

Guide de VMware Private AI Foundation with NVIDIA

23 juillet 2024

VMware Cloud Foundation 5.2

Vous trouverez la documentation technique la plus récente sur le site Web de VMware by Broadcom, à l'adresse :

<https://docs.vmware.com/fr/>

VMware by Broadcom

3401 Hillview Ave.
Palo Alto, CA 94304
www.vmware.com

Copyright © 2024 Broadcom. Tous droits réservés. Le terme « Broadcom » désigne Broadcom Inc. et/ou ses filiales. Pour plus d'informations, accédez à <https://www.broadcom.com>. Toutes les marques déposées, appellations commerciales, marques de service et logos mentionnés dans le présent document appartiennent à leurs sociétés respectives.

Table des matières

À propos du Guide de VMware Private AI Foundation with NVIDIA	5
1 Qu'est-ce que VMware Private AI Foundation with NVIDIA ?	8
2 Préparation de VMware Cloud Foundation pour le déploiement de charges de travail Private AI	9
Architecture système de VMware Private AI Foundation with NVIDIA	14
Conditions requises de déploiement de VMware Private AI Foundation with NVIDIA	18
Créer une bibliothèque de contenu avec des images de VM à apprentissage profond pour VMware Private AI Foundation with NVIDIA	21
Configurer vSphere IaaS Control Plane pour VMware Private AI Foundation with NVIDIA	21
Configurer une bibliothèque de contenu avec Ubuntu TKr pour un environnement VMware Private AI Foundation with NVIDIA déconnecté	24
Configuration d'un registre Harbor privé dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA	25
Charger des images de conteneur AI dans un registre Harbor privé de VMware Private AI Foundation with NVIDIA	26
Créer un registre Harbor dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA en tant que réplica d'un registre connecté	27
Charger les composants de l'opérateur NVIDIA GPU dans un environnement déconnecté	28
Configurer VMware Aria Automation pour VMware Private AI Foundation with NVIDIA	29
Connecter VMware Aria Automation à un domaine de charge de travail pour VMware Private AI Foundation with NVIDIA	29
Créer des éléments de catalogue en libre-service d'IA dans VMware Aria Automation	30
Créer un élément de catalogue de base de données vectorielle dans VMware Aria Automation	31
3 Déploiement d'une VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA	34
À propos des images de VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA	35
Déployer une VM à apprentissage profond à l'aide d'un catalogue en libre-service dans VMware Aria Automation	37
Déployer une VM à apprentissage profond directement sur un cluster vSphere de VMware Private AI Foundation with NVIDIA	38
Déployer une VM à apprentissage profond à l'aide de la commande <code>kubectl</code> dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA	40
Personnalisation du déploiement de VM en apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA	46
Propriétés OVF des VM à apprentissage profond	46
Charges de travail d'apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA	48
Exportateur DCGM	72

- Serveur d'inférence Triton 81
- NVIDIA RAG 90
- Attribuer une adresse IP statique à une VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA 99
- Configurer une VM à apprentissage profond avec un serveur proxy 101
- Dépannage du déploiement de VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA 102
- Automatisation de la charge de travail DL non effectuée 102
- Le téléchargement d'une charge de travail DL échoue en raison d'informations d'identification d'authentification non valides 104
- Le téléchargement du pilote invité NVIDIA vGPU échoue en raison d'un lien de téléchargement manquant 105
- Le pilote invité NVIDIA vGPU s'affiche comme étant sans licence 106

- 4 Déploiement de charges de travail d'IA sur des clusters TKG dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA 108**
 - Provisionner un cluster TKG accéléré par GPU à l'aide d'un catalogue en libre-service dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA 108
 - Provisionner un cluster TKG accéléré par GPU à l'aide de la commande `kubectl` dans un environnement VMware Private AI Foundation with NVIDIA connecté 109
 - Provisionner un cluster TKG accéléré par GPU à l'aide de la commande `kubectl` dans un environnement VMware Private AI Foundation with NVIDIA déconnecté 110

- 5 Déploiement de charges de travail RAG dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA 112**
 - Déployer une base de données vectorielle dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA 112
 - Déployer une base de données vectorielle à l'aide d'un élément de catalogue en libre-service dans VMware Aria Automation 114
 - Déployer une VM à apprentissage profond avec une charge de travail RAG 114
 - Déployer une charge de travail RAG sur un cluster TKG 121

- 6 Surveillance de VMware Private AI Foundation with NVIDIA 124**

À propos du Guide de VMware Private AI Foundation with NVIDIA

Le *Guide de VMware Private AI Foundation with NVIDIA* présente les composants de VMware Private AI Foundation with NVIDIA et les workflows généraux pour les cas d'utilisation de développement et de production.

Public visé

Les informations contenues dans le *Guide de VMware Private AI Foundation with NVIDIA* sont destinées aux administrateurs de cloud du centre de données, aux scientifiques des données et aux ingénieurs DevOps qui connaissent bien les éléments suivants :

- Administrateurs de cloud
 - Concepts de virtualisation et de centres de données définis par logiciel (SDDC)
 - Composants matériels, tels que les commutateurs Top of Rack (ToR), des commutateurs inter-rack, les serveurs avec un stockage en attachement direct, des câbles et des alimentations
 - Méthodes de configuration des GPU NVIDIA sur les serveurs dans un centre de données
 - Utilisation de VMware vSphere[®] à des fins de compatibilité avec des machines virtuelles.
 - Utilisation de vSphere IaaS control plane pour configurer et attribuer des ressources vSphere à des espaces de noms vSphere sur un superviseur.

En tant qu'administrateur de cloud, reportez-vous aux informations suivantes :

- [Chapitre 2 Préparation de VMware Cloud Foundation pour le déploiement de charges de travail Private AI](#)
- [Chapitre 3 Déploiement d'une VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#)
- [Chapitre 6 Surveillance de VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#)
- Scientifiques des données
 - Conteneurs, y compris Docker, les graphiques Helm et le registre Harbor

En tant que scientifique des données, reportez-vous aux informations suivantes :

- [Chapitre 3 Déploiement d'une VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#)

- [Chapitre 5 Déploiement de charges de travail RAG dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#)
- Ingénieurs DevOps
 - Provisionnement de machines virtuelles dans vSphere à l'aide de l'API Kubernetes.
 - Conteneurs, y compris Docker, les graphiques Helm et le registre Harbor
 - Utilisation de vSphere IaaS control plane pour le provisionnement de VM et de clusters Tanzu Kubernetes Grid (TKG).

En tant qu'ingénieur DevOps, reportez-vous aux informations suivantes :

- [Chapitre 4 Déploiement de charges de travail d'IA sur des clusters TKG dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#)
- [Chapitre 5 Déploiement de charges de travail RAG dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#)

Composants logiciels VMware

La fonctionnalité de la solution VMware Private AI Foundation with NVIDIA est disponible sur plusieurs composants logiciels en fonction de votre rôle dans l'organisation.

Rôle d'utilisateur cible	Catégorie de logiciel	Versions logicielles prises en charge
Administrateurs de cloud	Composants déployés dans VMware Cloud Foundation	Reportez-vous à la section Composants VMware dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA .
Scientifiques des données	Composants de VM à apprentissage profond	Reportez-vous à la section Notes de mise à jour de VMware Deep Learning VM .
Ingénieurs DevOps	Versions de TK (TKr)	Reportez-vous à la section Notes de mise à jour de VMware Tanzu Kubernetes .

Documentation de VMware connexe

La solution VMware Private AI Foundation with NVIDIA inclut une pile de produits et de composants logiciels VMware. La documentation de ces produits logiciels est la suivante :

- [Documentation de VMware Cloud Foundation](#)
- [Documentation de VMware vSphere et de vSAN](#)
- [Documentation de VMware vSphere IaaS Control Plane](#)
- [Documentation de VMware Aria Automation](#)
- [Documentation de VMware Aria Operations](#)
- [Documentation de VMware Aria Suite Lifecycle](#)
- [Documentation de VMware Data Services Manager](#)

Glossaire de VMware Cloud Foundation

Le [Glossaire de VMware Cloud Foundation](#) définit les termes propres à VMware Cloud Foundation.

Qu'est-ce que VMware Private AI Foundation with NVIDIA ?

1

En tant que solution à composants multiples, vous pouvez utiliser VMware Private AI Foundation with NVIDIA pour exécuter des charges de travail d'IA génératives en utilisant l'informatique accélérée de NVIDIA, ainsi que la gestion de l'infrastructure virtuelle et la gestion du cloud à partir de VMware Cloud Foundation.

VMware Private AI Foundation with NVIDIA fournit une plate-forme pour le provisionnement de charges de travail d'IA sur des hôtes ESXi avec des GPU NVIDIA. En outre, l'exécution de charges de travail d'IA basées sur des conteneurs NVIDIA GPU Cloud (NGC) est spécifiquement validée par VMware.

VMware Private AI Foundation with NVIDIA prend en charge deux cas d'utilisation :

Cas d'utilisation de développement

Les administrateurs de cloud et les ingénieurs DevOps peuvent provisionner des charges de travail d'IA, y compris la génération augmentée de récupération (RAG), sous la forme de machines virtuelles à apprentissage profond. Les scientifiques des données peuvent utiliser ces machines virtuelles à apprentissage profond pour le développement de l'IA. Reportez-vous à la section [À propos des images de VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#).

Cas d'utilisation de production

Les administrateurs de cloud peuvent fournir aux ingénieurs DevOps un environnement VMware Private AI Foundation with NVIDIA pour le provisionnement de charges de travail d'IA prêtes pour la production sur des clusters Tanzu Kubernetes Grid (TKG) dans vSphere IaaS control plane.

Pour plus d'informations sur les composants qui font partie de la solution VMware Private AI Foundation with NVIDIA et leur architecture au-dessus de VMware Cloud Foundation, reportez-vous à la section [Architecture système de VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#).

Préparation de VMware Cloud Foundation pour le déploiement de charges de travail Private AI

2

En tant qu'administrateur de cloud, vous devez déployer des logiciels spécifiques et configurer les domaines de charge de travail VI cibles afin que les scientifiques des données et les ingénieurs DevOps puissent déployer des charges de travail d'IA au-dessus de VMware Private AI Foundation with NVIDIA.

Composants VMware dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA

La fonctionnalité de la solution VMware Private AI Foundation with NVIDIA est disponible sur plusieurs composants logiciels.

- VMware Cloud Foundation 5.2
- VMware Aria Automation 8.18 et VMware Aria Automation 8.18
- VMware Aria Operations 8.18 et VMware Aria Operations 8.18
- VMware Data Services Manager 2.1

Pour plus d'informations sur l'architecture et les composants de VMware Private AI Foundation with NVIDIA, reportez-vous à la section [Architecture système de VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#).

Workflow de déploiement de VMware Private AI Foundation with NVIDIA

La fonctionnalité de VMware Private AI Foundation with NVIDIA est basée sur un ensemble de composants de base avec des composants supplémentaires requis pour activer le déploiement de l'un des types de charge de travail IA suivants :

- VM à apprentissage en profond en général
- Charges de travail d'IA sur un cluster TKG accéléré par GPU en général
- Charges de travail RAG en tant que VM ou applications à apprentissage profond sur des clusters TKG accélérés par GPU

Le déploiement d'une charge de travail RAG étend l'approche générale des VM à apprentissage profond et des charges de travail d'IA sur des clusters TKG avec le déploiement d'une base de données PostgreSQL pgvector et la configuration de l'application avec la base de données pgvector.

Dans un environnement déconnecté, vous devez prendre des mesures supplémentaires pour configurer et déployer des dispositifs, et fournir des ressources localement, afin que vos charges de travail puissent y accéder.

Environnement connecté

Tâche	Cas d'utilisation de déploiement de charges de travail d'IA	Étapes
Examinez l'architecture et les conditions requises pour le déploiement de VMware Private AI Foundation with NVIDIA.	Tous	<ul style="list-style-type: none"> ■ Architecture système de VMware Private AI Foundation with NVIDIA ■ Conditions requises de déploiement de VMware Private AI Foundation with NVIDIA
Configurez une instance de service de licence sur le portail de licences NVIDIA et générez un jeton de configuration client.		Guide de l'utilisateur du système de licence NVIDIA.
Générez une clé API pour accéder au catalogue NVIDIA NGC.		Extraction et exécution de conteneurs NVIDIA AI Enterprise
Créez une bibliothèque de contenu pour les images de VM à apprentissage profond.	Déployer une VM à apprentissage profond	Créer une bibliothèque de contenu avec des images de VM à apprentissage profond pour VMware Private AI Foundation with NVIDIA
Activez vSphere IaaS control plane (anciennement vSphere with Tanzu).	Tous	Configurer vSphere IaaS Control Plane pour VMware Private AI Foundation with NVIDIA
Déployer Déployer VMware Aria Automation à l'aide de VMware Aria Suite Lifecycle in VMware Cloud Foundation mode.	Tous Requis si les scientifiques des données et les ingénieurs DevOps déploient des charges de travail à l'aide d'éléments de catalogue en libre-service dans VMware Aria Automation.	<ol style="list-style-type: none"> 1 Automatisation du cloud privé pour VMware Cloud Foundation 2 Configurer VMware Aria Automation pour VMware Private AI Foundation with NVIDIA
Déployez VMware Aria Operations à l'aide de VMware Aria Suite Lifecycle in VMware Cloud Foundation mode.	Tous	Gestion intelligente des opérations pour VMware Cloud Foundation.

Tâche	Cas d'utilisation de déploiement de charges de travail d'IA	Étapes
Déployer VMware Data Services Manager	Déployer une charge de travail RAG	<ol style="list-style-type: none"> 1 Installation et configuration de VMware Data Services Manager Déployez une instance de VMware Data Services Manager dans le domaine de gestion. 2 Créer un élément de catalogue de base de données vectorielle dans VMware Aria Automation
Configurez une machine qui a accès à l'instance de superviseur et qui dispose de Docker, Helm et Kubernetes CLI Tools for vSphere.	Tous Requis si les charges de travail d'IA sont déployées directement à l'aide de la commande <code>kubect1</code> .	Installer Kubernetes CLI Tools for vSphere

Environnement déconnecté

Tâche	Options de déploiement des charges de travail d'IA associées	Étapes
Vérifiez la configuration requise pour le déploiement de VMware Private AI Foundation with NVIDIA.	Tous	<ul style="list-style-type: none"> ■ Architecture système de VMware Private AI Foundation with NVIDIA ■ Conditions requises de déploiement de VMware Private AI Foundation with NVIDIA
Déployez une instance de NVIDIA Delegated License Service.		Installation et configuration du dispositif virtuel DLS Vous pouvez déployer le dispositif virtuel dans le même domaine de charge de travail que les charges de travail d'IA ou dans le domaine de gestion.
<ol style="list-style-type: none"> 1 Enregistrez une instance de NVIDIA DLS sur le portail de licences NVIDIA, puis liez et installez un dispositif License Server sur celui-ci. 2 Générez un jeton de configuration client. 		<ul style="list-style-type: none"> ■ Configuration d'une instance de service ■ Gestion des licences sur un dispositif License Server.
Créer une bibliothèque de contenu pour les images de VM à apprentissage profond	Déployer une VM à apprentissage profond	Créer une bibliothèque de contenu avec des images de VM à apprentissage profond pour VMware Private AI Foundation with NVIDIA
Activer vSphere IaaS control plane (anciennement vSphere with Tanzu)	Tous	Configurer vSphere IaaS Control Plane pour VMware Private AI Foundation with NVIDIA

Tâche	Options de déploiement des charges de travail d'IA associées	Étapes
<ul style="list-style-type: none"> ■ Configurez une machine qui a accès à Internet et sur laquelle Docker et Helm sont installés. ■ Configurez une machine qui a accès à vCenter Server pour le domaine de charge de travail VI, l'instance de superviseur et le registre de conteneur local. <p>La machine doit disposer de Docker, Helm et Kubernetes CLI Tools for vSphere.</p>		<ul style="list-style-type: none"> ■ Déploiement d'un hôte bastion ■ Installer Kubernetes CLI Tools for vSphere
<p>Configurer une bibliothèque de contenu pour les versions de Tanzu Kubernetes (TKr) pour Ubuntu</p>	<ul style="list-style-type: none"> ■ Déployer une charge de travail RAG sur un cluster TKG accéléré par GPU ■ Déployer des charges de travail d'IA sur un cluster TKG accéléré par GPU 	<p>Configurer une bibliothèque de contenu avec Ubuntu TKr pour un environnement VMware Private AI Foundation with NVIDIA déconnecté</p>
<p>Configurez un service de registre Harbor dans le superviseur.</p>	<p>Tous</p> <p>Requis si les charges de travail d'IA sont déployées sur un superviseur dans vSphere IaaS control plane</p> <p>Dans un environnement sans vSphere IaaS control plane, pour extraire des images de conteneur sur une VM à apprentissage profond s'exécutant directement sur un cluster vSphere, vous devez configurer un registre à partir d'un autre fournisseur.</p>	<p>Configuration d'un registre Harbor privé dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA</p>
<p>Chargez les composants des opérateurs NVIDIA dans l'environnement.</p>	<ul style="list-style-type: none"> ■ Déployer une charge de travail RAG sur un cluster TKG accéléré par GPU ■ Déployer des charges de travail d'IA sur un cluster TKG accéléré par GPU 	<p>Charger les composants de l'opérateur NVIDIA GPU dans un environnement déconnecté</p>

Tâche	Options de déploiement des charges de travail d'IA associées	Étapes
<p>Fournissez un emplacement à partir duquel télécharger les pilotes invités vGPU.</p>	<p>Déployer une VM à apprentissage profond</p>	<p>Effectuez le chargement vers un serveur Web local des versions des pilotes invités vGPU requises, téléchargées à partir du portail de licences NVIDIA et d'un index dans l'un des formats suivants :</p> <ul style="list-style-type: none"> ■ Fichier d'index .txt avec la liste des fichiers .run ou .zip des pilotes invités vGPU. <pre data-bbox="1050 569 1409 835"> host-driver-version-1 guest-driver-download-URL-1 host-driver-version-2 guest-driver-download-URL-2 host-driver-version-3 guest-driver-download-URL-3 </pre> <ul style="list-style-type: none"> ■ Index d'annuaire au format généré par les serveurs Web, tels que NGINX et Apache HTTP Server. Les fichiers de pilote vGPU spécifiques à la version doivent être fournis sous forme de fichiers .zip.
<p>Chargez les images du conteneur NVIDIA NGC dans un registre de conteneur privé, tel que le service de registre Harbor du superviseur.</p>	<p>Tous Dans un environnement sans vSphere laaS control plane, pour extraire des images de conteneur sur une VM à apprentissage profond s'exécutant directement sur un cluster vSphere, vous devez configurer un registre à partir d'un autre fournisseur.</p>	<p>Charger des images de conteneur AI dans un registre Harbor privé de VMware Private AI Foundation with NVIDIA</p>
<p>Déployez VMware Aria Automation à l'aide de VMware Aria Suite Lifecycle in VMware Cloud Foundation mode.</p>	<p>Tous Requis si les scientifiques des données et les ingénieurs DevOps déploient des charges de travail à l'aide d'éléments de catalogue en libre-service dans VMware Aria Automation.</p>	<ol style="list-style-type: none"> 1 Automatisation du cloud privé pour VMware Cloud Foundation 2 Configurer VMware Aria Automation pour VMware Private AI Foundation with NVIDIA

Tâche	Options de déploiement des charges de travail d'IA associées	Étapes
Déployez VMware Aria Operations à l'aide de VMware Aria Suite Lifecycle in VMware Cloud Foundation mode.	Tous	Gestion intelligente des opérations pour VMware Cloud Foundation
Déployer VMware Data Services Manager	Déployer une charge de travail RAG	<ol style="list-style-type: none"> 1 Installation et configuration de VMware Data Services Manager Déployez une instance de VMware Data Services Manager dans le domaine de gestion. 2 Créer un élément de catalogue de base de données vectorielle dans VMware Aria Automation

Lisez les sections suivantes :

- [Architecture système de VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#)
- [Conditions requises de déploiement de VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#)
- [Créer une bibliothèque de contenu avec des images de VM à apprentissage profond pour VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#)
- [Configurer vSphere IaaS Control Plane pour VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#)
- [Configurer une bibliothèque de contenu avec Ubuntu TKR pour un environnement VMware Private AI Foundation with NVIDIA déconnecté](#)
- [Configuration d'un registre Harbor privé dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#)
- [Charger les composants de l'opérateur NVIDIA GPU dans un environnement déconnecté](#)
- [Configurer VMware Aria Automation pour VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#)

Architecture système de VMware Private AI Foundation with NVIDIA

VMware Private AI Foundation with NVIDIA s'exécute en plus de l'ajout de la prise en charge de VMware Cloud Foundation pour toutes les charges de travail d'IA dans les domaines de charge de travail VI avec vSphere IaaS control plane provisionné à l'aide de kubectl et de VMware Aria Automation.

Figure 2-1. Exemple d'architecture pour VMware Private AI Foundation with NVIDIA

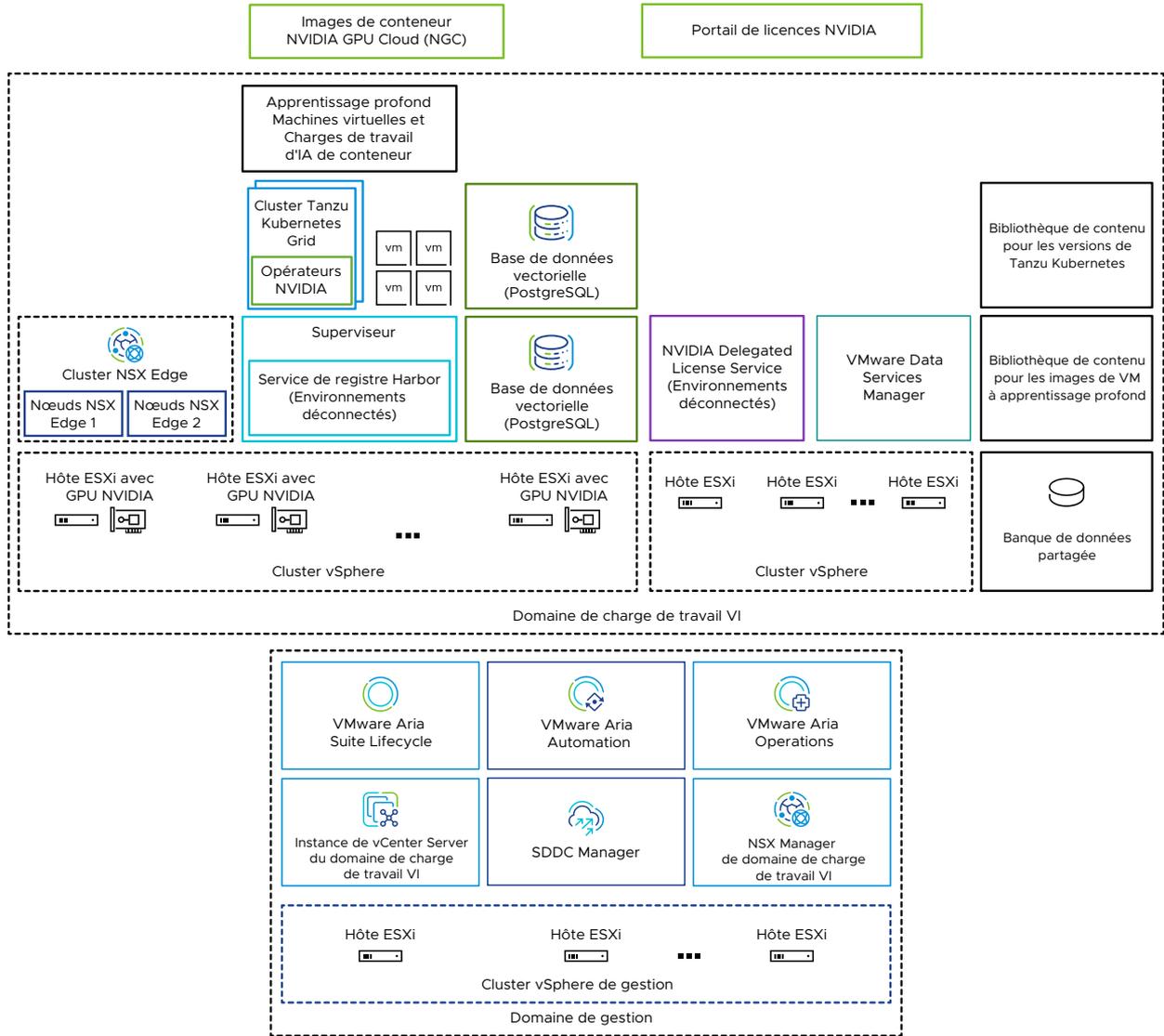


Tableau 2-1. Composants pour l'exécution de charges de travail d'IA dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA

Composant	Description
Hôtes ESXi avec GPU activé	<p>Hôtes ESXi configurés de la manière suivante :</p> <ul style="list-style-type: none"> ■ Le GPU NVIDIA doit être pris en charge pour VMware Private AI Foundation with NVIDIA. Le GPU est partagé entre les charges de travail à l'aide du découpage temporel ou du mécanisme de GPU multi-instances (MIG). ■ Le pilote du gestionnaire d'hôte NVIDIA vGPU doit être installé afin que vous puissiez utiliser des profils vGPU basés sur MIG ou le découpage temporel.
Superviseur	<p>Un ou plusieurs clusters vSphere doivent être activés pour vSphere IaaS control plane afin que vous puissiez exécuter des machines virtuelles et des conteneurs sur vSphere à l'aide de l'API Kubernetes. Un superviseur est un cluster Kubernetes, servant de plan de contrôle pour gérer les clusters de charge de travail et les machines virtuelles.</p>
Registre Harbor	<p>Registre d'images local dans un environnement déconnecté dans lequel vous hébergez les images de conteneur téléchargées à partir du catalogue NVIDIA NGC.</p>
Cluster NSX Edge	<p>Cluster de nœuds NSX Edge qui fournit un routage nord-sud à 2 niveaux pour le superviseur et les charges de travail qu'il exécute.</p> <p>La passerelle de niveau 0 sur le cluster NSX Edge est en mode actif-actif.</p>
Opérateurs NVIDIA	<ul style="list-style-type: none"> ■ Opérateur NVIDIA GPU. Automatise la gestion de tous les composants logiciels NVIDIA requis pour provisionner le GPU dans les conteneurs d'un cluster Kubernetes. L'opérateur NVIDIA GPU est déployé sur un cluster TKG. ■ Opérateur réseau NVIDIA. L'opérateur réseau NVIDIA permet également de configurer les pilotes Mellanox appropriés pour les conteneurs à l'aide de fonctions virtuelles pour la mise en réseau haut débit, RDMA et GPUDirect. <p>L'opérateur réseau fonctionne conjointement avec l'opérateur GPU pour activer GPUDirect RDMA sur des systèmes compatibles.</p> <p>L'opérateur réseau NVIDIA est déployé sur un cluster TKG.</p>
Base de données vectorielle	<p>Base de données PostgreSQL sur laquelle l'extension pgvector est activée afin que vous puissiez l'utiliser dans les charges de travail d'IA de génération augmentée de récupération (RAG).</p>

Tableau 2-1. Composants pour l'exécution de charges de travail d'IA dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA (suite)

Composant	Description
<ul style="list-style-type: none"> ■ Portail de licences NVIDIA ■ NVIDIA Delegated License Service (DLS) 	<p>Utilisez le portail de licences NVIDIA pour générer un jeton de configuration client afin d'attribuer une licence au pilote vGPU invité dans la machine virtuelle à apprentissage profond et les opérateurs GPU sur les clusters TKG.</p> <p>Dans un environnement déconnecté ou pour que vos charges de travail obtiennent des informations de licence sans utiliser de connexion Internet, hébergez les licences NVIDIA localement sur un dispositif DLS (Delegated License Service).</p>
<p>Bibliothèque de contenu</p>	<p>Les bibliothèques de contenu stockent les images pour les machines virtuelles à apprentissage profond et pour les versions de Tanzu Kubernetes. Utilisez ces images pour le déploiement de charges de travail d'IA dans l'environnement VMware Private AI Foundation with NVIDIA. Dans un environnement connecté, les bibliothèques de contenu extraient leur contenu des bibliothèques de contenu publiques gérées de VMware. Dans un environnement déconnecté, vous devez charger manuellement les images requises ou les extraire d'un serveur miroir de bibliothèque de contenu interne.</p>
<p>Catalogue NVIDIA GPU Cloud (NGC)</p>	<p>Portail des conteneurs optimisés pour le GPU de l'IA et de l'apprentissage automatique qui sont testés et prêts à s'exécuter sur des GPU NVIDIA pris en charge sur site au-dessus de VMware Private AI Foundation with NVIDIA.</p>

En tant qu'administrateur de cloud, utilisez les composants de gestion dans VMware Cloud Foundation

Tableau 2-2. Composants de gestion dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA

Composant de gestion	Description
SDDC Manager	Utilisez SDDC Manager pour les tâches suivantes : <ul style="list-style-type: none"> ■ Déployez un domaine de charge de travail VI avec GPU activé basé sur des images vSphere Lifecycle Manager et ajoutez-y des clusters. ■ Déployez un cluster NSX Edge dans des domaines de charge de travail VI à utiliser par les instances de superviseur et dans le domaine de gestion pour les composants de VMware Aria Suite de VMware Private AI Foundation with NVIDIA. ■ Déployez une instance de VMware Aria Suite Lifecycle intégrée au référentiel SDDC Manager.
Instance de vCenter Server de domaine de charge de travail VI	Utilisez cette instance de vCenter Server pour activer et configurer un superviseur.
NSX Manager de domaine de charge de travail VI	SDDC Manager utilise cette instance de NSX Manager pour déployer et mettre à jour des clusters NSX Edge.
VMware Aria Suite Lifecycle	Utilisez VMware Aria Suite Lifecycle pour déployer et mettre à jour VMware Aria Automation, ainsi que VMware Aria Operations.
VMware Aria Automation	Utilisez VMware Aria Automation pour ajouter des éléments de catalogue en libre-service pour le déploiement de charges de travail d'IA pour les ingénieurs DevOps et les scientifiques des données.
VMware Aria Operations	Utilisez VMware Aria Operations pour surveiller la consommation de GPU dans les domaines de charge de travail avec GPU activé.
VMware Data Services Manager	Utilisez VMware Data Services Manager pour créer des bases de données vectorielles, telles qu'une base de données PostgreSQL avec l'extension pgvector.

Conditions requises de déploiement de VMware Private AI Foundation with NVIDIA

Déployez des composants de VMware Private AI Foundation with NVIDIA de votre environnement VMware Cloud Foundation dans un domaine de charge de travail VI sur lequel certains composants NVIDIA doivent être installés.

Versions logicielles VMware requises

Reportez-vous à la section [Composants VMware dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#).

Périphériques GPU NVIDIA pris en charge

Avant d'utiliser VMware Private AI Foundation with NVIDIA, assurez-vous que les GPU sur vos hôtes ESXi sont pris en charge par VMware by Broadcom :

Tableau 2-3. Composants NVIDIA pris en charge pour VMware Private AI Foundation with NVIDIA

Composant NVIDIA	Options prises en charge
GPU NVIDIA	<ul style="list-style-type: none"> ■ NVIDIA A100 ■ NVIDIA L40S ■ NVIDIA H100
Mode de partage de GPU	<ul style="list-style-type: none"> ■ Découpage temporel ■ GPU multi-instances (MIG)

Logiciel NVIDIA requis

Le périphérique GPU doit prendre en charge les derniers profils vGPU de [NVIDIA AI Enterprise \(NVAIE\)](#). Pour plus d'informations, reportez-vous à la documentation des [GPU pris en charge par le logiciel NVIDIA Virtual GPU](#).

- Pilote d'hôte NVIDIA vGPU (y compris le VIB pour les hôtes ESXi), compatible avec votre version de VMware Cloud Foundation. Reportez-vous aux [Notes de mise à jour du logiciel Virtual GPU pour VMware vSphere](#).
- Opérateur NVIDIA GPU compatible avec la version Kubernetes des clusters TKG déployés. Reportez-vous aux [Notes de mise à jour de l'opérateur NVIDIA GPU](#) et à [Notes de mise à jour de VMware Tanzu Kubernetes](#).

Configuration requise de VMware Cloud Foundation

Avant de déployer VMware Private AI Foundation with NVIDIA, une configuration spécifique doit être disponible dans VMware Cloud Foundation.

- Une licence VMware Cloud Foundation.
- Une licence de module complémentaire VMware Private AI Foundation with NVIDIA.

Vous avez besoin de la licence de module complémentaire VMware Private AI Foundation with NVIDIA pour accéder aux fonctionnalités suivantes :

- La configuration de Private AI dans VMware Aria Automation pour les éléments de catalogue afin de faciliter le provisionnement de machines virtuelles à apprentissage profond accélérées par GPU et de clusters TKG.
- Provisionnement de bases de données PostgreSQL à l'aide de l'extension pgvector avec l'assistance de l'entreprise.
- Déploiement et utilisation de l'image de machine virtuelle à apprentissage profond fournie par VMware by Broadcom.

Vous pouvez déployer des charges de travail d'IA avec et sans superviseur activé, et utiliser les mesures de GPU dans vCenter Server et VMware Aria Operations avec la licence VMware Cloud Foundation.

- Produit NVIDIA vGPU sous licence incluant le fichier VIB du pilote d'hôte pour les hôtes ESXi et les pilotes du SE invité. Pour plus d'informations, reportez-vous à la documentation des [GPU pris en charge par le logiciel NVIDIA Virtual GPU](#).
- Fichier VIB du pilote d'hôte NVIDIA vGPU téléchargé à partir de <https://nvid.nvidia.com/>
- Une image vSphere Lifecycle Manager avec le fichier VIB du pilote du gestionnaire d'hôte vGPU disponible dans SDDC Manager. Reportez-vous à la section [Gestion des images de vSphere Lifecycle Manager dans VMware Cloud Foundation](#).
- Un domaine de charge de travail VI avec au moins 3 hôtes ESXi avec GPU activé qui est basé sur l'image vSphere Lifecycle Manager contenant le fichier VIB du pilote du gestionnaire d'hôte. Reportez-vous aux sections [Déployer un domaine de charge de travail VI à l'aide de l'interface utilisateur de SDDC Manager](#) et [Gestion des images de vSphere Lifecycle Manager dans VMware Cloud Foundation](#).
- Pilote d'hôte NVIDIA vGPU installé et vGPU configuré sur chaque hôte ESXi dans le cluster pour les charges de travail d'IA.

- a Sur chaque hôte ESXi, activez SR-IOV dans le BIOS et Partagés en direct sur les périphériques graphiques pour les opérations d'IA.

Pour plus d'informations sur la configuration de SR-IOV, reportez-vous à la documentation de votre fournisseur du matériel. Pour plus d'informations sur la configuration de Partagés en direct sur les périphériques graphiques, reportez-vous à la section [Configurer des graphiques virtuels sur vSphere](#).

- b Installez le pilote du gestionnaire d'hôte NVIDIA vGPU sur chaque hôte ESXi de l'une des manières suivantes :

- Installez le pilote sur chaque hôte et ajoutez le fichier VIB du pilote à l'image vSphere Lifecycle du cluster.

Reportez-vous au [Guide de démarrage rapide du logiciel NVIDIA Virtual GPU](#).

- Ajoutez le fichier VIB du pilote à l'image vSphere Lifecycle du cluster et corrigez les hôtes.

- c Pour utiliser le partage de GPU multi-instances (MIG), activez-le sur chaque hôte ESXi du cluster.

Reportez-vous à la section [Guide de l'utilisateur de NVIDIA MIG](#).

- d Sur l'instance de vCenter Server du domaine de charge de travail VI, définissez le paramètre avancé `vgpu.hotmigrate.enabled` sur `true` afin de migrer les machines virtuelles avec vGPU à l'aide de vSphere vMotion.

Reportez-vous à la section [Configurer les paramètres avancés](#).

Créer une bibliothèque de contenu avec des images de VM à apprentissage profond pour VMware Private AI Foundation with NVIDIA

Les images de VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA sont distribuées dans une bibliothèque de contenu partagée publiée par VMware. En tant qu'administrateur de cloud, utilisez une bibliothèque de contenu pour extraire des images de VM spécifiques dans votre domaine de charge de travail VI lors du déploiement de VM.

Conditions préalables

En tant qu'administrateur de cloud, vérifiez que VMware Private AI Foundation with NVIDIA est déployé et configuré. Reportez-vous à la section [Chapitre 2 Préparation de VMware Cloud Foundation pour le déploiement de charges de travail Private AI](#).

Procédure

- 1 Connectez-vous à l'instance de vCenter Server pour le domaine de charge de travail VI à l'adresse `https://<vcenter_server_fqdn>/ui`.
- 2 Sélectionnez **Menu > Bibliothèques de contenu** et cliquez sur **Créer**.
- 3 Créez une bibliothèque de contenu pour les images de VM à apprentissage profond.
 - Pour un environnement connecté, créez une bibliothèque de contenu abonnée connectée à `https://packages.vmware.com/dl-vm/lib.json`. L'authentification n'est pas requise.
 - Pour un environnement déconnecté, téléchargez les images de VM à apprentissage profond à partir de `https://packages.vmware.com/dl-vm/` et importez-les dans une bibliothèque de contenu locale.

Pour chaque image, téléchargez les fichiers `.ovf`, `.vmdk`, `.mf` et `.cert` appropriés.

Configurer vSphere IaaS Control Plane pour VMware Private AI Foundation with NVIDIA

Pour permettre aux ingénieurs DevOps et aux scientifiques des données de déployer des machines virtuelles à apprentissage profond ou des clusters TKG avec des charges de travail de conteneur IA, vous devez déployer un superviseur sur un cluster avec GPU activé dans un domaine de charge de travail VI et créer des classes de VM avec vGPU activé.

Conditions préalables

Reportez-vous à [Conditions requises de déploiement de VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#).

Procédure

- 1 Déployez un cluster NSX Edge dans le domaine de charge de travail VI à l'aide de SDDC Manager.

SDDC Manager déploie également une passerelle de niveau 0 que vous spécifiez lors du déploiement du superviseur. La passerelle de niveau 0 est en mode de haute disponibilité actif-actif.

- 2 Configurez une stratégie de stockage pour le superviseur.

Reportez-vous à la section [Créer des stratégies de stockage pour vSphere with Tanzu](#).

- 3 Déployez un superviseur sur un cluster d'hôtes ESXi avec GPU activé dans le domaine de charge de travail VI.

Utilisez l'attribution d'adresses IP statiques pour le réseau de gestion. Attribuez le réseau de gestion de VM du superviseur sur le commutateur vSphere Distributed Switch pour le cluster.

Configurez le réseau de charge de travail de la manière suivante :

- Utilisez le commutateur vSphere Distributed Switch pour le cluster ou créez-en un spécifiquement pour les charges de travail d'IA.
- Configurez le superviseur avec le cluster NSX Edge et la passerelle de niveau 0 que vous avez déployés à l'aide de SDDC Manager.
- Définissez les valeurs restantes en fonction de votre conception.

Utilisez la stratégie de stockage que vous avez créée.

Pour plus d'informations sur le déploiement d'un superviseur sur un cluster unique, reportez-vous à la section [Déployer un superviseur à une seule zone avec la mise en réseau NSX](#).

- 4 Configurez les classes de VM basées sur vGPU pour les charges de travail d'IA.

Dans ces classes de VM, définissez le calcul requis et un profil vGPU pour un périphérique NVIDIA GRID vGPU en fonction des périphériques vGPU configurés sur les hôtes ESXi dans le cluster superviseur.

- Pour plus d'informations sur la configuration de classes de VM basées sur vGPU pour les machines virtuelles, reportez-vous aux sections [Créer une classe de VM personnalisée à l'aide de vSphere Client](#) et [Ajouter des périphériques PCI à une classe de VM dans vSphere with Tanzu](#).
- Pour plus d'informations sur la configuration des classes de VM basées sur vGPU pour les nœuds worker TKG, reportez-vous aux sections [Créer une classe de VM personnalisée avec un profil vGPU dans vSphere 8 Update 2b et versions ultérieures](#) et [Configuration d'espaces de noms vSphere pour les clusters TKG sur le superviseur](#).

Pour la classe de VM du déploiement de VM à apprentissage profond avec des charges de travail NVIDIA RAG, définissez les paramètres supplémentaires suivants dans la boîte de dialogue Classe de VM :

- Sélectionnez le profil vGPU complet pour le mode de découpage temporel ou un profil MIG. Par exemple, pour la carte NVIDIA A100 40 Go en mode de découpage temporel vGPU, sélectionnez **nvidia_a100-40c**.
- Dans l'onglet **Matériel virtuel**, allouez plus de 16 cœurs de CPU virtuels et 64 Go de mémoire virtuelle.
- Dans l'onglet **Paramètres avancés**, définissez le paramètre `pciPassthru<vgpu-id>.cfg.enable_uvm` sur **1**.

où `<vgpu-id>` identifie le vGPU attribué à la machine virtuelle. Par exemple, si deux vGPU sont attribués à la machine virtuelle, définissez `pciPassthru0.cfg.parameter=1` et `pciPassthru1.cfg.parameter = 1`.

- 5 Si vous prévoyez d'utiliser l'outil de ligne de commande `kubectl` pour déployer une VM à apprentissage profond ou un cluster TKG accéléré par GPU sur un superviseur, créez et configurez un espace de noms vSphere, en ajoutant des limites de ressources, une stratégie de stockage, des autorisations pour les ingénieurs DevOps et en y associant les classes de VM basées sur vGPU.
 - Pour plus d'informations sur la configuration des espaces de noms vSphere pour les machines virtuelles, reportez-vous à la section [Créer et configurer un espace de noms vSphere sur le superviseur](#).
 - Pour plus d'informations sur la configuration des espaces de noms vSphere pour les clusters TKG, reportez-vous à la section [Configuration d'espaces de noms vSphere pour les clusters TKG sur le superviseur](#).
- 6 Si vous prévoyez d'activer les déploiements de VM à apprentissage profond sur un superviseur en appelant directement `kubectl`, ajoutez la bibliothèque de contenu à l'espace de noms vSphere pour les charges de travail d'IA.

VMware Aria Automation crée un espace de noms lors du provisionnement d'une VM à apprentissage profond, en y ajoutant automatiquement la bibliothèque de contenu.

- a Sélectionnez **Menu > Gestion de la charge de travail**.
- b Accédez à l'espace de noms pour les charges de travail d'IA.
- c Dans la carte **Service de VM**, cliquez sur **Gérer les bibliothèques de contenu**.
- d Sélectionnez la bibliothèque de contenu avec les images de VM à apprentissage profond, puis cliquez sur **OK**.

Configurer une bibliothèque de contenu avec Ubuntu TKr pour un environnement VMware Private AI Foundation with NVIDIA déconnecté

En tant qu'administrateur de cloud, si votre environnement ne dispose pas d'une connectivité Internet, fournissez une bibliothèque de contenu locale dans laquelle vous chargez manuellement les versions de Tanzu Kubernetes (TKr) et l'associez au superviseur.

Le déploiement de charges de travail d'IA prenant en charge NVIDIA sur des clusters TKG nécessite l'utilisation de l'édition Ubuntu des [versions](#) de Tanzu Kubernetes.

Attention La bibliothèque de contenu TKr est utilisée dans tous les espaces de noms vSphere du superviseur lorsque vous provisionnez de nouveaux clusters TKG.

Conditions préalables

En tant qu'administrateur de cloud, vérifiez que VMware Private AI Foundation with NVIDIA est déployé et configuré. Reportez-vous à la section [Chapitre 2 Préparation de VMware Cloud Foundation pour le déploiement de charges de travail Private AI](#).

Procédure

- 1 Téléchargez les images TKr basées sur Ubuntu avec les versions de Kubernetes requises à partir de <https://wp-content.vmware.com/v2/latest/>.
- 2 Connectez-vous à l'instance de vCenter Server pour le domaine de charge de travail VI à l'adresse `http://<vcenter_server_fqdn>/ui`.
- 3 Créez une bibliothèque de contenu locale et importez-y les images TKr.
Reportez-vous à la section [Créer une bibliothèque de contenu locale \(pour le provisionnement de cluster isolé\)](#).
- 4 Ajoutez la bibliothèque de contenu au superviseur.
 - a Sélectionnez **Menu > Gestion de la charge de travail**.
 - b Accédez au superviseur pour les charges de travail d'IA.
 - c Dans l'onglet **Configurer**, sélectionnez **Général**.
 - d En regard de la propriété **Tanzu Kubernetes Grid Service**, cliquez sur **Modifier**.
 - e Sur la page **Général** qui s'affiche, développez **Tanzu Kubernetes Grid Service**, puis, en regard de **Bibliothèque de contenu**, cliquez sur **Modifier**.
 - f Sélectionnez la bibliothèque de contenu avec les images TKr et cliquez sur **OK**.

Configuration d'un registre Harbor privé dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA

Vous pouvez utiliser Harbor en tant que service de superviseur comme registre local pour les images de conteneur à partir du catalogue NVIDIA NGC.

Note L'installation du service Harbor dans le superviseur nécessite une connexion Internet.

Pour utiliser l'intégration du registre Harbor au superviseur, vous pouvez suivre les approches de configuration suivantes :

- Utilisez un registre Harbor uniquement dans le superviseur du domaine de charge de travail avec GPU activé. Effectuez les tâches suivantes :
 - a [Activer Harbor en tant que service de superviseur.](#)
 - b [Charger des images de conteneur AI dans un registre Harbor privé de VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#)

Vous pouvez déconnecter votre environnement d'Internet et utiliser le service Harbor comme registre de conteneur local après avoir installé le service ou après l'avoir installé et téléchargé l'ensemble initial d'images de conteneur requises.

Dans cette approche, vous devez télécharger manuellement des images de conteneur à partir du catalogue NVIDIA NGC vers une machine de l'environnement, puis les charger dans le registre.

- [Créer un registre Harbor dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA en tant que réplica d'un registre connecté.](#)

Un registre Harbor, exécuté en dehors de l'environnement VMware Private AI Foundation with NVIDIA, est toujours connecté à Internet. Le registre Harbor dans le superviseur pour le domaine de charge de travail avec GPU activé reçoit des images de conteneur de l'instance connectée à l'aide d'un mécanisme de proxy. Les principaux composants de l'instance de VMware Cloud Foundation restent ainsi isolés.

Dans cette approche, des ressources supplémentaires sont requises pour le registre connecté.

Note Allouez suffisamment d'espace de stockage pour héberger les conteneurs NVIDIA NGC que vous prévoyez de déployer sur une VM à apprentissage profond ou sur un cluster TKG. Intégrez au moins trois versions de chaque conteneur dans l'espace de stockage.

Si la connexion à Internet lors de l'installation du service Harbor ou de la configuration d'un registre Harbor connecté ne convient pas à votre organisation, utilisez un registre de conteneur par un autre fournisseur.

Charger des images de conteneur AI dans un registre Harbor privé de VMware Private AI Foundation with NVIDIA

Dans un environnement déconnecté dans lequel vous utilisez un registre Harbor uniquement sur le superviseur prêt pour l'IA, vous devez charger manuellement les images de conteneur d'IA que vous prévoyez de déployer sur une VM à apprentissage profond ou un cluster TKG à partir du catalogue NVIDIA NGC vers Harbor.

Procédure

- 1 Sur les machines permettant d'accéder à NVIDIA NGC et à l'instance de VMware Cloud Foundation déconnectée, configurez le client Docker avec le certificat du registre Harbor.

Reportez-vous à la section [Configurer un client Docker avec un certificat de registre](#).

- 2 Connectez-vous à NVIDIA NGC.

Utilisez le nom d'utilisateur réservé de `$oauthtoken` et collez la clé API dans le champ Mot de passe.

```
docker login nvcr.io
```

- 3 Extrayez les images de conteneur requises sur la machine disposant d'un accès au catalogue NVIDIA NGC et enregistrez-les dans une archive.

Par exemple, pour télécharger l'exemple d'image de conteneur CUDA, exécutez les commandes suivantes.

```
docker pull nvcr.io/nvidia/k8s/cuda-sample:vectoradd-cuda11.7.1-ubi8
docker save > cuda-sample.tar nvcr.io/nvidia/k8s/cuda-sample:vectoradd-cuda11.7.1-ubi8
```

- 4 Copiez l'archive sur la machine disposant d'un accès au registre de conteneur local.
- 5 Sur la machine ayant accès au registre de conteneur local, chargez l'image de conteneur.

```
docker load < cuda-sample.tar
```

- 6 Connectez-vous au registre Harbor.

Par exemple, si le registre Harbor s'exécute à `my-harbor-registry.example.com`, exécutez les commandes suivantes.

```
docker login my-harbor-registry.example.com
```

- 7 Balisez l'image que vous souhaitez transférer vers le projet avec le même nom que l'espace de noms où vous souhaitez l'utiliser.

Par exemple, pour baliser l'exemple d'image de conteneur CUDA comme la plus récente pour le projet `my-private-ai-namespace` sur le registre `my-harbor-registry.example.com`, exécutez la commande suivante.

```
docker tag nvcr.io/nvidia/k8s/cuda-sample:vectoradd-cuda11.7.1-ubi8 my-harbor-registry.example.com/my-private-ai-namespace/cuda-sample:latest
```

- 8 Transférez les images de conteneur vers le registre Harbor.

```
docker push my-harbor-registry.example.com/my-private-ai-namespace/cuda-sample:latest
```

Créer un registre Harbor dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA en tant que réplica d'un registre connecté

Pour faciliter la mise à jour vers les dernières images dans le catalogue NVIDIA NGC, vous pouvez utiliser un registre Harbor dans un superviseur qui se trouve dans un autre domaine de charge de travail VI ou une autre instance de VMware Cloud Foundation et qui peut être connecté à Internet. Répliquez ensuite ce registre connecté sur le superviseur sur lequel vous prévoyez d'exécuter des charges de travail d'IA.

Extrayez les dernières images du conteneur de NVIDIA NGC vers le registre Harbor connecté et transférez-les vers le registre déconnecté à l'aide d'une connexion mise en cache par proxy. Ainsi, vous n'avez pas besoin de télécharger des images de conteneur, puis de les charger manuellement fréquemment.

Note Vous pouvez également utiliser un registre de conteneur connecté par un autre fournisseur.

Configurez le réseau entre les deux registres de la manière suivante :

- Le registre connecté est routable vers le registre de réplicas.
- Le registre connecté est placé dans une zone DMZ dans laquelle seule la communication `docker push` et `docker pull` est autorisée entre les deux registres.

Conditions préalables

Activer Harbor en tant que service de superviseur dans le superviseur du domaine de charge de travail avec GPU activé.

Procédure

- 1 Connectez-vous à l'interface utilisateur du registre Harbor connecté en tant qu'administrateur système Harbor.
- 2 Accédez à la page **Administration > Registres** et créez un point de terminaison pour le catalogue NVIDIA NGC `nvcr.io/nvaie` en sélectionnant le fournisseur **Registre Docker** et avec votre clé API NVIDIA NGC.

- 3 Accédez à la page **Administration > Projets** et créez un projet proxy-cache, connecté au point de terminaison pour `nvcr.io/nvaie`.
- 4 En revenant sur la page **Registres**, créez un point de terminaison de réplication pour le registre déconnecté, en sélectionnant le fournisseur **Harbor**.
- 5 Accédez à la page **Administration > Réplifications** et créez une règle de réplication.
 - Utilisez le mode de réplication basé sur le transfert.
 - Dans la propriété **Registre de destination**, entrez l'URL du registre déconnecté sur le superviseur prêt pour l'IA.
 - Définissez les filtres, l'espace de noms cible et le mode de déclenchement en fonction des besoins de votre organisation.

Étape suivante

- 1 Extrayez les images de conteneur requises par votre organisation de NVIDIA NGC vers le registre connecté en exécutant `docker pull` sur la machine cliente Docker.
- 2 Si la règle de réplication dispose du mode de déclenchement manuel, exécutez les réplications manuellement si nécessaire.

Charger les composants de l'opérateur NVIDIA GPU dans un environnement déconnecté

Dans un environnement déconnecté, chargez les composants de l'opérateur NVIDIA GPU sur des emplacements internes.

Procédure

- 1 Fournissez un référentiel de modules Ubuntu local et chargez les images de conteneur du module opérateur NVIDIA GPU dans le registre Harbor pour le superviseur.
- 2 Fournissez un référentiel local de graphiques Helm avec des définitions de graphiques de l'opérateur NVIDIA GPU.
- 3 Mettez à jour les définitions des graphiques Helm de l'opérateur NVIDIA GPU pour utiliser le référentiel de modules Ubuntu local et le registre Harbor privé.

Résultats

Pour plus d'informations, reportez-vous à la section [Installation de VMware vSphere with VMware Tanzu \(isolé\)](#).

Configurer VMware Aria Automation pour VMware Private AI Foundation with NVIDIA

VMware Aria Automation prend en charge les éléments du catalogue en libre-service que les ingénieurs DevOps et les scientifiques des données peuvent utiliser pour provisionner des charges de travail d'IA dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA de manière conviviale et personnalisable.

Conditions préalables

En tant qu'administrateur de cloud, vérifiez que l'environnement VMware Private AI Foundation with NVIDIA est configuré. Reportez-vous à la section [Chapitre 2 Préparation de VMware Cloud Foundation pour le déploiement de charges de travail Private AI](#).

Procédure

1 [Connecter VMware Aria Automation à un domaine de charge de travail pour VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#)

Avant d'ajouter les éléments du catalogue pour le provisionnement d'applications d'IA à l'aide de VMware Aria Automation, connectez VMware Aria Automation à VMware Cloud Foundation.

2 [Créer des éléments de catalogue en libre-service d'IA dans VMware Aria Automation](#)

En tant qu'administrateur de cloud, utilisez l'assistant de configuration de catalogue pour Private AI dans VMware Aria Automation afin d'ajouter rapidement des éléments de catalogue pour le déploiement de machines virtuelles à apprentissage profond ou de clusters TKG accélérés par GPU dans un domaine de charge de travail VI de l'instance de VMware Cloud Foundation connectée.

3 [Créer un élément de catalogue de base de données vectorielle dans VMware Aria Automation](#)

En tant qu'administrateur de cloud, vous pouvez ajouter un élément de catalogue à Automation Service Broker dans VMware Aria Automation pour le provisionnement de bases de données dans VMware Data Services Manager.

Connecter VMware Aria Automation à un domaine de charge de travail pour VMware Private AI Foundation with NVIDIA

Avant d'ajouter les éléments du catalogue pour le provisionnement d'applications d'IA à l'aide de VMware Aria Automation, connectez VMware Aria Automation à VMware Cloud Foundation.

Procédure

- ◆ Dans l'interface utilisateur de VMware Aria Automation, exécutez l'assistant de démarrage rapide pour VMware Cloud Foundation ou pour VMware vCenter Server.

Reportez-vous à la section [Prise en main de VMware Aria Automation à l'aide du démarrage rapide de VMware Cloud Foundation](#) ou [Prise en main de VMware Aria Automation à l'aide du démarrage rapide de VMware vCenter Server](#) dans la documentation *Prise en main de VMware Aria Automation*.

Créer des éléments de catalogue en libre-service d'IA dans VMware Aria Automation

En tant qu'administrateur de cloud, utilisez l'assistant de configuration de catalogue pour Private AI dans VMware Aria Automation afin d'ajouter rapidement des éléments de catalogue pour le déploiement de machines virtuelles à apprentissage profond ou de clusters TKG accélérés par GPU dans un domaine de charge de travail VI de l'instance de VMware Cloud Foundation connectée.

Les scientifiques de données peuvent utiliser des éléments de catalogue d'apprentissage profond pour le déploiement de VM à apprentissage profond. Les ingénieurs DevOps peuvent utiliser les éléments du catalogue pour le provisionnement de clusters TKG prêts pour l'IA.

Chaque fois que vous l'exécutez, l'assistant de configuration du catalogue pour Private AI ajoute des éléments pour les machines virtuelles à apprentissage profond et les clusters TKG au catalogue Service Broker. Vous pouvez exécuter l'assistant dans les cas suivants :

- Activation du provisionnement de charges de travail d'IA sur un autre superviseur.
- Intégration d'une modification de votre licence NVIDIA AI Enterprise, y compris le fichier `.tok` de la configuration client et le dispositif License Server, ou l'URL de téléchargement des pilotes invités vGPU pour un environnement déconnecté.
- Intégration d'une modification d'image de VM à apprentissage profond.
- Utilisation d'autres classes de VM vGPU ou sans GPU, d'une stratégie de stockage ou d'un registre de conteneur.
- Création d'éléments de catalogue dans un nouveau projet.

Note VMware Aria Automation crée un espace de noms vSphere lorsqu'une VM à apprentissage profond ou un cluster Tanzu Kubernetes Grid est provisionné.

Procédure

- ◆ [Ajouter des éléments Private AI au catalogue Automation Service Broker.](#)

Étape suivante

À l'aide d'Automation Service Broker, vos scientifiques des données et vos ingénieurs DevOps peuvent procéder au déploiement de VM à apprentissage profond, avec le provisionnement de

clusters Tanzu Kubernetes Grid prenant en charge les GPU. Reportez-vous à la section [Déployer une machine virtuelle à apprentissage profond sans RAG dans VMware Aria Automation](#).

Créer un élément de catalogue de base de données vectorielle dans VMware Aria Automation

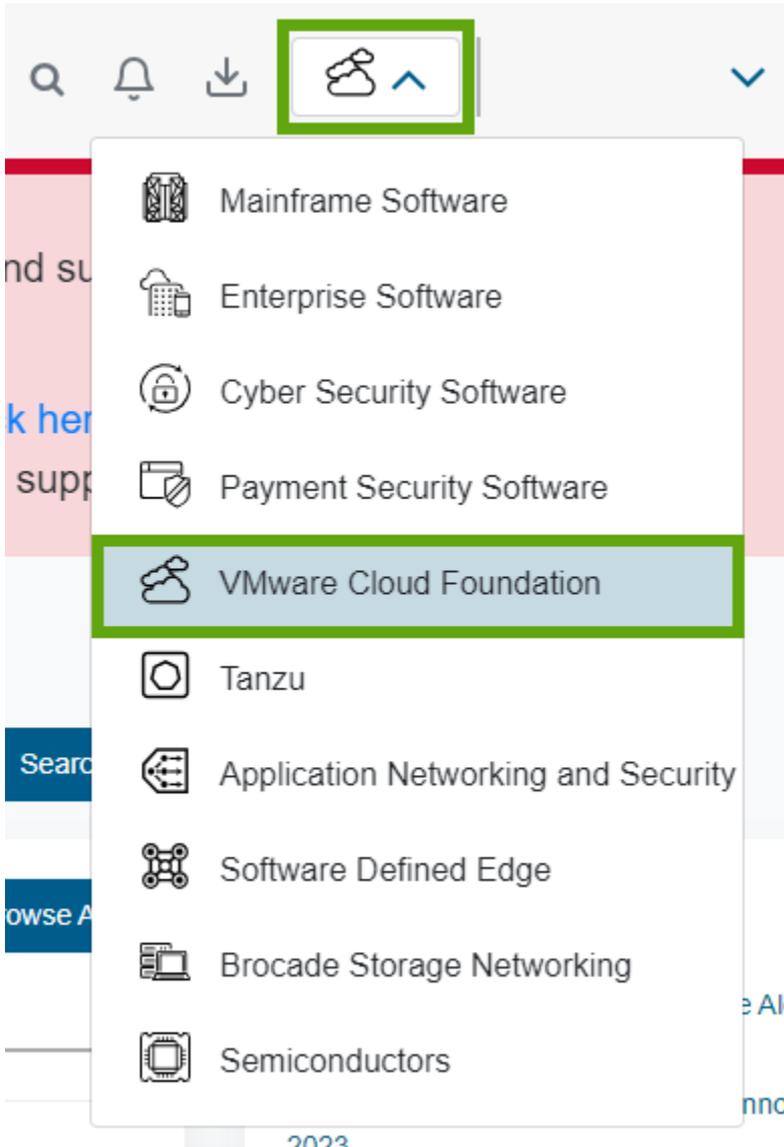
En tant qu'administrateur de cloud, vous pouvez ajouter un élément de catalogue à Automation Service Broker dans VMware Aria Automation pour le provisionnement de bases de données dans VMware Data Services Manager.

Conditions préalables

- Vérifiez que VMware Data Services Manager 2.1 est déployé.
- Fournissez une machine sur laquelle Python 3.10 est installé et qui a accès aux instances de VMware Data Services Manager et de VMware Aria Automation.

Procédure

- 1 Téléchargez le bundle `AriaAutomation_DataServicesManager` pour VMware Data Services Manager 2.1 à partir du portail technique broadcom.
 - a Connectez-vous au portail de support Broadcom.
 - b Dans le menu déroulant Catégorie de logiciel situé dans le coin supérieur droit du portail, sélectionnez **VMware Cloud Foundation**.



- c Dans le volet de navigation de gauche, cliquez sur **Mes téléchargements**.
 - d Sur la page **Mes téléchargements - VMware Cloud Foundation**, cliquez sur **VMware Data Services Manager**.
 - e Cliquez sur le numéro de version et téléchargez le bundle `AriaAutomation_DataServicesManager`.

- 2 Sur la machine exécutant Python, chargez le bundle `AriaAutomation_DataServicesManager` et extrayez son contenu.
- 3 Mettez à jour le fichier `config.json` dans le dossier dans lequel vous avez extrait le bundle avec les URL et les informations d'identification de l'utilisateur pour VMware Data Services Manager et VMware Aria Automation.

Vous pouvez éventuellement définir aussi le nom de l'élément du catalogue, le projet Automation Assembler et d'autres paramètres.

- 4 Pour créer les éléments du catalogue dans VMware Aria Automation, exécutez le script Python `aria.py` de la manière suivante.

```
python3 aria.py enable-blueprint-version-2
```

Résultats

Le script Python crée des éléments dans VMware Aria Automation requis afin d'utiliser VMware Data Services Manager pour le provisionnement de bases de données. Reportez-vous au fichier `readme.md` dans le bundle `AriaAutomation_DataServicesManager`

Étape suivante

Vos scientifiques des données ou ingénieurs DevOps peuvent déployer une base de données vectorielle à partir du catalogue Automation Service Broker avec l'extension `pgvector` et l'intégrer à leurs charges de travail RAG. Reportez-vous à la section [Chapitre 5 Déploiement de charges de travail RAG dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#).

Déploiement d'une VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA

3

VMware Private AI Foundation with NVIDIA prend en charge le provisionnement de VM à apprentissage profond préconfigurées que les scientifiques des données peuvent utiliser pour le développement de l'IA.

En tant que scientifique des données, vous disposez des options suivantes pour commencer à utiliser une VM à apprentissage profond :

- Déployer une VM à apprentissage profond à l'aide d'un élément de catalogue en libre-service dans VMware Aria Automation.
- Demander à votre ingénieur DevOps de déployer une VM à apprentissage profond sur un cluster Tanzu Kubernetes Grid à l'aide de la commande `kubectl`.
- Demander à votre administrateur de cloud de déployer une VM à apprentissage profond sur un cluster vSphere pour découvrir rapidement les modèles de VM à apprentissage profond.
- [À propos des images de VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#)

Les images de machine virtuelle à apprentissage profond fournies dans le cadre de VMware Private AI Foundation with NVIDIA sont préconfigurées avec les bibliothèques ML, infrastructures et kit d'outils populaires, et sont optimisées et validées par NVIDIA et VMware pour l'accélération par GPU dans un environnement VMware Cloud Foundation.

- [Déployer une VM à apprentissage profond à l'aide d'un catalogue en libre-service dans VMware Aria Automation](#)

Dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA, en tant que scientifique des données ou ingénieur DevOps, vous pouvez déployer une VM à apprentissage profond à partir de VMware Aria Automation en utilisant des éléments de catalogue de poste de travail en libre-service d'IA dans Automation Service Broker.

- [Déployer une VM à apprentissage profond directement sur un cluster vSphere de VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#)

En tant qu'administrateur de cloud, pour permettre rapidement aux scientifiques des données de tester les modèles de VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA, vous pouvez déployer une VM à apprentissage profond directement sur un cluster vSphere à l'aide de vSphere Client.

- [Déployer une VM à apprentissage profond à l'aide de la commande `kubectl` dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#)

Le service de VM dans le superviseur de vSphere IaaS Control Plane permet aux ingénieurs DevOps de déployer et d'exécuter des VM à apprentissage profond à l'aide de l'API Kubernetes.

- [Personnalisation du déploiement de VM en apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#)

Lorsque vous déployez une VM à apprentissage profond dans vSphere IaaS control plane à l'aide de `kubectl` ou directement sur un cluster vSphere, vous devez renseigner les propriétés personnalisées de la VM.

- [Dépannage du déploiement de VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#)

Les informations de dépannage sur le déploiement d'une VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA fournissent des solutions aux problèmes potentiels que vous pourriez rencontrer.

À propos des images de VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA

Les images de machine virtuelle à apprentissage profond fournies dans le cadre de VMware Private AI Foundation with NVIDIA sont préconfigurées avec les bibliothèques ML, infrastructures et kit d'outils populaires, et sont optimisées et validées par NVIDIA et VMware pour l'accélération par GPU dans un environnement VMware Cloud Foundation.

En tant que scientifique des données, vous pouvez utiliser les VM à apprentissage profond provisionnées à partir de ces images pour le prototypage, le réglage fin, la validation et l'inférence de l'IA.

La pile logicielle pour l'exécution d'applications d'IA au-dessus des GPU NVIDIA est validée à l'avance. Par conséquent, démarrez directement le développement de l'IA, sans passer de temps à installer et à valider la compatibilité des systèmes d'exploitation, des bibliothèques logicielles, des infrastructures ML, des kits d'outils et des pilotes GPU.

Que contient une image de VM à apprentissage profond ?

La dernière image de machine virtuelle à apprentissage profond contient le logiciel suivant. Pour plus d'informations sur les versions des composants dans chaque version d'image de VM à apprentissage profond, reportez-vous à la section [Notes de mise à jour de VMware Deep Learning VM](#).

Catégorie de composant logiciel	Composant logiciel	
Intégrée	<ul style="list-style-type: none"> ■ Canonical Ubuntu ■ NVIDIA Container Toolkit ■ Docker Community Engine ■ Miniconda et un manifeste Conda pour PyTorch. 	
Vous pouvez les préinstaller automatiquement lorsque vous démarrez la VM à apprentissage profond pour la première fois	<ul style="list-style-type: none"> ■ Pilote invité vGPU, selon la version du pilote d'hôte vGPU 	
	Charges de travail à apprentissage profond (DL, Deep learning)	<p>Exemple CUDA</p> <p>Vous pouvez utiliser une VM à apprentissage profond avec des exemples CUDA en cours d'exécution pour explorer l'ajout de vecteurs, la simulation gravitationnelle à N corps ou d'autres exemples sur une VM. Reportez-vous à la page Exemples de CUDA du catalogue NVIDIA NGC.</p> <hr/> <p>PyTorch.</p> <p>Vous pouvez utiliser une VM à apprentissage profond avec une bibliothèque PyTorch pour découvrir l'IA conversationnelle, le traitement automatique des langues (NLP, Natural language processing) et d'autres types de modèles d'IA sur une VM. Reportez-vous à la page PyTorch du catalogue NVIDIA NGC.</p> <p>Vous pouvez utiliser une instance de JupyterLab prête avec PyTorch installé et configuré à l'adresse <code>http://dl_vm_ip:8888</code>.</p> <hr/> <p>TensorFlow. Vous pouvez utiliser une VM à apprentissage profond avec une bibliothèque TensorFlow pour découvrir l'IA conversationnelle, le NLP et d'autres types de modèles d'IA sur une VM. Reportez-vous à la page TensorFlow du catalogue NVIDIA NGC.</p> <p>Vous pouvez utiliser une instance de JupyterLab prête avec TensorFlow installé et configuré à l'adresse <code>http://dl_vm_ip:8888</code>.</p> <hr/> <p>Exportateur DCGM</p> <p>Vous pouvez utiliser une VM à apprentissage profond avec l'exportateur Data Center GPU Manager (DCGM) pour surveiller la santé des GPU et obtenir des mesures de ceux-ci qui sont utilisés par une charge de travail DL, à l'aide de NVIDIA DCGM, Prometheus et Grafana. Reportez-vous à la page Exportateur DCGM du catalogue NVIDIA NGC.</p> <p>Dans une VM à apprentissage profond, exécutez le conteneur de l'exportateur DCGM avec une charge de travail DL qui effectue des opérations d'IA. Une fois la VM à apprentissage profond démarrée, l'exportateur DCGM est prêt à collecter des mesures de vGPU et à exporter les données vers une autre application pour une surveillance et une visualisation accrues.</p> <p>Pour plus d'informations sur l'utilisation de l'exportateur DCGM pour visualiser les mesures avec Prometheus et Grafana, reportez-vous à la section Exportateur DCGM.</p>

Catégorie de composant logiciel	Composant logiciel
	<p>Serveur d'inférence Triton</p> <p>Vous pouvez utiliser une VM à apprentissage profond avec un serveur d'inférence Triton pour charger un référentiel de modèles et recevoir des demandes d'inférence. Reportez-vous à la page Serveur d'inférence Triton du catalogue NVIDIA NGC.</p> <p>Pour plus d'informations sur l'utilisation du serveur d'inférence Triton pour les demandes d'inférence pour les modèles d'IA, reportez-vous à la section Serveur d'inférence Triton.</p>
	<p>NVIDIA RAG</p> <p>Vous pouvez utiliser une VM à apprentissage profond pour créer des solutions de génération augmentée de récupération (RAG) avec un modèle Llama2. Reportez-vous à la documentation Outil Docker Compose des applications NVIDIA RAG (nécessite des autorisations de compte spécifiques).</p> <p>Exemple d'application Web d'agent conversationnel accessible à l'adresse http://dl_vm_ip:3001/orgs/nvidia/models/text-qa-chatbot. Vous pouvez charger votre propre base de connaissances.</p>

Déploiement d'une VM à apprentissage profond

En tant que scientifique des données, vous pouvez déployer vous-même une VM à apprentissage profond en utilisant des éléments de catalogue dans VMware Aria Automation. Sinon, un administrateur de cloud ou un ingénieur DevOps déploie cette VM pour vous.

Déployer une VM à apprentissage profond à l'aide d'un catalogue en libre-service dans VMware Aria Automation

Dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA, en tant que scientifique des données ou ingénieur DevOps, vous pouvez déployer une VM à apprentissage profond à partir de VMware Aria Automation en utilisant des éléments de catalogue de poste de travail en libre-service d'IA dans Automation Service Broker.

Pour plus d'informations sur les images de VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA, reportez-vous à la section [À propos des images de VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#).

Conditions préalables

- Vérifiez que votre administrateur de cloud a configuré le catalogue VMware Aria Automation pour le déploiement d'applications Private AI. Reportez-vous à la section [Ajouter des éléments Private AI au catalogue Automation Service Broker](#).

- Vérifiez que votre administrateur de cloud a attribué le rôle d'utilisateur requis pour le déploiement de VM à apprentissage profond.

Procédure

- ◆ [Déployer une machine virtuelle à apprentissage profond sans RAG dans VMware Aria Automation](#) ou [Déployer une VM à apprentissage profond avec une charge de travail RAG](#).

Le déploiement d'une VM à apprentissage profond avec NVIDIA RAG nécessite une base de données vectorielle, telle qu'une base de données PostgreSQL avec pgvector dans VMware Data Services Manager.

Résultats

Le pilote invité vGPU et la charge de travail d'apprentissage profond spécifiée sont installés lorsque vous démarrez la VM à apprentissage profond.

Étape suivante

Pour plus d'informations sur l'accès à la machine virtuelle et à l'instance de JupyterLab fournie avec certaines images de la VM à apprentissage profond, accédez à **Consommer > Déploiements > Déploiements** dans Automation Service Broker.

Déployer une VM à apprentissage profond directement sur un cluster vSphere de VMware Private AI Foundation with NVIDIA

En tant qu'administrateur de cloud, pour permettre rapidement aux scientifiques des données de tester les modèles de VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA, vous pouvez déployer une VM à apprentissage profond directement sur un cluster vSphere à l'aide de vSphere Client.

Pour plus d'informations sur les images de VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA, reportez-vous à la section [À propos des images de VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#).

Le déploiement d'une VM à apprentissage profond avec NVIDIA RAG nécessite une base de données vectorielle, telle qu'une base de données PostgreSQL avec pgvector dans VMware Data Services Manager. Pour plus d'informations sur le déploiement d'une base de données de ce type et son intégration dans une VM à apprentissage profond, reportez-vous à la section [Déployer une VM à apprentissage profond avec une charge de travail RAG](#).

Conditions préalables

Vérifiez que VMware Private AI Foundation with NVIDIA est déployé et configuré. Reportez-vous à la section [Chapitre 2 Préparation de VMware Cloud Foundation pour le déploiement de charges de travail Private AI](#).

Procédure

- 1 Connectez-vous à l'instance de vCenter Server pour le domaine de charge de travail VI.
- 2 Dans le menu d'accueil de vSphere Client, sélectionnez **Bibliothèques de contenu**.
- 3 Accédez à l'image de VM à apprentissage profond dans la bibliothèque de contenu.
- 4 Cliquez avec le bouton droit sur un modèle OVF et sélectionnez **Nouvelle VM à partir de ce modèle**.
- 5 Sur la page **Sélectionner un nom et un dossier** de l'assistant qui s'affiche, entrez un nom et sélectionnez un dossier de VM, sélectionnez **Personnaliser le matériel de cette machine virtuelle**, puis cliquez sur **Suivant**.
- 6 Sélectionnez un cluster prenant en charge les GPU dans le domaine de charge de travail VI, indiquez si la machine virtuelle doit être mise sous tension une fois le déploiement terminé, puis cliquez sur **Suivant**.
- 7 Suivez l'assistant pour sélectionner une banque de données et un réseau sur le commutateur Distributed Switch pour le cluster.
- 8 Sur la page **Personnaliser le modèle**, entrez les propriétés de VM personnalisées requises pour configurer la fonctionnalité d'IA, puis cliquez sur **Suivant**.

Reportez-vous à la section [Propriétés OVF des VM à apprentissage profond](#).

- 9 Sur la page **Personnaliser le matériel**, attribuez un périphérique NVIDIA vGPU à la machine virtuelle en tant que **Nouveau périphérique PCI**, puis cliquez sur **Suivant**.

Pour une VM à apprentissage profond qui exécute un dispositif NVIDIA RAG, sélectionnez le profil vGPU complet pour le mode de découpage temporel ou un profil MIG. Par exemple, pour le dispositif NVIDIA A100 40 Go en mode de découpage temporel vGPU, sélectionnez **nvidia_a100-40c**.

- 10 Pour une VM à apprentissage profond qui exécute un dispositif NVIDIA RAG, définissez le paramètre `pciPassthru<vgpu-id>.cfg.enable_uvm` sur **1** dans l'onglet **Paramètres avancés** des paramètres de la machine virtuelle.

où `<vgpu-id>` identifie le vGPU attribué à la machine virtuelle. Par exemple, si deux vGPU sont attribués à la machine virtuelle, définissez `pciPassthru0.cfg.parameter=1` et `pciPassthru1.cfg.parameter = 1`.

- 11 Examinez les spécifications du déploiement et cliquez sur **Terminer**.

Résultats

Le pilote invité vGPU et la charge de travail d'apprentissage profond spécifiée sont installés lorsque vous démarrez la VM à apprentissage profond.

Vous pouvez examiner les journaux ou ouvrir l'instance de JupyterLab fournie avec certaines images. Vous pouvez partager les détails de l'accès avec des scientifiques des données de votre organisation. Reportez-vous à la section [Charges de travail d'apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#).

Étape suivante

- Connectez-vous à la VM à apprentissage profond via SSH et vérifiez que tous les composants sont installés et en cours d'exécution comme prévu.
- Envoyez les détails d'accès à vos scientifiques des données.

Déployer une VM à apprentissage profond à l'aide de la commande `kubectl` dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA

Le service de VM dans le superviseur de vSphere IaaS Control Plane permet aux ingénieurs DevOps de déployer et d'exécuter des VM à apprentissage profond à l'aide de l'API Kubernetes.

En tant qu'ingénieur DevOps, utilisez `kubectl` pour déployer une VM à apprentissage profond sur l'espace de noms configuré par l'administrateur de cloud.

Pour plus d'informations sur les images de VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA, reportez-vous à la section [À propos des images de VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#).

Le déploiement d'une VM à apprentissage profond avec NVIDIA RAG nécessite une base de données vectorielle, telle qu'une base de données PostgreSQL avec pgvector dans VMware Data Services Manager. Pour plus d'informations sur le déploiement d'une base de données de ce type et son intégration dans une VM à apprentissage profond, reportez-vous à la section [Déployer une VM à apprentissage profond avec une charge de travail RAG](#).

Conditions préalables

Vérifiez auprès de l'administrateur de cloud que VMware Private AI Foundation with NVIDIA est déployé et configuré. Reportez-vous à la section [Chapitre 2 Préparation de VMware Cloud Foundation pour le déploiement de charges de travail Private AI](#).

Procédure

- 1 Connectez-vous au plan de contrôle du superviseur.

```
kubectl vsphere login --server=SUPERVISOR-CONTROL-PLANE-IP-ADDRESS-or-FQDN --vsphere-username USERNAME
```

- 2 Vérifiez que toutes les ressources de VM requises, telles que les classes de VM et les images de VM, sont en place sur l'espace de noms.

Reportez-vous à la section [Afficher les ressources de VM disponibles sur un espace de noms dans vSphere with Tanzu](#).

- 3 Préparez le fichier YAML pour la VM à apprentissage profond.

Utilisez la valeur `vm-operator-api`, en définissant les propriétés OVF comme objet ConfigMap. Pour plus d'informations sur les propriétés OVF disponibles, reportez-vous à la section [Propriétés OVF des VM à apprentissage profond](#).


```
1IG5vdyBjb25maWd1cmVkiHRvIHVzZSB0aGUgcHJveHkgc2V0dGluZ3MiCiAgICB9  
vgpu-license: NVIDIA-client-configuration-token  
nvidia-portal-api-key: API-key-from-NVIDIA-licensing-portal  
password: password-for-vmware-user
```

Note `user-data` est la valeur codée en base64 pour le code cloud-init suivant :

```
#cloud-config
write_files:
- path: /opt/dlvm/dl_app.sh
  permissions: '0755'
  content: |
    #!/bin/bash
    set -eu
    source /opt/dlvm/utils.sh
    trap 'error_exit "Unexpected error occurs at dl workload"' ERR
    set_proxy "http" "https" "socks5"

    DEFAULT_REG_URI="nvcr.io"
    REGISTRY_URI_PATH=$(grep registry-uri /opt/dlvm/ovf-env.xml | sed -n 's/.*oe:value="\
    ([^"]*)\).*\/\1/p')

    if [[ -z "$REGISTRY_URI_PATH" ]]; then
        # If REGISTRY_URI_PATH is null or empty, use the default value
        REGISTRY_URI_PATH=$DEFAULT_REG_URI
        echo "REGISTRY_URI_PATH was empty. Using default: $REGISTRY_URI_PATH"
    fi

    # If REGISTRY_URI_PATH contains '/', extract the URI part
    if [[ $REGISTRY_URI_PATH == */** ]]; then
        REGISTRY_URI=$(echo "$REGISTRY_URI_PATH" | cut -d '/' -f1)
    else
        REGISTRY_URI=$REGISTRY_URI_PATH
    fi

    REGISTRY_USERNAME=$(grep registry-user /opt/dlvm/ovf-env.xml | sed -n 's/.*oe:value="\
    ([^"]*)\).*\/\1/p')
    REGISTRY_PASSWORD=$(grep registry-passwd /opt/dlvm/ovf-env.xml | sed -n
    's/.*oe:value="\([^"]*)\).*\/\1/p')
    if [[ -n "$REGISTRY_USERNAME" && -n "$REGISTRY_PASSWORD" ]]; then
        docker login -u $REGISTRY_USERNAME -p $REGISTRY_PASSWORD $REGISTRY_URI
    else
        echo "Warning: the registry's username and password are invalid, Skipping Docker
        login."
    fi

    docker run -d --gpus all -p 8888:8888 $REGISTRY_URI_PATH/nvidia/pytorch:pytorch:23.10-
    py3 /usr/local/bin/jupyter lab --allow-root --ip=* --port=8888 --no-browser --
    NotebookApp.token='' --NotebookApp.allow_origin='' --notebook-dir=/workspace

- path: /opt/dlvm/utils.sh
  permissions: '0755'
  content: |
    #!/bin/bash
    error_exit() {
        echo "Error: $1" >&2
        vmttoolsd --cmd "info-set guestinfo.vmservice.bootstrap.condition false,
        DLWorkloadFailure, $1"
        exit 1
    }

    check_protocol() {
        local proxy_url=$1
        shift
        local supported_protocols=("$@")
        if [ -n "$proxy_url" ] && [ -n "$supported_protocols" ]; then
            for protocol in $supported_protocols; do
                if [ "$proxy_url" = "$protocol" ]; then
                    return 0
                fi
            done
            return 1
        fi
    }

    set_proxy() {
        local protocols="http https socks5"
        local proxy_url=$1
        shift
        check_protocol $proxy_url $protocols
        if [ $? -eq 0 ]; then
            for protocol in $protocols; do
                if [ "$proxy_url" = "$protocol" ]; then
                    export http_proxy=$proxy_url https_proxy=$proxy_url socks_proxy=$proxy_url
                fi
            done
        fi
    }

```

```

kind: VirtualMachineService
metadata:
  name: example-dl-vm
  namespace: example-dl-vm-namespace
spec:
  ports:
    - name: ssh
      port: 22
      protocol: TCP
      targetPort: 22
    - name: junyperlab
      port: 8888
      protocol: TCP
      targetPort: 8888
  selector:
    app: example-dl-app
  type: LoadBalancer

```

- 4 Basculez vers le contexte de l'espace de noms vSphere créé par l'administrateur de cloud.

Par exemple, pour un espace de noms appelé `example-dl-vm-namespace` :

```
kubectl config use-context example-dl-vm-namespace
```

- 5 Déployez la VM à apprentissage profond.

```
kubectl apply -f example-dl-vm.yaml
```

- 6 Pour vérifier que la VM a été créée, exécutez les commandes suivantes.

```
kubectl get vm -n example-dl-vm-namespace
```

```
kubectl describe virtualmachine example-dl-vm
```

- 7 Exécutez un ping sur l'adresse IP de la machine virtuelle attribuée par le service de mise en réseau demandé.

Pour obtenir l'adresse publique et les ports afin d'accéder à la VM à apprentissage profond, obtenez les détails sur le service d'équilibrage de charge créé.

```
kubectl get services
```

NAME	TYPE	CLUSTER-IP	EXTERNAL-IP	AGE
example-dl-vm	LoadBalancer	<internal-ip-address>	<public-IPaddress>	22:30473/ TCP,8888:32180/TCP
				9m40s

Résultats

Le pilote invité vGPU et la charge de travail DL spécifiée sont installés lorsque vous démarrez la VM à apprentissage profond.

Étape suivante

- Vous pouvez examiner les journaux ou ouvrir le bloc-notes JupyterLab fourni avec certaines des images. Reportez-vous à la section [Charges de travail d'apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#).
- Envoyez les détails d'accès à vos scientifiques des données.

Personnalisation du déploiement de VM en apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA

Lorsque vous déployez une VM à apprentissage profond dans vSphere IaaS control plane à l'aide de `kubect1` ou directement sur un cluster vSphere, vous devez renseigner les propriétés personnalisées de la VM.

Pour plus d'informations sur les images de VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA, reportez-vous à la section [À propos des images de VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#).

Propriétés OVF des VM à apprentissage profond

Lorsque vous déployez une VM à apprentissage profond, vous devez remplir des propriétés de VM personnalisées pour automatiser la configuration du système d'exploitation Linux, le déploiement du pilote invité vGPU, ainsi que le déploiement et la configuration de conteneurs NGC pour les charges de travail DL.

La dernière image de VM à apprentissage profond dispose des propriétés OVF suivantes :

Catégorie	Paramètre	Étiquette dans vSphere Client	Description
Propriétés du système d'exploitation de base	instance-id	ID de l'instance	Requis. ID d'instance unique de l'instance de VM. Un ID d'instance identifie de manière unique une instance. Lorsqu'un ID d'instance change, cloud-init traite l'instance comme une nouvelle instance et réexécute le processus cloud-init.
	hostname	Nom d'hôte	Requis. Nom d'hôte du dispositif.
	seedfrom	URL à partir de laquelle amorcer les données de l'instance	Facultatif. URL à partir de laquelle extraire la valeur du paramètre user-data et les métadonnées.
	public-keys	Clé publique SSH	Si ce paramètre est fourni, l'instance renseigne le <code>authorized_keys</code> SSH de l'utilisateur par défaut avec cette valeur.

Catégorie	Paramètre	Étiquette dans vSphere Client	Description
	user-data	Paramètre user-data codé	<p>Ensemble de scripts ou d'autres métadonnées qui sont insérés dans la VM lors du provisionnement.</p> <p>Cette propriété est le contenu réel du script <code>cloud-init</code>. Cette valeur doit être codée en base64.</p> <ul style="list-style-type: none"> ■ Vous pouvez utiliser cette propriété pour spécifier le conteneur de charges de travail DL à déployer, tel que PyTorch ou TensorFlow. Reportez-vous à la section Charges de travail d'apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA. ■ Utilisez cette propriété pour définir une adresse IP statique sur une machine virtuelle déployée directement sur un cluster vSphere. Reportez-vous à la section Attribuer une adresse IP statique à une VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA.
	password	Mot de passe de l'utilisateur par défaut	Requis. Mot de passe du compte d'utilisateur vmware par défaut.
Installation du pilote vGPU	vgpu-license	Licence vGPU	Requis. Jeton de configuration du client NVIDIA vGPU. Le jeton est enregistré dans le fichier <code>/etc/nvidia/ClientConfigToken/client_configuration_token.tok</code> .
	nvidia-portal-api-key	Clé API du portail NVIDIA	Requis dans un environnement connecté. Clé API que vous avez téléchargée à partir du portail de licences NVIDIA. La clé est requise pour l'installation du pilote invité vGPU.
	vgpu-fallback-version	Version du pilote d'hôte vGPU	Installez directement cette version du pilote invité vGPU.
	vgpu-url	URL pour les téléchargements de vGPU isolés	Requis dans un environnement déconnecté. URL à partir de laquelle télécharger le pilote invité vGPU. Pour plus d'informations sur la configuration requise du serveur Web local, reportez-vous à la section Chapitre 2 Préparation de VMware Cloud Foundation pour le déploiement de charges de travail Private AI .
Automatisation de la charge de travail DL	registry-uri	URI du registre	<p>Requis dans un environnement déconnecté ou si vous prévoyez d'utiliser un registre de conteneur privé pour éviter de télécharger des images depuis Internet. URI d'un registre de conteneur privé avec les images de conteneur de charges de travail d'apprentissage profond.</p> <p>Requis si vous faites référence à un registre privé dans <code>user-data</code> OU <code>image-oneliner</code>.</p>
	registry-user	Nom d'utilisateur du registre	Requis si vous utilisez un registre de conteneur privé qui nécessite une authentification de base.
	registry-passwd	Mot de passe du registre	Requis si vous utilisez un registre de conteneur privé qui nécessite une authentification de base.

Catégorie	Paramètre	Étiquette dans vSphere Client	Description
	registry-2-uri	URI du registre secondaire	Requis si vous utilisez un deuxième registre de conteneur privé basé sur Docker et s'il nécessite l'authentification de base. Par exemple, lors du déploiement d'une VM à apprentissage profond avec la charge de travail NVIDIA RAG DL préinstallée, une image pgvector est téléchargée à partir de Docker Hub. Vous pouvez utiliser les paramètres <code>registry-2-</code> pour contourner une limite de débit d'extraction pour <code>docker.io</code> .
	registry-2-user	Nom d'utilisateur du registre secondaire	Requis si vous utilisez un deuxième registre de conteneur privé.
	registry-2-passwd	Mot de passe du registre secondaire	Requis si vous utilisez un deuxième registre de conteneur privé.
	image-oneliner	Commande codée sur une ligne	Commande bash sur une ligne exécutée lors du provisionnement de VM. Cette valeur doit être codée en base64. Vous pouvez utiliser cette propriété pour spécifier le conteneur de charges de travail DL à déployer, tel que PyTorch ou TensorFlow. Reportez-vous à la section Charges de travail d'apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA . Attention Évitez d'utiliser <code>user-data</code> et <code>image-oneliner</code> .
	docker-compose-uri	Fichier Docker Compose codé	Requis si vous avez besoin d'un fichier Docker Compose pour démarrer le conteneur de charges de travail DL. Contenu du fichier <code>docker-compose.yaml</code> qui sera inséré dans la machine virtuelle lors du provisionnement après le démarrage de la machine virtuelle avec GPU activé. Cette valeur doit être codée en base64.
	config-json	Fichier config.json codé	Contenu d'un fichier de configuration pour ajouter des détails pour les serveurs proxy. Cette valeur doit être codée en base64. Reportez-vous à la section Configurer une VM à apprentissage profond avec un serveur proxy .
	conda-environment-install	Installation de l'environnement Conda	Liste séparée par des virgules d'environnements Conda à installer automatiquement à la fin du déploiement de VM. Environnements disponibles : <code>pytorch2.3_py3.12</code>

Charges de travail d'apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA

Vous pouvez provisionner une machine virtuelle à apprentissage profond avec une charge de travail d'apprentissage profond (DL) prise en charge en plus de ses composants intégrés. Les charges de travail DL sont téléchargées à partir du catalogue NVIDIA NGC et sont optimisées pour le GPU et validées par NVIDIA et VMware by Broadcom.

Pour obtenir une présentation des images de VM à apprentissage profond, reportez-vous à la section [À propos des images de VM à apprentissage profond](#) dans [VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#).

Exemple CUDA

Vous pouvez utiliser une VM à apprentissage profond avec des exemples CUDA en cours d'exécution pour explorer l'ajout de vecteurs, la simulation gravitationnelle à N corps ou d'autres exemples sur une VM. Reportez-vous à la page [Exemples CUDA](#).

Une fois la VM à apprentissage profond lancée, elle exécute une charge de travail d'exemples CUDA pour tester le pilote invité vGPU. Vous pouvez examiner la sortie de test dans le fichier `/var/log/dl.log`.

Tableau 3-1. Image de conteneur d'exemples CUDA

Composant	Description
Image de conteneur	<p><code>nvcr.io/nvidia/k8s/cuda-sample:ngc_image_tag</code></p> <p>Par exemple :</p> <p><code>nvcr.io/nvidia/k8s/cuda-sample:vectoradd-cuda11.7.1-ubi8</code></p> <p>Pour plus d'informations sur les images du conteneur d'exemples CUDA qui sont prises en charge pour les VM à apprentissage profond, reportez-vous à la section Notes de mise à jour de VMware Deep Learning VM.</p>
Entrées requises	<p>Pour déployer une charge de travail d'exemples CUDA, vous devez définir les propriétés OVF de la machine virtuelle à apprentissage profond de la manière suivante :</p> <ul style="list-style-type: none"> ■ Utilisez l'une des propriétés suivantes qui sont spécifiques à l'image d'exemples CUDA. <ul style="list-style-type: none"> ■ Script cloud-init. Codez-le au format base64. <pre>#cloud-config write_files: - path: /opt/dlvm/dl_app.sh permissions: '0755' content: #!/bin/bash set -eu source /opt/dlvm/utils.sh set_proxy "http" "https" "socks5" trap 'error_exit "Unexpected error occurs at dl workload"' ERR DEFAULT_REG_URI="nvcr.io" REGISTRY_URI_PATH=\$(grep registry-uri /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') if [[-z "\$REGISTRY_URI_PATH"]]; then # If REGISTRY_URI_PATH is null or empty, use the default value REGISTRY_URI_PATH=\$DEFAULT_REG_URI echo "REGISTRY_URI_PATH was empty. Using default: \$REGISTRY_URI_PATH" fi # If REGISTRY_URI_PATH contains '/', extract the URI part if [[\$REGISTRY_URI_PATH == */**]]; then REGISTRY_URI=\$(echo "\$REGISTRY_URI_PATH" cut -d '/' -f1) else REGISTRY_URI=\$REGISTRY_URI_PATH fi REGISTRY_USERNAME=\$(grep registry-user /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') REGISTRY_PASSWORD=\$(grep registry-passwd /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') if [[-n "\$REGISTRY_USERNAME" && -n "\$REGISTRY_PASSWORD"]]; then docker login -u \$REGISTRY_USERNAME -p \$REGISTRY_PASSWORD \$REGISTRY_URI else echo "Warning: the registry's username and password are invalid, Skipping Docker login." fi docker run -d \$REGISTRY_URI_PATH/nvidia/k8s/cuda- sample:ngc_image_tag</pre>

Tableau 3-1. Image de conteneur d'exemples CUDA (suite)

Composant	Description
	<pre> - path: /opt/dlvm/Utils.sh permissions: '0755' content: #!/bin/bash error_exit() { echo "Error: \$1" >&2 vmttoolsd --cmd "info-set guestinfo.vmservice.bootstrap.condition false, DLWorkloadFailure, \$1" exit 1 } check_protocol() { local proxy_url=\$1 shift local supported_protocols=("\$@") if [[-n "\${proxy_url}"]]; then local protocol=\$(echo "\${proxy_url}" awk -F '://' '{if (NF > 1) print \$1; else print ""}') if [-z "\$protocol"]; then echo "No specific protocol provided. Skipping protocol check." return 0 fi local protocol_included=false for var in "\${supported_protocols[@]}; do if ["\${protocol}" == "\${var}"]; then protocol_included=true break fi done if [["\${protocol_included}" == false]]; then error_exit "Unsupported protocol: \${protocol}. Supported protocols are: \${supported_protocols[*]}" fi fi } # \$@: list of supported protocols set_proxy() { local supported_protocols=("\$@") CONFIG_JSON_BASE64=\$(grep 'config-json' /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\$/\1/p') CONFIG_JSON=\$(echo \${CONFIG_JSON_BASE64} base64 --decode) HTTP_PROXY_URL=\$(echo "\${CONFIG_JSON}" jq -r '.http_proxy // empty') HTTPS_PROXY_URL=\$(echo "\${CONFIG_JSON}" jq -r '.https_proxy // empty') if [[\$? -ne 0 (-z "\${HTTP_PROXY_URL}" && -z "\$ {HTTPS_PROXY_URL}")]]; then echo "Info: The config-json was parsed, but no proxy settings were found." return 0 fi check_protocol "\${HTTP_PROXY_URL}" "\${supported_protocols[@]}" check_protocol "\${HTTPS_PROXY_URL}" "\$ {supported_protocols[@]}" </pre>

Tableau 3-1. Image de conteneur d'exemples CUDA (suite)

Composant	Description
	<pre> if ! grep -q 'http_proxy' /etc/environment; then echo "export http_proxy=\${HTTP_PROXY_URL}" export https_proxy=\${HTTPS_PROXY_URL} export HTTP_PROXY=\${HTTP_PROXY_URL} export HTTPS_PROXY=\${HTTPS_PROXY_URL} export no_proxy=localhost,127.0.0.1" >> /etc/environment source /etc/environment fi # Configure Docker to use a proxy mkdir -p /etc/systemd/system/docker.service.d echo "[Service] Environment=\"HTTP_PROXY=\${HTTP_PROXY_URL}\" Environment=\"HTTPS_PROXY=\${HTTPS_PROXY_URL}\" Environment=\"NO_PROXY=localhost,127.0.0.1\"" > /etc/systemd/ system/docker.service.d/proxy.conf systemctl daemon-reload systemctl restart docker echo "Info: docker and system environment are now configured to use the proxy settings" } </pre>

Par exemple, pour vectoradd-cuda11.7.1-ubi8, fournissez le script suivant au format base64 :

```

I2Nsb3VklWNvbmZpZwp3cm10ZV9maWxlczoKLSBwYXR0OiAvb3B0L2Rsdm0vZGxfYXBw
LnNoCiAgcGVybw1zc2l2bnM6ICcwNzU1JwogIGNvbnRlbnQ6IHwKICAgICMhL2Jpbi9i
YXNoCiAgICBzZXQgLWV1CiAgICBz3VyY2UgL29wdC9kbHJtL3V0aWxzLnNoCiAgICBz
ZXRfcHJveHkgImh0dHAiICJodHRwcyIgInNvY2tzNSIKICAgIHRYXXAgJ2Vycm9yX2V4
aXQgIlVuZXhwZWNOZWQgZXJyb3Igb2NjdXJzIGF0IGR5IHdvcmtsb2FkIicgRVJScAg
ICBERUZBVUxUX1JFRl9VUkk9Im52Y3IuaW8iCiAgICBSRUdJU1RSWV9VUklfUEFUSD0k
KGdyZXAgcmVnaXN0cnktdXJpIC9vcHQvZGx2bS9vdmYtZW52LnhtbCB8IHNLZCatbiAn
cy8uKm9lOnZhbHVlPSJcKfTeI10qXCkuKi9cMS9wJykKICAgICBpZiBbWyAteiAiJFJF
R01TVFJZl1VSSV9QQVRlIiBdXTsgdGhlgogICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAg
QVRlIGlzIG5lbGwgb3IgdWlwdHksIHVzZSB0aGUgZGVmYXVsdCB2Yw1ZQogICAgICBS
RUdJU1RSWV9VUklfUEFUSD0kREVGVVMMVF9SRUdfVVJJCiAgICAgICAgICAgICAgICAg
VFJZl1VSSV9QQVRlIiHdhcyBlbXB0eS4gVXNpbmcgZGVmYXVsdDogJFJFR01TVFJZl1V
SV9QQVRlIigogICAgZmkKICAgIAogICAgIyBZJiBSRUdJU1RSWV9VUklfUEFUSCBjb250
YWlucyAnLyYsIGV4dHJhY3QgdGhlIFVSSSBwYXJ0CiAgICBpZiBbWyAteiAkdVhSVNUU1f
VWJkIiBbVEggPT0gKiIvIiogXV07IHROZW4KICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAg
byAiJFJFR01TVFJZl1VSSV9QQVRlIiB8IGNldCatZCcvJyAtZjEpCiAgICBlhNlCiAg
ICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAg
ICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAg
RUdJU1RSWV9VU0VSTkFNRT0kKGdyZXAgcmVnaXN0cnktdXNlciAvb3B0L2Rsdm0vb3Zm
LWVudi54bWwgfCBzZWQgLW4gJ3MvLipvZTp2Yw1ZT0iXChbXiJdKlwpLioVXDEvcCcp
CiAgICBSRUdJU1RSWV9QQVNTV09SRD0kKGdyZXAgcmVnaXN0cnktdGFzc3dkIC9vcHQv
ZGx2bS9vdmYtZW52LnhtbCB8IHNLZCatbiAncy8uKm9lOnZhbHVlPSJcKfTeI10qXCku
Ki9cMS9wJykKICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAg
ICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAg
ICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAg
ICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAg
UkVhSVNUU1fVFNlUk5BTUUGLXAgJFJFR01TVFJZl1BBU1NXT1JEICRSRUdJU1RSWV9V
UkkKICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAg
cm5hbWUgYW5kIHhbc3N3b3JkIGFyZSBpbmZhbGkLCBta2lwcGluZyBEB2N2ZXIgbG9n
aW4uIigogICAgZmkKICAgIAogICAgZG9ja2VYIHJ1biAtZCAkUkVhSVNUU1fVWJkIiBb
VEgvdnZpZGh1L2s4cy9jdWRhLXNhbsZTp2ZWNOb3JhZGQtY3VkyTEExLjcuMS11Ymk4
CgotIHhhdGg6IC9vcHQvZGx2bS91dG1scy5zaAogIHBlcm1pc3Npb250iAnMdc1NScK
ICBjb250ZW50OiB8CiAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAg
ICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAg
ICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAg
ICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAg
ICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAg
REXxb3JrbG9hZEHawx1cmUsICQxIigogICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAg
a19wcm90b2NvbCgPihSICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAg

```


Tableau 3-1. Image de conteneur d'exemples CUDA (suite)

Composant	Description
	<pre> REGISTRY_URI_PATH=\$(grep registry-uri /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') if [[-z "\$REGISTRY_URI_PATH"]]; then # If REGISTRY_URI_PATH is null or empty, use the default value REGISTRY_URI_PATH=\$DEFAULT_REG_URI echo "REGISTRY_URI_PATH was empty. Using default: \$REGISTRY_URI_PATH" fi # If REGISTRY_URI_PATH contains '/', extract the URI part if [[\$REGISTRY_URI_PATH == */**]]; then REGISTRY_URI=\$(echo "\$REGISTRY_URI_PATH" cut -d '/' -f1) else REGISTRY_URI=\$REGISTRY_URI_PATH fi REGISTRY_USERNAME=\$(grep registry-user /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') REGISTRY_PASSWORD=\$(grep registry-passwd /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') if [[-n "\$REGISTRY_USERNAME" && -n "\$REGISTRY_PASSWORD"]]; then docker login -u \$REGISTRY_USERNAME -p \$REGISTRY_PASSWORD \$REGISTRY_URI else echo "Warning: the registry's username and password are invalid, Skipping Docker login." fi docker run -d \$REGISTRY_URI_PATH/nvidia/k8s/cuda- sample:vectoradd-cuda11.7.1-ubi8 - path: /opt/dlvm/Utils.sh permissions: '0755' content: #!/bin/bash error_exit() { echo "Error: \$1" >&2 vmttoolsd --cmd "info-set guestinfo.vmservice.bootstrap.condition false, DLWorkloadFailure, \$1" exit 1 } check_protocol() { local proxy_url=\$1 shift local supported_protocols=("\$@") if [[-n "\${proxy_url}"]]; then local protocol=\$(echo "\${proxy_url}" awk -F '://' '{if (NF > 1) print \$1; else print ""}') if [-z "\$protocol"]; then echo "No specific protocol provided. Skipping protocol check." return 0 fi local protocol_included=false for var in "\${supported_protocols[@]}; do if [["\${protocol}" == "\${var}"]]; then protocol_included=true </pre>

Tableau 3-1. Image de conteneur d'exemples CUDA (suite)

Composant	Description
	<pre> break fi done if [["\${protocol_included}" == false]]; then error_exit "Unsupported protocol: \${protocol}. Supported protocols are: \${supported_protocols[*]}" fi fi } # \$@: list of supported protocols set_proxy() { local supported_protocols=("\${@}") CONFIG_JSON_BASE64=\$(grep 'config-json' /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') CONFIG_JSON=\$(echo \${CONFIG_JSON_BASE64} base64 --decode) HTTP_PROXY_URL=\$(echo "\${CONFIG_JSON}" jq -r '.http_proxy // empty') HTTPS_PROXY_URL=\$(echo "\${CONFIG_JSON}" jq -r '.https_proxy // empty') if [[\$? -ne 0 (-z "\${HTTP_PROXY_URL}" && -z "\${ HTTPS_PROXY_URL}")]]; then echo "Info: The config-json was parsed, but no proxy settings were found." return 0 fi check_protocol "\${HTTP_PROXY_URL}" "\${supported_protocols[@]}" check_protocol "\${HTTPS_PROXY_URL}" "\${ supported_protocols[@]}" if ! grep -q 'http_proxy' /etc/environment; then echo "export http_proxy=\${HTTP_PROXY_URL}" export https_proxy=\${HTTPS_PROXY_URL} export HTTP_PROXY=\${HTTP_PROXY_URL} export HTTPS_PROXY=\${HTTPS_PROXY_URL} export no_proxy=localhost,127.0.0.1" >> /etc/environment source /etc/environment fi # Configure Docker to use a proxy mkdir -p /etc/systemd/system/docker.service.d echo "[Service] Environment=\"HTTP_PROXY=\${HTTP_PROXY_URL}\" Environment=\"HTTPS_PROXY=\${HTTPS_PROXY_URL}\" Environment=\"NO_PROXY=localhost,127.0.0.1\"" > /etc/systemd/ system/docker.service.d/proxy.conf systemctl daemon-reload systemctl restart docker echo "Info: docker and system environment are now configured to use the proxy settings" } </pre>
	<ul style="list-style-type: none"> ■ Image sur une ligne. Codez-le au format base64
	<pre>docker run -d nvcr.io/nvidia/k8s/cuda-sample:ngc_image_tag</pre>

Tableau 3-1. Image de conteneur d'exemples CUDA (suite)

Composant	Description
	<p>Par exemple, pour <code>vectoradd-cuda11.7.1-ubi8</code>, fournissez le script suivant au format base64 :</p> <pre data-bbox="496 359 1410 436">ZG9ja2VyIHJ1biAtZCBudmNyLmlvL252aWRpYS9rOHMvY3VkYS1zYW1wbGU6dmVjdG9yYWRkLWN1ZGExMS43LjEtYWJpOEA==</pre> <p>qui correspond au script suivant au format texte brut :</p> <pre data-bbox="496 506 1410 583">docker run -d nvcr.io/nvidia/k8s/cuda-sample:vectoradd-cuda11.7.1-ubi8</pre> <ul style="list-style-type: none"> ■ Entrez les propriétés d'installation du pilote invité vGPU, telles que <code>vgpu-license</code> et <code>nvidia-portal-api-key</code>. ■ Fournissez les valeurs des propriétés requises pour un environnement déconnecté si nécessaire. <p>Reportez-vous à la section Propriétés OVF des VM à apprentissage profond.</p>
Sortie	<ul style="list-style-type: none"> ■ Journaux d'installation du pilote invité vGPU dans <code>/var/log/vgpu-install.log</code>. <p>Pour vérifier que le pilote invité vGPU est installé et que la licence est allouée, exécutez la commande suivante :</p> <pre data-bbox="456 911 1410 968">nvidia-smi -q grep -i license</pre> <ul style="list-style-type: none"> ■ Journaux de script cloud-init dans <code>/var/log/dl.log</code>.

PyTorch

Vous pouvez utiliser une VM à apprentissage profond avec une bibliothèque PyTorch pour découvrir l'IA conversationnelle, le traitement automatique des langues (NLP, Natural language processing) et d'autres types de modèles d'IA sur une VM. Reportez-vous à la page [PyTorch](#).

Une fois la VM à apprentissage profond lancée, elle démarre une instance de JupyterLab sur laquelle les modules PyTorch sont installés et configurés.

Tableau 3-2. Image de conteneur PyTorch

Composant	Description
Image de conteneur	<p><code>nvcr.io/nvidia/pytorch:ngc_image_tag</code></p> <p>Par exemple :</p> <p><code>nvcr.io/nvidia/pytorch:23.10-py3</code></p> <p>Pour plus d'informations sur les images de conteneur PyTorch prises en charge pour les VM à apprentissage profond, reportez-vous à la section Notes de mise à jour de VMware Deep Learning VM.</p>

Entrées requises Pour déployer une charge de travail PyTorch, vous devez définir les propriétés OVF de la machine virtuelle à apprentissage profond de la manière suivante :

- Utilisez l'une des propriétés suivantes spécifiques à l'image PyTorch.
 - Script cloud-init. Codez-le au format base64.

```
#cloud-config
write_files:
- path: /opt/dlvm/dl_app.sh
  permissions: '0755'
  content: |
    #!/bin/bash
    set -eu
    source /opt/dlvm/ovf-env.xml
    trap 'error_exit "Unexpected error occurs at dl workload"' ERR
    set_proxy "http" "https" "socks5"

    DEFAULT_REG_URI="nvcr.io"
    REGISTRY_URI_PATH=$(grep registry-uri /opt/dlvm/ovf-env.xml |
    sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p')

    if [[ -z "$REGISTRY_URI_PATH" ]]; then
      # If REGISTRY_URI_PATH is null or empty, use the default value
      REGISTRY_URI_PATH=$DEFAULT_REG_URI
      echo "REGISTRY_URI_PATH was empty. Using default:
$REGISTRY_URI_PATH"
    fi

    # If REGISTRY_URI_PATH contains '/', extract the URI part
    if [[ $REGISTRY_URI_PATH == */** ]]; then
      REGISTRY_URI=$(echo "$REGISTRY_URI_PATH" | cut -d '/' -f1)
    else
      REGISTRY_URI=$REGISTRY_URI_PATH
    fi

    REGISTRY_USERNAME=$(grep registry-user /opt/dlvm/ovf-env.xml |
    sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p')
    REGISTRY_PASSWORD=$(grep registry-passwd /opt/dlvm/ovf-env.xml
    | sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p')
    if [[ -n "$REGISTRY_USERNAME" && -n "$REGISTRY_PASSWORD" ]];
    then
      docker login -u $REGISTRY_USERNAME -p $REGISTRY_PASSWORD
$REGISTRY_URI
    else
      echo "Warning: the registry's username and password are
invalid, Skipping Docker login."
    fi

    docker run -d --gpus all -p 8888:8888 $REGISTRY_URI_PATH/
```

Tableau 3-2. Image de conteneur PyTorch (suite)

Composant	Description
	<pre> nvidia/pytorch:ngc_image_tag /usr/local/bin/jupyter lab --allow- root --ip=* --port=8888 --no-browser --NotebookApp.token='' -- NotebookApp.allow_origin='' --notebook-dir=/workspace - path: /opt/dlvm/utils.sh permissions: '0755' content: #!/bin/bash error_exit() { echo "Error: \$1" >&2 vmttoolsd --cmd "info-set guestinfo.vmservice.bootstrap.condition false, DLWorkloadFailure, \$1" exit 1 } check_protocol() { local proxy_url=\$1 shift local supported_protocols=("\${@}") if [[-n "\${proxy_url}"]]; then local protocol=\$(echo "\${proxy_url}" awk -F '://' '{if (NF > 1) print \$1; else print ""}') if [-z "\$protocol"]; then echo "No specific protocol provided. Skipping protocol check." return 0 fi local protocol_included=false for var in "\${supported_protocols[@]"; do if [["\${protocol}" == "\${var}"]]; then protocol_included=true break fi done if [["\${protocol_included}" == false]]; then error_exit "Unsupported protocol: \${protocol}. Supported protocols are: \${supported_protocols[*]}" fi fi } # \$@: list of supported protocols set_proxy() { local supported_protocols=("\${@}") CONFIG_JSON_BASE64=\$(grep 'config-json' /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\$/\1/p') CONFIG_JSON=\$(echo \${CONFIG_JSON_BASE64} base64 --decode) HTTP_PROXY_URL=\$(echo "\${CONFIG_JSON}" jq -r '.http_proxy // empty') HTTPS_PROXY_URL=\$(echo "\${CONFIG_JSON}" jq -r '.https_proxy // empty') if [[\$? -ne 0 (-z "\${HTTP_PROXY_URL}" && -z "\${ HTTPS_PROXY_URL}")]]; then echo "Info: The config-json was parsed, but no proxy settings were found." return 0 fi } </pre>

Tableau 3-2. Image de conteneur PyTorch (suite)

Composant	Description
	<pre> #!/bin/bash set -eu source /opt/dlvm/Utils.sh trap 'error_exit "Unexpected error occurs at dl workload"' ERR set_proxy "http" "https" "socks5" DEFAULT_REG_URI="nvcr.io" REGISTRY_URI_PATH=\$(grep registry-uri /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') if [[-z "\$REGISTRY_URI_PATH"]]; then # If REGISTRY_URI_PATH is null or empty, use the default value REGISTRY_URI_PATH=\$DEFAULT_REG_URI echo "REGISTRY_URI_PATH was empty. Using default: \$REGISTRY_URI_PATH" fi # If REGISTRY_URI_PATH contains '/', extract the URI part if [[\$REGISTRY_URI_PATH == */**]]; then REGISTRY_URI=\$(echo "\$REGISTRY_URI_PATH" cut -d '/' -f1) else REGISTRY_URI=\$REGISTRY_URI_PATH fi REGISTRY_USERNAME=\$(grep registry-user /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') REGISTRY_PASSWORD=\$(grep registry-passwd /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') if [[-n "\$REGISTRY_USERNAME" && -n "\$REGISTRY_PASSWORD"]]; then docker login -u \$REGISTRY_USERNAME -p \$REGISTRY_PASSWORD \$REGISTRY_URI else echo "Warning: the registry's username and password are invalid, Skipping Docker login." fi docker run -d --gpus all -p 8888:8888 \$REGISTRY_URI_PATH/ nvidia/pytorch:23.10-py3 /usr/local/bin/jupyter lab --allow-root --ip=* --port=8888 --no-browser --NotebookApp.token='' -- NotebookApp.allow_origin='' --notebook-dir=/workspace - path: /opt/dlvm/Utils.sh permissions: '0755' content: #!/bin/bash error_exit() { echo "Error: \$1" >&2 vmttoolsd --cmd "info-set guestinfo.vmservice.bootstrap.condition false, DLWorkloadFailure, \$1" exit 1 } check_protocol() { local proxy_url=\$1 shift local supported_protocols=("\${@}") if [[-n "\${proxy_url}"]]; then local protocol=\$(echo "\${proxy_url}" awk -F '://' '{if (NF > 1) print \$1; else print ""}') </pre>

Tableau 3-2. Image de conteneur PyTorch (suite)

Composant	Description
	<pre> if [-z "\$protocol"]; then echo "No specific protocol provided. Skipping protocol check." return 0 fi local protocol_included=false for var in "\${supported_protocols[@]"; do if ["\${protocol}" == "\${var}"]; then protocol_included=true break fi done if ["\${protocol_included}" == false]; then error_exit "Unsupported protocol: \${protocol}. Supported protocols are: \${supported_protocols[*]}" fi fi } # \$@: list of supported protocols set_proxy() { local supported_protocols=("\$@") CONFIG_JSON_BASE64=\$(grep 'config-json' /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') CONFIG_JSON=\$(echo \${CONFIG_JSON_BASE64} base64 --decode) HTTP_PROXY_URL=\$(echo "\${CONFIG_JSON}" jq -r '.http_proxy // empty') HTTPS_PROXY_URL=\$(echo "\${CONFIG_JSON}" jq -r '.https_proxy // empty') if [\$? -ne 0 (-z "\${HTTP_PROXY_URL}" && -z "\${ HTTPS_PROXY_URL}")]; then echo "Info: The config-json was parsed, but no proxy settings were found." return 0 fi check_protocol "\${HTTP_PROXY_URL}" "\${supported_protocols[@]}" check_protocol "\${HTTPS_PROXY_URL}" "\${ supported_protocols[@]}" if ! grep -q 'http_proxy' /etc/environment; then echo "export http_proxy=\${HTTP_PROXY_URL} export https_proxy=\${HTTPS_PROXY_URL} export HTTP_PROXY=\${HTTP_PROXY_URL} export HTTPS_PROXY=\${HTTPS_PROXY_URL} export no_proxy=localhost,127.0.0.1" >> /etc/environment source /etc/environment fi # Configure Docker to use a proxy mkdir -p /etc/systemd/system/docker.service.d echo "[Service] Environment=\"HTTP_PROXY=\${HTTP_PROXY_URL}\" Environment=\"HTTPS_PROXY=\${HTTPS_PROXY_URL}\" Environment=\"NO_PROXY=localhost,127.0.0.1\" > /etc/systemd/ system/docker.service.d/proxy.conf systemctl daemon-reload systemctl restart docker </pre>

Tableau 3-2. Image de conteneur PyTorch (suite)

Composant	Description
	<pre> echo "Info: docker and system environment are now configured to use the proxy settings" } </pre> <ul style="list-style-type: none"> ■ Image sur une ligne. Codez-le au format base64. <pre> docker run -d -p 8888:8888 nvcr.io/nvidia/pytorch:ngc_image_tag /usr/local/bin/jupyter lab --allow-root --ip=* --port=8888 -- no-browser --NotebookApp.token='' --NotebookApp.allow_origin='*' -- notebook-dir=/workspace </pre> <p>Par exemple, pour pytorch:23.10-py3, fournissez le script suivant au format base64 :</p> <pre> ZG9ja2VyIHJ1biAtZCA4ODg4Ojg4ODggbnZjci5pby9udmlkaWEvcHl0b3JjaDoy My4xMClweTMgLSVzci9sb2NhbC9iaW4vanVweXRlciBsYWlglS1hbGxvdy1yb290IC0t aXA9KiAtLXBvcnQ9ODg4OCCAtLW5vLWJyb3dzZXIglS1Ob3RlYm9va0FwcC50b2t1b3J0n JyAtLU5vdGVib29rQXBwLmFsbG93X29yaWdpbj0nKicglS1ub3RlYm9vaylkaXI9L3dv cmtzcGFjZQ== </pre> <p>qui correspond au script suivant au format texte brut :</p> <pre> docker run -d -p 8888:8888 nvcr.io/nvidia/pytorch:23.10-py3 /usr/ local/bin/jupyter lab --allow-root --ip=* --port=8888 --no-browser --NotebookApp.token='' --NotebookApp.allow_origin='*' --notebook- dir=/workspace </pre> <ul style="list-style-type: none"> ■ Entrez les propriétés d'installation du pilote invité vGPU, telles que <code>vgpu-license</code> et <code>nvidia-portal-api-key</code>. ■ Fournissez les valeurs des propriétés requises pour un environnement déconnecté si nécessaire. <p>Reportez-vous à la section Propriétés OVF des VM à apprentissage profond.</p>
Sortie	<ul style="list-style-type: none"> ■ Journaux d'installation du pilote invité vGPU dans <code>/var/log/vgpu-install.log</code>. Pour vérifier que le pilote invité vGPU est installé, exécutez la commande <code>nvidia-smi</code>. ■ Journaux de script cloud-init dans <code>/var/log/dl.log</code>. ■ Conteneur PyTorch. Pour vérifier que le conteneur PyTorch est en cours d'exécution, exécutez les commandes <code>sudo docker ps -a</code> et <code>sudo docker logs container_id</code>. ■ Instance de JupyterLab à laquelle vous pouvez accéder sur <code>http://dl_vm_ip:8888</code> Dans le terminal de JupyterLab, vérifiez que les fonctionnalités suivantes sont disponibles dans le bloc-notes : <ul style="list-style-type: none"> ■ Pour vérifier que JupyterLab peut accéder à la ressource vGPU, exécutez <code>nvidia-smi</code>. ■ Pour vérifier que les modules associés à PyTorch sont installés, exécutez <code>pip show</code>.

TensorFlow

Vous pouvez utiliser une VM à apprentissage profond avec une bibliothèque TensorFlow pour découvrir l'IA conversationnelle, le NLP et d'autres types de modèles d'IA sur une VM. Reportez-vous à la page [TensorFlow](#).

Une fois la VM à apprentissage profond lancée, elle démarre une instance de JupyterLab sur laquelle les modules TensorFlow sont installés et configurés.

Tableau 3-3. Image de conteneur TensorFlow

Composant	Description
Image de conteneur	<p><code>nvcr.io/nvidia/tensorflow:ngc_image_tag</code></p> <p>Par exemple :</p> <p><code>nvcr.io/nvidia/tensorflow:23.10-tf2-py3</code></p> <p>Pour plus d'informations sur les images de conteneur TensorFlow prises en charge pour les VM à apprentissage profond, reportez-vous à la section Notes de mise à jour de VMware Deep Learning VM.</p>

- Entrées requises
- Pour déployer une charge de travail TensorFlow, vous devez définir les propriétés OVF de la machine virtuelle à apprentissage profond de la manière suivante :
- Utilisez l'une des propriétés suivantes spécifiques à l'image TensorFlow.
 - Script cloud-init. Codez-le au format base64.

```
#cloud-config
write_files:
- path: /opt/dlvm/dl_app.sh
  permissions: '0755'
  content: |
    #!/bin/bash
    set -eu
    source /opt/dlvm/ovf-env.xml
    trap 'error_exit "Unexpected error occurs at dl workload"' ERR
    set_proxy "http" "https" "socks5"

    DEFAULT_REG_URI="nvcr.io"
    REGISTRY_URI_PATH=$(grep registry-uri /opt/dlvm/ovf-env.xml |
    sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p')

    if [[ -z "$REGISTRY_URI_PATH" ]]; then
      # If REGISTRY_URI_PATH is null or empty, use the default value
      REGISTRY_URI_PATH=$DEFAULT_REG_URI
      echo "REGISTRY_URI_PATH was empty. Using default:
$REGISTRY_URI_PATH"
    fi

    # If REGISTRY_URI_PATH contains '/', extract the URI part
    if [[ $REGISTRY_URI_PATH == */** ]]; then
      REGISTRY_URI=$(echo "$REGISTRY_URI_PATH" | cut -d'/' -f1)
    else
      REGISTRY_URI=$REGISTRY_URI_PATH
    fi

    REGISTRY_USERNAME=$(grep registry-user /opt/dlvm/ovf-env.xml |
    sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p')
    REGISTRY_PASSWORD=$(grep registry-passwd /opt/dlvm/ovf-env.xml
    | sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p')
    if [[ -n "$REGISTRY_USERNAME" && -n "$REGISTRY_PASSWORD" ]];
    then
      docker login -u $REGISTRY_USERNAME -p $REGISTRY_PASSWORD
$REGISTRY_URI
    else
      echo "Warning: the registry's username and password are
invalid, Skipping Docker login."
    fi

    docker run -d --gpus all -p 8888:8888 $REGISTRY_URI_PATH/
```

Tableau 3-3. Image de conteneur TensorFlow (suite)

Composant	Description
	<pre> nvidia/tensorflow:ngc_image_tag /usr/local/bin/jupyter lab --allow- root --ip=* --port=8888 --no-browser --NotebookApp.token='' -- NotebookApp.allow_origin='' --notebook-dir=/workspace - path: /opt/dlvm/utils.sh permissions: '0755' content: #!/bin/bash error_exit() { echo "Error: \$1" >&2 vmtoolsd --cmd "info-set guestinfo.vmservice.bootstrap.condition false, DLWorkloadFailure, \$1" exit 1 } check_protocol() { local proxy_url=\$1 shift local supported_protocols=("\${@}") if [[-n "\${proxy_url}"]]; then local protocol=\$(echo "\${proxy_url}" awk -F '://' '{if (NF > 1) print \$1; else print ""}') if [-z "\$protocol"]; then echo "No specific protocol provided. Skipping protocol check." return 0 fi local protocol_included=false for var in "\${supported_protocols[@]"; do if [["\${protocol}" == "\${var}"]]; then protocol_included=true break fi done if [["\${protocol_included}" == false]]; then error_exit "Unsupported protocol: \${protocol}. Supported protocols are: \${supported_protocols[*]}" fi fi } # \$@: list of supported protocols set_proxy() { local supported_protocols=("\${@}") CONFIG_JSON_BASE64=\$(grep 'config-json' /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\$/\1/p') CONFIG_JSON=\$(echo \${CONFIG_JSON_BASE64} base64 --decode) HTTP_PROXY_URL=\$(echo "\${CONFIG_JSON}" jq -r '.http_proxy // empty') HTTPS_PROXY_URL=\$(echo "\${CONFIG_JSON}" jq -r '.https_proxy // empty') if [[\$? -ne 0 (-z "\${HTTP_PROXY_URL}" && -z "\${ HTTPS_PROXY_URL}")]]; then echo "Info: The config-json was parsed, but no proxy settings were found." return 0 fi } </pre>

Tableau 3-3. Image de conteneur TensorFlow (suite)

Composant	Description
	<pre> content: #!/bin/bash set -eu source /opt/dlvm/Utils.sh trap 'error_exit "Unexpected error occurs at dl workload"' ERR set_proxy "http" "https" "socks5" DEFAULT_REG_URI="nvcr.io" REGISTRY_URI_PATH=\$(grep registry-uri /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/. *oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') if [[-z "\$REGISTRY_URI_PATH"]]; then # If REGISTRY_URI_PATH is null or empty, use the default value REGISTRY_URI_PATH=\$DEFAULT_REG_URI echo "REGISTRY_URI_PATH was empty. Using default: \$REGISTRY_URI_PATH" fi # If REGISTRY_URI_PATH contains '/', extract the URI part if [[\$REGISTRY_URI_PATH == */**]]; then REGISTRY_URI=\$(echo "\$REGISTRY_URI_PATH" cut -d'/' -f1) else REGISTRY_URI=\$REGISTRY_URI_PATH fi REGISTRY_USERNAME=\$(grep registry-user /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/. *oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') REGISTRY_PASSWORD=\$(grep registry-passwd /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/. *oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') if [[-n "\$REGISTRY_USERNAME" && -n "\$REGISTRY_PASSWORD"]]; then docker login -u \$REGISTRY_USERNAME -p \$REGISTRY_PASSWORD \$REGISTRY_URI else echo "Warning: the registry's username and password are invalid, Skipping Docker login." fi docker run -d --gpus all -p 8888:8888 \$REGISTRY_URI_PATH/ nvidia/tensorflow:23.10-tf2-py3 /usr/local/bin/jupyter lab --allow- root --ip=* --port=8888 --no-browser --NotebookApp.token='' -- NotebookApp.allow_origin='*' --notebook-dir=/workspace - path: /opt/dlvm/Utils.sh permissions: '0755' content: #!/bin/bash error_exit() { echo "Error: \$1" >&2 vmttoolsd --cmd "info-set guestinfo.vmservice.bootstrap.condition false, DLWorkloadFailure, \$1" exit 1 } check_protocol() { local proxy_url=\$1 shift local supported_protocols=("\$@") if [[-n "\${proxy_url}"]]; then local protocol=\$(echo "\${proxy_url}" awk -F '://' '{if </pre>

Tableau 3-3. Image de conteneur TensorFlow (suite)

Composant	Description
	<pre>(NF > 1) print \$1; else print ""}') if [-z "\$protocol"]; then echo "No specific protocol provided. Skipping protocol check." return 0 fi local protocol_included=false for var in "\${supported_protocols[@]}; do if ["\${protocol}" == "\${var}"]; then protocol_included=true break fi done if ["\${protocol_included}" == false]; then error_exit "Unsupported protocol: \${protocol}. Supported protocols are: \${supported_protocols[*]}" fi fi } # \$@: list of supported protocols set_proxy() { local supported_protocols=("\$@") CONFIG_JSON_BASE64=\$(grep 'config-json' /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\$/\1/p') CONFIG_JSON=\$(echo \${CONFIG_JSON_BASE64} base64 --decode) HTTP_PROXY_URL=\$(echo "\${CONFIG_JSON}" jq -r '.http_proxy // empty') HTTPS_PROXY_URL=\$(echo "\${CONFIG_JSON}" jq -r '.https_proxy // empty') if [[\$? -ne 0 (-z "\${HTTP_PROXY_URL}" && -z "\${ HTTPS_PROXY_URL}")]]; then echo "Info: The config-json was parsed, but no proxy settings were found." return 0 fi check_protocol "\${HTTP_PROXY_URL}" "\${supported_protocols[@]}" check_protocol "\${HTTPS_PROXY_URL}" "\${ supported_protocols[@]}" if ! grep -q 'http_proxy' /etc/environment; then echo "export http_proxy=\${HTTP_PROXY_URL} export https_proxy=\${HTTPS_PROXY_URL} export HTTP_PROXY=\${HTTP_PROXY_URL} export HTTPS_PROXY=\${HTTPS_PROXY_URL} export no_proxy=localhost,127.0.0.1" >> /etc/environment source /etc/environment fi # Configure Docker to use a proxy mkdir -p /etc/systemd/system/docker.service.d echo "[Service] Environment=\"HTTP_PROXY=\${HTTP_PROXY_URL}\" Environment=\"HTTPS_PROXY=\${HTTPS_PROXY_URL}\" Environment=\"NO_PROXY=localhost,127.0.0.1\"" > /etc/systemd/ system/docker.service.d/proxy.conf systemctl daemon-reload systemctl restart docker</pre>

Exportateur DCGM

Vous pouvez utiliser une VM à apprentissage profond avec l'exportateur Data Center GPU Manager (DCGM) pour surveiller la santé des GPU et obtenir des mesures de ceux-ci qui sont utilisés par une charge de travail DL, à l'aide de NVIDIA DCGM, Prometheus et Grafana.

Reportez-vous à la page [Exportateur DCGM](#).

Dans une VM à apprentissage profond, exécutez le conteneur de l'exportateur DCGM avec une charge de travail DL qui effectue des opérations d'IA. Une fois la VM à apprentissage profond démarrée, l'exportateur DCGM est prêt à collecter des mesures de vGPU et à exporter les données vers une autre application pour une surveillance et une visualisation accrues. Vous pouvez exécuter la charge de travail DL surveillée dans le cadre du processus cloud-init ou à partir de la ligne de commande après le démarrage de la machine virtuelle.

Tableau 3-4. Image de conteneur de l'exportateur DCGM

Composant	Description
Image de conteneur	<p><code>nvcr.io/nvidia/k8s/dcgm-exporter:ngc_image_tag</code></p> <p>Par exemple :</p> <p><code>nvcr.io/nvidia/k8s/dcgm-exporter:3.2.5-3.1.8-ubuntu22.04</code></p> <p>Pour plus d'informations sur les images de conteneur de l'exportateur DCGM qui sont prises en charge pour les VM à apprentissage profond, reportez-vous à la section Notes de mise à jour de VMware Deep Learning VM.</p>

- Entrées requises
- Pour déployer une charge de travail de l'exportateur DCGM, vous devez définir les propriétés OVF de la machine virtuelle à apprentissage profond de la manière suivante :
- Utilisez l'une des propriétés suivantes propres à l'image de l'exportateur DCGM.
 - Script cloud-init. Codez-le au format base64.

```
#cloud-config
write_files:
- path: /opt/dlvm/dl_app.sh
  permissions: '0755'
  content: |
    #!/bin/bash
    set -eu
    source /opt/dlvm/ovf-env.xml
    trap 'error_exit "Unexpected error occurs at dl workload"' ERR
    set_proxy "http" "https" "socks5"

    DEFAULT_REG_URI="nvcr.io"
    REGISTRY_URI_PATH=$(grep registry-uri /opt/dlvm/ovf-env.xml |
    sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p')

    if [[ -z "$REGISTRY_URI_PATH" ]]; then
      # If REGISTRY_URI_PATH is null or empty, use the default value
      REGISTRY_URI_PATH=$DEFAULT_REG_URI
      echo "REGISTRY_URI_PATH was empty. Using default:
$REGISTRY_URI_PATH"
    fi

    # If REGISTRY_URI_PATH contains '/', extract the URI part
    if [[ $REGISTRY_URI_PATH == */** ]]; then
      REGISTRY_URI=$(echo "$REGISTRY_URI_PATH" | cut -d '/' -f1)
    else
      REGISTRY_URI=$REGISTRY_URI_PATH
    fi

    REGISTRY_USERNAME=$(grep registry-user /opt/dlvm/ovf-env.xml |
    sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p')
    REGISTRY_PASSWORD=$(grep registry-passwd /opt/dlvm/ovf-env.xml
    | sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p')
    if [[ -n "$REGISTRY_USERNAME" && -n "$REGISTRY_PASSWORD" ]];
    then
      docker login -u $REGISTRY_USERNAME -p $REGISTRY_PASSWORD
$REGISTRY_URI
    else
      echo "Warning: the registry's username and password are
invalid, Skipping Docker login."
    fi

    docker run -d --gpus all --cap-add SYS_ADMIN --rm -p 9400:9400
```

Tableau 3-4. Image de conteneur de l'exportateur DCGM (suite)

Composant	Description
	<pre> \$REGISTRY_URI_PATH/nvidia/k8s/dcgm-exporter:ngc_image_tag - path: /opt/dlvm/Utils.sh permissions: '0755' content: #!/bin/bash error_exit() { echo "Error: \$1" >&2 vmttoolsd --cmd "info-set guestinfo.vmservice.bootstrap.condition false, DLWorkloadFailure, \$1" exit 1 } check_protocol() { local proxy_url=\$1 shift local supported_protocols=("\${@}") if [[-n "\${proxy_url}"]]; then local protocol=\$(echo "\${proxy_url}" awk -F '://' '{if (NF > 1) print \$1; else print ""}') if [-z "\$protocol"]; then echo "No specific protocol provided. Skipping protocol check." return 0 fi local protocol_included=false for var in "\${supported_protocols[@]"; do if [["\${protocol}" == "\${var}"]]; then protocol_included=true break fi done if [["\${protocol_included}" == false]]; then error_exit "Unsupported protocol: \${protocol}. Supported protocols are: \${supported_protocols[*]}" fi fi } # \$@: list of supported protocols set_proxy() { local supported_protocols=("\${@}") CONFIG_JSON_BASE64=\$(grep 'config-json' /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') CONFIG_JSON=\$(echo \${CONFIG_JSON_BASE64} base64 --decode) HTTP_PROXY_URL=\$(echo "\${CONFIG_JSON}" jq -r '.http_proxy // empty') HTTPS_PROXY_URL=\$(echo "\${CONFIG_JSON}" jq -r '.https_proxy // empty') if [[\$? -ne 0 (-z "\${HTTP_PROXY_URL}" && -z "\${ HTTPS_PROXY_URL}")]]; then echo "Info: The config-json was parsed, but no proxy settings were found." return 0 fi check_protocol "\${HTTP_PROXY_URL}" "\${supported_protocols[@]}" check_protocol "\${HTTPS_PROXY_URL}" "\$ </pre>

Tableau 3-4. Image de conteneur de l'exportateur DCGM (suite)

Composant	Description
	<pre> source /opt/dlvm/Utils.sh trap 'error_exit "Unexpected error occurs at dl workload"' ERR set_proxy "http" "https" "socks5" DEFAULT_REG_URI="nvcr.io" REGISTRY_URI_PATH=\$(grep registry-uri /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') if [[-z "\$REGISTRY_URI_PATH"]]; then # If REGISTRY_URI_PATH is null or empty, use the default value REGISTRY_URI_PATH=\$DEFAULT_REG_URI echo "REGISTRY_URI_PATH was empty. Using default: \$REGISTRY_URI_PATH" fi # If REGISTRY_URI_PATH contains '/', extract the URI part if [[\$REGISTRY_URI_PATH == */**]]; then REGISTRY_URI=\$(echo "\$REGISTRY_URI_PATH" cut -d '/' -f1) else REGISTRY_URI=\$REGISTRY_URI_PATH fi REGISTRY_USERNAME=\$(grep registry-user /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') REGISTRY_PASSWORD=\$(grep registry-passwd /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') if [[-n "\$REGISTRY_USERNAME" && -n "\$REGISTRY_PASSWORD"]]; then docker login -u \$REGISTRY_USERNAME -p \$REGISTRY_PASSWORD \$REGISTRY_URI else echo "Warning: the registry's username and password are invalid, Skipping Docker login." fi docker run -d --gpus all --cap-add SYS_ADMIN --rm -p 9400:9400 \$REGISTRY_URI_PATH/nvidia/k8s/dcgm-exporter:3.2.5-3.1.8-ubuntu22.04 - path: /opt/dlvm/Utils.sh permissions: '0755' content: #!/bin/bash error_exit() { echo "Error: \$1" >&2 vmttoolsd --cmd "info-set guestinfo.vmservice.bootstrap.condition false, DLWorkloadFailure, \$1" exit 1 } check_protocol() { local proxy_url=\$1 shift local supported_protocols=("\$@") if [[-n "\${proxy_url}"]]; then local protocol=\$(echo "\${proxy_url}" awk -F '://' '{if (NF > 1) print \$1; else print ""}') if [-z "\$protocol"]; then echo "No specific protocol provided. Skipping protocol check." </pre>

Tableau 3-4. Image de conteneur de l'exportateur DCGM (suite)

Composant	Description
	<pre> return 0 fi local protocol_included=false for var in "\${supported_protocols[@]"; do if [["\${protocol}" == "\${var}"]]; then protocol_included=true break fi done if [["\${protocol_included}" == false]]; then error_exit "Unsupported protocol: \${protocol}. Supported protocols are: \${supported_protocols[*]}" fi fi } # \$@: list of supported protocols set_proxy() { local supported_protocols=("\${@}") CONFIG_JSON_BASE64=\$(grep 'config-json' /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') CONFIG_JSON=\$(echo \${CONFIG_JSON_BASE64} base64 --decode) HTTP_PROXY_URL=\$(echo "\${CONFIG_JSON}" jq -r '.http_proxy // empty') HTTPS_PROXY_URL=\$(echo "\${CONFIG_JSON}" jq -r '.https_proxy // empty') if [[\$? -ne 0 (-z "\${HTTP_PROXY_URL}" && -z "\${ HTTPS_PROXY_URL}")]]; then echo "Info: The config-json was parsed, but no proxy settings were found." return 0 fi check_protocol "\${HTTP_PROXY_URL}" "\${supported_protocols[@]}" check_protocol "\${HTTPS_PROXY_URL}" "\${ supported_protocols[@]}" if ! grep -q 'http_proxy' /etc/environment; then echo "export http_proxy=\${HTTP_PROXY_URL} export https_proxy=\${HTTPS_PROXY_URL} export HTTP_PROXY=\${HTTP_PROXY_URL} export HTTPS_PROXY=\${HTTPS_PROXY_URL} export no_proxy=localhost,127.0.0.1" >> /etc/environment source /etc/environment fi # Configure Docker to use a proxy mkdir -p /etc/systemd/system/docker.service.d echo "[Service] Environment=\"HTTP_PROXY=\${HTTP_PROXY_URL}\" Environment=\"HTTPS_PROXY=\${HTTPS_PROXY_URL}\" Environment=\"NO_PROXY=localhost,127.0.0.1\"" > /etc/systemd/ system/docker.service.d/proxy.conf systemctl daemon-reload systemctl restart docker </pre>

Tableau 3-4. Image de conteneur de l'exportateur DCGM (suite)

Composant	Description
	<pre> echo "Info: docker and system environment are now configured to use the proxy settings" } </pre>
	<p>Note Vous pouvez également ajouter au script cloud-init les instructions d'exécution de la charge de travail DL dont vous souhaitez mesurer les performances de GPU avec l'exportateur DCGM.</p> <ul style="list-style-type: none"> ■ Image sur une ligne. Codez-le au format base64. <pre> docker run -d --gpus all --cap-add SYS_ADMIN --rm -p 9400:9400 nvcr.io/nvidia/k8s/dcgm-exporter:ngc_image_tag-ubuntu22.04 </pre> <p>Par exemple, pour dcgm-exporter:3.2.5-3.1.8-ubuntu22.04, fournissez le script suivant au format base64 :</p> <pre> ZG9ja2VyIHJ1biAtZCAtLWdwdXMgYWxsIC0tY2FwLWFKZCBTWVnfQURNSU4gLS1ybSAt cCA5NDAwOjk0MDAgbnZjci5pby9udmlkaWEvazhzL2RjZ20tZXhwb3J0ZXI6My4yLjUt My4xLjgtYWJ1bnR1MjIuMDQ= </pre> <p>qui correspond au script suivant au format texte brut :</p> <pre> docker run -d --gpus all --cap-add SYS_ADMIN --rm -p 9400:9400 nvcr.io/nvidia/k8s/dcgm-exporter:3.2.5-3.1.8-ubuntu22.04 </pre> <ul style="list-style-type: none"> ■ Entrez les propriétés d'installation du pilote invité vGPU, telles que <code>vgpu-license</code> et <code>nvidia-portal-api-key</code>. ■ Fournissez les valeurs des propriétés requises pour un environnement déconnecté si nécessaire. <p>Reportez-vous à la section Propriétés OVF des VM à apprentissage profond.</p>
Sortie	<ul style="list-style-type: none"> ■ Journaux d'installation du pilote invité vGPU dans <code>/var/log/vgpu-install.log</code>. <p>Pour vérifier que le pilote invité vGPU est installé, connectez-vous à la VM via SSH et exécutez la commande <code>nvidia-smi</code>.</p> <ul style="list-style-type: none"> ■ Journaux de script cloud-init dans <code>/var/log/dl.log</code>. ■ Exportateur DCGM auquel vous pouvez accéder à l'adresse <code>http://dl_vm_ip:9400</code>. <p>Ensuite, dans la VM à apprentissage profond, exécutez une charge de travail DL et visualisez les données sur une autre machine virtuelle à l'aide de Prometheus à l'adresse <code>http://visualization_vm_ip:9090</code> et Grafana à l'adresse <code>http://visualization_vm_ip:3000</code>.</p>

Exécuter une charge de travail DL sur la VM à apprentissage profond

Exécutez la charge de travail DL pour laquelle vous souhaitez collecter des mesures vGPU et exportez les données vers une autre application pour une surveillance et une visualisation accrues.

- 1 Connectez-vous à la VM à apprentissage profond en tant que **vmware** via SSH.

- 2 Ajoutez le compte d'utilisateur **vmware** au groupe **docker** en exécutant la commande suivante.

```
sudo usermod -aG docker ${USER}
```

- 3 Exécutez le conteneur pour la charge de travail DL, en l'extrayant du catalogue NVIDIA NGC ou d'un registre de conteneur local.

Par exemple, pour exécuter la commande suivante afin de lancer l'image tensorflow:23.10-tf2-py3 à partir de NVIDIA NGC :

```
docker run -d -p 8888:8888 nvcr.io/nvidia/tensorflow:23.10-tf2-py3 /usr/local/bin/jupyter lab --allow-root --ip=* --port=8888 --no-browser --NotebookApp.token='' --NotebookApp.allow_origin='*' --notebook-dir=/workspace
```

- 4 Utilisez la charge de travail DL pour le développement de l'IA.

Installer Prometheus et Grafana

Vous pouvez visualiser et surveiller les mesures vGPU à partir de la machine virtuelle de l'exportateur DCGM sur une machine virtuelle exécutant Prometheus et Grafana.

- 1 Créez une VM de visualisation sur laquelle Docker Community Engine est installé.
- 2 Connectez-vous à la VM via SSH et créez un fichier YAML pour Prometheus.

```
$ cat > prometheus.yml << EOF
global:
  scrape_interval: 15s
  external_labels:
    monitor: 'codelab-monitor'
scrape_configs:
  - job_name: 'dcgm'
    scrape_interval: 5s
    metrics_path: /metrics
    static_configs:
      - targets: ['dl_vm_with_dcgm_exporter_ip:9400']
EOF
```

- 3 Créez un chemin de données.

```
$ mkdir grafana_data prometheus_data && chmod 777 grafana_data prometheus_data
```

- 4 Créez un fichier Docker Compose pour installer Prometheus et Grafana.

```
$ cat > compose.yaml << EOF
services:
  prometheus:
    image: prom/prometheus:v2.47.2
    container_name: "prometheus0"
    restart: always
    ports:
      - "9090:9090"
    volumes:
```

```

- "./prometheus.yml:/etc/prometheus/prometheus.yml"
- "./prometheus_data:/prometheus"
grafana:
  image: grafana/grafana:10.2.0-ubuntu
  container_name: "grafana0"
  ports:
    - "3000:3000"
  restart: always
  volumes:
    - "./grafana_data:/var/lib/grafana"
EOF

```

5 Démarrez les conteneurs Prometheus et Grafana.

```
$ sudo docker compose up -d
```

Afficher les mesures vGPU dans Prometheus

Vous pouvez accéder à Prometheus à l'adresse `http://visualization-vm-ip:9090`. Vous pouvez afficher les informations de vGPU suivantes dans l'interface utilisateur de Prometheus :

Informations	Section de l'interface utilisateur
Mesures de vGPU brutes de la VM à apprentissage profond	État > Cible Pour afficher les mesures vGPU brutes de la VM à apprentissage profond, cliquez sur l'entrée du point de terminaison.
Expressions graphiques	<ol style="list-style-type: none"> Dans la barre de navigation principale, cliquez sur l'onglet Graphique. Entrez une expression et cliquez sur Exécuter.

Pour plus d'informations sur l'utilisation de Prometheus, reportez-vous à la [documentation de Prometheus](#).

Visualiser les mesures dans Grafana

Définissez Prometheus comme source de données pour Grafana et visualisez les mesures vGPU à partir de la VM à apprentissage profond dans un tableau de bord.

- Accédez à Grafana à l'adresse `http://visualization-vm-ip:3000` en utilisant par défaut le nom d'utilisateur **admin** et le mot de passe `admin`.
- Ajoutez Prometheus comme première source de données, en vous connectant à `visualization-vm-ip` sur le port 9090.
- Créez un tableau de bord avec les mesures vGPU.

Pour plus d'informations sur la configuration d'un tableau de bord à l'aide d'une source de données Prometheus, reportez-vous à la [documentation de Grafana](#).

Serveur d'inférence Triton

Vous pouvez utiliser une VM à apprentissage profond avec un serveur d'inférence Triton pour charger un référentiel de modèles et recevoir des demandes d'inférence.

Reportez-vous à la page [Serveur d'inférence Triton](#).

Tableau 3-5. Image de conteneur du serveur d'inférence Triton

Composant	Description
Image de conteneur	<p><code>nvcr.io/nvidia/tritonserver:ngc_image_tag</code></p> <p>Par exemple :</p> <p><code>nvcr.io/nvidia/tritonserver:23.10-py3</code></p> <p>Pour plus d'informations sur les images de conteneur du serveur d'inférence Triton prises en charge pour les VM à apprentissage profond, reportez-vous à la section Notes de mise à jour de VMware Deep Learning VM.</p>

- Entrées requises
- Pour déployer une charge de travail du serveur d'inférence Triton, vous devez définir les propriétés OVF de la machine virtuelle à apprentissage profond de la manière suivante :
- Utilisez l'une des propriétés suivantes qui sont spécifiques à l'image du serveur d'inférence Triton.
 - Script cloud-init. Codez-le au format base64.

```
#cloud-config
write_files:
- path: /opt/dlvm/dl_app.sh
  permissions: '0755'
  content: |
    #!/bin/bash
    set -eu
    source /opt/dlvm/Utils.sh
    trap 'error_exit "Unexpected error occurs at dl workload"' ERR
    set_proxy "http" "https" "socks5"

    DEFAULT_REG_URI="nvcr.io"
    REGISTRY_URI_PATH=$(grep registry-uri /opt/dlvm/ovf-env.xml |
sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p')

    if [[ -z "$REGISTRY_URI_PATH" ]]; then
      # If REGISTRY_URI_PATH is null or empty, use the default value
      REGISTRY_URI_PATH=$DEFAULT_REG_URI
      echo "REGISTRY_URI_PATH was empty. Using default:
$REGISTRY_URI_PATH"
    fi

    # If REGISTRY_URI_PATH contains '/', extract the URI part
    if [[ $REGISTRY_URI_PATH == */** ]]; then
      REGISTRY_URI=$(echo "$REGISTRY_URI_PATH" | cut -d '/' -f1)
    else
      REGISTRY_URI=$REGISTRY_URI_PATH
    fi

    REGISTRY_USERNAME=$(grep registry-user /opt/dlvm/ovf-env.xml |
sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p')
    REGISTRY_PASSWORD=$(grep registry-passwd /opt/dlvm/ovf-env.xml
| sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p')
    if [[ -n "$REGISTRY_USERNAME" && -n "$REGISTRY_PASSWORD" ]];
then
      docker login -u $REGISTRY_USERNAME -p $REGISTRY_PASSWORD
$REGISTRY_URI
    else
      echo "Warning: the registry's username and password are
invalid, Skipping Docker login."
    fi
```

Tableau 3-5. Image de conteneur du serveur d'inférence Triton (suite)

Composant	Description
	<pre> docker run -d --gpus all --rm -p 8000:8000 -p 8001:8001 -p 8002:8002 -v /home/vmware/model_repository:/models \$REGISTRY_URI_PATH/nvidia/tritonserver:ngc_image_tag tritonserver -- model-repository=/models --model-control-mode=poll - path: /opt/dlvm/Utils.sh permissions: '0755' content: #!/bin/bash error_exit() { echo "Error: \$1" >&2 vmttoolsd --cmd "info-set guestinfo.vmservice.bootstrap.condition false, DLWorkloadFailure, \$1" exit 1 } check_protocol() { local proxy_url=\$1 shift local supported_protocols=("\${@}") if [[-n "\${proxy_url}"]]; then local protocol=\$(echo "\${proxy_url}" awk -F '://' '{if (NF > 1) print \$1; else print ""}') if [-z "\$protocol"]; then echo "No specific protocol provided. Skipping protocol check." return 0 fi local protocol_included=false for var in "\${supported_protocols[@]"; do if [["\${protocol}" == "\${var}"]]; then protocol_included=true break fi done if [["\${protocol_included}" == false]]; then error_exit "Unsupported protocol: \${protocol}. Supported protocols are: \${supported_protocols[*]}" fi fi } # \$@: list of supported protocols set_proxy() { local supported_protocols=("\${@}") CONFIG_JSON_BASE64=\$(grep 'config-json' /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') CONFIG_JSON=\$(echo \${CONFIG_JSON_BASE64} base64 --decode) HTTP_PROXY_URL=\$(echo "\${CONFIG_JSON}" jq -r '.http_proxy // empty') HTTPS_PROXY_URL=\$(echo "\${CONFIG_JSON}" jq -r '.https_proxy // empty') if [[\$? -ne 0 (-z "\${HTTP_PROXY_URL}" && -z "\$ {HTTPS_PROXY_URL}")]]; then echo "Info: The config-json was parsed, but no proxy settings were found." return 0 fi </pre>

Tableau 3-5. Image de conteneur du serveur d'inférence Triton (suite)

Composant	Description
	<pre> content: #!/bin/bash set -eu source /opt/dlvm/Utils.sh trap 'error_exit "Unexpected error occurs at dl workload"' ERR set_proxy "http" "https" "socks5" DEFAULT_REG_URI="nvcr.io" REGISTRY_URI_PATH=\$(grep registry-uri /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') if [[-z "\$REGISTRY_URI_PATH"]]; then # If REGISTRY_URI_PATH is null or empty, use the default value REGISTRY_URI_PATH=\$DEFAULT_REG_URI echo "REGISTRY_URI_PATH was empty. Using default: \$REGISTRY_URI_PATH" fi # If REGISTRY_URI_PATH contains '/', extract the URI part if [[\$REGISTRY_URI_PATH == */**]]; then REGISTRY_URI=\$(echo "\$REGISTRY_URI_PATH" cut -d'/' -f1) else REGISTRY_URI=\$REGISTRY_URI_PATH fi REGISTRY_USERNAME=\$(grep registry-user /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') REGISTRY_PASSWORD=\$(grep registry-passwd /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') if [[-n "\$REGISTRY_USERNAME" && -n "\$REGISTRY_PASSWORD"]]; then docker login -u \$REGISTRY_USERNAME -p \$REGISTRY_PASSWORD \$REGISTRY_URI else echo "Warning: the registry's username and password are invalid, Skipping Docker login." fi docker run -d --gpus all --rm -p 8000:8000 -p 8001:8001 -p 8002:8002 -v /home/vmware/model_repository:/models \$REGISTRY_URI_PATH/nvidia/tritonserver:23.10-py3 tritonserver -- model-repository=/models --model-control-mode=poll - path: /opt/dlvm/Utils.sh permissions: '0755' content: #!/bin/bash error_exit() { echo "Error: \$1" >&2 vmttoolsd --cmd "info-set guestinfo.vmservice.bootstrap.condition false, DLWorkloadFailure, \$1" exit 1 } check_protocol() { local proxy_url=\$1 shift local supported_protocols=("\$@") if [[-n "\${proxy_url}"]]; then local protocol=\$(echo "\${proxy_url}" awk -F '://' '{if </pre>

Tableau 3-5. Image de conteneur du serveur d'inférence Triton (suite)

Composant	Description
	<pre>(NF > 1) print \$1; else print ""}') if [-z "\$protocol"]; then echo "No specific protocol provided. Skipping protocol check." return 0 fi local protocol_included=false for var in "\${supported_protocols[@]}; do if ["\${protocol}" == "\${var}"]; then protocol_included=true break fi done if ["\${protocol_included}" == false]; then error_exit "Unsupported protocol: \${protocol}. Supported protocols are: \${supported_protocols[*]}" fi fi } # \$@: list of supported protocols set_proxy() { local supported_protocols=("\$@") CONFIG_JSON_BASE64=\$(grep 'config-json' /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.*oe:value="\([^"]*\).*\$/\1/p') CONFIG_JSON=\$(echo \${CONFIG_JSON_BASE64} base64 --decode) HTTP_PROXY_URL=\$(echo "\${CONFIG_JSON}" jq -r '.http_proxy // empty') HTTPS_PROXY_URL=\$(echo "\${CONFIG_JSON}" jq -r '.https_proxy // empty') if [\$? -ne 0 (-z "\${HTTP_PROXY_URL}" && -z "\${ HTTPS_PROXY_URL}")]; then echo "Info: The config-json was parsed, but no proxy settings were found." return 0 fi check_protocol "\${HTTP_PROXY_URL}" "\${supported_protocols[@]}" check_protocol "\${HTTPS_PROXY_URL}" "\${ supported_protocols[@]}" if ! grep -q 'http_proxy' /etc/environment; then echo "export http_proxy=\${HTTP_PROXY_URL} export https_proxy=\${HTTPS_PROXY_URL} export HTTP_PROXY=\${HTTP_PROXY_URL} export HTTPS_PROXY=\${HTTPS_PROXY_URL} export no_proxy=localhost,127.0.0.1" >> /etc/environment source /etc/environment fi # Configure Docker to use a proxy mkdir -p /etc/systemd/system/docker.service.d echo "[Service] Environment=\"HTTP_PROXY=\${HTTP_PROXY_URL}\" Environment=\"HTTPS_PROXY=\${HTTPS_PROXY_URL}\" Environment=\"NO_PROXY=localhost,127.0.0.1\"" > /etc/systemd/ system/docker.service.d/proxy.conf systemctl daemon-reload systemctl restart docker</pre>

Tableau 3-5. Image de conteneur du serveur d'inférence Triton (suite)

Composant	Description
	<pre> echo "Info: docker and system environment are now configured to use the proxy settings" } </pre> <ul style="list-style-type: none"> ■ Image codée sur une ligne au format base64 <pre> docker run -d --gpus all --rm -p8000:8000 -p8001:8001 -p8002:8002 -v /home/vmware/model_repository:/models nvcr.io/nvidia/ tritonserver:ngc_image_tag tritonserver --model-repository=/models --model-control-mode=poll </pre> <p>Par exemple, pour tritonserver:23.10-py3, fournissez le script suivant au format base64 :</p> <pre> ZG9ja2VyIHJ1biAtZCAtLWdwdXMgYWxsIC0tcm0gLXA4MDAwOjgwMDAgLXA4MDAxOjgw MDEgLXA4MDAyOjgwMDIgLXYgL2hvbWUvdml3YXJlL21vZGVsX3JlcG9zaXRvcnk6L21v ZGVscyBudmNyLmlvL252aWRpYS90cm10b25zZXJ2ZXI6MjM0MjM1MjM2MjM3MjM4 cnZlciAtLW1vZGVsLXJlcG9zaXRvcnk9L21vZGVscyAtLW1vZGVsLWNvbnRyb2wtbW9k ZT1wb2xs </pre> <p>qui correspond au script suivant au format texte brut :</p> <pre> docker run -d --gpus all --rm -p8000:8000 -p8001:8001 -p8002:8002 -v /home/vmware/model_repository:/models nvcr.io/nvidia/ tritonserver:23.10-py3 tritonserver --model-repository=/models -- model-control-mode=poll </pre> <ul style="list-style-type: none"> ■ Entrez les propriétés d'installation du pilote invité vGPU, telles que <code>vgpu-license</code> et <code>nvidia-portal-api-key</code>. ■ Fournissez les valeurs des propriétés requises pour un environnement déconnecté si nécessaire. <p>Reportez-vous à la section Propriétés OVF des VM à apprentissage profond.</p>
Sortie	<ul style="list-style-type: none"> ■ Journaux d'installation du pilote invité vGPU dans <code>/var/log/vgpu-install.log</code>. Pour vérifier que le pilote invité vGPU est installé, connectez-vous à la VM via SSH et exécutez la commande <code>nvidia-smi</code>. ■ Journaux de script cloud-init dans <code>/var/log/dl.log</code>. ■ Conteneur du serveur d'inférence Triton. Pour vérifier que le conteneur du serveur d'inférence Triton est en cours d'exécution, exécutez les commandes <code>sudo docker ps -a</code> et <code>sudo docker logs container_id</code>. Le référentiel de modèles du serveur d'inférence Triton se trouve dans <code>/home/vmware/model_repository</code>. Initialement, le référentiel de modèles est vide et le journal initial de l'instance du serveur d'inférence Triton indique qu'aucun modèle n'est chargé.

Créer un référentiel de modèles

Pour charger votre modèle de l'inférence, procédez comme suit :

- 1 Créez le référentiel de votre modèle.

Reportez-vous à la [documentation du référentiel de modèles du serveur d'inférence Triton de NVIDIA](#).

- 2 Copiez le référentiel de modèles dans `/home/vmware/model_repository` afin que le serveur d'inférence Triton puisse le charger.

```
sudo cp -r path_to_your_created_model_repository/* /home/vmware/model_repository/
```

Envoyer des demandes d'inférence de modèles

- 1 Vérifiez que le serveur d'inférence Triton est sain et que les modèles sont prêts en exécutant cette commande dans la console de VM à apprentissage profond.

```
curl -v localhost:8000/v2/simple_sequence
```

- 2 Envoyez une demande au modèle en exécutant cette commande sur la VM à apprentissage profond.

```
curl -v localhost:8000/v2/models/simple_sequence
```

Pour plus d'informations sur l'utilisation du serveur d'inférence Triton, reportez-vous à la [documentation du référentiel de modèles du serveur d'inférence Triton de NVIDIA](#).

NVIDIA RAG

Vous pouvez utiliser une VM à apprentissage profond pour créer des solutions de génération augmentée de récupération (RAG) avec un modèle Llama2.

Reportez-vous à la documentation [Outil Docker Compose des applications NVIDIA RAG](#) (nécessite des autorisations de compte spécifiques).

Tableau 3-6. Image du conteneur NVIDIA RAG (suite)

Composant	Description
	<pre> RUUFNFUFJPFk9JHtIVFRQU19QUk9YWV9VUkx9CiAgICAgICAgZxhwb3J0IG5vX3Byb3h5P WxvY2FsaG9zdCwzMjc4LjE1ID4+IC9ldGMvZW52aXJvbm1lbnQKICAgICAgICAgICAgICAg Y2UgL2V0Yy91bnZpcm9ubWVudAogICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgIC gRG9ja2VyIHRvIHVzZSBhIHByb3h5CiAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAg N0ZW0vZG9ja2VyLnNlcnZpY2UuZAogICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgIC XJvbm1lbnQ9XCJIVFRQX1BST1hZPSR7SFRUUF9QUk9YWV9VUkx9XCICAgICAgICAgICAg bm1lbnQ9XCJIVFRQU19QUk9YWT0ke0hUVFBTX1BST1hZlVSTH1cIgoICAgICAgICAgIC ubWVudD1cIk5PX1BST1hZPWxvY2FsaG9zdCwzMjc4LjE1IGPiAvZXRjL3N5c3RlbnW Qvc3lzdGVtL2RvY2t1ci5zZXJ2aWNlLmQvcHJveHkuY29uZgogICAgICAgICAgICAgIC GFlbW9uLXJlbG9hZAogICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAgICAg aG8gIkluZm86IGRvY2t1ciBhbmQgc3lzdGVtIGVudmlyb25tZW50IGFyZSBub3cgY29uZml ndXJlZCB0byB1c2UgdGhlIHByb3h5IHNldHRpbmdzIgoICAgfQ== </pre>

qui correspond au script suivant au format texte brut :

```

#cloud-config
write_files:
- path: /opt/dlvm/dl_app.sh
  permissions: '0755'
  content: |
    #!/bin/bash
    set -eu
    source /opt/dlvm/Utils.sh
    trap 'error_exit "Unexpected error occurs at dl workload"' ERR
    set_proxy "http" "https"

    cat <<EOF > /opt/dlvm/config.json
    {
      "_comment": "This provides default support for RAG: TensorRT
inference, llama2-13b model, and H100x2 GPU",
      "rag": {
        "org_name": "cocfwga8jq2c",
        "org_team_name": "no-team",
        "rag_repo_name": "nvidia/paif",
        "llm_repo_name": "nvidia/nim",
        "embed_repo_name": "nvidia/nemo-retriever",
        "rag_name": "rag-docker-compose",
        "rag_version": "24.03",
        "embed_name": "nv-embed-qa",
        "embed_type": "NV-Embed-QA",
        "embed_version": "4",
        "inference_type": "trt",
        "llm_name": "llama2-13b-chat",
        "llm_version": "h100x2_fp16_24.02",
        "num_gpu": "2",
        "hf_token": "huggingface token to pull llm model, update when
using vllm inference",
        "hf_repo": "huggingface llm model repository, update when
using vllm inference"
      }
    }
    EOF
    CONFIG_JSON=$(cat "/opt/dlvm/config.json")
    INFERENCE_TYPE=$(echo "${CONFIG_JSON}" | jq -r
'.rag.inference_type')
    if [ "${INFERENCE_TYPE}" = "trt" ]; then
      required_vars=("ORG_NAME" "ORG_TEAM_NAME" "RAG_REPO_NAME"
"LLM_REPO_NAME" "EMBED_REPO_NAME" "RAG_NAME" "RAG_VERSION"
"EMBED_NAME" "EMBED_TYPE" "EMBED_VERSION" "LLM_NAME" "LLM_VERSION"
"NUM_GPU")

```

Tableau 3-6. Image du conteneur NVIDIA RAG (suite)

Composant	Description
	<pre> elif ["\${INFERENCE_TYPE}" = "vllm"]; then required_vars=("ORG_NAME" "ORG_TEAM_NAME" "RAG_REPO_NAME" "LLM_REPO_NAME" "EMBED_REPO_NAME" "RAG_NAME" "RAG_VERSION" "EMBED_NAME" "EMBED_TYPE" "EMBED_VERSION" "LLM_NAME" "NUM_GPU" "HF_TOKEN" "HF_REPO") else error_exit "Inference type '\${INFERENCE_TYPE}' is not recognized. No action will be taken." fi for index in "\${!required_vars[@]}; do key="\${required_vars[\$index]}" jq_query=".rag.\${key},, select (!=null)" value=\$(echo "\${CONFIG_JSON}" jq -r "\${jq_query}") if [-z "\${value}"]; then error_exit "\${key} is required but not set." else eval \${key}="\\${value}" fi done RAG_URI="\${RAG_REPO_NAME}/\${RAG_NAME}:\${RAG_VERSION}" EMBED_MODEL_URI="\${EMBED_REPO_NAME}/\${EMBED_NAME}:\${EMBED_VERSION}" NGC_CLI_VERSION="3.41.2" NGC_CLI_URL="https://api.ngc.nvidia.com/v2/resources/nvidia/ngc- apps/ngc_cli/versions/\${NGC_CLI_VERSION}/files/ngccli_linux.zip" mkdir -p /opt/data cd /opt/data if [! -f .file_downloaded]; then # clean up rm -rf compose.env \${RAG_NAME}* \${LLM_NAME}* ngc* \${EMBED_NAME}* *.json .file_downloaded # install ngc-cli wget --content-disposition \${NGC_CLI_URL} -O ngccli_linux.zip && unzip ngccli_linux.zip export PATH=`pwd`/ngc-cli:\${PATH} APIKEY="" REG_URI="nvcr.io" if [["\${(grep registry-uri /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.oe:value=\"([^\"]*)\".*\1/p')}" == *"\${REG_URI}*"]; then APIKEY=\$(grep registry-passwd /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.oe:value=\"([^\"]*)\".*\1/p') fi if [-z "\${APIKEY}"]; then error_exit "No APIKEY found" fi # config ngc-cli mkdir -p ~/.ngc cat << EOF > ~/.ngc/config [CURRENT] apikey = \${APIKEY} format_type = ascii org = \${ORG_NAME} </pre>

Tableau 3-6. Image du conteneur NVIDIA RAG (suite)

Composant	Description
	<pre> team = \${ORG_TEAM_NAME} ace = no-ace EOF # ngc docker login docker login nvcr.io -u \\${oauthtoken} -p \\${APIKEY} # dockerhub login for general components, e.g. minio DOCKERHUB_URI=\$(grep registry-2-uri /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') DOCKERHUB_USERNAME=\$(grep registry-2-user /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/.oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') DOCKERHUB_PASSWORD=\$(grep registry-2-passwd /opt/dlvm/ovf- env.xml sed -n 's/.oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') if [[-n "\${DOCKERHUB_USERNAME}" && -n "\${ DOCKERHUB_PASSWORD}"]]; then docker login -u \${DOCKERHUB_USERNAME} -p \${DOCKERHUB_PASSWORD} else echo "Warning: DockerHub not login" fi # get RAG files ngc registry resource download-version \${RAG_URI} # get llm model if ["\${INFERENCE_TYPE}" = "trt"]; then LLM_MODEL_URI="\${LLM_REPO_NAME}/\${LLM_NAME}:\${LLM_VERSION}" ngc registry model download-version \${LLM_MODEL_URI} chmod -R o+rX \${LLM_NAME}_v\${LLM_VERSION} LLM_MODEL_FOLDER="/opt/data/\${LLM_NAME}_v\${LLM_VERSION}" elif ["\${INFERENCE_TYPE}" = "vllm"]; then pip install huggingface_hub huggingface-cli login --token \${HF_TOKEN} huggingface-cli download --resume-download \${HF_REPO}/\${ LLM_NAME} --local-dir \${LLM_NAME} --local-dir-use-symlinks False LLM_MODEL_FOLDER="/opt/data/\${LLM_NAME}" cat << EOF > \${LLM_MODEL_FOLDER}/model_config.yaml engine: model: /model-store enforce_eager: false max_context_len_to_capture: 8192 max_num_seqs: 256 dtype: float16 tensor_parallel_size: \${NUM_GPU} gpu_memory_utilization: 0.8 EOF chmod -R o+rX \${LLM_MODEL_FOLDER} python3 -c "import yaml, json, sys; print(json.dumps(yaml.safe_load(sys.stdin.read())))" < "\${RAG_NAME}_v\$ {RAG_VERSION}/rag-app-text-chatbot.yaml"> rag-app-text-chatbot.json jq '.services."nemollm-inference".image = "nvcr.io/nvidia/nim/ nim_llm:24.02-day0" .services."nemollm-inference".command = "nim_vllm --model_name \${MODEL_NAME} --model_config /model-store/ model_config.yaml" .services."nemollm-inference".ports += ["8000:8000"] .services."nemollm-inference".expose += ["8000"]' rag-app- text-chatbot.json > temp.json && mv temp.json rag-app-text-chatbot.json python3 -c "import yaml, json, sys; print(yaml.safe_dump(json.load(sys.stdin), default_flow_style=False, </pre>

Tableau 3-6. Image du conteneur NVIDIA RAG (suite)

Composant	Description
	<pre> sort_keys=False))" < rag-app-text-chatbot.json > "\${RAG_NAME}_v\${ RAG_VERSION}/rag-app-text-chatbot.yaml" fi # get embedding models ngc registry model download-version \${EMBED_MODEL_URI} chmod -R o+rX \${EMBED_NAME}_v\${EMBED_VERSION} # config compose.env cat << EOF > compose.env export MODEL_DIRECTORY="\${LLM_MODEL_FOLDER}" export MODEL_NAME=\${LLM_NAME} export NUM_GPU=\${NUM_GPU} export APP_CONFIG_FILE=/dev/null export EMBEDDING_MODEL_DIRECTORY="/opt/data/\${EMBED_NAME}_v\${ EMBED_VERSION}" export EMBEDDING_MODEL_NAME=\${EMBED_TYPE} export EMBEDDING_MODEL_CKPT_NAME="\${EMBED_TYPE}-\${ EMBED_VERSION}.nemo" EOF touch .file_downloaded fi # start NGC RAG docker compose -f \${RAG_NAME}_v\${RAG_VERSION}/docker-compose- vectoradb.yaml up -d pgvector source compose.env; docker compose -f \${RAG_NAME}_v\${RAG_VERSION}/ rag-app-text-chatbot.yaml up -d - path: /opt/dlvm/Utils.sh permissions: '0755' content: #!/bin/bash error_exit() { echo "Error: \$1" >&2 vmtoolsd --cmd "info-set guestinfo.vmservice.bootstrap.condition false, DLWorkloadFailure, \$1" exit 1 } check_protocol() { local proxy_url=\$1 shift local supported_protocols=("\${@}") if [[-n "\${proxy_url}"]]; then local protocol=\$(echo "\${proxy_url}" awk -F '://' '{if (NF > 1) print \$1; else print ""}') if [-z "\$protocol"]; then echo "No specific protocol provided. Skipping protocol check." return 0 fi local protocol_included=false for var in "\${supported_protocols[@]}"; do if ["\${protocol}" == "\$var"]; then protocol_included=true break fi done if ["\${protocol_included}" == false]; then </pre>

Tableau 3-6. Image du conteneur NVIDIA RAG (suite)

Composant	Description
	<pre> error_exit "Unsupported protocol: \${protocol}. Supported protocols are: \${supported_protocols[*]}" fi fi } # \$@: list of supported protocols set_proxy() { local supported_protocols=("\$@") CONFIG_JSON_BASE64=\$(grep 'config-json' /opt/dlvm/ovf-env.xml sed -n 's/*oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p') CONFIG_JSON=\$(echo \${CONFIG_JSON_BASE64} base64 --decode) HTTP_PROXY_URL=\$(echo "\${CONFIG_JSON}" jq -r '.http_proxy // empty') HTTPS_PROXY_URL=\$(echo "\${CONFIG_JSON}" jq -r '.https_proxy // empty') if [[\$? -ne 0 (-z "\${HTTP_PROXY_URL}" && -z "\${ HTTPS_PROXY_URL}")]]; then echo "Info: The config-json was parsed, but no proxy settings were found." return 0 fi check_protocol "\${HTTP_PROXY_URL}" "\${supported_protocols[@]}" check_protocol "\${HTTPS_PROXY_URL}" "\${supported_protocols[@]}" if ! grep -q 'http_proxy' /etc/environment; then echo "export http_proxy=\${HTTP_PROXY_URL} export https_proxy=\${HTTPS_PROXY_URL} export HTTP_PROXY=\${HTTP_PROXY_URL} export HTTPS_PROXY=\${HTTPS_PROXY_URL} export no_proxy=localhost,127.0.0.1" >> /etc/environment source /etc/environment fi # Configure Docker to use a proxy mkdir -p /etc/systemd/system/docker.service.d echo "[Service] Environment=\"HTTP_PROXY=\${HTTP_PROXY_URL}\" Environment=\"HTTPS_PROXY=\${HTTPS_PROXY_URL}\" Environment=\"NO_PROXY=localhost,127.0.0.1\"" > /etc/systemd/ system/docker.service.d/proxy.conf systemctl daemon-reload systemctl restart docker echo "Info: docker and system environment are now configured to use the proxy settings" } </pre>

- Entrez les propriétés d'installation du pilote invité vGPU, telles que `vgpu-license` et `nvidia-portal-api-key`.
- Fournissez les valeurs des propriétés requises pour un environnement déconnecté si nécessaire.

Reportez-vous à la section [Propriétés OVF des VM à apprentissage profond](#).

Sortie

- Journaux d'installation du pilote invité vGPU dans `/var/log/vgpu-install.log`.

Tableau 3-6. Image du conteneur NVIDIA RAG (suite)

Composant	Description
	<p>Pour vérifier que le pilote invité vGPU est installé, connectez-vous à la VM via SSH et exécutez la commande <code>nvidia-smi</code>.</p> <ul style="list-style-type: none"> ■ Journaux de script cloud-init dans <code>/var/log/dl.log</code>. <p>Pour suivre la progression du déploiement, exécutez <code>tail -f /var/log/dl.log</code>.</p> <ul style="list-style-type: none"> ■ Exemple d'application Web d'agent conversationnel accessible à l'adresse <code>http://dl_vm_ip:3001/orgs/nvidia/models/text-qa-chatbot</code> <p>Vous pouvez charger votre propre base de connaissances.</p>

Attribuer une adresse IP statique à une VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA

Par défaut, les images de VM à apprentissage profond sont configurées avec l'attribution d'adresses DHCP. Pour déployer une VM à apprentissage profond avec une adresse IP statique directement sur un cluster vSphere, vous devez ajouter du code supplémentaire à la section cloud-init.

Sur vSphere with Tanzu, l'attribution d'adresses IP est déterminée par la configuration réseau du superviseur dans NSX.

Procédure

- 1 Créez un script cloud-init au format de texte brut pour la charge de travail DL que vous prévoyez d'utiliser.

Reportez-vous à la section [Charges de travail d'apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#).

- 2 Ajoutez le code supplémentaire suivant au script cloud-init.

```
#cloud-config
<instructions_for_your_DL_workload>

manage_etc_hosts: true

write_files:
- path: /etc/netplan/50-cloud-init.yaml
  permissions: '0600'
  content: |
    network:
      version: 2
      renderer: networkd
      ethernets:
        ens33:
          dhcp4: false # disable DHCP4
          addresses: [x.x.x.x/x] # Set the static IP address and mask
          routes:
            - to: default
              via: x.x.x.x # Configure gateway
```



```

manage_etc_hosts: true

write_files:
- path: /etc/netplan/50-cloud-init.yaml
  permissions: '0600'
  content: |
    network:
      version: 2
      renderer: networkd
      ethernets:
        ens33:
          dhcp4: false # disable DHCP4
          addresses: [10.199.118.245/25] # Set the static IP address and mask
          routes:
            - to: default
              via: 10.199.118.253 # Configure gateway
          nameservers:
            addresses: [10.142.7.1, 10.132.7.1] # Provide the DNS server address. Separate
            multiple DNS server addresses with commas.

runcmd:
- netplan apply

```

Configurer une VM à apprentissage profond avec un serveur proxy

Pour connecter votre VM à apprentissage profond à Internet dans un environnement déconnecté où l'accès à Internet se fait sur un serveur proxy, vous devez fournir les détails du serveur proxy dans le fichier `config.json` de la machine virtuelle.

Procédure

- 1 Créez un fichier JSON avec les propriétés du serveur proxy.

Serveur proxy ne nécessitant aucune authentification

```
{
  "http_proxy": "protocol://ip-address-or-fqdn:port",
  "https_proxy": "protocol://ip-address-or-fqdn:port"
}
```

Serveur proxy nécessitant une authentification

```
{
  "http_proxy": "protocol://username:password@ip-address-or-fqdn:port",
  "https_proxy": "protocol://username:password@ip-address-or-fqdn:port"
}
```

Où :

- *protocol* est le protocole de communication utilisé par le serveur proxy, tel que `http` ou `https`.

- *username* et *password* sont les informations d'identification pour l'authentification sur le serveur proxy. Si ce dernier ne nécessite pas d'authentification, ignorez ces paramètres.
 - *ip-address-or-fqdn* : adresse IP ou nom d'hôte du serveur proxy.
 - *Port* : numéro de port sur lequel le serveur proxy écoute les demandes entrantes.
- 2 Codez le code JSON résultant au format base64.
 - 3 Lorsque vous déployez l'image de la VM à apprentissage profond, ajoutez la valeur codée à la propriété OVF `config-json`.

Dépannage du déploiement de VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA

Les informations de dépannage sur le déploiement d'une VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA fournissent des solutions aux problèmes potentiels que vous pourriez rencontrer.

- [Automatisation de la charge de travail DL non effectuée](#)
Après le déploiement d'une VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA, la charge de travail DL spécifiée ne s'exécute pas.
- [Le téléchargement d'une charge de travail DL échoue en raison d'informations d'identification d'authentification non valides](#)
Après le déploiement d'une VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA, le téléchargement de la charge de travail DL spécifiée sur la machine virtuelle échoue avec des messages de journal d'erreur indiquant des informations d'identification d'authentification non valides.
- [Le téléchargement du pilote invité NVIDIA vGPU échoue en raison d'un lien de téléchargement manquant](#)
Après le déploiement d'une VM à apprentissage profond, le téléchargement du pilote invité vGPU spécifié sur la machine virtuelle échoue avec des messages de journal d'erreur indiquant qu'un lien ou une ressource de téléchargement est manquant.
- [Le pilote invité NVIDIA vGPU s'affiche comme étant sans licence](#)
Une fois qu'une VM à apprentissage profond est déployée dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA, l'état du pilote invité NVIDIA vGPU devient sans licence.

Automatisation de la charge de travail DL non effectuée

Après le déploiement d'une VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA, la charge de travail DL spécifiée ne s'exécute pas.

Problème

Déployez une VM à apprentissage profond avec une charge de travail DL à préinstaller lors du démarrage initial. Après le démarrage de la VM à apprentissage profond, la charge de travail DL ne s'effectue pas.

Cause

- 1 Le paramètre `user-data` codé en base64 ou les valeurs d'autres paramètres OVF, tels que `image-oneliner` ou `config-json` sont enregistrés ou décodés de manière incorrecte dans le fichier `/opt/dlvm/dl_app.sh`. Par conséquent, le script de charge de travail DL ne s'exécute pas.
- 2 L'installation du pilote vGPU a échoué, ce qui a entraîné la non-exécution du script cloud-init transmis dans le paramètre OVF `user-data`. Le script cloud-init repose sur l'installation réussie du pilote NVIDIA vGPU.

Solution

Sur la VM à apprentissage profond, vérifiez si la charge de travail DL est installée sur la machine virtuelle et appliquez une solution en conséquence.

Disponibilité de la charge de travail DL	Solution
<p>Les composants de charge de travail DL ne sont pas créés sur la machine virtuelle.</p>	<ul style="list-style-type: none"> ■ Si vous utilisez un script cloud-init comme entrée dans le paramètre OVF <code>user-data</code>, vérifiez les valeurs suivantes : <ul style="list-style-type: none"> ■ Vérifiez le script codé et l'entrée en <code>user-data</code>. <p>Assurez-vous que le paramètre <code>#cloud-config</code> s'affiche sur la première ligne et qu'il est inclus dans l'équivalent base64.</p> ■ Vérifiez le <code>path</code>. ■ Vérifiez la chaîne codée en base64 et assurez-vous que la valeur <code>user-data</code> est correctement enregistrée dans <code>/opt/dlvm/dl_app.sh</code>. ■ Si vous utilisez d'autres paramètres OVF, vérifiez les valeurs suivantes : <ul style="list-style-type: none"> ■ <code>image-oneliner</code>. Vérifiez la chaîne codée en base64 et assurez-vous que la commande sur une ligne est correctement enregistrée dans <code>/opt/dlvm/dl_app.sh</code>. ■ <code>config-json</code>. Vérifiez la chaîne codée en base64 et assurez-vous que le fichier Docker Compose et <code>config.json</code>, s'ils sont fournis, sont correctement enregistrés dans <code>/root/docker-compose.yaml</code> et <code>/root/.docker/config.json</code>. <p>Pour plus d'informations sur les paramètres OVF de la dernière image de VM à apprentissage profond, reportez-vous à la section Propriétés OVF des VM à apprentissage profond.</p>
<p>Les composants de charge de travail DL sont créés, mais la charge de travail n'est pas en cours d'exécution.</p>	<ul style="list-style-type: none"> ■ Vérifiez les messages d'erreur dans <code>/var/log/vgpu-install.log</code>. ■ Si vous utilisez un script cloud-init en entrée dans le paramètre OVF <code>user-data</code>, vérifiez si le pilote NVIDIA vGPU est installé et fonctionne correctement. Le script cloud-init n'est pas exécuté si l'installation du pilote NVIDIA vGPU échoue.

Le téléchargement d'une charge de travail DL échoue en raison d'informations d'identification d'authentification non valides

Après le déploiement d'une VM à apprentissage profond dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA, le téléchargement de la charge de travail DL spécifiée sur la machine virtuelle échoue avec des messages de journal d'erreur indiquant des informations d'identification d'authentification non valides.

Problème

Si vous installez une image de conteneur de charge de travail DL, telle que Serveur d'inférence Triton, TensorFlow ou Pytorch, le fichier `/var/log/dl.log` contient le message suivant :

```
Unable to find image 'nvcr.io/nvidia/tritonserver-pb24h1:24.03.02-py3' locally docker: Error
response from daemon: unauthorized: <html> <head><title>401 Authorization Required</title></
head> <body>
```

Pour NVIDIA RAG, le fichier `/var/log/dl.log` contient le message suivant :

```
Error: Invalid apikey chmod: cannot access 'llama2-13b-chat_vh100x2_fp16_24.02': No such file
or directory Error: Invalid apikey chmod: cannot access 'nv-embed-qa_v4': No such file or
directory stat /opt/data/rag-docker-compose_v24.03/docker-compose-vectordb.yaml: no such file
or directory stat /opt/data/rag-docker-compose_v24.03/rag-app-text-chatbot.yaml: no such file
or directory
```

Cause

L'authentification sur le registre de conteneur nvcr.io a échoué. Par conséquent, vous ne pouvez pas télécharger l'image de charge de travail DL sur la machine virtuelle.

Solution

- Vérifiez les informations d'identification pour la connexion au registre nvcr.io transmises comme paramètres OVF ou à l'assistant de configuration du catalogue pour Private AI dans VMware Aria Automation.
 - Registre : nvcr.io
 - Compte d'utilisateur du registre : \$oauthtoken
 - Mot de passe du registre : *NGC portal API key*
- Vérifiez que la clé API du portail NVIDIA NGC dispose des autorisations nécessaires pour accéder aux ressources requises et que la clé n'a pas expiré.

Le téléchargement du pilote invité NVIDIA vGPU échoue en raison d'un lien de téléchargement manquant

Après le déploiement d'une VM à apprentissage profond, le téléchargement du pilote invité vGPU spécifié sur la machine virtuelle échoue avec des messages de journal d'erreur indiquant qu'un lien ou une ressource de téléchargement est manquant.

Problème

Le fichier `/var/log/vgpu-install.log` contient l'un des messages suivants :

```
Erreur Aucun lien de téléchargement détecté via l'API
```

```
Aucun téléchargement trouvé via l'API
```

Cause

La clé API du portail de licences NVIDIA que vous transmettez en tant que valeur à la propriété OVF `nvidia-portal-api-key` ou à l'assistant de configuration du catalogue pour Private AI dans VMware Aria Automation n'est pas valide, a expiré ou n'est pas correctement formatée.

Solution

- Vérifiez que la clé API est valide.

- Vérifiez que la clé API est correctement entrée.

La clé API suit généralement le format UUID version 4 `xxxxxx-xxxx-xxxx-xxxx-xxxxxxxxxxxxxx`.

Le pilote invité NVIDIA vGPU s'affiche comme étant sans licence

Une fois qu'une VM à apprentissage profond est déployée dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA, l'état du pilote invité NVIDIA vGPU devient sans licence.

Problème

Le fichier `/var/log/vgpu-install.log` contient l'un des messages suivants :

```
État de la licence : sans licence
```

```
Sans licence (restreint)
```

Cause

Le jeton de configuration du client NVIDIA vGPU que vous transmettez comme valeur à la propriété OVF `vgpu-license` ou à l'assistant de configuration du catalogue pour Private AI dans VMware Aria Automation n'est pas valide, a expiré ou n'est pas correctement formaté.

Solution

- Vérifiez la validité du jeton de configuration du client.
- Vérifiez que la licence vGPU est correctement formatée et suit le format de jeton JWT, qui ressemble généralement à `eyJxxxxx.eyJxxxxx.xxxxxx`.

Vous pouvez décoder le jeton JWT à jwt.io pour vérifier la date d'expiration et l'URL du serveur de nœud.

- Le jeton de licence vGPU est également enregistré dans `/etc/nvidia/ClientConfigToken/client_configuration_token.tok`.
- Pour résoudre le problème, exécutez cette commande pour rechercher des messages d'erreur spécifiques liés à la communication avec le dispositif NVIDIA License Server.

```
cat /var/log/syslog | grep -i nvidia
```

Pour appliquer un nouveau jeton, procédez comme suit :

- 1 Remplacez le contenu du fichier `/etc/nvidia/ClientConfigToken/client_configuration_token.tok` par un nouveau jeton, exécutez la commande suivante :

```
echo -n $vgpu_license_token > /etc/nvidia/ClientConfigToken/client_configuration_token.tok
```

- 2 Redémarrez le service NVIDIA.

```
/etc/init.d/nvidia-gridd restart
```

3 Vérifiez l'état de la licence du pilote invité NVIDIA vGPU.

```
nvidia-smi -q | grep -i "license status" | sed 's/^[ \t]*//'
```

Déploiement de charges de travail d'IA sur des clusters TKG dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA

4

En tant qu'ingénieur DevOps, vous pouvez déployer des charges de travail d'IA de conteneur sur des clusters Tanzu Kubernetes Grid (TKG) dont les nœuds worker sont accélérés avec des GPU NVIDIA.

Pour plus d'informations sur la prise en charge de charges de travail d'IA sur les clusters TKG, reportez-vous à la section [Déploiement de charges de travail d'IA/ML sur des clusters TKGS](#).

Lisez les sections suivantes :

- [Provisionner un cluster TKG accéléré par GPU à l'aide d'un catalogue en libre-service dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#)
- [Provisionner un cluster TKG accéléré par GPU à l'aide de la commande `kubectl` dans un environnement VMware Private AI Foundation with NVIDIA connecté](#)
- [Provisionner un cluster TKG accéléré par GPU à l'aide de la commande `kubectl` dans un environnement VMware Private AI Foundation with NVIDIA déconnecté](#)

Provisionner un cluster TKG accéléré par GPU à l'aide d'un catalogue en libre-service dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA

Dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA, en tant qu'ingénieur DevOps, vous pouvez provisionner un cluster TKG accéléré avec des GPU NVIDIA à partir de VMware Aria Automation à l'aide d'éléments de catalogue en libre-service du cluster Kubernetes d'IA dans Automation Service Broker. Ensuite, vous pouvez déployer des images de conteneur d'IA à partir de NVIDIA NGC sur le cluster.

Conditions préalables

Vérifiez auprès de votre administrateur de cloud que VMware Private AI Foundation with NVIDIA est configuré. Reportez-vous à la section [Chapitre 2 Préparation de VMware Cloud Foundation pour le déploiement de charges de travail Private AI](#).

Procédure

- ◆ Dans Automation Service Broker, déployez un élément de catalogue du cluster Kubernetes d'IA sur l'instance de superviseur configurée par l'administrateur de cloud.
 - Pour un cluster Kubernetes Tanzu Grid sans RAG, utilisez l'élément de catalogue **Cluster Kubernetes d'IA**. Reportez-vous à la section [Déployer un cluster Tanzu Kubernetes Grid accéléré par GPU](#).
 - Pour un cluster de grille Tanzu Grid Kubernetes basé sur RAG, utilisez l'élément de catalogue **Cluster Kubernetes RAG d'IA**. Reportez-vous à la section [Déployer un cluster RAG Tanzu Kubernetes Grid accéléré par GPU](#).

Étape suivante

Exécutez une image de conteneur d'IA. Dans un environnement connecté, utilisez le catalogue NVIDIA NGC. Dans un environnement déconnecté, utilisez le registre Harbor sur le superviseur.

Pour un cluster de grille Kubernetes Grid Tanzu basé sur RAG, déployez une base de données PostgreSQL pgvector dans VMware Data Services Manager et installez l'exemple de pipeline RAG à partir de NVIDIA. Reportez-vous à la section [Déployer une charge de travail RAG sur un cluster TKG](#).

Provisionner un cluster TKG accéléré par GPU à l'aide de la commande `kubectl` dans un environnement VMware Private AI Foundation with NVIDIA connecté

Dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA, en tant qu'ingénieur DevOps, provisionnez un cluster TKG qui utilise des GPU NVIDIA à l'aide de l'API Kubernetes. Ensuite, vous pouvez déployer des charges de travail d'IA de conteneur à partir du catalogue NVIDIA NGC.

Utilisez `kubectl` pour déployer le cluster TKG sur l'espace de noms configuré par l'administrateur de cloud.

Conditions préalables

Vérifiez auprès de l'administrateur de cloud que les conditions préalables suivantes sont en place pour l'infrastructure prête pour l'IA.

- VMware Private AI Foundation with NVIDIA est configuré. Reportez-vous à la section [Chapitre 2 Préparation de VMware Cloud Foundation pour le déploiement de charges de travail Private AI](#).
- Dans un environnement déconnecté, une bibliothèque de contenu avec des images Ubuntu TKr est ajoutée à l'espace de noms vSphere pour les charges de travail d'IA. Reportez-vous à la section [Configurer une bibliothèque de contenu avec Ubuntu TKr pour un environnement VMware Private AI Foundation with NVIDIA déconnecté](#).

Procédure

- 1 Connectez-vous au plan de contrôle du superviseur.

```
kubectl vsphere login --server=SUPERVISOR-CONTROL-PLANE-IP-ADDRESS-or-FQDN --vsphere-username USERNAME
```

- 2 Provisionnez un cluster TKG et installez l'opérateur NVIDIA GPU et l'opérateur réseau NVIDIA sur celui-ci.

Reportez-vous à la section [Workflow de l'opérateur de cluster pour le déploiement de charges de travail d'IA/ML sur des clusters TKGS](#).

Étape suivante

Déployez une image de conteneur d'IA à partir du catalogue NVIDIA NGC.

Provisionner un cluster TKG accéléré par GPU à l'aide de la commande `kubectl` dans un environnement VMware Private AI Foundation with NVIDIA déconnecté

Dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA, en tant qu'ingénieur DevOps, provisionnez un cluster TKG qui utilise des GPU NVIDIA à l'aide de l'API Kubernetes. Dans un environnement déconnecté, vous devez également configurer un référentiel de modules Ubuntu local et utiliser le registre Harbor pour le superviseur.

Conditions préalables

Vérifiez auprès de l'administrateur de cloud que les conditions préalables suivantes sont en place pour l'infrastructure prête pour l'IA.

- VMware Private AI Foundation with NVIDIA est configuré pour un environnement déconnecté. Reportez-vous à la section [Chapitre 2 Préparation de VMware Cloud Foundation pour le déploiement de charges de travail Private AI](#).
- Machine ayant accès au point de terminaison du superviseur et au référentiel Helm local hébergeant le dispositif pour les définitions de graphique de l'opérateur NVIDIA GPU.

Procédure

- 1 Provisionnez un cluster TKG sur l'espace de noms vSphere configuré par l'administrateur de cloud.

Reportez-vous à la section [Provisionner un cluster TKGS pour NVIDIA vGPU](#).

- 2 Installez l'opérateur NVIDIA GPU.

```
helm install --wait gpu-operator ./gpu-operator-4-1 -n gpu-operator
```

3 Surveillez l'opération.

```
watch kubectl get pods -n gpu-operator
```

Étapes suivantes

Déployez une image de conteneur d'IA à partir du registre Harbor vers le superviseur.

Déploiement de charges de travail RAG dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA

5

Une charge de travail de génération augmentée de récupération (RAG) se compose d'un grand modèle de langage (LLM, Large Language Model) et d'une base de connaissances externe avec les dernières données, stockés dans une base de données vectorielle. Dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA, vous pouvez configurer une charge de travail RAG pour utiliser des intégrations à partir d'une base de données vectorielle gérée par VMware Data Services Manager.

Lisez les sections suivantes :

- [Déployer une base de données vectorielle dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#)
- [Déployer une VM à apprentissage profond avec une charge de travail RAG](#)
- [Déployer une charge de travail RAG sur un cluster TKG](#)

Déployer une base de données vectorielle dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA

Si vous prévoyez d'utiliser la génération augmentée de récupération (RAG) avec VMware Private AI Foundation with NVIDIA, configurez une base de données PostgreSQL avec pgvector à l'aide de VMware Data Services Manager.

Vous pouvez créer la base de données manuellement ou créer un catalogue en libre-service dans VMware Aria Automation qui peut être utilisé par des ingénieurs et des développeurs DevOps.

Conditions préalables

- Vérifiez que VMware Private AI Foundation with NVIDIA est disponible pour le domaine de charge de travail VI. Reportez-vous à la section [Déploiement de VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#).
- Vérifiez auprès de votre administrateur de cloud que les conditions préalables à la création d'une base de données PostgreSQL sont en place. Reportez-vous à la section [Création de bases de données](#).
- Installez l'utilitaire de ligne de commande `psql` à partir du [site Web PostgreSQL](#).

Procédure

- 1 Déployez une base de données PostgreSQL dans le domaine de charge de travail VI et obtenez la chaîne de connexion pour la base de données.

Vous pouvez utiliser l'un des workflows suivants. Si vous êtes scientifique des données, vous pouvez déployer directement une base de données à partir de VMware Aria Automation. Sinon, demandez un déploiement de bases de données à votre administrateur DSM ou à votre utilisateur DSM.

Workflow de déploiement.	Rôle d'utilisateur requis	Description
Déployer et obtenir la chaîne de connexion d'une base de données PostgreSQL à partir de VMware Aria Automation	Scientifique des données ou ingénieur DevOps	Reportez-vous à la section Déployer une base de données vectorielle à l'aide d'un élément de catalogue en libre-service dans VMware Aria Automation .
Déployez et obtenez la chaîne de connexion d'une base de données PostgreSQL à partir de la console VMware Data Services Manager.	Administrateur DSM ou utilisateur DSM, ou administrateur de cloud disposant de l'un de ces rôles	Reportez-vous aux sections Création de bases de données et Connexion à une base de données .
Déployer et obtenir la chaîne de connexion d'une base de données PostgreSQL à l'aide de la commande <code>kubectl</code>	Administrateur DSM ou utilisateur DSM, ou ingénieur DevOps disposant de l'un de ces rôles	Reportez-vous à la section Activation de la consommation en libre-service de VMware Data Services Manager .

Le format de la chaîne de connexion de la base de données déployée est le suivant.

```
postgres://
pgvector_db_admin:encoded_pgvector_db_admin_password@pgvector_db_ip_address:5432/
pgvector_db_name
```

- 2 Activez l'extension pgvector sur la base de données à l'aide de l'utilitaire de ligne de commande `psql`.

- a Connectez-vous à la base de données.

```
psql -h pgvector_db_ip_address -p 5432 -d pgvector_db_name -U pgvector_db_admin -W
```

- b Activez l'extension pgvector.

```
pgvector_db_name=# CREATE EXTENSION vector;
```

Étape suivante

Intégrez la base de données dans votre charge de travail RAG. Reportez-vous aux sections [Déployer une VM à apprentissage profond avec une charge de travail RAG](#) et [Déployer une charge de travail RAG sur un cluster TKG](#).

Déployer une base de données vectorielle à l'aide d'un élément de catalogue en libre-service dans VMware Aria Automation

Dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA, en tant que scientifique des données ou ingénieur DevOps, vous pouvez déployer une base de données vectorielle à partir de VMware Aria Automation à l'aide d'un élément de catalogue en libre-service dans Automation Service Broker.

Procédure

- 1 Connectez-vous à VMware Aria Automation et, dans Automation Service Broker, recherchez l'élément du catalogue pour le déploiement de la base de données en fonction des informations de votre administrateur de cloud.

Par défaut, l'élément de catalogue est appelé **DBaaS de DSM**.

- 2 Dans la carte de l'élément du catalogue, cliquez sur **Demande** et entrez les détails de la nouvelle base de données PostgreSQL.

Pour plus d'informations sur les paramètres de la base de données, reportez-vous à la section [Création de bases de données](#).

- 3 Obtenez la chaîne de connexion de la base de données déployée.

- a Dans Automation Service Broker, cliquez sur **Déploiements > Déploiements**.
- b Sélectionnez l'entrée de déploiement pour la base de données.
- c Dans l'onglet **Topologie**, sélectionnez le modèle de cloud pour le déploiement de la base de données et, dans le menu **Actions** du modèle, sélectionnez **Obtenir la chaîne de connexion**.

Résultats

Pour plus d'informations sur le provisionnement et l'exécution d'opérations sur des bases de données dans VMware Data Services Manager à partir de VMware Aria Automation, reportez-vous au fichier `readme.md` dans le bundle `AriaAutomation_DataServicesManager`.

Déployer une VM à apprentissage profond avec une charge de travail RAG

Vous pouvez déployer une VM à apprentissage profond avec une charge de travail NVIDIA RAG à l'aide d'une base de données PostgreSQL pgvector gérée par VMware Data Services Manager.

Pour plus d'informations sur la charge de travail NVIDIA RAG, reportez-vous à la documentation [Outil Docker Compose des applications NVIDIA RAG](#) (nécessite des autorisations de compte spécifiques).

Conditions préalables

- Vérifiez que VMware Private AI Foundation with NVIDIA est configuré. Reportez-vous à la section [Chapitre 2 Préparation de VMware Cloud Foundation pour le déploiement de charges de travail Private AI](#).
- [Déployer une base de données vectorielle dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#).

Procédure

- 1 Si, en tant que scientifique des données, vous déployez la VM à apprentissage profond à l'aide d'un élément de catalogue dans VMware Aria Automation, fournissez les détails de la base de données PostgreSQL pgvector après avoir déployé la machine virtuelle.
 - a [Déployer un poste de travail RAG dans VMware Aria Automation](#).
 - b Accédez à **Consommer > Déploiements > Déploiements** et recherchez le déploiement de VM à apprentissage profond.
 - c Dans la section **VM Workstation**, enregistrez les détails de la connexion par SSH à la machine virtuelle.
 - d Connectez-vous à la VM à apprentissage profond via SSH à l'aide des informations d'identification disponibles dans Automation Service Broker.
 - e Ajoutez les variables pgvector suivantes au fichier `/opt/data/compose.env` :

```
POSTGRES_HOST_IP=pgvector_db_ip_address
POSTGRES_PORT_NUMBER=5432
POSTGRES_DB=pgvector_db_name
POSTGRES_USER=pgvector_db_admin
POSTGRES_PASSWORD=encoded_pgvector_db_admin_password
```

- f Redémarrez l'application à conteneurs multiples NVIDIA RAG en exécutant les commandes suivantes.

Par exemple, pour NVIDIA RAG 24.03 :

```
cd /opt/data
```

```
docker compose -f rag-docker-compose_v24.03/rag-app-text-chatbot.yaml down
```

```
docker compose -f rag-docker-compose_v24.03/docker-compose-vectoradb.yaml down
```

```
docker compose -f rag-docker-compose_v24.03/docker-compose-vectoradb.yaml up -d
```

- 2 Si, en tant qu'ingénieur DevOps, vous déployez la VM à apprentissage profond pour un scientifique des données directement sur le cluster vSphere ou à l'aide de la commande `kubectl`, créez un script cloud-init et déployez la VM à apprentissage profond.
 - a Créez un script cloud-init pour NVIDIA RAG et la base de données PostgreSQL pgvector que vous avez créée.

Vous pouvez modifier la version initiale du script cloud-init pour [NVIDIA RAG](#). Par exemple, pour NVIDIA RAG 24.03 et une base de données PostgreSQL pgvector avec les détails de connexion `postgres://`

```
pgvector_db_admin:encoded_pgvector_db_admin_password@pgvector_db_ip_address:5432/pgvector_db_name.
```

```
#cloud-config
write_files:
- path: /opt/dlvm/dl_app.sh
  permissions: '0755'
  content: |
    #!/bin/bash
    set -eu
    source /opt/dlvm/utils.sh
    trap 'error_exit "Unexpected error occurs at dl workload"' ERR
    set_proxy "http" "https"

    cat <<EOF > /opt/dlvm/config.json
    {
      "_comment": "This provides default support for RAG: TensorRT inference,
llama2-13b model, and H100x2 GPU",
      "rag": {
        "org_name": "cocfwga8jq2c",
        "org_team_name": "no-team",
        "rag_repo_name": "nvidia/paif",
        "llm_repo_name": "nvidia/nim",
        "embed_repo_name": "nvidia/nemo-retriever",
        "rag_name": "rag-docker-compose",
        "rag_version": "24.03",
        "embed_name": "nv-embed-qa",
        "embed_type": "NV-Embed-QA",
        "embed_version": "4",
        "inference_type": "trt",
        "llm_name": "llama2-13b-chat",
        "llm_version": "h100x2_fp16_24.02",
        "num_gpu": "2",
        "hf_token": "huggingface token to pull llm model, update when using vllm
inference",
        "hf_repo": "huggingface llm model repository, update when using vllm inference"
      }
    }
    EOF
    CONFIG_JSON=$(cat "/opt/dlvm/config.json")
    INFERENCE_TYPE=$(echo "${CONFIG_JSON}" | jq -r '.rag.inference_type')
    if [ "${INFERENCE_TYPE}" = "trt" ]; then
      required_vars=("ORG_NAME" "ORG_TEAM_NAME" "RAG_REPO_NAME" "LLM_REPO_NAME"
```

```

"EMBED_REPO_NAME" "RAG_NAME" "RAG_VERSION" "EMBED_NAME" "EMBED_TYPE" "EMBED_VERSION"
"LLM_NAME" "LLM_VERSION" "NUM_GPU")
    elif [ "${INFERENCE_TYPE}" = "vllm" ]; then
        required_vars=("ORG_NAME" "ORG_TEAM_NAME" "RAG_REPO_NAME" "LLM_REPO_NAME"
"EMBED_REPO_NAME" "RAG_NAME" "RAG_VERSION" "EMBED_NAME" "EMBED_TYPE" "EMBED_VERSION"
"LLM_NAME" "NUM_GPU" "HF_TOKEN" "HF_REPO")
    else
        error_exit "Inference type '${INFERENCE_TYPE}' is not recognized. No action will
be taken."
    fi
for index in "${!required_vars[@]}; do
    key="${required_vars[$index]}"
    jq_query=".rag.${key,,} | select (.!null)"
    value=$(echo "${CONFIG_JSON}" | jq -r "${jq_query}")
    if [[ -z "${value}" ]]; then
        error_exit "${key} is required but not set."
    else
        eval ${key}="\${value}"
    fi
done

RAG_URI="${RAG_REPO_NAME}/${RAG_NAME}:${RAG_VERSION}"
EMBED_MODEL_URI="${EMBED_REPO_NAME}/${EMBED_NAME}:${EMBED_VERSION}"

NGC_CLI_VERSION="3.41.2"
NGC_CLI_URL="https://api.ngc.nvidia.com/v2/resources/nvidia/ngc-apps/ngc_cli/
versions/${NGC_CLI_VERSION}/files/ngccli_linux.zip"

mkdir -p /opt/data
cd /opt/data

if [ ! -f .file_downloaded ]; then
    # clean up
    rm -rf compose.env ${RAG_NAME}* ${LLM_NAME}* ngc* ${EMBED_NAME}*
*.json .file_downloaded

    # install ngc-cli
    wget --content-disposition ${NGC_CLI_URL} -O ngccli_linux.zip && unzip
ngccli_linux.zip
    export PATH=`pwd`/ngc-cli:${PATH}

    APIKEY=""
    REG_URI="nvcr.io"

    if [[ "$(grep registry-uri /opt/dlvm/ovf-env.xml | sed -n 's/.*oe:value="\
([^\"]*)\.\*/\1/p')" == *"${REG_URI}"* ]]; then
        APIKEY=$(grep registry-passwd /opt/dlvm/ovf-env.xml | sed -n 's/.*oe:value="\
([^\"]*)\.\*/\1/p')
    fi

    if [ -z "${APIKEY}" ]; then
        error_exit "No APIKEY found"
    fi

    # config ngc-cli

```

```

mkdir -p ~/.ngc

cat << EOF > ~/.ngc/config
[CURRENT]
apikey = ${APIKEY}
format_type = ascii
org = ${ORG_NAME}
team = ${ORG_TEAM_NAME}
ace = no-ace
EOF

# ngc docker login
docker login nvcr.io -u \${oauth_token} -p \${APIKEY}

# dockerhub login for general components, e.g. minio
DOCKERHUB_URI=$(grep registry-2-uri /opt/dlvm/ovf-env.xml | sed -n
's/.oe:.*value="\([^"]*\).*\/\1/p')
DOCKERHUB_USERNAME=$(grep registry-2-user /opt/dlvm/ovf-env.xml | sed -n
's/.oe:.*value="\([^"]*\).*\/\1/p')
DOCKERHUB_PASSWORD=$(grep registry-2-passwd /opt/dlvm/ovf-env.xml | sed -n
's/.oe:.*value="\([^"]*\).*\/\1/p')

if [[ -n "${DOCKERHUB_USERNAME}" && -n "${DOCKERHUB_PASSWORD}" ]]; then
    docker login -u ${DOCKERHUB_USERNAME} -p ${DOCKERHUB_PASSWORD}
else
    echo "Warning: DockerHub not login"
fi

# get RAG files
ngc registry resource download-version ${RAG_URI}

# get llm model
if [ "${INFERENCE_TYPE}" = "trt" ]; then
    LLM_MODEL_URI="${LLM_REPO_NAME}/${LLM_NAME}:${LLM_VERSION}"
    ngc registry model download-version ${LLM_MODEL_URI}
    chmod -R o+rX ${LLM_NAME}_v${LLM_VERSION}
    LLM_MODEL_FOLDER="/opt/data/${LLM_NAME}_v${LLM_VERSION}"
elif [ "${INFERENCE_TYPE}" = "vllm" ]; then
    pip install huggingface_hub
    huggingface-cli login --token ${HF_TOKEN}
    huggingface-cli download --resume-download ${HF_REPO}/${LLM_NAME} --local-dir
${LLM_NAME} --local-dir-use-symlinks False
    LLM_MODEL_FOLDER="/opt/data/${LLM_NAME}"
    cat << EOF > ${LLM_MODEL_FOLDER}/model_config.yaml
engine:
    model: /model-store
    enforce_eager: false
    max_context_len_to_capture: 8192
    max_num_seqs: 256
    dtype: float16
    tensor_parallel_size: ${NUM_GPU}
    gpu_memory_utilization: 0.8
EOF
    chmod -R o+rX ${LLM_MODEL_FOLDER}
    python3 -c "import yaml, json, sys;"

```

```

print(json.dumps(yaml.safe_load(sys.stdin.read())))" < "${RAG_NAME}_v${RAG_VERSION}/
rag-app-text-chatbot.yaml"> rag-app-text-chatbot.json
    jq '.services."nemollm-inference".image = "nvcr.io/nvidia/nim/nim_llm:24.02-
day0" |
        .services."nemollm-inference".command = "nim_vllm --model_name $
{MODEL_NAME} --model_config /model-store/model_config.yaml" |
        .services."nemollm-inference".ports += ["8000:8000"] |
        .services."nemollm-inference".expose += ["8000"]' rag-app-text-
chatbot.json > temp.json && mv temp.json rag-app-text-chatbot.json
    python3 -c "import yaml, json, sys; print(yaml.safe_dump(json.load(sys.stdin),
default_flow_style=False, sort_keys=False))" < rag-app-text-chatbot.json > "${
RAG_NAME}_v${RAG_VERSION}/rag-app-text-chatbot.yaml"
fi

# get embedding models
ngc registry model download-version ${EMBED_MODEL_URI}
chmod -R o+rX ${EMBED_NAME}_v${EMBED_VERSION}

# config compose.env
cat << EOF > compose.env
export MODEL_DIRECTORY="${LLM_MODEL_FOLDER}"
export MODEL_NAME=${LLM_NAME}
export NUM_GPU=${NUM_GPU}
export APP_CONFIG_FILE=/dev/null
export EMBEDDING_MODEL_DIRECTORY="/opt/data/${EMBED_NAME}_v${EMBED_VERSION}"
export EMBEDDING_MODEL_NAME=${EMBED_TYPE}
export EMBEDDING_MODEL_CKPT_NAME="${EMBED_TYPE}-${EMBED_VERSION}.nemo"
export POSTGRES_HOST_IP=pgvector_db_ip_address
export POSTGRES_PORT_NUMBER=5432
export POSTGRES_DB=pgvector_db_name
export POSTGRES_USER=pgvector_db_admin
export POSTGRES_PASSWORD=encoded_pgvector_db_admin_password
EOF

touch .file_downloaded
fi

# start NGC RAG
docker compose -f ${RAG_NAME}_v${RAG_VERSION}/docker-compose-vectoradb.yaml up -d
pgvector

source compose.env; docker compose -f ${RAG_NAME}_v${RAG_VERSION}/rag-app-text-
chatbot.yaml up -d

- path: /opt/dlvm/utils.sh
permissions: '0755'
content: |
#!/bin/bash
error_exit() {
    echo "Error: $1" >&2
    vmtoolsd --cmd "info-set guestinfo.vmservice.bootstrap.condition false,
DLWorkloadFailure, $1"
    exit 1
}

check_protocol() {

```

```

local proxy_url=$1
shift
local supported_protocols=("$@")
if [[ -n "${proxy_url}" ]]; then
    local protocol=$(echo "${proxy_url}" | awk -F '://' '{if (NF > 1) print $1;
else print ""}')
    if [ -z "$protocol" ]; then
        echo "No specific protocol provided. Skipping protocol check."
        return 0
    fi
    local protocol_included=false
    for var in "${supported_protocols[@]"; do
        if [ "${protocol}" == "${var}" ]; then
            protocol_included=true
            break
        fi
    done
    if [ "${protocol_included}" == false ]; then
        error_exit "Unsupported protocol: ${protocol}. Supported protocols are: $
{supported_protocols[*]}"
    fi
fi
}

# $@: list of supported protocols
set_proxy() {
    local supported_protocols=("$@")

    CONFIG_JSON_BASE64=$(grep 'config-json' /opt/dlvm/ovf-env.xml | sed -n
's/. *oe:value="\([^"]*\).*\/\1/p')
    CONFIG_JSON=$(echo ${CONFIG_JSON_BASE64} | base64 --decode)

    HTTP_PROXY_URL=$(echo "${CONFIG_JSON}" | jq -r '.http_proxy // empty')
    HTTPS_PROXY_URL=$(echo "${CONFIG_JSON}" | jq -r '.https_proxy // empty')
    if [[ $? -ne 0 || (-z "${HTTP_PROXY_URL}" && -z "${HTTPS_PROXY_URL}") ]]; then
        echo "Info: The config-json was parsed, but no proxy settings were found."
        return 0
    fi

    check_protocol "${HTTP_PROXY_URL}" "${supported_protocols[@]}"
    check_protocol "${HTTPS_PROXY_URL}" "${supported_protocols[@]}"

    if ! grep -q 'http_proxy' /etc/environment; then
        echo "export http_proxy=${HTTP_PROXY_URL}
export https_proxy=${HTTPS_PROXY_URL}
export HTTP_PROXY=${HTTP_PROXY_URL}
export HTTPS_PROXY=${HTTPS_PROXY_URL}
export no_proxy=localhost,127.0.0.1" >> /etc/environment
        source /etc/environment
    fi

    # Configure Docker to use a proxy
    mkdir -p /etc/systemd/system/docker.service.d
    echo "[Service]
Environment=\"HTTP_PROXY=${HTTP_PROXY_URL}\"

```

```

Environment="\HTTPS_PROXY=${HTTPS_PROXY_URL}\\"
Environment="\NO_PROXY=localhost,127.0.0.1\\" > /etc/systemd/system/
docker.service.d/proxy.conf
systemctl daemon-reload
systemctl restart docker

echo "Info: docker and system environment are now configured to use the proxy
settings"
}

```

- b Codez le script cloud-init au format base64.

Utilisez un outil de codage au format base64, tel que <https://decode64base.com/> pour générer la version codée de votre script cloud-init.

- c Déployez la VM à apprentissage profond, en transmettant la valeur base64 du script cloud-init au paramètre d'entrée `user-data`.

Voir [Déployer une VM à apprentissage profond directement sur un cluster vSphere de VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#) ou [Déployer une VM à apprentissage profond à l'aide de la commande kubectl dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#).

Déployer une charge de travail RAG sur un cluster TKG

En tant qu'ingénieur DevOps, vous pouvez déployer sur un cluster TKG dans un superviseur une charge de travail RAG basée sur l'exemple de pipeline RAG de NVIDIA qui utilise une base de données PostgreSQL pgvector gérée par VMware Data Services Manager.

Conditions préalables

- Vérifiez que VMware Private AI Foundation with NVIDIA est disponible pour le domaine de charge de travail VI. Reportez-vous à la section [Chapitre 2 Préparation de VMware Cloud Foundation pour le déploiement de charges de travail Private AI](#).
- [Déployer une base de données vectorielle dans VMware Private AI Foundation with NVIDIA](#).

Procédure

- 1 Provisionnez un cluster TKG accéléré par GPU.

Vous pouvez utiliser l'un des workflows suivants.

Workflow de provisionnement	Étapes
En utilisant un élément de catalogue dans VMware Aria Automation	<p>Déployer un cluster RAG Tanzu Kubernetes Grid accéléré par GPU.</p>
En utilisant la commande <code>kubectl</code>	<ol style="list-style-type: none"> <li data-bbox="547 363 1415 667">1 Provisionnez un cluster TKG accéléré par GPU à l'aide de la commande <code>kubectl</code>. <ul style="list-style-type: none"> <li data-bbox="587 436 1415 531">■ Pour un environnement connecté, reportez-vous à la section Provisionner un cluster TKG accéléré par GPU à l'aide de la commande <code>kubectl</code> dans un environnement VMware Private AI Foundation with NVIDIA connecté. <li data-bbox="587 541 1415 667">■ Pour un environnement déconnecté, reportez-vous à la section Provisionner un cluster TKG accéléré par GPU à l'aide de la commande <code>kubectl</code> dans un environnement VMware Private AI Foundation with NVIDIA déconnecté. <li data-bbox="547 678 1415 751">2 Installez l'opérateur LLM RAG. Reportez-vous à la section Installer l'opérateur LLM RAG.

- 2 Si vous avez utilisé la commande `kubectl` pour provisionner le cluster TKG, installez NVIDIA RAG LLM Operator sur le cluster TKG.

Reportez-vous à la section [Installer l'opérateur LLM RAG.](#)

Lors du déploiement, l'élément de catalogue **Cluster Kubernetes RAG d'IA** dans VMware Aria Automation installe automatiquement NVIDIA RAG LLM Operator sur le cluster TKG.

- 3 Téléchargez les manifestes de l'exemple de pipeline NVIDIA RAG.

Reportez-vous à la section [Exemple de pipeline RAG.](#)

- 4 Configurez l'exemple de pipeline RAG avec la base de données PostgreSQL pgvector.

- a Modifiez le fichier YAML de l'exemple de pipeline.

Reportez-vous à l'étape 4 de la section [Exemple de pipeline RAG.](#)

- b Dans le fichier YAML, configurez l'exemple de pipeline avec la base de données PostgreSQL pgvector à l'aide de la chaîne de connexion de la base de données.

Reportez-vous à la section [Base de données vectorielle pour l'exemple de pipeline RAG.](#)

- 5 Afin de fournir une adresse IP externe pour l'exemple d'application de conversation, définissez `frontend.service.type` sur `loadBalancer` dans le fichier YAML.

- 6 Démarrez l'exemple de pipeline RAG.

Reportez-vous à la section [Exemple de pipeline RAG.](#)

- 7 Pour accéder à l'exemple d'application de conversation, exécutez la commande suivante pour obtenir l'adresse IP externe de l'application.

```
kubectl -n rag-sample get service rag-playground
```

- 8 Dans un navigateur Web, ouvrez l'exemple d'application de conversation à l'adresse **`http://application_external_ip:3001/orgs/nvidia/models/text-qa-chatbot`**.

Surveillance de VMware Private AI Foundation with NVIDIA

6

Vous pouvez surveiller les mesures de GPU au niveau du cluster et de l'hôte dans vSphere Client et VMware Aria Operations.

Dans VMware Aria Operations, vous pouvez surveiller les mesures de GPU au niveau des propriétés du cluster, du système hôte et de l'hôte. Pour plus d'informations, reportez-vous à [Tableaux de bord Private AI \(GPU\)](#) et [Propriétés des composants de vCenter Server](#) dans [VMware Aria Operations](#).

Dans vSphere Client, vous pouvez surveiller les mesures de GPU de la manière suivante :

- Au niveau de l'hôte. Reportez-vous à la section [Diagrammes de performances des hôtes](#) dans [vSphere](#).
- Au niveau du cluster dans des graphiques personnalisés. Reportez-vous à la section [Utilisation des diagrammes avancés et personnalisés](#) dans [vSphere](#).