People, Process, Platform les 3 Piliers du MLOps

a crowd surrounds three large columns, in the background the sun rises, Surrealism (DALL-E)



Tout les oppose mais ils vont devoir collaborer...



Son objectif: obtenir le meilleur modèle



- prépare les données
- expérimente dans un notebook
- trace les résultats des différents essais

Son objectif: garantir les performances du service en production



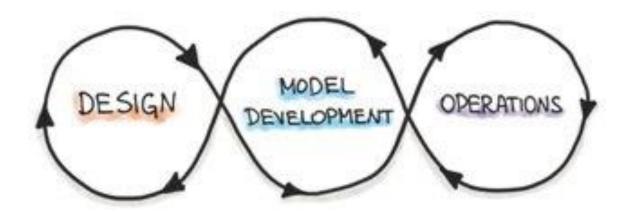
- intègre les livrables
- déploie les nouvelles versions
- orchestre et surveille les processus





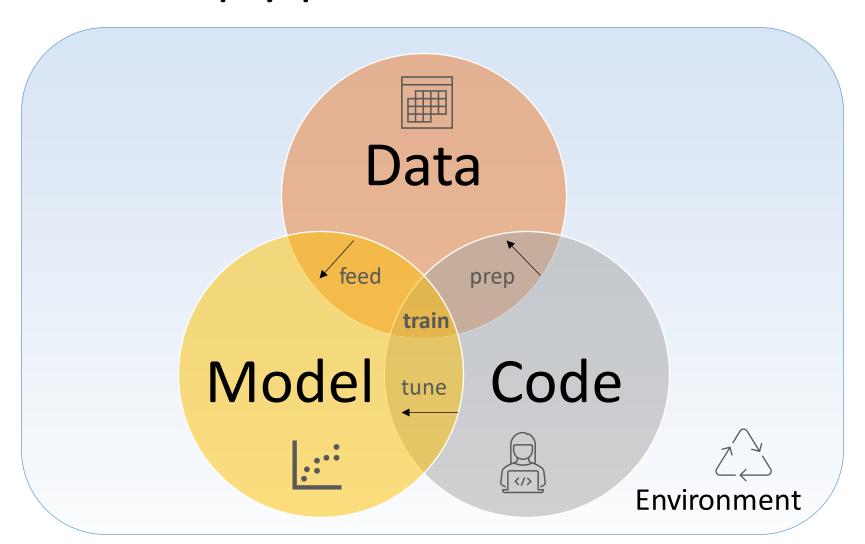
MLOps: une première définition

Fournir un processus de développement du Machine Learning de bout en bout pour concevoir, créer et gérer des logiciels reproductibles, testables et évolutifs.



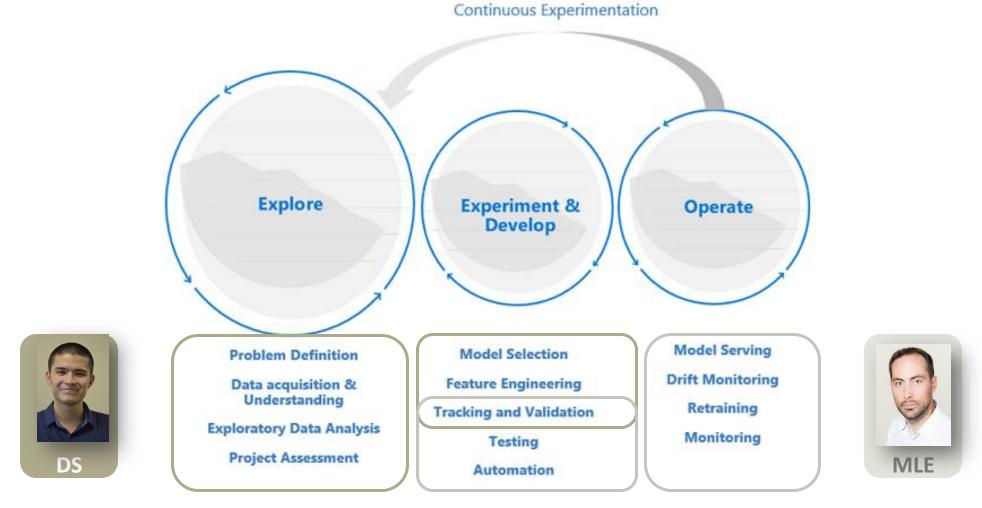
https://ml-ops.org/

Le triptyque à mettre sous contrôle



L'environnement permet l'exécution du code (OS, Python, librairies...).

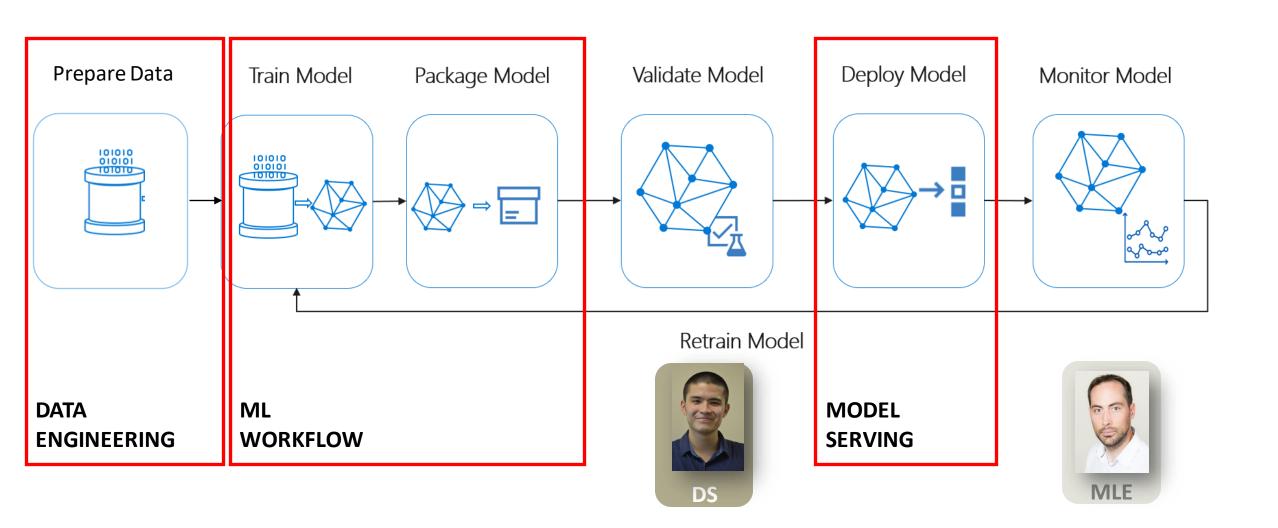
Les trois boucles collaboratives du MLOps



Machine learning DevOps guide - Cloud Adoption Framework | Microsoft Docs



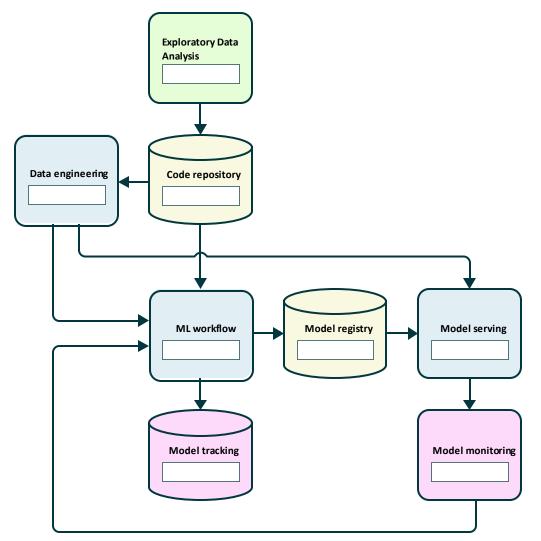
Focus sur les trois pipelines principaux

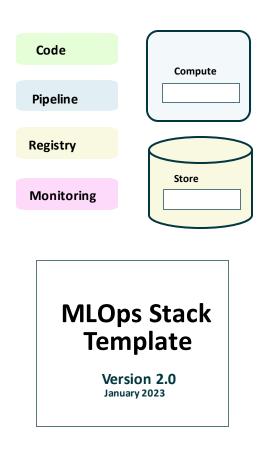




MLOps end to end process







https://valohai.com/blog/the-mlops-stack/https://www.linkedin.com/in/skogstrom/



Utiliser des notebooks?

- Flux non linéaire
- Résultats ne sont pas itérables
 - Experiment with parameters for a Ridge Regression the Diabetes Dataset



```
■ Diabetes Ridge Regression Parameter Experimentation.ipynb ×
experimentation > Diabetes Ridge Regression Parameter Experimentation.jpvnb > ...
        Open in Notebook Editor
        "cells": [
          "cell_type": "markdown",
          "metadata": {},
          "source": [
           "# Experiment with parameters for a Ridge Regression Model on the Diabetes Da
 10
 11
          "cell_type": "markdown",
 12
          "metadata": {},
 13
          "source": [
 14
           "This notebook is for experimenting with different parameters to train a ridg
 15
 16
 17
 18
          "cell_type": "code",
 19
          "execution count": null,
          "metadata": {}.
 21
          "outputs": [].
          "source": [
          "# Change out of the experimentation directory\n",
 23
 24
           "%cd .."
 25
 27
```

Améliorer le code



Reproductibilité

Contrôle de la version

Déboguer

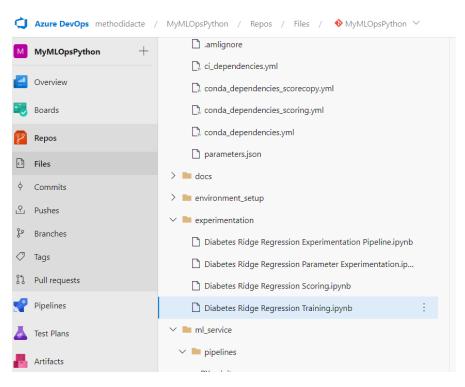
Test et Réutilisation

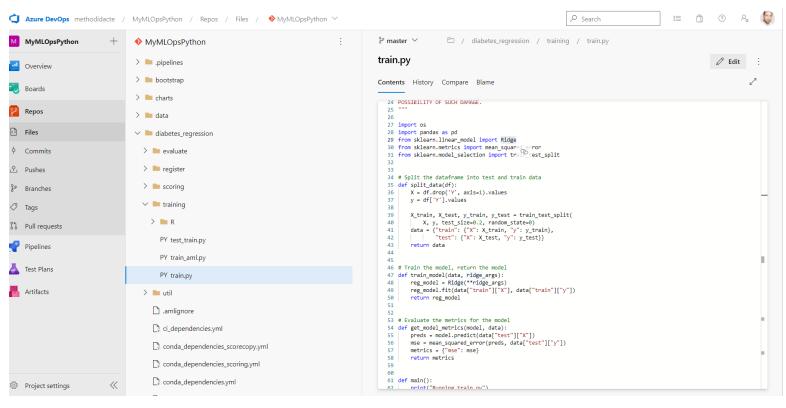
CI/CD

Passer d'un notebook à un script .py

 Les composantes d'un flux de travail structuré pour les projets de ML

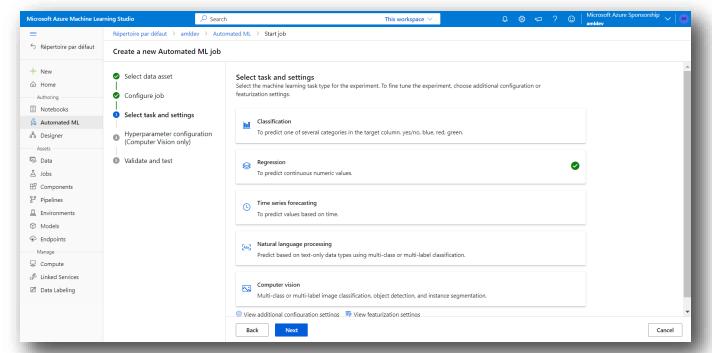






Faire de l'experiment tracking

• Utiliser l'automated ML pour accélérer les recherches

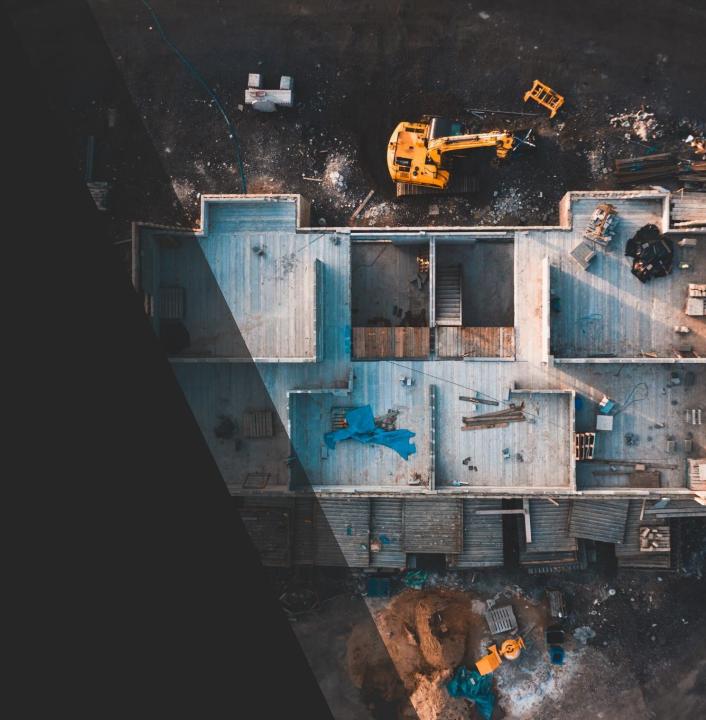


• Suivre les performances des différents entrainements





Construire la plateforme





Composants de la stack technique







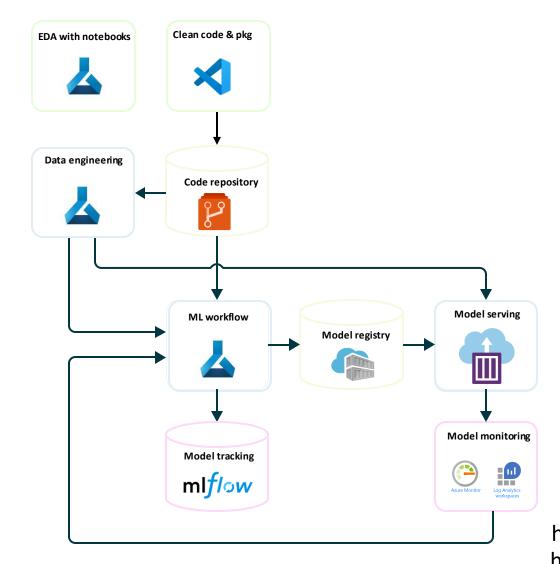


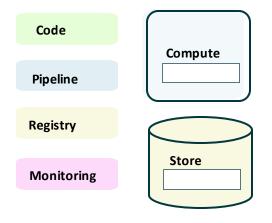












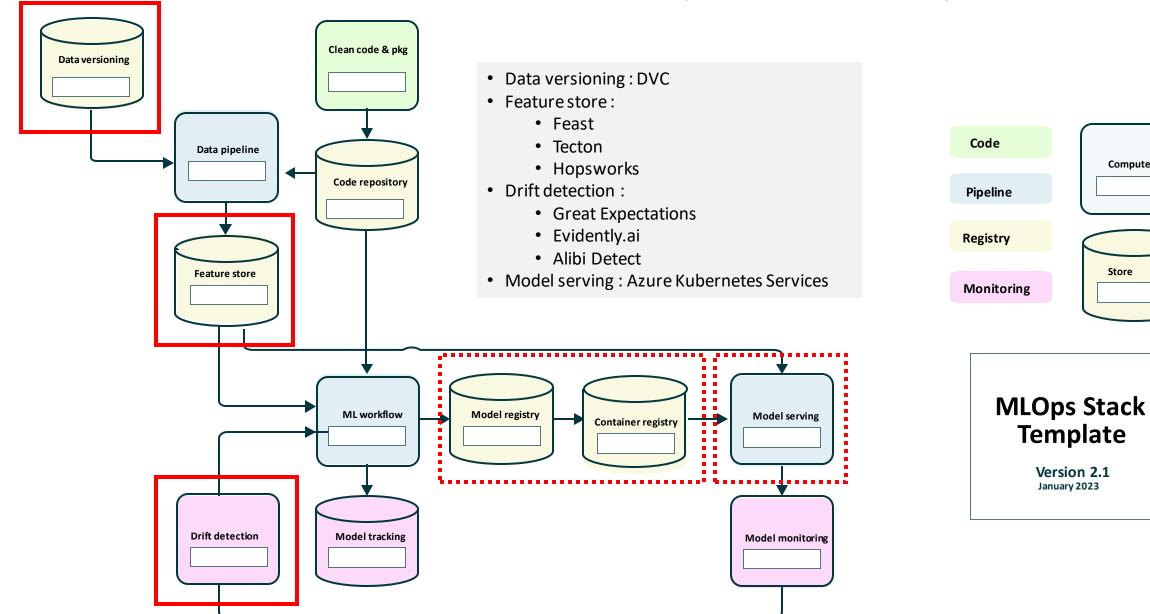


https://valohai.com/blog/the-mlops-stack/https://www.linkedin.com/in/skogstrom/

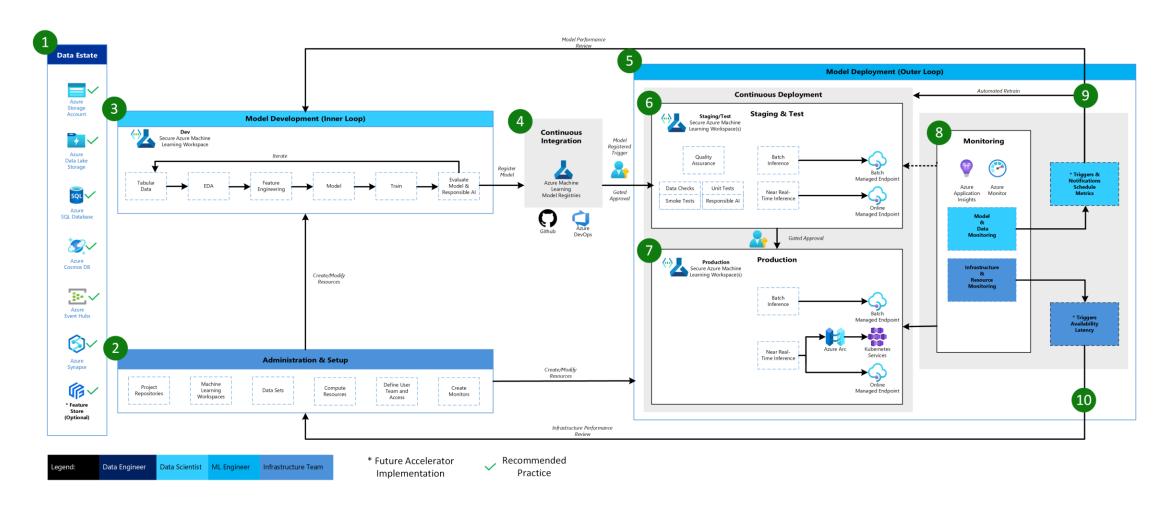
Version avancée du MLOps stack template

Compute

Store



MLOps architecture for classical ML on Azure





Démonstration

Industrialisation des déploiements



Conclusion: better together!



Partager une culture du **Software Engineering** (clean code, tests) et du DevOps (automatisation)

Avancer par **palier de maturité** (registres, automatisation, monitoring)

La plateforme sera **exponentiellement efficace** au fur et à mesure que de nouveaux cas d'usage y seront implémentés.

