

ARCHITECTURE BIG DATA:

Projet Avocado



Description:

Le **projet Avocado** consiste à intégrer des données d'avocats depuis un **fichier CSV** dans une base de données **MySQL**, puis à les traiter et les analyser en utilisant **Apache NiFi**, **HDFS**, **Spark** et **Hive**. Les données sont transformées, agrégées, et stockées à différentes étapes du **pipeline** de traitement. Enfin, des tâches automatisées avec cron sont mises en place pour **exécuter périodiquement** le processus complet.

Réalisé par:

Sous la supervision:

Afdel Desmond KOMBOU

Mr Patrick NGOUNE

Papa Yeriba NIANG

I - HDFS (Hadoop Distributed File System)

Bon à savoir: HDFS est un système de fichiers distribué conçu pour stocker et gérer de très gros volumes de données sur un grand nombre de machines équipées de disques durs banalisés. Il est l'un des composants clés du framework Hadoop Apache, un logiciel open-source pour le traitement de données massives.

1- Démarrage des service hadoop

```
hadoop@afdelk:-$ start-all.sh

WARNING: Attempting to start all Apache Hadoop daemons as hadoop in 10 seconds.

WARNING: This is not a recommended production deployment configuration.

WARNING: Use CTRL-C to abort.

Starting namenodes on [localhost]

Starting gatanodes

Starting secondary namenodes [afdelk]

afdelk: ssh: connect to host afdelk port 22: Connection timed out

Starting resourcemanager

Starting nodemanagers

hadoop@afdelk:-$ JPS

JPS : commande introuvable

hadoop@afdelk:-$ jps

24869 NameNode

26053 Jps

25478 ResourceManager

25063 DataNode

25615 NodeManager
```

2- Création des des répertoires HDFS

- → '/raw avocado'
- → '/stagging_avocado',
- → '/refine avocado'

```
hadoop@afdelk:-$ start-all.sh
WARNING: Attempting to start all Apache Hadoop daemons as hadoop in 10 seconds.
WARNING: This is not a recommended production deployment configuration.
WARNING: Use CTRL-C to abort.
Starting namenodes on [localhost]
Starting datanodes
Starting secondary namenodes [afdelk]
afdelk: ssh: connect to host afdelk port 22: Connection timed out
Starting resourcemanager
Starting nodemanagers
hadoop@afdelk:~$ JPS
JPS : commande introuvable
hadoop@afdelk:~$ jps
24869 NameNode
26053 Jps
25478 ResourceManager
25063 DataNode
 .
15615 NodeManager
 adoop@afdelk:-$ hdfs dfs -mkdir /raw_avocado
adoop@afdelk:-$ hdfs dfs -mkdir /staging_avocado
adoop@afdelk:-$ hdfs dfs -mkdir /refine_avocado
  doop@afdelk:~$
```

II - MYSQL (MY Structured Query Language)

<u>Bon à savoir:</u> MYSQL est un système de gestion de bases de données relationnelles (SGBDR). Il fait partie des logiciels de gestion de base de données les plus utilisés au monde

Connexion au serveur Mysql

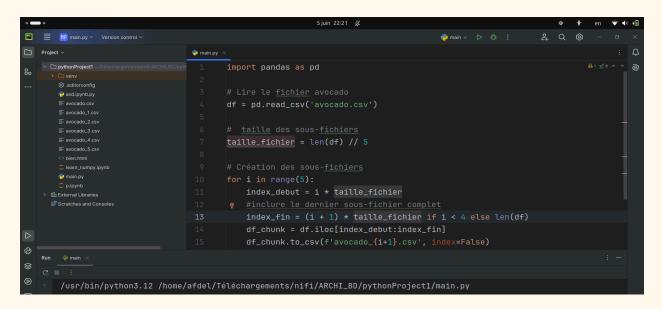
1- Créer une bd MYSQL nommé 'TP_MASTER'

2- Créer une table MySQL nommée TP_MASTER.'avocado respectant la structure du fichier 'avocado.csv'

3- Scinder le fichier avocado.csv en 5 fichiers (avocado_1.csv, avocado_2.csv, avocado 3.csv, avocado 4.csv, avocado 5.csv)

Méthode utilisée : Script python (librairie pandas)

Nous avons utilisé la bibliothèque Pandas pour diviser le fichier CSV principal ('avocado.csv') en cinq sous-fichiers de taille approximativement égale. le script itère à travers ces sous-fichiers en découpant le DataFrame en tranches de données, qu'il écrit ensuite individuellement en CSV sous le nom 'avocado_1.csv', 'avocado_2.csv', etc.



4- Chargez le premier fichier 'avocado_1.csv' sur la table MYSQL TP MASTER.'avocado'

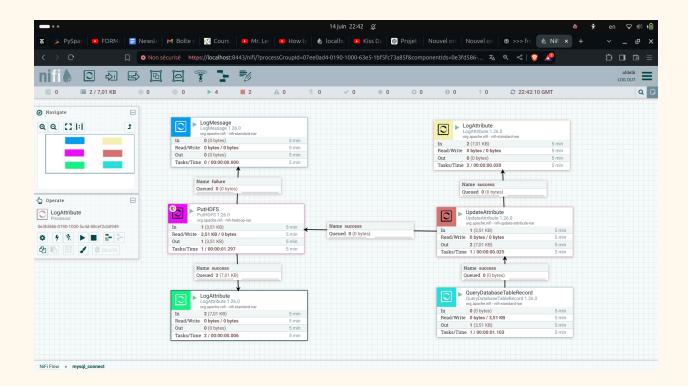
méthode utilisée: LOAD DATA INFILE '/chemin/vers/fichier/' INTO TABLE 'nom de la table';

Nous avons chargé le premier fichier 'avocado_1.csv' dans la table MySQL TP_MASTER.'avocado' en utilisant la méthode LOAD DATA INFILE. Nous avons ajouté des options comme FIELDS TERMINATED BY ',' pour spécifier le délimiteur de champ et IGNORE 1 LINES pour sauter la première ligne si nécessaire.

III - NIFI (Niagara Files)

Bon à savoir: NIFI permet de gérer et d'automatiser des flux de données entre plusieurs systèmes informatiques, à partir d'une interface web et dans un environnement distribué.

1- créer un process permettant d'ingérer les données de cette table MYSQL



Nous avons structuré notre workflow NiFi comme suit pour automatiser le traitement et l'ingestion de données :

- → QueryDatabaseTableRecord : Nous interrogeons la base de données pour extraire les enregistrements nécessaires, garantissant que nous obtenons les données les plus récentes.
- → **UpdateAttribute** : Nous modifions ou ajoutons des attributs aux données extraites pour préparer les métadonnées nécessaires avant de les stocker.
- → **LogAttribute** : Nous enregistrons les attributs des données pour des fins de diagnostic et de vérification, assurant ainsi une traçabilité.
- → PutHDFS : Nous chargeons les données dans HDFS pour les rendre disponibles pour des traitements ultérieurs avec des outils big data comme Spark.
- → **LogAttribute** (après PutHDFS) : Nous vérifions et enregistrons les attributs des données après leur écriture dans HDFS pour confirmer l'opération.
- → **LogMessage**: Nous consignons des messages de journal spécifiques pour une surveillance et un suivi détaillés de l'exécution du workflow.

Cette configuration a été choisie pour garantir un flux de données transparent et contrôlé, permettant de vérifier à chaque étape et de garantir que les données sont correctement extraites, transformées, et stockées

2- stocker le résultat dans le répertoire HDFS '/raw_avocado' dans un fichier csv dont le nom sera au format'avocado_YYYYMMJJHHmm.csv'

```
hadoop@afdelk:~/nifi-1.26.0/bin$ ./nifi.sh start

Java home: /usr/lib/jvm/java-8-openjdk-amd64
NiFi home: /home/hadoop/nifi-1.26.0

Bootstrap Config File: /home/hadoop/nifi-1.26.0/conf/bootstrap.conf

hadoop@afdelk:~/nifi-1.26.0/bin$ cd
hadoop@afdelk:~$ hadoop fs -ls hdfs:///raw_avocado
Found 4 items
-rwxr-xr-x 1 hadoop supergroup 3591 2024-06-12 21:01 hdfs:///raw_avocado/avocado_20240612210119.csv
```

IV - HIVE partie 1

Bon à savoir: HIVE permet aux utilisateurs de lire, d'écrire et de gérer des pétaoctets de données à l'aide de SQL

- Créer une table interne HIVE nommé TP_MASTER.'avocado_volume_tracking' avec 2 champs 'filename' (STR) et 'somme_volume' (FLOAT)

V - SPARK partie 1

Écrire un script permettant de récupérer le fichier déposé dans '/raw_avocado' et faire les opérations nécessaires pour alimenter la table HIVE 'avocado_volume_tracking'. Ensuite, déplacer le fichier csv de '/raw_avocado' vers '/stagging_avocado'

1- Editer script pyspark

```
hadoop@afdelk:~ hadoop@afdelk:~ hadoop@afdelk:~ landoop@afdelk:~ landoop@a
```

Ce script PySpark permet de lire les fichiers (avocado) CSV à partir de HDFS, calculer le volume total pour chaque fichier, et stocker les résultats dans une table Hive ainsi que dans un répertoire HDFS.

→ SparkSession : Nous utilisons Spark pour traiter efficacement les grands volumes de données CSV.

- → Liste des fichiers : Nous listons tous les fichiers CSV dans le répertoire HDFS spécifié.
- → Lecture et calcul: Pour chaque fichier CSV, nous lisons les données, calculons la somme du volume d'avocats, et collectons les résultats.
- → Insertion dans Hive: Les résultats sont insérés dans une table Hive pour une analyse structurée et persistante.
- → Écriture dans HDFS : Les fichiers traités sont ensuite écrits dans un nouveau répertoire HDFS pour un stockage centralisé et pour faciliter des traitements ultérieurs.

2- Exécution du fichier dans pyspark

```
>>> exec(open("/home/hadoop/recup_fichier.py").read())
2024-06-15 18:38:39,080 WARN util.Utils: Service 'SparkUI' could not bind on port 4040. Attempting port 4041.
2024-06-15 18:38:40,166 WARN conf.HiveConf: HiveConf of name hive.metastore.wm.default.pool.size does not exist
2024-06-15 18:38:40,166 WARN conf.HiveConf: HiveConf of name hive.llap.task.scheduler.preempt.independent does not exist
2024-06-15 18:38:40,167 WARN conf.HiveConf: HiveConf of name hive.llap.output.format.arrow does not exist
2024-06-15 18:38:40,167 WARN conf.HiveConf: HiveConf of name hive.tez.llap.min.reducer.per.executor does not exist
2024-06-15 18:38:40,182 WARN conf.HiveConf: HiveConf of name hive.lock.query.string.max.length does not exist
2024-06-15 18:38:40,182 WARN conf.HiveConf: HiveConf of name hive.llap.io.track.cache.usage does not exist
2024-06-15 18:38:40,182 WARN conf.HiveConf: HiveConf of name hive.use.orc.codec.pool does not exist
2024-06-15 18:38:40,182 WARN conf.HiveConf: HiveConf of name hive.use.orc.codec.pool does not exist
2024-06-15 18:38:40,182 WARN conf.HiveConf: HiveConf of name hive.repl.bootstrap.dump.open.txn.timeout does not exist
2024-06-15 18:38:40,182 WARN conf.HiveConf: HiveConf of name hive.repl.bootstrap.dump.open.txn.timeout does not exist
2024-06-15 18:38:40,182 WARN conf.HiveConf: HiveConf of name hive.repl.bootstrap.dump.open.txn.timeout does not exist
```

Le script recup fichier s'est exécuté sans erreur

3- Vérification

```
hive> use tp_master;

OK

Time taken: 0.035 seconds
hive> show tables;

OK

avocado_volume_tracking

Time taken: 0.06 seconds, Fetched: 1 row(s)
hive> select * from avocado_volume_tracking;

OK

avocado_20240612210119.csv 1.80287814000000002E7

Time taken: 2.126 seconds, Fetched: 1 row(s)
hive>
```

La table volume_tracking contient belle et bien les information souhaité à savoir le nom du fichier et son volume

4- Déplacer les fichier de '/raw_avocado' vers '/stagging_avocado'

```
hadoop@afdelk:-$ hadoop fs -ls hdfs:///stagging_avocado

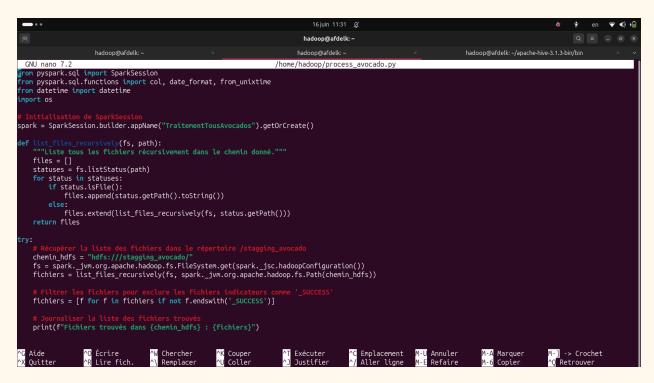
Found 1 items
drwxr-xr-x - hadoop supergroup 0 2024-06-15 18:38 hdfs:///stagging_avocado/avocado_20240612210119.csv
hadoop@afdelk:-$ ■
```

Nous remarquons que les fichier se trouvant préalablement dans le repertoire raw_avocado son présentement dans le repertoire stagging_avocado

VI - SPARK partie 2

Écrire un script PYSPARK qui récupère le fichier csv dans '/stagging_avocado' et pour chaque ligne du fichier, ajoute les colonnes 'jour' et 'mois' qui seront des extractions du champ 'date'. Sauvegardez le nouveau résultat dans un fichier csv (avocado_cleaned_YYYYMMJJHHmm.csv, ...) et le stocker dans '/refine_avocado', ensuite supprimez le fichier ('avocado_YYYYMMJJHHmm.csv', ...) du répertoire '/stagging avocado'

1- script pyspark



Ce script PySpark traite les fichiers CSV d'avocats dans un répertoire HDFS en les nettoyant et en les formatant, puis en les déplaçant vers un répertoire HDFS de sortie.

- → Initialisation de SparkSession : Nous démarrons une session Spark pour traiter les données.
- → Liste des fichiers : Nous listons tous les fichiers dans le répertoire HDFS spécifié (/stagging avocado).

- → Lecture et traitement des fichiers : Pour chaque fichier CSV, nous lisons les données, convertissons la colonne 'date' (si nécessaire), et extrayons les colonnes 'jour' et 'mois'.
- → Sauvegarde des fichiers : Les données nettoyées sont sauvegardées dans un nouveau fichier CSV avec un nom basé sur l'horodatage actuel, dans un répertoire de sortie (/refine avocado).
- → Suppression des fichiers originaux : Les fichiers CSV originaux sont supprimés du répertoire de stagging après traitement.

Spark permet un traitement distribué efficace des fichiers CSV, tandis que l'utilisation de HDFS garantit une gestion scalable et résiliente des fichiers. Les opérations de transformation et de nettoyage des données sont gérées directement au sein de Spark, optimisant ainsi le workflow de traitement des données.

2- Exécution du fichier dans pyspark

```
>>> exec(open("/home/hadoop/process_avocado.py").read())
2024-06-15 23:40:34,688 WARN util.Utils: Service 'SparkUI' could not bind on port 4040. Attempting port 4041.
Fichiers trouvés dans hdfs://stagging_avocado/: ['hdfs://127.0.0.1:9000/stagging_avocado/avocado_20240612210119.csv/part-00000-05417bc6-c5e7-4a0a-92b9-a12b5
270d753-c000.csv']
Lecture du fichier hdfs://127.0.0.1:9000/stagging_avocado/avocado_20240612210119.csv/part-00000-05417bc6-c5e7-4a0a-92b9-a12b5270d753-c000.csv
Sauvegarde du fichier nettoyé dans hdfs:///refine_avocado/avocado_nettoye_202406152340.csv
Fichier hdfs://127.0.0.1:9000/stagging_avocado/avocado_20240612210119.csv/part-00000-05417bc6-c5e7-4a0a-92b9-a12b5270d753-c000.csv supprimé de hdfs:///stagging_avocado/
```

3- Vérification

```
hadoop@afdelk:-$ hadoop fs -ls hdfs://stagging_avocado/
Found 1 items

-rw-r--r- 1 hadoop supergroup

-rw-r--r-- 1 hadoop supergroup

-rw-r--r-- 1 hadoop supergroup

-rw-r--r-- 1 hadoop
```

VII - HIVE partie 2

1- Créer une bd HIVE TP_MASTER

```
hive> CREATE DATABASE IF NOT EXISTS TP_MASTER;
OK
Time taken: 0.058 seconds
hive> USE TP_MASTER;
OK
Time taken: 0.046 seconds
```

2- Créer une table externe HIVE qui pointe sur le répertoire HDFS /refine_avocado.

3- Créer une vue HIVE qui retourne la somme du champ 'Volume' et par mois, ce peu importe l'année

```
hive> CREATE VIEW IF NOT EXISTS volume_per_month AS

> SELECT mois, SUM(Volume) AS total_volume

> FROM refine_avocado

> GROUP BY mois;
OK
Time taken: 2.745 seconds
```

4- vérification et Explications

```
hive> SHOW TABLES LIKE 'volume_per_month';

OK
volume_per_month
Time taken: 0.184 seconds, Fetched: 1 row(s)
hive> SELECT * FROM volume_per_month;

Query ID = hadoop_20240617012925_efa62207-2672-468b-aa33-82bb379cffe1
Total jobs = 1
Launching Job 1 out of 1
Number of reduce tasks not specified. Estimated from input data size: 1
In order to change the average load for a reducer (in bytes):
set hive.exec.reducers.bytes.per.reducer=cumber>
In order to limit the maximum number of reducers:
set hive.exec.reducers.awx=cumber>
In order to set a constant number of reducers:
set hive.exec.reducers.max=cumber>
Starting Job = job_1718587014226_0001, Tracking URL = http://afdelk:8088/proxy/application_1718587014226_0001/
Kill Command = /home/hadoop/bin/mapred job -kill job_1718587014226_0001
Hadoop job information for Stage-1: number of mappers: 0; number of reducers: 1
2024-06-17 01:29:40_248 Stage-1 map = 0%, reduce = 0%
2024-06-17 01:29:40_248 Stage-1 map = 0%, reduce = 100%, Cumulative CPU 3.23 sec
MapReduce Total cumulative CPU time: 3 seconds 230 msec
Ended Job = job_1718587014226_0001
MapReduce Jobs Launched:
Stage-Stage-1: Reduce: 1 cumulative CPU: 3.23 sec HDFS Read: 7319 HDFS Write: 87 SUCCESS
Total MapReduce (PU Time Spent: 3 seconds 230 msec

OK
Time taken: 24.769 seconds
```

- → Query ID : Identifiant unique de la requête lancée.
- → Total jobs : Nombre total de jobs MapReduce lancés pour exécuter votre requête.
- → Launching Job: Indique le démarrage du job MapReduce pour traiter la requête.
- → **Hadoop job information**: Détails sur le job MapReduce, y compris le nombre de mappers et de reducers, ainsi que le suivi de l'URL où l'on peut surveiller son exécution.
- → MapReduce Jobs Launched : Résume les informations sur les jobs MapReduce effectivement lancés pour traiter la requête.
- → Total MapReduce CPU Time Spent : Temps total CPU cumulatif dépensé par les jobs MapReduce pour exécuter la requête.
- → En fin de compte, le message "OK" indique que la requête a été exécutée avec succès et que l'on peut maintenant obtenir les résultats en fonction de la vue volume_per_month.

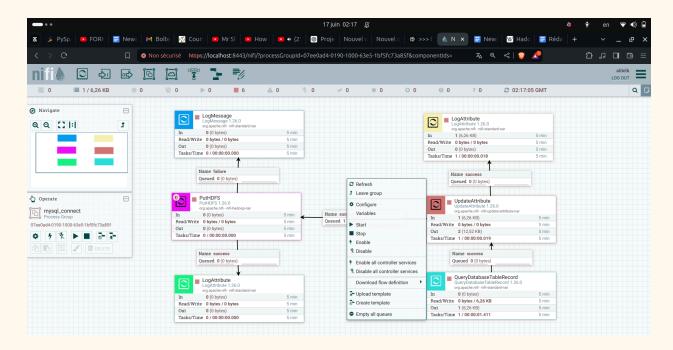
VIII - Refaire:

Rajoutez les données du fichier 'avocado_2.csv' dans la table MYSQL TP MASTER.'avocado'

Exécuter le process NIFI et les script PYSPARK, ensuite observez les résultats

Faire le même processus pour les fichiers 'avocado_3.csv, avocado_4.csv, avocado_5.csv'

```
mysql> LOAD DATA INFILE '/var/lib/mysql-files/avocado_2.csv'
-> INTO TABLE avocado
-> FIELDS TERMINATED BY ','
-> LINES TERMINATED BY '\n'
-> IGNORE 1 LINES;
Query OK, 67 rows affected (0,04 sec)
Records: 67 Deleted: 0 Skipped: 0 Warnings: 0
```



```
2024-06-17 02:20:07,502 WARN conf.HiveConf: HiveConf of name hive.llap.io.track.cache.usage does not exist 2024-06-17 02:20:07,502 WARN conf.HiveConf: HiveConf of name hive.use.orc.codec.pool does not exist 2024-06-17 02:20:07,502 WARN conf.HiveConf: HiveConf of name hive.query.results.cache.max.size does not ex 2024-06-17 02:20:07,505 WARN conf.HiveConf: HiveConf of name hive.repl.bootstrap.dump.open.txn.timeout doe Le fichier avocado_20240612210119.csv a été traité avec succès.
Le fichier avocado_20240616154128.csv a été traité avec succès.
Le fichier avocado_20240616154228.csv a été traité avec succès.
Le fichier avocado_20240616162737.csv a été traité avec succès.
Le fichier avocado_20240616162737.csv a été traité avec succès.
Le fichier avocado_20240617021644.csv a été traité avec succès.
```

```
| Nadoop@afdelk-/apachehwe3.13bityDon | Nadoop@afdelk | Nadoop
```

```
hadoop@afdelk:-$ hdfs dfs -ls /refine_avocado
Found 3 items
drwxr-xr-x - hadoop supergroup 0 2024-06-16 11:08 /refine_avocado/avocado_cleaned_202406161108.csv
drwxr-xr-x - hadoop supergroup 0 2024-06-17 01:38 /refine_avocado/avocado_cleaned_202406170138.csv
drwxr-xr-x - hadoop supergroup 0 2024-06-17 02:20 /refine_avocado/avocado_cleaned_202406170220.csv
hadoop@afdelk:-$
```

```
hive> select * from avocado_volume_tracking;
avocado_20240616154128.csv
                                  1.0236200049999996E8
                                  1.0236200049999996E8
avocado 20240616162737.csv
avocado_20240616154128.csv
                                  1.0236200049999996E8
                                  1.8028781400000002E7
avocado_20240612210119.csv
avocado_20240612210119.csv
                                  1.8028781400000002E7
avocado_20240612210119.csv
avocado_20240616154228.csv
                                  1.8028781400000002E7
                                  1.0236200049999996E8
avocado_20240617021644.csv
                                  3.181443810000001E7
avocado_20240616154228.csv
                                  1.0236200049999996E8
avocado_20240612210119.csv
                                  1.8028781400000002E7
avocado_20240612210119.csv
                                  1.8028781400000002E7
                                  1.0236200049999996E8
avocado 20240616162737.csv
Time taken: 0.246 seconds, Fetched: 12 \text{ row}(s)
hive>
```

```
hadoopafdelk: S hadoop fs -cat /refine_avocado/avocado_cleaned_202406161108.csv/part-00000-98fa63f4-263e-42de-baf1-3e0a3cbe5d06-c000.csv | head -n 50 Date, AveragePrice, Volume, type, year, region, date_str, jour, mois 1420329600000, 1.0, 435022.0, conventional, 2015, Atlanta, +46978-06-15, 15, 06 14209344000000, 1.22, 48073.3, conventional, 2015, Atlanta, +46997-08-14, 14, 08 1420934400000, 1.11, 347943, 0, conventional, 2015, Atlanta, +46997-08-14, 14, 10 1421539200000, 1.11, 34794, 0, conventional, 2015, Atlanta, +46997-16, 14, 14, 10 1421539200000, 1.11, 413109, 0, conventional, 2015, Atlanta, +47031-16, 14, 14, 10 142144000000, 1.01, 45147, 0, conventional, 2015, Atlanta, +47031-12, 14, 14, 12 142144000000, 1.01, 45147, 0, conventional, 2015, Atlanta, +47031-12, 14, 14, 12 1422748800000, 0, 90, 56377, 10, conventional, 2015, Atlanta, +47031-12, 14, 14, 12 1422748800000, 0, 90, 56377, 10, conventional, 2015, Atlanta, +47031-12, 14, 14, 12 1422748800000, 0, 90, 56377, 10, conventional, 2015, Atlanta, +47035-12, 12, 02 1423335600000, 0, 90, 56377, 10, conventional, 2015, Atlanta, +47037-60-212, 12, 02 1423335600000, 1.03, 433844, 0, conventional, 2015, Atlanta, +47037-60-212, 12, 06 1424563200000, 1.04, 6427391, 0, conventional, 2015, Atlanta, +47037-60-413, 13, 04 1423958400000, 1.04, 6427391, 0, conventional, 2015, Atlanta, +47037-60-12, 12, 06 1424563200000, 1.04, 6427391, 0, conventional, 2015, Atlanta, +47131-10-12, 12, 06 1424563200000, 1.04, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703, 10, 642703,
```

```
hive> SELECT * FROM volume_per_month;

Query ID = hadoop_20240617022208_15e57db5-dac1-4ade-a59e-d7271b15f62f

Total jobs = 1

Launching Job 1 out of 1

Number of reduce tasks not specified. Estimated from input data size: 1

In order to change the average load for a reducer (in bytes):
    set hive.exec.reducers.bytes.per.reducer=<number>
    set hive.exec.reducers.bytes.per.reducers:
    in order to limit the maximum number of reducers:
     set hive.exec.reducers.max=<number>

In order to set a constant number of reducers:
    set mapreduce.job.reduces=scnumber>

Starting Job = job_1718587014226_0008, Tracking URL = http://afdelk:8088/proxy/application_1718587014226_0008/

Kill Command = /home/hadoop/hadoop/bin/mapred job -kill job_1718587014226_0008

Haldoop job information for Stage-1: number of mappers: 0; number of reducers: 1

2024-06-17 02:22:20,886 Stage-1 map = 0%, reduce = 0%

2024-06-17 02:22:20,879 Stage-1 map = 0%, reduce = 100%, Cumulative CPU 4.07 sec

MapReduce Total cumulative CPU time: 4 seconds 70 msec

Ended Job = job_1718587014226_0008

MapReduce Jobs Launched:

Stage-Stage-1: Reduce: 1 Cumulative CPU: 4.07 sec HDFS Read: 7319 HDFS Write: 87 SUCCESS

Total MapReduce CPU Time Spent: 4 seconds 70 msec

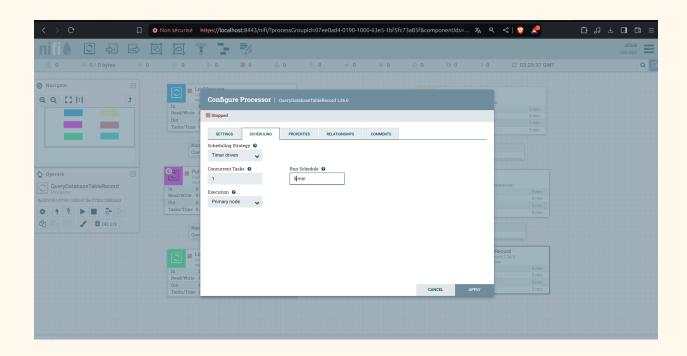
OK

Time taken: 23.778 seconds
```

IX- Cron:

1- Scheduler le process NIFI pour qu'il tourne toute les 5 mins

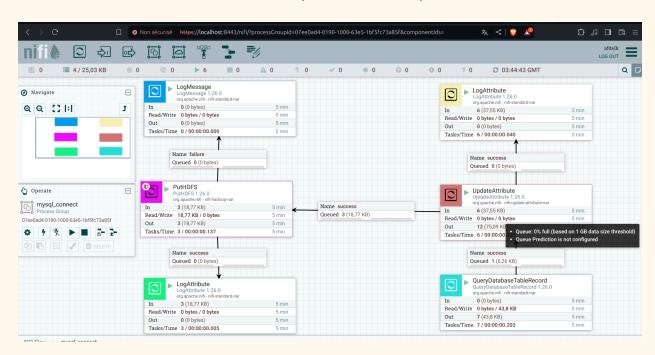
Nous avons configuré notre processus NiFi pour qu'il s'exécute automatiquement toutes les 5 minutes, assurant un flux continu de traitement des données en temps réel.



2- Cronner les jobs PYSPARK pour qu'il s'exécute tous les 10 et 7 mins

Pour automatiser l'exécution de nos scripts PySpark à des intervalles réguliers afin de garantir un flux continu de traitement des données sans intervention manuelle, nous avons utilisé **crontab**. Plus précisément, nous avons configuré crontab avec l'éditeur **nano** pour exécuter les jobs PySpark toutes les 10 et 7 minutes, ce qui permet une ingestion, un traitement et un transfert des données rapides et réguliers.

3- Faire tourner tout le WORKFLOW (NIFI et SPARKs)



En parallèle, nous avons configuré l'envoi de mails pour recevoir des notifications sur l'état de nos scripts PySpark. Si un script échoue ou rencontre une erreur, nous recevons un email avec les détails de l'erreur. Cela nous permet de réagir rapidement pour résoudre les problèmes et minimiser les interruptions. L'utilisation combinée de **crontab** pour l'automatisation et des mails pour la surveillance et les alertes assure que notre pipeline de traitement de données reste robuste, fiable, et maintenable.

```
adoop@afdelk:~$ mail -H
    1 Cron Daemon
                           lun. juin 17 04:
                                              24/849
                                                        Cron <hadoop@afdelk> /home/hadoop/process avocado.py
                                                        Cron <hadoop@afdelk> /home/hadoop/recup_fichier_data.py
    2 Cron Daemon
                           lun. juin 17 04:
                                              19/678
                                                        Cron <hadoop@afdelk> /home/hadoop/recup_fichier_data.py
    3 Cron Daemon
                           lun. juin 17 04:
                                              19/678
                           lun. juin 17 04:
                                                        Cron <hadoop@afdelk> /home/hadoop/process_avocado.py
    4 Cron Daemon
                                              23/805
                           lun. juin 17 04:
                                              18/669
                                                        Cron <hadoop@afdelk> /home/hadoop/recup_fichier_data.py
    5 Cron Daemon
                           lun. juin 17 04:
                                              22/796
                                                        Cron <hadoop@afdelk> /home/hadoop/process_avocado.py
    6 Cron Daemon
     7 Cron Daemon
                           lun.
                                juin 17 04:
                                              18/669
                                                        Cron <hadoop@afdelk> /home/hadoop/recup_fichier_data.py
                                                        Cron <hadoop@afdelk> /home/hadoop/recup_fichier_data.py
    8 Cron Daemon
                           lun. juin 17 04:
                                              18/669
    9 Cron Daemon
                           lun. juin 17 04:
                                              22/796
                                                        Cron <hadoop@afdelk> /home/hadoop/process_avocado.py
                           lun. juin 17 04:
                                                       Cron <hadoop@afdelk> /home/hadoop/recup_fichier_data.py
Cron <hadoop@afdelk> /home/hadoop/recup_fichier_data.py
   10 Cron Daemon
                                              18/669
                           lun. juin 17 05:
   11 Cron Daemon
                                              18/669
   12 Cron Daemon
                           lun. juin 17 05:
                                              22/796
                                                        Cron <hadoop@afdelk> /home/hadoop/process_avocado.py
                                                        Cron <hadoop@afdelk> /home/hadoop/recup_fichier_data.py
                                              18/669
   13 Cron Daemon
                           lun. juin 17 05:
                                              22/796
   14 Cron Daemon
                           lun. juin 17 05:
                                                        Cron <hadoop@afdelk> /home/hadoop/process_avocado.py
                           lun. juin 17 05:
                                                        Cron <hadoop@afdelk> /home/hadoop/recup_fichier_data.py
   15 Cron Daemon
                                              18/669
   16 Cron Daemon
                           lun. juin 17 05:
                                              22/796
                                                        Cron <hadoop@afdelk> /home/hadoop/process_avocado.py
                                                       Cron <hadoop@afdelk> /home/hadoop/recup_fichier_data.py
Cron <hadoop@afdelk> /home/hadoop/recup_fichier_data.py
                           lun. juin 17 05:
                                              18/669
   17 Cron Daemon
   18 Cron Daemon
                                juin 17 05:
                                              18/669
                           lun.
   19 Cron Daemon
                           lun. juin 17 05:
                                              22/796
                                                        Cron <hadoop@afdelk> /home/hadoop/process_avocado.py
   20 Cron Daemon
                           lun. juin 17 05:
                                              18/669
                                                        Cron <hadoop@afdelk> /home/hadoop/recup_fichier_data.py
   21 Cron Daemon
                           lun. juin 17 05:
                                              22/796
                                                        Cron <hadoop@afdelk> /home/hadoop/process_avocado.py
                                                        Cron <hadoop@afdelk> /home/hadoop/recup_fichier_data.py
                           lun. juin 17 05:
   22 Cron Daemon
                                              18/669
                           lun. juin 17 05:
                                              18/669
                                                        Cron <hadoop@afdelk> /home/hadoop/recup_fichier_data.py
   23 Cron Daemon
                                              22/796
                                                        Cron <hadoop@afdelk> /home/hadoop/process_avocado.py
                           lun. juin 17 05:
   24 Cron Daemon
Vous avez du courrier dans /var/mail/hadoop
hadoop@afdelk:~$
```

Execution effective des cron sur les fichiers recup_fichier.py = pyspark 1 et process_avocado.py = pyspark2

NOS REMERCIEMENTS:-)