



# Université Chouaib Doukkali Ecole Nationale des Sciences Appliquées d'El Jadida Département Télécommunications, Réseaux et Informatique

Filière : **2ITE** Niveau : **3**ème **Année Sujet :** 

Mise en place d'une architecture Big data en utilisant apache Kafka, Apache Nifi, Hbase, Spark streaming et Spark ML

Réalisé Par:

- LAAZIZ Ahmed
- MHANI Mohamed Amine

Encadré par : **Prof. KALLOUBI** 







# **Mohamed Amine Mhani**

**Projet 8 :** Création d'un système pour le traitement dynamique et la prédiction en temps réel des données extraites des principaux sites web de crypto-monnaies en utilisant Apache Kafka, Apache Kafka, Spark streaming, Hive, Streamlit et Apache Airflow.

# Table des matières

I. Objectif du projet	4
II. Prérequis pour le projet - Installation et Configuration	4
1. Environnement de Développement	4
2. Configuration de l'Environnement Dockerisé	5
a. Création des Conteneurs	5
b. Exécution des conteneurs	5
c. Exécution d'un conteneur spécifique	6
III.Collecte et traitement des données	7
1. Extraction et ingestion des données	7
2. Validationdes données avec Apache Nifi	8
3. Création des tables requises	17
4. Traitement et stockage des données avec Spark streaming	18
IV. Entrainement et évaluation de plusieurs modèles machine learning	
	18
a. Mise en place	18





Ahmed Laaziz	<b>Mohamed Amine Mhani</b>	
	1	19
c- Evaluation des modèles	1	19
V. Planification avec Apache A	Airflow2	20
VI. Visualisation avec Streaml	it2	23





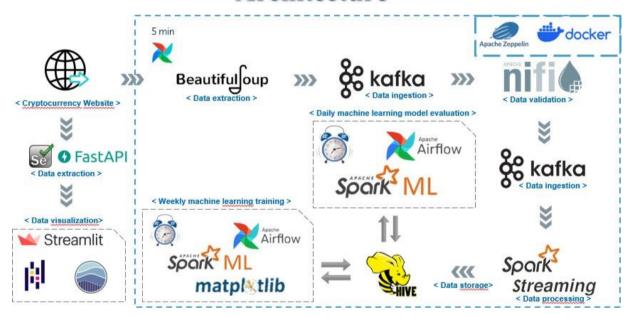
#### **Ahmed Laaziz**

#### **Mohamed Amine Mhani**

# I. Objectif du projet

Notre projet vise à établir un système pour le traitement dynamique et la prédiction en temps réel des données extraites des principaux sites web de crypto-monnaies. L'objectif principal réside dans la création d'un système robuste et évolutif capable d'effectuer un traitement continu des données, de réaliser un auto-entraînement périodique (hebdomadaire) de plusieurs modèles d'apprentissage automatique, et de procéder à une auto-évaluation quotidienne pour identifier le modèle offrant les prédictions les plus précises.

# Architecture



# II. Prérequis pour le projet - Installation et Configuration

Ce projet nécessite l'installation et la configuration préalable de plusieurs outils et environnements. Suivez attentivement ces étapes pour garantir un déroulement sans accroc du projet.

# 1. Environnement de Développement

- **a.** Système d'Exploitation : Vérifiez que vous disposez d'un système d'exploitation compatible avec les outils nécessaires (Exemple : Ici, on utilise Windows).
- **b.** RAM : Assurez-vous d'avoir une mémoire RAM supérieure à 13 Go.
- c. Docker:
  - Téléchargez et installez Docker en suivant les instructions spécifiques à votre système d'exploitation : <u>lien vers Docker</u>
  - Vérifiez l'installation avec la commande : docker –version

# **d.** Docker Compose:







#### **Mohamed Amine Mhani**

- Téléchargez et installez Docker Compose en suivant les instructions spécifiques à votre système d'exploitation : lien vers Docker Compose
- Vérifiez l'installation avec la commande : docker-compose --version

#### 2. Configuration de l'Environnement Dockerisé

#### a. Création des Conteneurs

 Élaborez un fichier docker-compose.yml décrivant les services nécessaires pour cette application.Se referer au fichier docker-compose.yml dans le dossier du projet

#### b. Exécution des conteneurs

Pour démarrer les conteneurs définis dans votre fichier **docker-compose.yml** et les exécuter en arrière-plan, utilisez la commande suivante : docker-compose up -d

Une fois les conteneurs lancés, vous pouvez lister les identifiants des conteneurs en cours d'exécution et leurs ports associés en utilisant la commande : docker ps

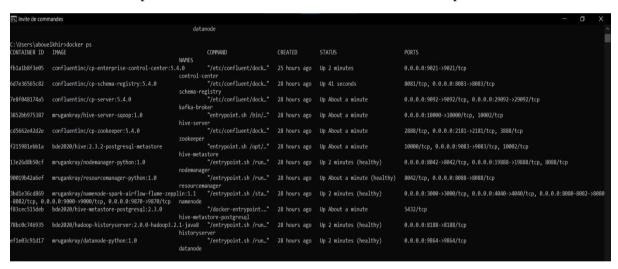


Figure 1.2 Affichage de la liste des conteneurs

Pour accéder aux services dans un navigateur web, utilisez les URL suivantes :





#### **Ahmed Laaziz**

#### **Mohamed Amine Mhani**

• Zeppelin: <a href="http://localhost:8082">http://localhost:8082</a>

• Nifi: http://localhost: 9999

• Confluent: http://localhost:9021

• Spark: http://localhost:8080

• Airflow: http://localhost:3000

• Namenode: <a href="http://localhost:9870">http://localhost:9870</a>

Assurez-vous que les services sont correctement démarrés et que les ports spécifiés dans votre fichier **docker-compose.yml** ne sont pas utilisés par d'autres applications sur votre système.

# c. Exécution d'un conteneur spécifique

Pour accéder au shell d'un conteneur spécifique en mode bash, utilisez la commande suivante, en remplaçant **id\_container** par l'identifiant du conteneur souhaité :

docker exec -it id\_container /bin/bash

```
C. Wsers\abouelkhir>docker exec -it 3852bb975387 /bin/bash
root@3852bb975387 /k hive
SLF43: Class path contains multiple SLF4D bindings.
SLF43: Found binding in [jar:file:/opt/hive/lib/log4]-slf4j-impl-2.6.2.jarl/org/slf4j/impl/Staticlogger@inder.class]
SLF43: Found binding in [jar:file:/opt/hive/lib/log4]-slf4j-impl-2.6.2.jarl/org/slf4j/impl/Staticlogger@inder.class]
SLF43: Found binding in [jar:file:/opt/hive/lib/log4]-slf4j-impl-slf4j-log4j12-1.7.10-jarl/org/slf4j/impl/Staticlogger@inder.class]
SLF43: See http://www.slf4j.org/codes.html@multiple.bindings for an explanation.
SLF43: Actual binding is of type [org.apsch.logging.slf4j.log4]iogger@carctory]
Logging initialized using configuration in file:/opt/hive/conf/hive-log4j2.properties Async: true
Hive-on-HR is deprecated in Hive 2 and may not be available in the future versions. Consider using a different execution engine (i.e. spark, tez) or using Hive 1.X releases.
hive-o
```

Figure 1.3 Exécution d'un conteneur spécifique





#### **Ahmed Laaziz**

#### **Mohamed Amine Mhani**

# III. Collecte et traitement des données

# 1. Extraction et ingestion des données

Pour notre projet, on va utiliser BeautifulSoup, une bibliothèque Python, pour récupérer desdonnées du site https://crypto.com/price toutes les 5 minutes.Code :

Pour accéder à l'interface graphique de Zeppelin, cliquez sur ce lien : http://localhost:8082. Une fois là-bas, créez un nouveau notebook. Ensuite, copiez le code du fichier nommé "kafka\_stream" pour extraire les données et les ingérer avec Kafka.

Veuillez noter que l'exécution automatique des codes se fera via Apache Airflow, à l'exception du notebook "sparkStream.ipynb" qui devra être lancé manuellement.

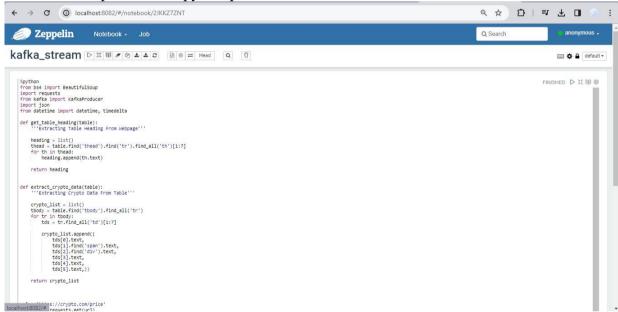


Figure 3.1 Code pour l'extraction et l'ingestion des données







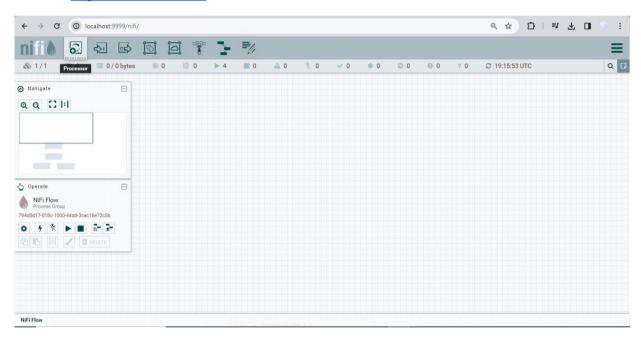
#### **Mohamed Amine Mhani**

# 2. Validationdes données avec Apache Nifi

Apache NiFi assure la validation des données en temps réel en appliquant des filtres, des règleset des contrôles de qualité pour garantir l'exactitude, la sécurité et la cohérence des données transitant à travers les flux, permettant ainsi un traitement fiable et conforme aux exigences définies.

Afin de valider les données en provenance du topic kafka, vous devez :

• Accéder à l'interface graphique d'apache Nifi sur le lien suivant : http://localhost: 9999

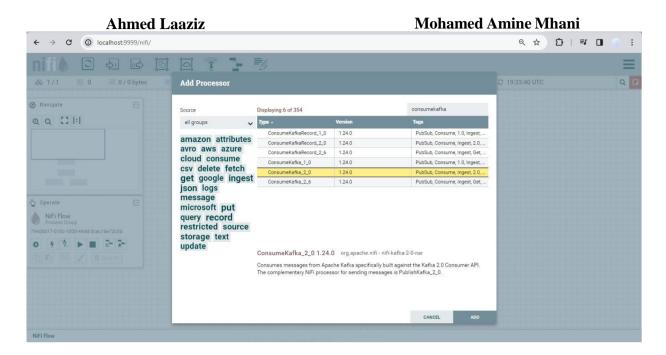


Glissez un processeur de type consumeKafka\_2\_0.

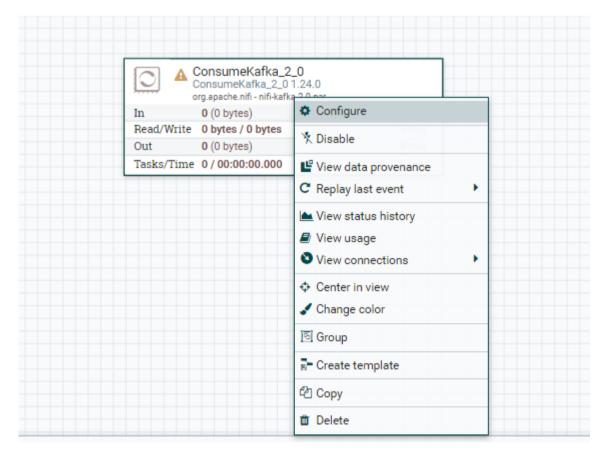








• Clique droit → configure pour configurer votre processeur.



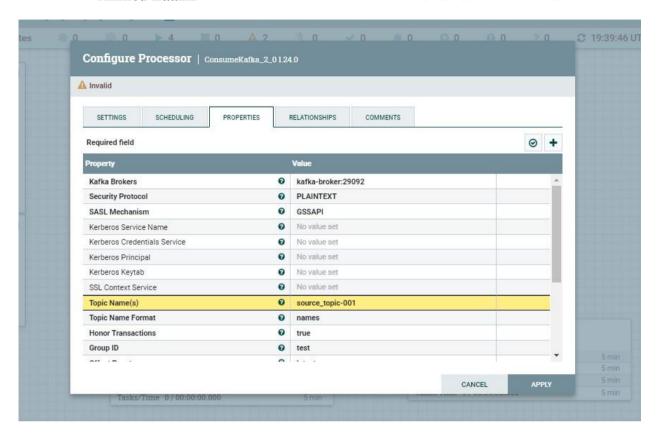
• Veuillez paramétrer votre processeur de la manière suivante.



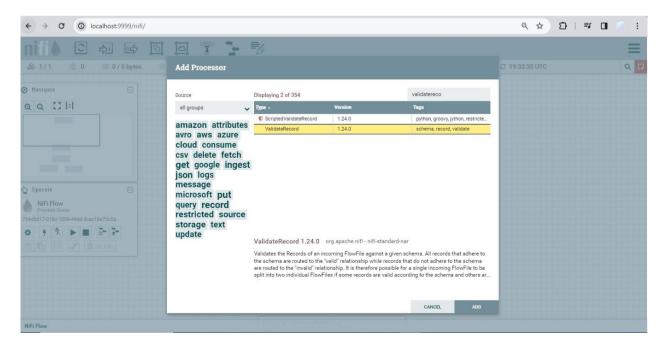




#### **Mohamed Amine Mhani**



• Une fois que vous avez appuyé sur "APPLY", procédez à faire glisser un autre processeur de type **ValidateRecord**.



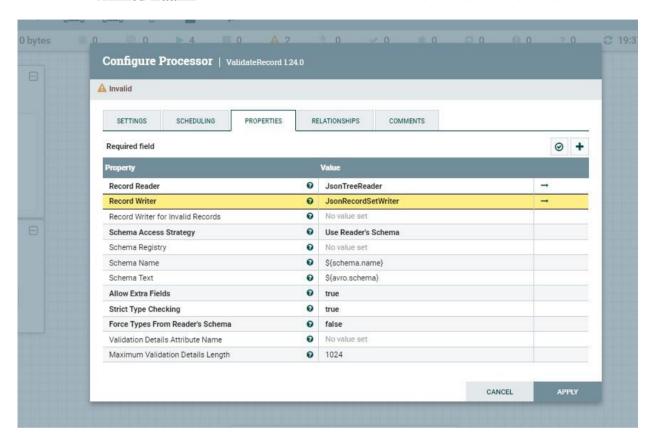
• Cliquez sur **ADD**, ensuite configurez le processeur.



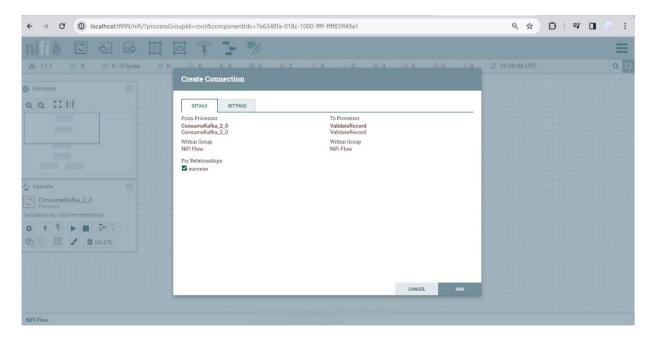




#### **Mohamed Amine Mhani**



• Cliquez sur APPLY, par la suite créez une connexion entre les deux processeurs.



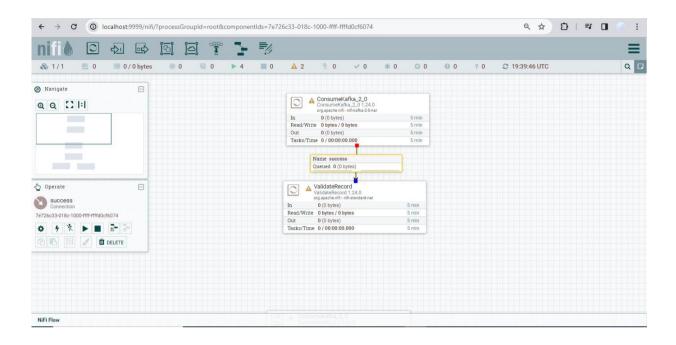




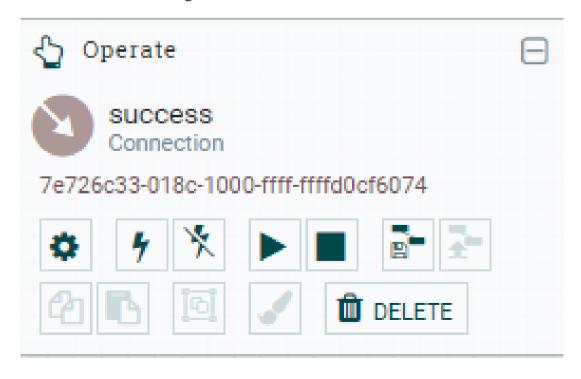


# **Mohamed Amine Mhani**

• Cliquez sur **ADD**.



• Si une erreur est survenue lors de l'établissement de la connexion, veuillez-vous diriger vers le bouton de configuration.



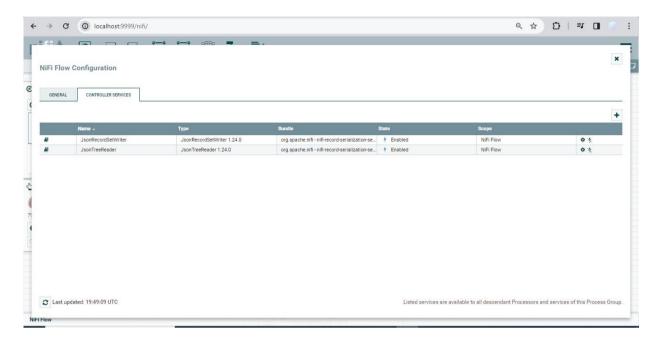




# **Ahmed Laaziz**

# **Mohamed Amine Mhani**

• Activez le JsonRecordSetWriter et le JsonTreeReader.



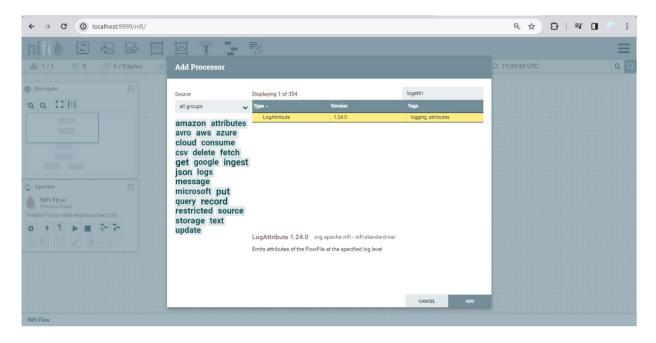
• Une fois que la connexion a été établie avec succès, faites glisser un processeur de type **LogAttribute**.



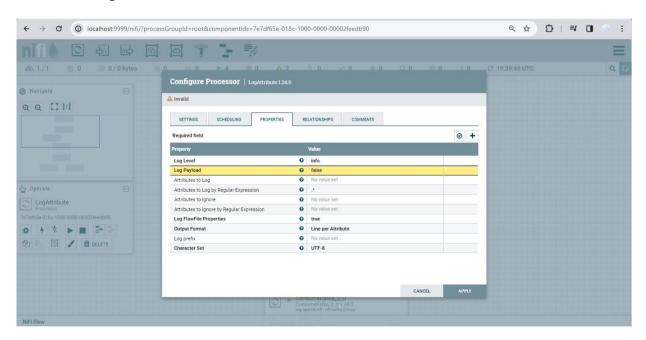




#### **Mohamed Amine Mhani**



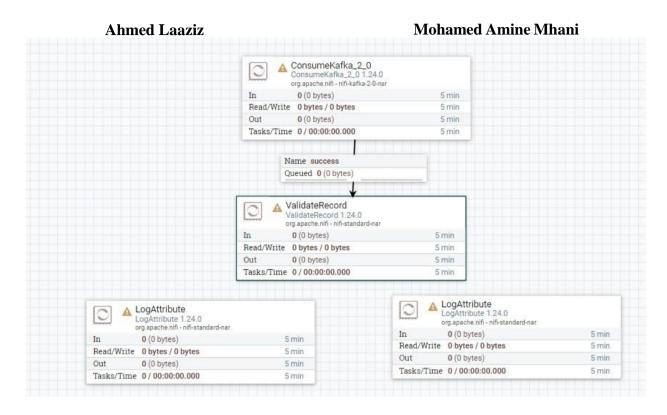
• Configurez-le comme suite.



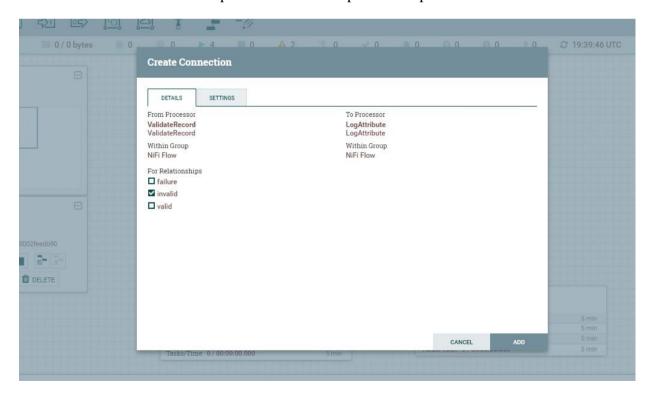
Cliquez sur APPLY et dupliquez-le.







• Ensuite connectez les deux processeurs avec le processeur précèdent.



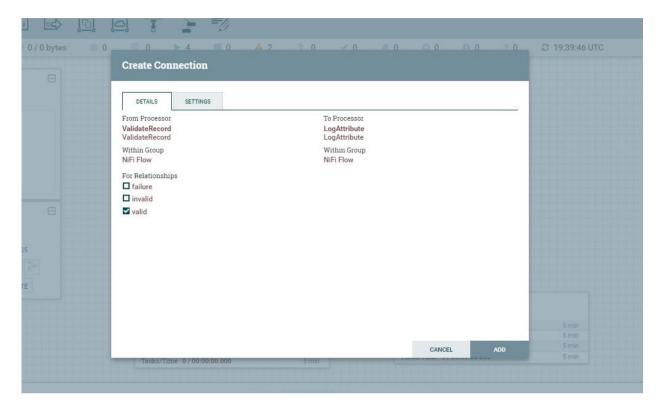
Y Même chose pour le deuxième processeur.



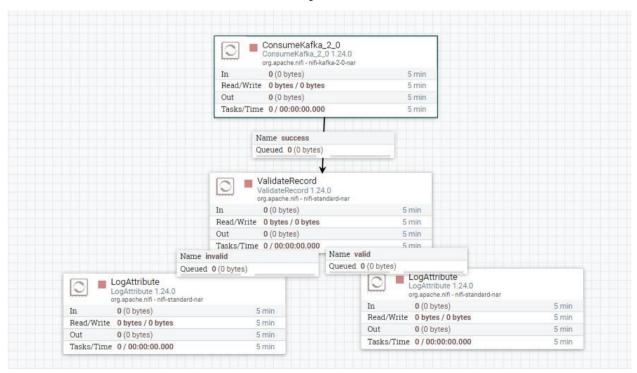




# **Mohamed Amine Mhani**



• Votre schéma de traitement devrait se présenter de la manière suivante.



• Lancez votre pipeline de validation.







#### **Mohamed Amine Mhani**

# 3. Création des tables requises

Pour accéder au shell d'un conteneur spécifique en mode bash, utilisez la commande suivante, en remplaçant **id\_container** par l'identifiant du conteneur souhaité :

docker exec -it id container /bin/bash

```
C:\Users\abouelkhir>docker exec -it 3852bb975387 /bin/bash
root83852bb975387:/# hive
Sif43: Class path contains multiple Sif43 bindings.
Sif43: Class path contains multiple Sif43 bindings.
Sif43: Found binding in [jar:file:/opt/hive/lib/log4j-sif4j-impl-2.6.2.jar!/org/sif4j/impl/StaticLogger@inder.class]
Sif43: Found binding in [jar:file:/opt/hadoop-2.7.4/share/hadoop/common/lib/sif4j-log4j12-1.7.10-jar!/org/sif4j/impl/StaticLogger@inder.class]
Sif43: See http://www.sif4j.org/codes.htt8jmultiple_bindings for an explanation.
Sif43: Actual binding is of type [org.apache.logging.sif4j.log4jloggerFactory]
Logging initialized using configuration in file:/opt/hive/conf/hive-log4j2.properties Async: true
Hive-on-PR is deprecated in Hive 2 and may not be available in the future versions. Consider using a different execution engine (i.e. spark, tez) or using Hive 1.X releases.
hive-
```

Figure 1.3 Exécution d'un conteneur spécifique

Après cela, exécutez la commande suivante pour créer la table "crypto\_data1", qui va stocker les données provenant du topic Kafka :

```
CREATE TABLE IF NOT EXISTS crypto_data1 (
Name STRING,
Price STRING,
24H_CHANGE STRING,
24H_VOLUME STRING,
Market_Cap STRING,
Datetime STRING
)
STORED AS Parquet;
```



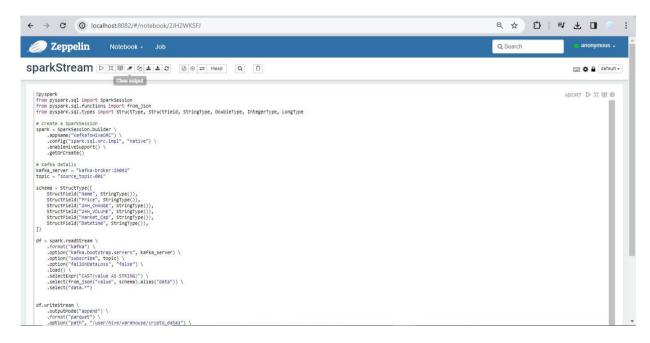


#### **Ahmed Laaziz**

#### **Mohamed Amine Mhani**

# 4. Traitement et stockage des données avec Spark streaming

Pour effectuer le traitement, importez le notebook appelé "sparkStream.ipynb".



# IV. Entrainement et évaluation de plusieurs modèles machine learning

#### a. Mise en place

Avant de procéder à l'entraînement et à l'évaluation des modèles, veuillez créer les tablessuivantes en utilisant les commandes suivantes :

```
CREATE TABLE models_infos_table (
    name STRING,
    training_date STRING
)
ROW FORMAT SERDE 'org.apache.hive.hcatalog.data.JsonSerDe';

CREATE TABLE models_testing_infos_table (
    rmse STRING,
    testing_date STRING
)
ROW FORMAT SERDE 'org.apache.hive.hcatalog.data.JsonSerDe';
```







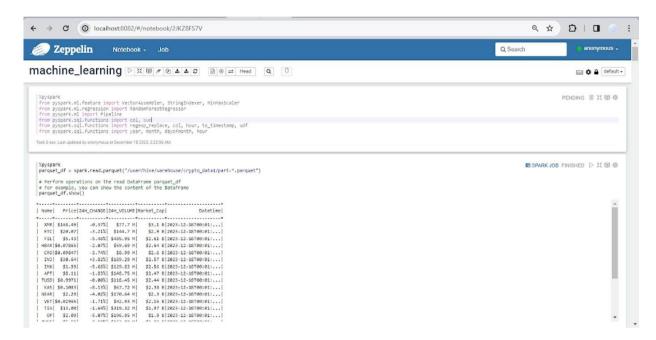
#### **Mohamed Amine Mhani**

La première table, **Table1**, stockera des détails sur les meilleurs modèles sauvegardés chaque semaine dans le système de fichiers HDFS.

La seconde table, **Table2**, enregistrera les performances des meilleurs modèles entraînés chaque semaine.

# b. Code machine learning

Vous trouverez le code du traitement machine learning dans le dossier partagé sous le nom de machine\_learning.ipynp. Veuillez l'importer dans Zeppelin.



#### c- Evaluation des modèles

Évaluer quotidiennement un modèle de machine learning permet de garantir sa fiabilité et son adaptation continue. Cette pratique permet de surveiller la performance du modèle, de détecter rapidement tout déclin dans ses prédictions, et d'ajuster promptement les paramètres en cas de changements dans les données ou d'anomalies. Cela favorise une amélioration continue, assurant ainsi que le modèle reste précis et efficace dans son application quotidienne.

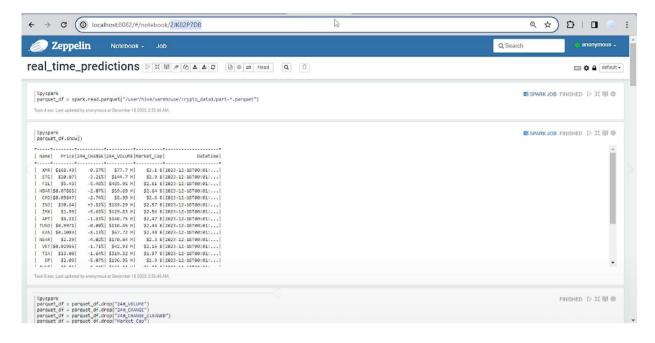
Vous allez trouver le code de l'évaluation continue des modèles dans le dossier partagé sous le nom real\_time\_predictions.ipynp importez le sur zeppelin.





#### **Ahmed Laaziz**

#### **Mohamed Amine Mhani**



# V. Planification avec Apache Airflow

Airflow est un outil puissant pour la planification et l'automatisation des flux de travail. Il permet de définir, planifier et gérer des pipelines de données complexes, en orchestrant les tâches et en gérant leurs dépendances. En utilisant des DAGs (Directed Acyclic Graphs), Airflow permet de spécifier l'ordre et les relations entre différentes tâches, ce qui facilite l'exécution séquentielle ou parallèle de ces tâches. Il offre également des fonctionnalités pour surveiller l'avancement des tâches, gérer les erreurs et les reprises, tout en offrant une vue d'ensemble complète sur l'état et la performance des flux de travail.

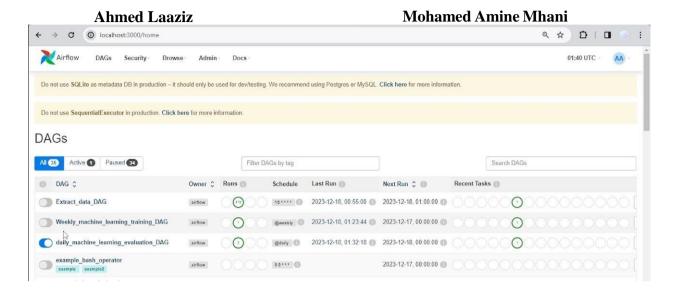
Airflow est livré avec une interface utilisateur qui vous permet de voir ce que font les DAG et leurs tâches, de déclencher des exécutions de DAG, d'afficher les journaux et d'effectuer un débogage et une résolution limités des problèmes avec vos DAG.

Pour se connecter à l'interface utilisez les identifiants suivants :

Nom d'utilisateur : adminMot de passe : admin







# Afin d'automatisez votre pipeline :

- Utilisez votre éditeur de code préféré (comme VSCode, PyCharm, etc.).
- Créez un nouveau dossier appelé "dags" à l'emplacement où vous souhaitez stocker vos DAGs.
- À l'intérieur du dossier "dags", créez trois fichiers Python pour vos DAG.
- Dans ces fichiers, écrivez le code décrivant les différentes étapes du processus.

Vous trouverez les codes dans les fichiers (dag1.py, dag2.py, dag3.py) dans le dossier du projet, copier et coller les codes dans vos fichiers et faites les installations nécessaires.

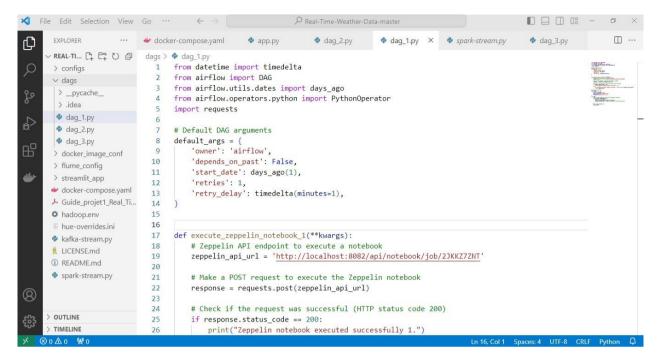
- Faites toutes les installations de packages nécessaires avec pip ou si vous utiliser PyCharm à partir de l'interpréteur.
- Dans le code du dag **modifier** les adresses des notebooks selon les id.





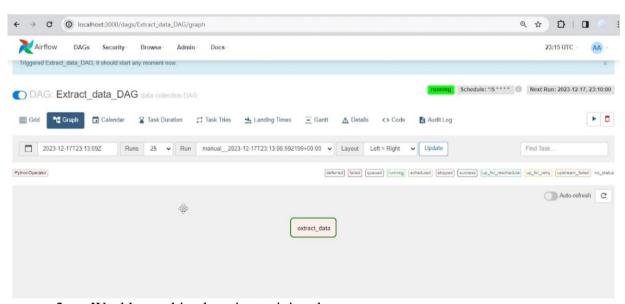
#### **Ahmed Laaziz**

# **Mohamed Amine Mhani**



Activez vos dags dans l'ordre suivant :

1- « Extract data dag »



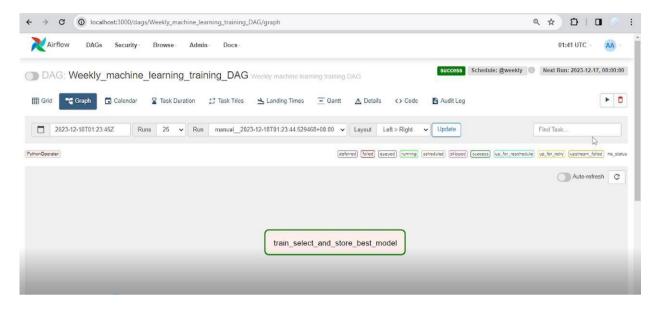
2- « Weekly machine learning training dag »



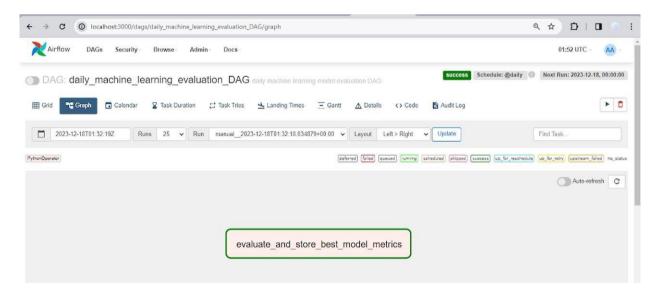


#### **Ahmed Laaziz**

#### **Mohamed Amine Mhani**



3- « daily machine learning evaluation dag »



Pour vérifier le bon fonctionnement du code, utilisez des commandes HQL :

(Exemple) select \* from

#### VI. Visualisation avec Streamlit:

Streamlit est une puissante bibliothèque Python qui simplifie considérablement le processus de création d'applications web interactives pour la visualisation de données. Conçu pour être convivial et efficace, Streamlit permet aux développeurs de générer rapidement des tableaux de bord dynamiques sans avoir à se plonger dans des détails complexes de codage.

Dans cette section, nous explorerons comment intégrer Streamlit dans vos pipelines de données et tirer







# **Mohamed Amine Mhani**

parti de ses fonctionnalités pour créer des interfaces utilisateur interactives. Nous examinerons comment présenter vos données de manière attractive, tout en offrant aux utilisateurs la possibilité d'explorer et d'interagir avec les résultats.

Afin de visualiser les données en temps réel de streaming :

- Utilisez votre éditeur de code préféré (comme VSCode, PyCharm, etc.).
- Ouvrir le projet Visual\_Stream.
- Executez les fichiers .py dans l'ordre suivant :
- 1. Le premier fichier **scrapper.py** qui est le responsable d'extraction des données depuis la table des crypto-currencies à traver **BeautifulSoup** et **Sellenium** :

```
from selenium import webdriver

from selenium webdriver.chrome.options import Options

from past elenium webdriver.chrome.options import Options

from past import BeautifulScop

import time

import time

import time

import datetime

import dat
```

2. Le deuxième fichier **server.py** va nous permettre de rendre les données extraites sous forme d'une **API** en utilisant **FastAPI** :





# **Ahmed Laaziz**

#### **Mohamed Amine Mhani**

```
from fastapi import FastAPI

(Pm fastapi.responses import JSONResponse import viscon import time impor
```

- 3. Les fichiers **writer.py** et **overwriter.py** vont servir à stocker les données dans des fichier csv qu'on va utiliser dans la visualisation :
  - Writer.py :

Overwriter.py :





#### **Ahmed Laaziz**

# **Mohamed Amine Mhani**

```
import tow

import true

import time

import threading

f cov_file_name = 'crypto_cont.csv'

lumape

def fetch_open_meteo_data():

api_unt = 'http://127.0.0.1:8000/get_latest_scraped_data'

mile True:

try:

response = requests.get(api_url)

if response.status_code == 200:

data = response.sjan()

write_to_exv(data)

else:

print(f'Error fetching data from API. Status code: {response.status_code}')

except Exception as e:

print(f'Error fetching data from API. {e}')

time.sleep(2)

lumape

def mile_to_exv(data):

with open(csv_file_name, mode='m', newline='', encoding='utf-8') as file:

writer = ggv.writer(file)

# mite the header to the CSV file

writer.exipter meading = {'trimestamp'} |

# mite the header to the CSV file

# mriter.writerow(data) | f'(timestamp') |

## Time the header to the CSV file

## mriter.writerow(data) | f'(timestamp') |

## Time the header to the CSV file

## mriter.writerow(data) | f'(timestamp') |

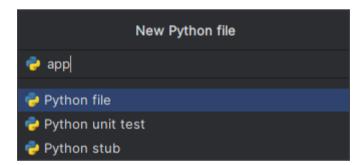
## Time the header to the CSV file

## mriter.writerow(data) | f'(timestamp') |

## Time the header to the CSV file

## Time the heade
```

• Créez un fichier app.py pour l'inerface streamilit :



- Dans le fichier **app.py** on doit definir les composant suivants :
- La session de note streamlit application on va stocker des informations de session :





#### **Ahmed Laaziz**

#### **Mohamed Amine Mhani**

• Une fonction **read\_crypto\_data** pour lire les données depuis les fichiers csv :

```
3 usages

def read_crypto_data(file):
    try:
        crypto_data = pd.read_csv(file)
        return crypto_data

except FileNotFoundError:
    st.error("CSV file not found.")
    return pd.DataFrame()

except pd.errors.EmptyDataError:
    st.error("CSV file is empty or has no valid data.")
    return pd.DataFrame()

except Exception as e:
    st.error(*Error reading CSV file: {e}")
    return pd.DataFrame()

# Defining positions

crypto_currencies = read_crypto_data('crypto_cont.csv')["Name"].unique()

crypto_currencies = np.insert(crypto_currencies, obj: 0, values: "-- Currencies Ranking")
```

• Le composant **streamlit sidebar** :

```
st.header("Crypto Currency")
selected_currency = st.selectbox("Choose the crypto currency :", crypto_currencies)

if selected_currency == "-- Currencies Ranking":
    session_state.real = True
    session_state.currency = ""

else :
    session_state.real = False
    session_state.currency = selected_currency
```

• Le composant **streamlit container** :







# **Mohamed Amine Mhani**

```
with st.container():
    if session_state.real == True:
        st.header("Crypto Currencies Ranking")

# Initialize an empty container for the table
crypto_table_container = st.empty()

while True:
    # Read data from the CSV file
    crypto_data = read_crypto_data('crypto_cont.csv')

# Display the table with dynamically updating data
crypto_table_container.table(crypto_data)

# Allow Streamlit to update every 2 seconds
time.sleep(2)

else:
    st.header(f*{session_state.currency} Evolution*)
crypto_data = read_crypto_data('crypto_data.csv')

# Filter data for the selected cryptocurrency
selected_crypto_data = crypto_data['Name'] == session_state.currency]

# Reverse the order of y-axis values
reversed_prices = selected_crypto_data.set_index('timestamp')['Price'][::-1]

# Plot the evolution of the cryptocurrency's price over time with height set to 500

st.line_chart(reversed_prices, height=500)
```

- Maintenant qu'on a créé notre application streamlit on peut lancer cette application à travers la commande :
  - streamlit run app.py
  - L'application sera accessible sur l'adresse : <a href="http://localhost:8501/">http://localhost:8501/</a>









- La première page et dédiée a la présentation du **ranking** des crypto-currencies en temps réel.



- La deuxième page et pour le tracking de l'evolution des prix des differents crypto-currencies.