# Compte Rendu Lab2

## Programmation avec l'API HDFS et MapReduce

Nom et Prénom: AMRANI Hamza

Filière: IDF

## I. Démarrer le Cluster Hadoop

Pour le démarrage du cluster Hadoop, voir TP1 et TP2.

#### N.B:

Voir les comptes rendus du TP1 et TP2 pour les détails complets de cette partie (démarrage des conteneurs, accès au master, démarrage de Hadoop et YARN).

## II. Programmation avec l'API HDFS

#### N.B:

La partie HDFS (HadoopFileStatus, ReadHDFS, WriteHDFS) a déjà été réalisée dans le TP2. Voir le compte rendu du TP2 pour ces exemples.

## III. Programmation avec l'API MapReduce

L'objectif de cette partie est de simuler l'exemple WordCount. Le job permet de compter le nombre d'occurrences de chaque mot présent dans un fichier texte.

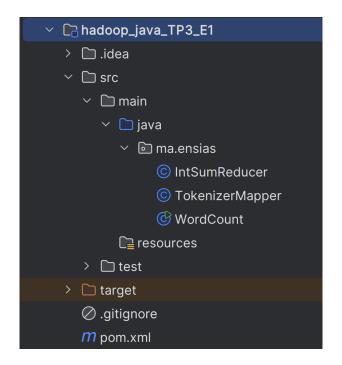
#### Principe:

- **Phase de Mapping :** le texte est découpé en mots. Pour chaque mot, génération d'une paire (mot, 1)
- Phase de Reducing : les paires sont regroupées par mot et agrégées pour obtenir le nombre total d'occurrences

## 1. Structure du projet

### Projet 1 : hadoop java TP3 E1

Organisation du projet Maven avec les trois classes principales :



Le projet contient :

- **TokenizerMapper** : classe Mapper pour découper le texte en mots
- IntSumReducer : classe Reducer pour additionner les occurrences
- WordCount : classe principale pour lancer le job

## 2. Compilation et déploiement

Compiler le projet avec Maven :

```
mvn clean package
cp target/hadoop-hdfs-WordCount.jar ~/documents/Big\ Data/
   hadoop_project/
```

## 3. Exécution du job WordCount

Lancer le job MapReduce :

hadoop jar /shared\_volume/hadoop-hdfs-WordCount.jar /user/root/web\_input/alice.txt /user/root/output\_wordcount

```
root@hadoop-master:~
root@hado
```

Le job s'exécute avec succès :

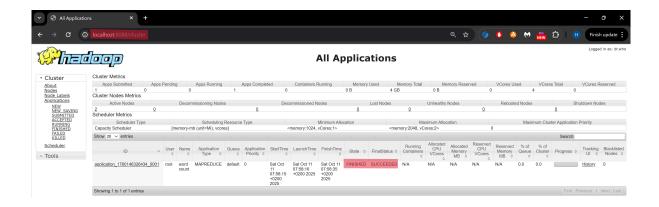
Map: 100%Reduce: 100%

— Statut : Job completed successfully

#### 4. Vérification via l'interface YARN

Accéder à l'interface web pour suivre l'exécution :

http://localhost:8088



Le job apparaît avec le statut FINISHED et SUCCEEDED.

#### 5. Résultats du WordCount

Vérifier les fichiers de sortie et afficher les résultats :

```
        ♦
        root@hadoop-master:~#
        hdfs dfs -ls /user/root/output_wordcount

        Found 2 items
        0 2025-10-11 05:58 /user/root/output_wordcount/_SUCCESS

        -rw-r--r--
        2 root supergroup
        52500 2025-10-11 05:58 /user/root/output_wordcount/part-r-00000

        root@hadoop-master:~#
        hdfs dfs -cat /user/root/output_wordcount/part-r-00000 | head -20

        "'' 17
        1

        "''Tis 1
        1

        "''Tis 1
        1

        "Coming 1
        1

        "Eventh, 1
        1

        "HoW 1
        1

        "In 8
        1

        "''11 2
        2

        "Reep 1
        1

        "There 2
        1

        "There 3
        1

        "There's 1
        1

        "Too 1
        1

        Cat: unable to write to output stream.
        1

        root@hadoop-master:~#
        hdfs dfs -cat /user/root/output_wordcount/part-r-00000 | sort -t5'\t' -k2 -nr | head -10

        the 15
        30

        sad 414
        1

        in 350
        327

        root@hadoop-master:~#
        hdfs dfs -cat /user/root/output_wordcount/part-r-00000 | wc -1
```

#### Résultats principaux :

- **5464 mots uniques** identifiés dans le fichier alice.txt
- Les mots les plus fréquents : "the" (1515), "and" (721), "to" (719)
- Taille du fichier de sortie : 52500 octets

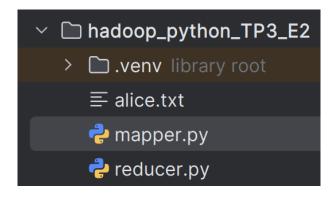
### 6. MapReduce avec Python

L'objectif de cette partie est de réaliser le même exemple WordCount en utilisant Python avec Hadoop Streaming. Cette approche permet d'utiliser des scripts Python comme mapper et reducer sans avoir à écrire de code Java.

#### 3.6.1 Structure du projet

## ${\bf Projet~2: hadoop\_python\_TP3\_E2}$

Organisation du projet avec les fichiers Python:



Le projet contient :

- mapper.py: script Python pour découper le texte en mots
- **reducer.py**: script Python pour additionner les occurrences
- alice.txt : fichier texte d'entrée (déjà présent dans HDFS)

#### N.B:

Les fichiers Python sont déjà présents dans le dossier partagé /shared\_volume/hadoop\_python\_TP3\_E2/.

#### 3.6.2 Créer le Mapper

Le fichier mapper.py lit les lignes du fichier texte et émet une paire (mot, 1) pour chaque mot.

Tester localement le mapper :

```
cat alice.txt | python mapper.py
```

#### 3.6.3 Créer le Reducer

Le fichier reducer.py reçoit les paires triées et agrège les comptages pour chaque mot

Tester localement la chaîne complète (mapper | sort | reducer) :

```
cat alice.txt | python mapper.py | sort -k1,1 | python reducer.
py
```

#### 3.6.4 Localiser le JAR Hadoop Streaming

Avant d'exécuter le job avec Hadoop, il faut localiser le fichier JAR Hadoop Streaming:

```
find / -name 'hadoop-streaming*.jar'
```

```
root@hadoop-master: ~
root@hadoop-master: ~# find / -name 'hadoop-streaming*.jar'
/usr/local/hadoop/share/hadoop/tools/lib/hadoop-streaming-3.2.0.jar
/usr/local/hadoop/share/hadoop/tools/sources/hadoop-streaming-3.2.0-sources.jar
/usr/local/hadoop/share/hadoop/tools/sources/hadoop-streaming-3.2.0-test-sources.jar
```

Nous utiliserons le premier fichier JAR pour exécuter notre job.

#### 3.6.5 Exécution avec Hadoop Streaming

Lancer le job MapReduce avec Hadoop Streaming:

```
hadoop jar /usr/local/hadoop/share/hadoop/tools/lib/hadoop-
    streaming -3.2.0.jar \
-files /shared_volume/hadoop_python_TP3_E2/mapper.py,/
    shared_volume/hadoop_python_TP3_E2/reducer.py \
-mapper "python3 mapper.py" \
-reducer "python3 reducer.py" \
-input /user/root/web_input/alice.txt \
-output /user/root/output_python
```

```
rootdRadoop-mster:~# hadoop jar /usr/local/hadoop/share/hadoop/tools/lib/hadoop-streaming-3.2.0.jar / files /shared_volume/hadoop_python_TP3_E2/mapper.py,/shared_volume/hadoop_python_TP3_E2/reducer.py / mapper "python3 mapper.py" / reducer "python3 mapper.py" / reducer "python3 mapper.py" / reducer "python5 reducer.py" / reducer.py / reduce
```

Le job s'exécute avec succès :

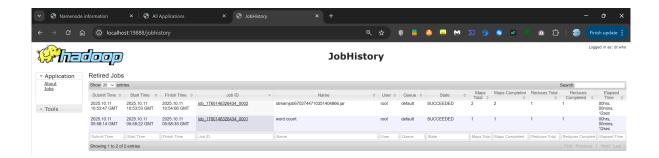
Map: 100%Reduce: 100%

— Statut : Job completed successfully

### 7. Vérification via l'interface JobHistory

Accéder à l'interface web JobHistory pour consulter l'historique des jobs :

http://localhost:19888/jobhistory



Le job apparaît dans l'historique.

## 8. Résultats du WordCount Python

Vérifier les fichiers de sortie et afficher les résultats :

```
# Lister les fichiers de sortie
hdfs dfs -ls /user/root/output_python

# Afficher les 20 premiers resultats
hdfs dfs -cat /user/root/output_python/part-00000 | head -20
```

```
        root@hadoop-master: ~
        hdfs dfs -ls /user/root/output_python

        Found 2 items
        0 2025-10-11 10:54 /user/root/output_python/_SUCCESS

        -rw-r--r--
        2 root supergroup
        0 2025-10-11 10:54 /user/root/output_python/part-00000

        root@hadoop-master: ~# hdfs dfs -cat /user/root/output_python/part-00000
        10:54 /user/root/output_python/part-00000

        "' TIS 1
        1

        "'TIS 1
        1

        "'TIS 1
        1

        "Come 1
        1

        "Coming 1
        1

        "Edwin 1
        1

        "He's 1
        1

        "How 1
        1

        "I 1 2
        2

        "Keep 1
        1

        "THEY 1
        1

        "There 2
        1

        "Too 1
        1
```

### 9. Comparaison Java vs Python

### Avantages de Python avec Hadoop Streaming:

- Développement rapide avec des scripts simples
- Tests locaux faciles sans infrastructure Hadoop
- Pas de compilation nécessaire
- Utilisation de bibliothèques Python riches (numpy, pandas, etc.)

#### Avantages de Java:

- Meilleures performances pour les gros volumes de données
- Intégration native avec l'écosystème Hadoop
- Support complet des fonctionnalités avancées de MapReduce

## IV. Conclusion

Dans ce Lab, nous avons appris à :

- Programmer avec l'API MapReduce en Java
- Implémenter l'algorithme WordCount
- Utiliser Hadoop Streaming avec Python
- Initialiser et gérer un dépôt Git/GitHub

Ces compétences sont essentielles pour le traitement distribué de données massives avec Hadoop.