# Partie 2 Architecture et déploiement en production

1. Déploiement d'un Agent IA (FastAPI + React) sur Azure avec CI/CD

#### Prérequis:

- Compte GitHub actif
- Projet backend avec main.py, requirements.txt (+ Dockerfile si déploiement via conteneur)
- Projet frontend avec package.json
- Compte Azure actif
- Abonnement active pour App Services
- Groupe de ressources créé dans Azure

## Backend (FastAPI)

- Pousser le code sur GitHub
- Créer une Web App sur Azure

(Azure Portal → App Services → Créer une application Web)

- Choisir pile d'exécution : Python 3.13
- Choisir méthode de déploiement : GitHub Actions
- Connecter le repo GitHub
  - Lien le compte GitHub
  - Organisation
  - Dépôt
  - Branche
- Configuration automatique
  - crée un pipeline CI/CD avec GitHub Actions pour déployer automatiquement à chaque push
  - installe les dépendances à partir de requirements.txt
  - livre un lien public d'API
- Configurer les clés API / variables d'environnement (Azure App Settings / GitHub Secrets)

### Frontend (React)

- Pousser le code sur GitHub
- Créer une application web statique

(Azure Portal → App Services → Créer une application Web statique)

- Choisis un plan d'hébergement: Free / Standard / Dedicated
- Connecter le repo GitHub:
  - Lien le compte GitHub
  - Organisation
  - Dépôt
  - Branche
- Configuration automatique
  - crée un pipeline CI/CD avec GitHub Actions
  - installe les dépendances à partir de package.json
  - livre un lien public d'API interface

## Connexion Frontend ↔ Backend

Monitoring post-deployment : Azure Monitor pour gérer les logs, les metriques, les alertes.

<u>Coût mensuel</u>: 500 requêtes/jour = 25€/mois

## Partie 3 Vision Language Model

- 1. Pas de configuration avec GPU
- 2. Pour traiter des documents contenant à la fois du texte et des éléments visuels (images, graphiques, schémas) dans un pipeline RAG, on peut convertir chaque page ou bloc du document en image, en extraire le texte, puis générer une requête représentative (query) pour chaque unité de contenu.

Ces données (image, texte, requête) sont stockées dans un fichier Parquet structuré. Ensuite, pour répondre à une question utilisateur, on transforme ce dataset en une base vectorielle multimodale : on encode à la fois le texte et l'image avec un modèle VLM, ce qui permet de faire une recherche sémantique efficace sur les documents complexes.

## Demo:



