

### RAPPORT PROJET DE DATA ENGINEERING

## Prédiction du prix du pétrole

Réalisé par : AABBAR Adnane ER-RACHIDY Najwa KLIMINA Mariia Encadré par : Pr. Amine Ferdjaoui

Année : 2022/2023

## Table des matières

Int	Introduction												
Réalisation													
1	$\acute{\mathrm{E}}\mathrm{tap}\epsilon$	es du projet	4										
2	Parta	ge des taches	8										
3	Repos	sitory	Ć										
	3.1	Github	Ć										
	3.2	Docker Hub	Ç										

# Table des figures

Figure 1	Résultats pour 10 time step										6
Figure 2	Résultats pour 20 time step										6
Figure 3	Résultats pour 30 time step										6

## Introduction

L'objectif de ce projet est de travailler sur un projet concernant la prédiction de séries temporelles, principalement la prédiction des prix du pétrole. Nous utiliserons Git et Github pour le contrôle de version, et nous collaborerons les uns avec les autres dans ce dépôt. Ainsi nous utiliserons de nombreux conteneurs responsables de différentes tâches et pipelines.

### Réalisation

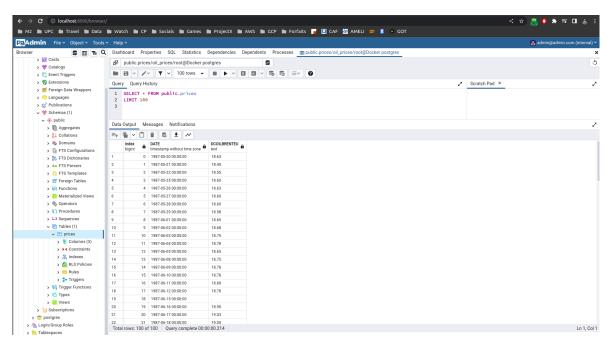
### 1 Étapes du projet

• Récupération dynamique des données à l'aide de l'URL donné en entrée au container de Docker

• Ingestion de données dans Postgres

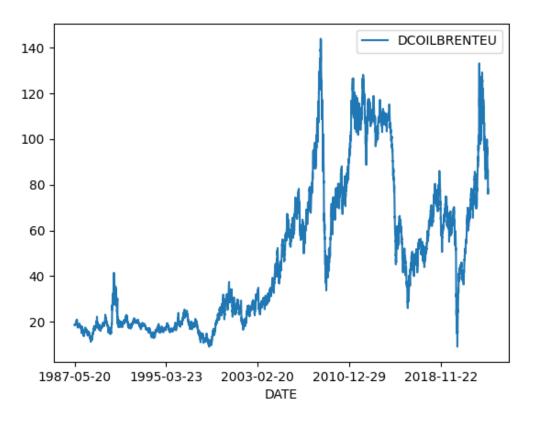
Pour cette partie, l'idée est d'éviter de copier manuellement des ensembles de données de l'intérieur du conteneur vers l'hôte afin d'effectuer des tâches d'apprentissage automatique, nous avons donc décidé de construire un petit flux ETL qui ingère des données dans une base de données Postgres qui peut être administrée à l'aide du logiciel pgAdmin.

Pour créer et exécuter l'instance de la base de données Postgres et pgAdmin, nous avons essayé de construire des images séparées et d'exécuter les conteneurs séparément dans le même réseau, cela a fonctionné mais c'était aussi une chance pour nous d'explorer docker-compose qui facilite l'exécution de plusieurs conteneurs, nous avons également utilisé des volumes pour conserver la configuration de la dernière exécution du conteneur afin de ne pas perdre les données après l'ingestion à chaque fois. (Consultez le fichier docker-compose.yaml pour en savoir plus).



• Entraînement d'un modèle de série temporelle

1. Lire les données et les tracer,



- 2. Diviser les données en ensembles d'entraînement et de test,
- 3. Feature scaling et reshaping des données d'entraînement et de test.
- 4. Entraîner un modèle LSTM localement,
- 5. Effectuer les prédictions sur les données de test (Avec différents time step pour améliorer le modèle) et générer les graphiques et le modèle.

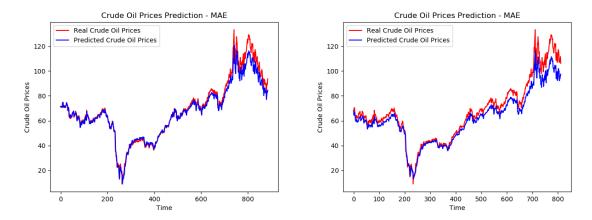


FIGURE 1 – Résultats pour 10 time step 
FIGURE 2 – Résultats pour 20 time step

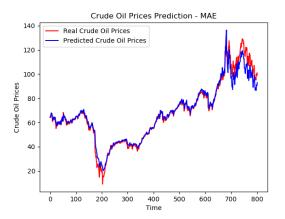


FIGURE 3 – Résultats pour 30 time step

- Dockerisation du modèle
- Déploiement

```
Modeles disposibles

Chaince on model (Equative Section 1997)

Secretary fields any "most (157) basing)

Secretary fields any "most (157) basing)

Secretary fields and "most (157) basing)

Secretary fields and secretary field and secretary fields and secretary
```

• Dockerisation du backend

```
{
  "Day": "2023-01-25",
  "Predicted Price": [
   83.05342177114441
  ]
}
```

```
docker nun-t-anmentiskapp-mount sourcesbaredestination/app/bare 10151
(base) adnamechn-odnam (flask app str(flask app) X docker run -tt --namesflask-app --nount sourcess hare, destination/app/share flask-app
serving Flask app 'app' (lasy loading)
Environment: production
MARKHON: This is a development server. Bo not use it in a production deployment.

* Debug node: on
MARKHON: This is a development server. Do not use it in a production deployment. Use a production MSG 1 server instead.

* Renning an all addresses (0.0.0.0)
* Rounting on hittp://127.10.25000

* Rounting on hittp://127.0.0.115000

* Rounting on hittp://127.0.0.115000

* Restricting with stat

* Debugger Fln: 100-983-210

* Pestarting with stat

* Debugger Enk: 100-983-210

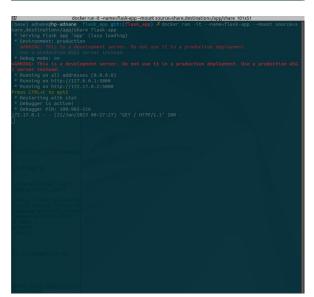
* Taylor (1.2)/Jan/2023 00:27:27) "GET / HTTP/1.1" 200 -
* Taylor (1.2)/Jan/2023 00:27:25) "POSI / predict HTTP/1.1" 200 -
* Taylor (1.2)/Jan/2023 00:27:25) "POSI / predict HTTP/1.1" 200 -
* Taylor (1.2)/Jan/2023 00:27:25) "POSI / predict HTTP/1.1" 200 -
* Taylor (1.2)/Jan/2023 00:27:25) "POSI / predict HTTP/1.1" 200 -
* Taylor (1.2)/Jan/2023 00:27:25) "POSI / predict HTTP/1.1" 200 -
* Taylor (1.2)/Jan/2023 00:27:25) "POSI / predict HTTP/1.1" 200 -
* Taylor (1.2)/Jan/2023 00:27:25) "POSI / predict HTTP/1.1" 200 -
* Taylor (1.2)/Jan/2023 00:27:25) "POSI / predict HTTP/1.1" 200 -
* Taylor (1.2)/Jan/2023 00:27:25) "POSI / predict HTTP/1.1" 200 -
* Taylor (1.2)/Jan/2023 00:27:25) "POSI / predict HTTP/1.1" 200 -
* Taylor (1.2)/Jan/2023 00:27:25) "POSI / predict HTTP/1.1" 200 -
* Taylor (1.2)/Jan/2023 00:27:25) "POSI / predict HTTP/1.1" 200 -
* Taylor (1.2)/Jan/2023 00:27:25) "POSI / predict HTTP/1.1" 200 -
* Taylor (1.2)/Jan/2023 00:27:25) "POSI / predict HTTP/1.1" 200 -
* Taylor (1.2)/Jan/2023 00:27:25) "POSI / predict HTTP/1.1" 200 -
* Taylor (1.2)/Jan/2023 00:27:25) "POSI / predict HTTP/1.1" 200 -
* Taylor (1.2)/Jan/2023 00:27:25) "POSI / predict HTTP/1.1" 200 -
* Taylor (1.2)/Jan/2023 00:27:25) "Taylor (1.2)/Jan/2023 00:27:25) "Taylor (1.2)/Jan/2023 00:27:25) "Taylor (1.2)/Jan/20
```

```
Modèles disponibles

Choisissez un modèle: [ttprophet ▼]

Choisissez une date à prédire: [DATEYYYY-MM-DD]

Submit]
```



#### 2 Partage des taches

- Aabbar Adnane :
  - Dockerisation du process de téléchargement de données dynamiquement à l'aide d'un URL sur la branche 'data\_fetching'.
  - Dockerisation du process d'ingestion de données dans une BDD **Postgres**, et son administration avec **PgAdmin** à l'aide de **Docker Compose** sur la branche 'data\_ingesting'.
  - Dockerisation et déploiment du modèle sur une branche 'flask\_ app' à l'aide de flask comme backend.
- Er-rachidy Najwa:

— Entraîner un modèle **LSTM** et le tester sur 10 step sur une branche 'model\_training'.

— Récupérer un plus grand dataset de pétrole, entraîner un modèle **Fbprophet** sur une branche 'flask\_app' et le sauvegarder pour déploiement.

#### • Klimina Mariia :

- Tester le modèle sur **20** et **30 timesteps** sur une branche 'model training timesteps'.
- Dockerisation sur la branche 'model\_training\_timesteps' de l'entrainement sur différentes timesteps et récupération des modèles et images depuis le container.

#### 3 Repository

#### 3.1 Github

https://github.com/adnaneaabbar/oil-price-prediction

#### 3.2 Docker Hub

https://hub.docker.com/r/adnaneaabbar/flask-app