

## REPUBLIQUE DU SENEGAL



Un peuple -un but -une foi

# MINISTERE DE L'ENSEIGNEMENT SUPERIEURE DE LA RECHERCHE ET DE L'INNOVATION



Université Gaston Berger

## **UFR Institut Polytechnique de Saint-Louis**

Rapport de TP: Traitement de Données avec MapReduce et Hadoop

Présenté par :

Malick DIOP <u>Code étudiant</u>: P3084

**Professeur:** Professeur Serigne Mboup

I. Introduction



# DE SAINT-LOUIS

## UNIVERSITÉ GASTON BERGER DE SAINT -LOUIS

Ce rapport détaille les étapes d'un projet de traitement de données à grande échelle en utilisant le framework MapReduce et la plateforme Hadoop. Il couvre l'introduction à ces technologies, la mise en place de l'environnement, l'exécution de tâches MapReduce simples, l'analyse approfondie des données, l'optimisation des performances et la gestion des erreurs. Chaque section fournit des informations approfondies et des conseils pratiques pour mener à bien ce type de projet.

## II. Objectifs du TP

- Comprendre le fonctionnement de Hadoop et du modèle MapReduce.
- Déployer un environnement Hadoop.
- Implémenter et exécuter des programmes MapReduce.
- Analyser les résultats obtenus.

### III. Présentation et fonctionnement de MapReduce et Hadoop

#### 1. Présentation

MapReduce est un modèle de programmation pour le traitement de grands volumes de données en parallèle sur des grappes de serveurs. Il se compose de deux étapes principales : Map qui transforme les données en paires clé-valeur, et Reduce qui agrège ces paires pour produire un résultat final. Hadoop est une plateforme open-source qui implémente le modèle MapReduce et fournit un système de fichiers distribué (HDFS) pour stocker et traiter efficacement les données à grande échelle.

#### 2. Fonctionnement

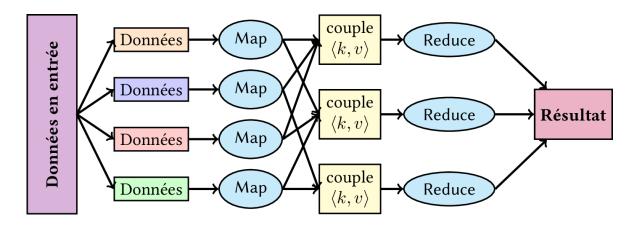
MapReduce est un modèle de programmation développé par Google pour le traitement et la génération de grandes quantités de données. Ce modèle est particulièrement efficace pour traiter des données réparties sur un cluster de machines. Le fonctionnement de MapReduce repose sur deux étapes principales : **Map** et **Reduce**.

- Étape de Map : L'étape de Map prend en entrée des paires clé-valeur et génère un ensemble intermédiaire de paires clé-valeur.
- Étape de Reduce : L'étape de Reduce prend les paires clé-valeur triées et groupées par clé produites par l'étape de Map, et les transforme en un ensemble final de paires clé-valeur.









## IV. Installation et Configuration

- Tout d'abord, nous allons mettre en place le **cluster Hadoop** en utilisant **VIRTUALBOX** et **VAGRANT** c'est-à-dire l'environnement virtuel ou sera exécuté Hadoop.
- Ensuite cloner le dépôt git qui contient le fichier de configuration. Grace a la commande suivante : git clone <a href="https://github.com/sopeKhadim/hadoopVagrant.git">https://github.com/sopeKhadim/hadoopVagrant.git</a>
- Maintenant on lance la machine virtuelle en exécutant la commande VAGRANT UP sur le répertoire où se trouve le fichier vagranfile. Cela permet de télécharger l'image de la machine, la configurer puis la démarrer.

Apres le démarrage, il faut se connecter avec la machine virtuelle en exécutant VAGRANT SSH









# V. Implémentation

• Le code source

Il faut d'abord exécuter la commande PIP INSTALL MRJOB pour installer la bibliothèque







#### **MRJOB**

• Lancer le cluster Hadoop Start-dfs.sh

#### Start-yarn.sh

• Télécharger le fichier ancien\_figaro.txt et le placer dans /home/vagrant/shareFolder/. Et copie les données dans HDFS:

NDFS DFS -MKDIR -P/USER/HADOOP/ NDFS DFS -PUT

/HOME/VARGRANT/SHAREFOLDER/ANCIEN FIGARO.TXT/USER/HADOOP/

Executer le jop MapReduce

```
python WordCount.py -r hadoop
hdfs://user/hadoop/ancien_figaro.txt - o
hdfs://user/hadoop/output
```

Enfin verifier les resultats

hdfs dfs -ls /user/hadoop/output/(sortie sur HDFS) hdfs dfs -head /user/hadoop/output/part-00000(afficher le contenu) hdfs dfs -tail /user/hadoop/output/part-00000(afficher le contenu)







```
[Vagrant@localhost shareFolder]$ python WordCount.py -r hadoop hdfs://user/hadoop/ancien.figaro.txt -o hdfs://user/hadoop/output
No configs found; falling back on auto-configuration
No configs specified for hadoop pruner
Looking for hadoop binary in /opt/hadoop/bin...
Found hadoop binary: /opt/hadoop/bin/hadoop...
Found hadoop streaming jar in /opt/hadoop...
Found Hadoop streaming jar in /opt/hadoop...
Found Hadoop streaming jar in /opt/hadoop...
Found Hadoop streaming jar in /opt/hadoop/share/hadoop/tools/lib/hadoop-streaming-3.2.1.jar
Creating temp directory /tmp/WordCount.vagrant.20240719.011203.407301

Copying other local files to hdfs:///user/vagrant/tmp/mrjob/WordCount.vagrant.20240719.011203.407301/files/wd...
Copying other local files to hdfs:///user/vagrant/tmp/mrjob/WordCount.vagrant.20240719.011203.407301/files/wd...
Copying other local files to hdfs:///user/vagrant/tmp/mrjob/WordCount.vagrant.20240719.011203.407301/files/wd...
PackageJobJar: [/tmp/hadoop-unjar6715198535264967943/] [] /tmp/streamjob8660867222631578809.jar tmpDir=null
Connecting to ResourceManager at /0.0.0.083032
Connecting to ResourceManager at /0.0.0.083032
Disabling Erasure Coding for path: /tmp/hadoop-yann/staging/vagrant/.staging/job_1721348138477_0001
SASL encryption trust check: localHostTrusted = false, remoteHostTrusted = false
Total input files to process : 1
SASL encryption trust check: localHostTrusted = false, remoteHostTrusted = false
SASL encryption trust check: localHostTrusted = false, remoteHostTrusted = false
Submitting tokens for job: job.1721348138477_0001
Tre url to track the job: http://localhost:8088/proxy/application_1721348138477_0001/
Running job: job_1721348138477_0001
Job job_172134813470_0001
Job job_172134813470_0001
Job job_172134813470_0001
Job job_172134813470_0
```

### VI. Conclusion

Ce TP a permis de se familiariser avec Hadoop et le modèle de programmation MapReduce. En déployant Hadoop, en implémentant un job MapReduce et en analysant les résultats, nous avons démontré la puissance de ce framework pour traiter des volumes de données massifs de manière efficace.



