

Atelier 2 : Modularisation du Code

Prérequis : Script Jupyter fonctionnel.

1. Objectifs :

- I. Transformer le script Jupyter de votre projet en code modulaire.
- II. Créer des fonctions réutilisables pour chaque étape du pipeline ML.

2. Étapes :

- I. Identification des blocs logiques dans le notebook (préparation des données, entraînement, évaluation, etc.).
- II. Définir les fonctions correspondantes :
 - **prepare_data()** : Charger et prétraiter les données.
 - **train_model()** : Entraîner le modèle.
 - **evaluate_model()** : Évaluer les performances.
 - **save_model()** : Sauvegarder le modèle entraîné.
 - **load_model()** : Charger un modèle sauvegardé.

3. Livrables : Un fichier Python (Exemple : model_pipeline.py) contenant les fonctions modularisées et un fichier main (Exemple : main.py) pour l'exécution de ses fonctions.

Tutoriel : Modularisation d'un Script Jupyter en Code Python

Structuré - Modularisation du Code Machine Learning

Introduction

Ce tutoriel guide la transformation d'un script Jupyter fonctionnel en code modulaire pour simplifier son utilisation et son intégration dans un pipeline CI/CD. Nous allons extraire des fonctions bien définies pour chaque étape du processus machine learning, en respectant les bonnes pratiques de structuration de code.

I. Étape 01 : Identifier les étapes clés dans le script Jupyter

1) Analyser le script Jupyter :

Repérer les blocs de code correspondant aux étapes suivantes :

- Chargement et prétraitement des données.
- Entraînement du modèle.
- Évaluation des performances.
- Sauvegarde et chargement du modèle.

2) Planifier les fonctions nécessaires :

Chaque étape doit être encapsulée dans une fonction claire et réutilisable :

- **prepare_data()** : Charger et prétraiter les données.
- **train_model()** : Entraîner le modèle.
- **evaluate_model()** : Évaluer les performances.
- **save_model()** : Sauvegarder le modèle entraîné avec **joblib**.
- **load_model()** : Charger un modèle sauvegardé.
- Etc

II. Étape 02 : Copier le fichier data « nom_fichier.csv » vers WSL

1) Utiliser la commande « cp » pour copier le fichier dans votre répertoire

WSL :

```
sirine@DESKTOP-4U94PKC:~/ml_project$ cp /mnt/c/Users/user/Desktop/MLOps/Churn_Modelling.csv ~/ml_project/  
sirine@DESKTOP-4U94PKC:~/ml_project$ ls  
Churn_Modelling.csv  model_pipeline.py  requirements.txt  test_environment.py  venv
```

III. Étape 03 : Créer un fichier Python pour le pipeline

```
sirine@DESKTOP-4U94PKC:~/ml_project$ nano model_pipeline.py
```

- 1) Créer le fichier contenant les fonctions (model_pipeline.py dans notre cas) dans votre terminal WSL en suivant les instructions suivantes :
 - a. Ajouter les imports nécessaires
 - b. Implémenter les fonctions
- 2) Créer le fichier principal main.py (La classe main) pour l'exécution des fonctions
- 3) Tester les différentes fonctions (prepare, train, evaluate, etc ...)

Livrables

- ✓ model_pipeline.py : Contient toutes les fonctions modularisées.
- ✓ main.py : Permet d'exécuter les différentes étapes via des arguments CLI.

Bonnes pratiques

- 1) Vérifier les entrées et sorties de chaque fonction.
- 2) Tester chaque fonction individuellement avant d'intégrer.
- 3) Documenter les fonctions avec des docstrings.