

Etablissement : Université de Nouakchott
Faculté des Sciences et Techniques
Département :Informatique
Référence : TP Big Data – Année Universitaire-2024/2025

Rapport des Travaux Pratiques — Big Data

Hadoop - MongoDB - Spark/Scala



Année Universitaire: 2024 – 2025

Table des matières

Table des matières	2
Introduction generale	4
TP1 – Hadoop MapReduce	5
Remarque importante	5
♦ Introduction	5
Partie 1 : Préparation de la plateforme de développement	5
1. installation de hadoop sous windows	5
2. lancement des services Hadoop	7
Stapes négligées (et pourquoi):	9
Partie 2 : Exécution du compteur d'occurrences de mots	9
3. compilation avec maven	9
4. Copie du fichier texte dans HDFS	10
5. Vérification de la présence du fichier dans HDFS	11
6. execution du job Hadoop (mapreduce)	11
₹ 7. résultats du job	12
Conclusion	12
TP2 – MongoDB (Base NoSQL)	12
1. Introduction	12
2. Installation de MongoDB	13
3. Lancement du serveur et du client	13
4. Création de la base de données et insertion de documents	14
5. Requêtes de lecture et suppression	15
6. Conclusion	20
TP-3 Snark : Détection d'amis communs dans un réseau social	21

Partie 1 – TP Spark Scala : Amis communs
3.1 Introduction
3.2 Préparation de l'environnement
3.3 Description du fichier source
3.4 Étapes du traitement Spark
3.5 Extraction de cas spécifiques
3.6 Conclusion
Partie 2 – Détection des amis communs avec noms en Scala Spark
4.1 Introduction 27
4.2 Chargement et parsing
4.3 Création du mapping ID → Nom
4.4 Génération des paires triées (min, max)
4.5 Calcul des amis communs
4.6 Fonction pour afficher amis communs par noms (exemple Mohamed & Sidi) 28
4.7 Exemple d'utilisation
4.8 Captures d'écran démonstratives et résultats clés
4.9 Conclusion
Conclusion generale

Introduction generale

Ce rapport présente une série de Travaux Pratiques réalisés dans le cadre de l'initiation aux technologies du **Big Data**. L'objectif est de se familiariser avec les outils et concepts fondamentaux permettant de manipuler et d'analyser de grandes volumétries de données, audelà des capacités des systèmes classiques.

Les TP se sont articulés autour de trois technologies majeures :

- ♦ Hadoop pour le traitement distribué via le modèle MapReduce,
- → MongoDB, base de données NoSQL orientée documents, adaptée au stockage flexible de données semi-structurées,
- ♦ Apache Spark avec Scala, pour le traitement distribué rapide en mémoire, et l'analyse de graphes sociaux via les RDD.

Chaque partie du rapport met en pratique des concepts clés comme la répartition des tâches, la tolérance aux pannes, l'optimisation des requêtes et l'analyse de relations complexes (ex : amis communs dans un réseau).

TP1 – Hadoop MapReduce

Traitement et Analyse de Fichiers Locaux sous Windows

Remarque importante

L'utilisation directe d'Hadoop sur Windows a été privilégiée en raison des **limitations matérielles** de la machine utilisée, notamment la présence d'un **disque dur HDD lent**. En effet, l'utilisation d'une machine virtuelle GNU/Linux (comme demandé dans le TP)

Introduction

Ce TP a pour objectif de mettre en œuvre un programme Hadoop Java pour compter les occurrences de mots dans un fichier texte via HDFS. Dans ce travail, toutes les étapes ont été réalisées sous Windows, sans utiliser de machine virtuelle (VM), ni connexion SSH, ni outil de transfert SCP.

Partie 1 : Préparation de la plateforme de développement

Étapes réalisées sous Windows

1. installation de hadoop sous windows

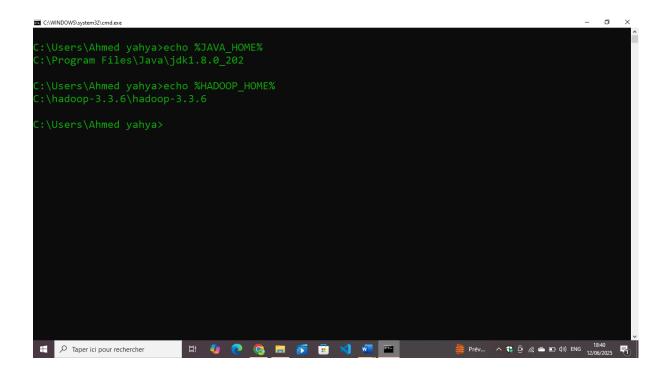
Pour utiliser Hadoop directement sur Windows, sans passer par une machine virtuelle ou un accès SSH, les étapes suivantes ont été effectuées :

- 1. Téléchargement et installation de Hadoop (version 3.3.6 compatible avec Java 8).
- 2. Configuration des variables d'environnement nécessaires :
 - a. JAVA HOME pointant vers l'installation de Java 1.8
 - b. HADOOP HOME pointant vers le dossier Hadoop
 - c. Ajout du dossier %HADOOP HOME%\bin au PATH Windows

Commandes utilisées pour vérifier la configuration :

echo %JAVA_HOME% echo %HADOOP HOME%

Capture 1 : Affichage des variables d'environnement correctement configurées.

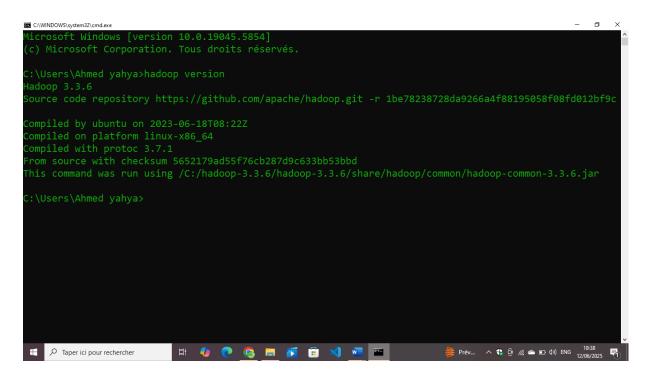


1.1 vérification de l'installation Hadoop

Pour s'assurer que Hadoop est bien installé et fonctionnel, la commande suivante a été utilisée

hadoop version

Capture 2 : Résultat de la commande **hadoop** version affichant la version de Hadoop ainsi que la version de Java utilisée.



2. lancement des services Hadoop

Avant de démarrer Hadoop, il est nécessaire de configurer certains fichiers XML essentiels (situés dans le dossier **etc/hadoop**) :

- core-site.xml : Spécifie l'URI du NameNode (hdfs://localhost:9000)
- hdfs-site.xml : Définit les chemins de stockage des données HDFS
- * mapred-site.xml : Configure MapReduce (à créer à partir d'un fichier modèle)
- yarn-site.xml : Configure les services YARN (ResourceManager, NodeManager)

Exemple d'extrait du fichier core-site.xml:

```
<configuration>
  <name>fs.defaultFS</name>
    <value>hdfs://localhost:9000</value>
  </property>
</configuration>
```

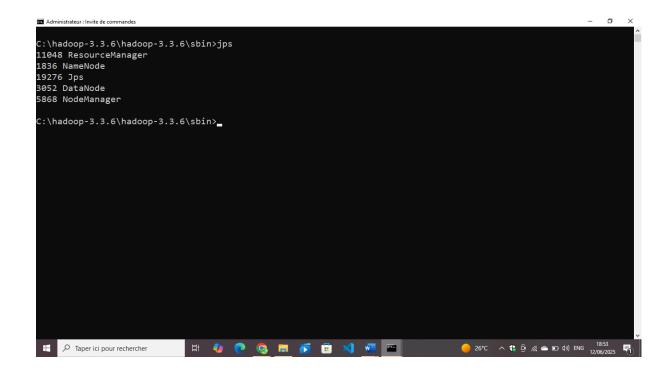
Ce fichier configure l'URI du **NameNode**, qui est ici défini sur localhost avec le port 9000. Cela permet à Hadoop de localiser le système de fichiers distribué (HDFS) sur la machine locale.

Commandes utilisées pour démarrer Hadoop:

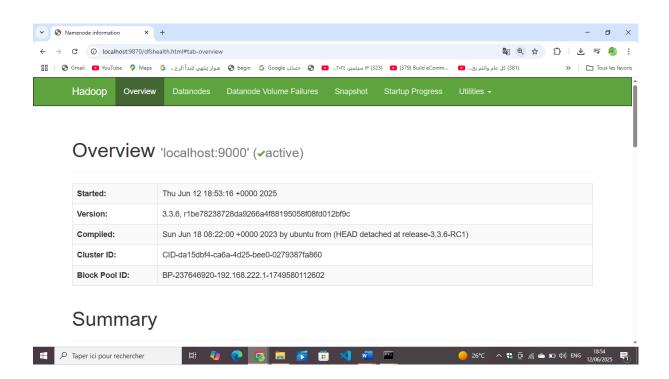
```
start-dfs.cmd
start-yarn.cmd
jps
```

- **start-dfs.cmd**: démarre les services HDFS (NameNode, DataNode)
- **start-yarn.cmd**: démarre les services YARN (ResourceManager, NodeManager)
- ⇒ jps : liste les processus Java actifs pour vérifier que les services tournent

Capture 3 : Résultat de la commande jps montrant les services actifs (NameNode, DataNode, ResourceManager, NodeManager, SecondaryNameNode, etc.)



Capture 4 : Interface Web Hadoop accessible via http://localhost:9870 (interface du NameNode)



Étapes négligées (et pourquoi) :

Étape	Description	Raison de la négligence
VirtualBox	Importer et exécuter la VM	Machine lente (HDD) →
	Debian	VM inutilisable
		efficacement
SSH avec PuTTY	Connexion au terminal de	Pas de VM utilisée, donc
	la VM	inutile
WinSCP	Copier les fichiers dans la	Fichiers gérés localement
	VM	sous Windows

Partie 2 : Exécution du compteur d'occurrences de mots

3. compilation avec maven

Nous avons créé un projet Maven nommé **WordCount** dans Eclipse, contenant les classes WC_Runner, WC_Reducer et WC_Mapper.

Commande exécutée dans Eclipse (Terminal Maven) :

Mavan run buils→Goals→ clean package→run

Capture 4 : Compilation réussie – le fichier JAR WordCount-1.0.0-SNAPSHOT.jar est bien généré dans le dossier target/.

```
eclipse-Env - WordCount/src/main/java/org/codewitharjun/WC Runner.java - Eclipse IDE
File Edit Source Refactor Navigate Search Project Run Window Help
ச 🔝 Problems 🦚 Servers 🎤 Terminal 🛍 Data Source Explorer 🔲 Properties 💂 Console 🗴
terminated> WordCount [Maven Build] C\Program Files\JavayJdK1.8.U_cUc\Dimyavav.co.
[INFO] Deleting D:\eclipse-Env\WordCount\target
                                            w.exe (13 juin 2025, 08:03:47 - 08:05:03) [pid: 18364]
  [INFO]
  [INFO] --- resources:3.3.1:resources (default-resources) @ WordCount ---
  [INFO] Copying 0 resource from src\main\resources to target\classes
  [INFO]
  [INFO] --- compiler:3.13.0:compile (default-compile) @ WordCount ---
  [INFO] Recompiling the module because of changed source code.
  [INFO] Compiling 3 source files with javac [debug target 8] to target\classes
  [TNF0]
  [INFO] --- resources:3.3.1:testResources (default-testResources) @ WordCount ---
  [INFO] Copying 0 resource from src\test\resources to target\test-classes
  [INFO]
  [INFO] --- compiler:3.13.0:testCompile (default-testCompile) @ WordCount ---
  [INFO] Recompiling the module because of changed dependency.
  [INFO]
  [INFO] --- surefire:3.2.5:test (default-test) @ WordCount ---
  [INFO]
  [INFO] --- jar:3.4.1:jar (default-jar) @ WordCount ---
  [IMFO] Building jar: D:\eclipse-Env\WordCount\target\WordCount-1.0-SNAPSHOT.jar
[INFO]
  [INFO] BUILD SUCCESS
  [INFO] ------
  [INFO] Total time: 50.927 s
  [INFO] Finished at: 2025-06-13T08:05:02Z
  [INFO] -----
                               H 🐠 🤨 🛅 🖬 🖼 👊 🚇 👰 🗸 🖼 🕞 🥱

→ Taper ici pour rechercher
```

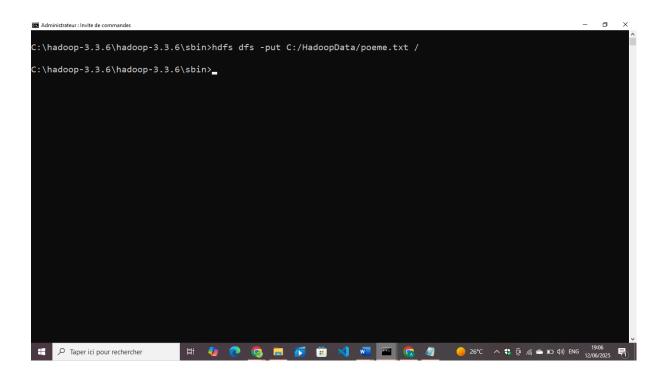
4. Copie du fichier texte dans HDFS

Le fichier poeme.txt est copié dans le système de fichiers HDFS.

Commande:

hdfs dfs -put poeme.txt /

Capture 5: Copie réussie du fichier poeme.txt dans HDFS.



5. Vérification de la présence du fichier dans HDFS

Commande:

hdfs dfs -ls /

© Capture 6 : Le fichier poeme.txt est visible dans le répertoire racine de HDFS.

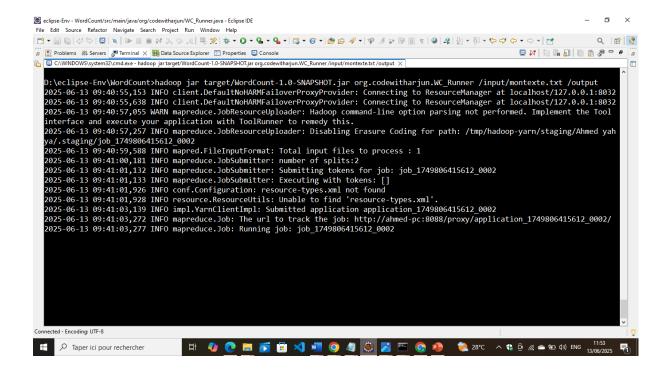
6. execution du job Hadoop (mapreduce)

Nous avons exécuté notre programme Hadoop WCount en utilisant le fichier JAR généré.

Commande:

 $hadoop\ jar\ target/WordCount-1.0-SNAPSHOT.jar\ org.codewith arjun. WC_Runner/input/montexte.txt\ /output$

Capture 7 : Le job est exécuté avec succès et passe à l'état Running sur YARN.



Commandes:

hdfs dfs -ls /results hdfs dfs -cat /results/*

Conclusion

Le TP a été effectué entièrement sur Windows pour des raisons de performance. Le job Hadoop a été compilé, lancé et vérifié avec succès. La plateforme est fonctionnelle sans passer par une VM grâce à une configuration adaptée aux contraintes matérielles.

TP2 – MongoDB (Base NoSQL)

1. Introduction

Ce rapport présente un travail pratique sur la base de données NoSQL MongoDB (version 2.6.4). L'objectif de ce TP est d'apprendre à manipuler une base MongoDB à travers l'invite de commande. Les tâches réalisées incluent la création d'une base de données, l'insertion de documents, l'exécution de requêtes de lecture, et la suppression de documents. Ce TP constitue

une première prise en main essentielle des concepts fondamentaux de MongoDB, y compris le stockage de données sous forme de documents JSON.

2. Installation de MongoDB

- Le logiciel MongoDB a été téléchargé sous forme de fichier ZIP (version 2.6.4) depuis le lien fourni. Les étapes suivantes ont été suivies :
 - Extraction de l'archive dans le répertoire C:\MongoDB
 - Création des dossiers C:\data et C:\data\db pour stocker les données.

3. Lancement du serveur et du client

- Démarrage du serveur avec 'mongod.exe'

```
## 2025-06-13109:56:16.587-00000 [TII/Monitor] query admin.system.indexes query: { expireAfterSeconds: { $exists: true } } planSummary: EOF Interturn: 0 nt Noskip: 0 nscanned: 0 nscanne
```

Capture 1 : Terminal mongod (serveur MongoDB lancé avec succès)

- Démarrage du client avec 'mongo.exe'

```
Microsoft Windows [version 10.0.19045.5854]
(c) Microsoft Corporation. Tous droits réservés.

C:\WINDOWS\system32\cd C:\MongoDB\bin

C:\MongoDB\bin\mongo.exe

MongoDB shell version: 2.6.4

connecting to: test

Welcome to the MongoDB shell.

For interactive help, type "help".

for more comprehensive documentation, see

http://docs.mongodb.org/

Questions? Try the support group

http://groups.google.com/group/mongodb-user

> use info

switched to db info

> db

info

> db

| Date |
```

Capture 2 : Terminal mongo (accès à la base de données via shell MongoDB)

4. Création de la base de données et insertion de documents

Commande pour sélectionner ou créer la base : 'use info'

○ Insertion du document Macbook Pro :

```
db.produits.insert({
  nom: "Macbook Pro",
  fabriquant: "Apple",
  prix: 17435.99,
  options: ["Intel Core i5", "Retina Display", "Long life battery"]
})
```

Insertion des documents DELL et Thinkpad X230 :

```
db.produits.insert([
{
    nom: "DELL",
    fabriquant: "Dell Technologies, Inc",
    prix: 1143,
```

```
options: ["Intel® Core™ Ultra 9 285H", "SSD", "32 Go"]
},
{
nom: "Thinkpad X230",
fabriquant: "Lenovo",
prix: 114358.74,
ultrabook: true,
options: ["Intel Core i5", "SSD", "Long life battery"]
}
])
```

Capture 3: Insertion des documents dans la collection produits

5. Requêtes de lecture et suppression

> Tous les produits :

db.produits.find()

Premier produit :

db.produits.findOne()

```
CANNOOWSuytent/Youndese-mongecres
> db.produits.findOne()
{
    "_id" : ObjectId("684bf6536e20f68bd7731448"),
    "nom" : "Macbook Pro",
    "fabriquant" : "Apple",
    "prix" : 17435.99,
    "options" : [
        "Intel Core i5",
        "Retina Display",
        "Long life battery"
    ]
}
> Taperici pour rechercher

## **D** Taper ici pour rechercher*

## **D** Ta
```

Produit par ID :

db.produits.find({ id: ObjectId("666a1b2c3d4e5f6789012345")})

ightharpoonup Prix > 13723:

db.produits.find({ prix: { \$gt: 13723 } })

```
COWNDOWS_uytenizer_mange.et
> db.produits.find({ prix: { $gt: 13723 } })
{ "_id" : ObjectId("684bf6536e20f68bd7731448"), "nom" : "Macbook Pro", "fabrique", "options" : [ "Intel Core i5", "Retina Display", "Long life battery" ] }
{ "_id" : ObjectId("684bf69e6e20f68bd773144a"), "nom" : "Thinkpad X230", "fabrique", "ultrabook" : true, "options" : [ "Intel Core i5", "SSD", "Long life battery"] }
{ "_id" : ObjectId("684c22946e20f68bd773144b"), "nom" : "Macbook Pro", "fabrique", "options" : [ "Intel Core i5", "Retina Display", "Long life battery"] }
{ "_id" : ObjectId("684c22a56e20f68bd773144d"), "nom" : "Thinkpad X230", "fabrique", "long life battery"] }
{ "_id" : ObjectId("684c22a56e20f68bd773144d"), "nom" : "Thinkpad X230", "fabrique", "long life battery"] }
} { "_id" : ObjectId("684c22a56e20f68bd773144d"), "nom" : "Thinkpad X230", "fabrique", "long life battery"] }
} { "_id" : ObjectId("684c22a56e20f68bd773144d"), "nom" : "Thinkpad X230", "fabrique", "long life battery"] }
} { "_id" : ObjectId("684c22a56e20f68bd773144d"), "nom" : "Thinkpad X230", "fabrique", "long life battery"] }
} { "_id" : ObjectId("684c22a56e20f68bd773144d"), "nom" : "Thinkpad X230", "fabrique", "long life battery"] }
} { "_id" : ObjectId("684c22a56e20f68bd773144d"), "nom" : "Thinkpad X230", "fabrique", "long life battery"] }
} { "_id" : ObjectId("684c22a56e20f68bd773144d"), "nom" : "Thinkpad X230", "fabrique", "long life battery"] }
} { "_id" : ObjectId("684c22a56e20f68bd773144d"), "nom" : "Thinkpad X230", "fabrique", "long life battery"] }
} { "_id" : ObjectId("684c22a56e20f68bd773144d"), "nom" : "Thinkpad X230", "fabrique", "long life battery"] }
} { [_id" : ObjectId("684c22a56e20f68bd773144d"), "nom" : "Thinkpad X230", "fabrique", "long life battery"] }
} { [_id" : ObjectId("684c22a56e20f68bd773144d"), "nom" : "Thinkpad X230", "fabrique", "long life battery"] }
} { [_id" : ObjectId("684c22a56e20f68bd77314d"), "nom" : "Thinkpad X230", "long life battery"] }
} { [_id" : ObjectId("684c22a56e20f68bd77314d"), "nom" : "Thinkpad X230", "lo
```

➤ ultrabook = true :

db.produits.findOne({ ultrabook: true })

```
| Composition |
```

Nom contient Macbook :

db.produits.find({ nom: /Macbook/ })

Nom commence par Macbook :

db.produits.find({ nom: /^Macbook/ })

```
CANNOOWS System 2 Conducts - mongoces - 0 X by Description of the conducts of
```

> Suppression Lenovo:

db.produits.remove({ fabriquant: "Lenovo" })

```
Capture 11
```

➤ Suppression par ID :

db.produits.remove({ id: ObjectId("666123456abcdef123456789")})

6. Conclusion

Ce premier TP m'a permis de me familiariser avec MongoDB, notamment avec sa structure orientée documents, la simplicité de ses commandes CRUD, et l'utilisation du shell Mongo. Grâce à ce TP, j'ai appris à manipuler une base NoSQL en mode console, à créer des collections dynamiquement, à rechercher des données avec filtres ou expressions régulières, et à effectuer des suppressions ciblées. Cette expérience pose les bases pour les TP futurs orientés vers l'interrogation avancée, l'indexation ou encore l'intégration avec des applications web.

TP-3 Spark : Détection d'amis communs dans un réseau social

Partie 1 – TP Spark Scala: Amis communs

3.1 Introduction

Cette partie présente l'utilisation d'**Apache Spark** avec **Scala** pour effectuer une analyse de graphe appliquée à un réseau social. L'objectif est de déterminer les amis communs entre utilisateurs à partir d'une liste d'adjacence. Le traitement est réalisé selon le modèle **MapReduce** à l'aide des transformations sur RDDs.

3.2 Préparation de l'environnement

Prérequis :

- ❖ Java 8
- ❖ Apache Spark 3.x
- **❖** Scala 2.13
- ❖ Fichier soc-LiveJournal1Adj.txt

Vérification des installations :

java -version spark-shell

Capture 1 – Lancement réussi de Spark Shell

3.3 Description du fichier source

Nom du fichier: soc-LiveJournal1Adj.txt

Format attendu:

<UserID>\t<FriendID1,FriendID2,...>

Exemple:

0 1, 2, 3

1 0, 2, 4

3.4 Étapes du traitement Spark

Étape 1 : Chargement du fichier

```
val data = sc.textFile("file:///C:/SparkTP/MutualFriends/soc-
      LiveJournal1Adj. txt")
Étape 2 : Prétraitement et découpage
      val data1 = data.map(x => x.split("\t")).filter(\underline{\phantom{}}.size == 2)
Étape 3 : Création des paires d'amis
def pairs(str: Array[String]) = {
  val user = str(0)
  val friends = str(1).split(",")
  for (f <- friends) yield {
    val pair = if (user < f) (user, f) else (f, user)
    (pair, friends)
Étape 4 : Intersection des listes d'amis
 val pairCounts = data1.flatMap(pairs).reduceByKey((a, b) =>
a. intersect(b))
```

Étape 5 : Formatage et enregistrement

}

}

```
val p1 = pairCounts.map { case ((a, b), mutuals) =>
s"$a\t$b\t${mutuals.mkString(",")}" }
```

pl. saveAsTextFile("output")

Capture 2 – Aperçu des 10 premières lignes affichées dans le terminal

3.5 Extraction de cas spécifiques

Fonction d'extraction

```
def afficherAmisCommun(userA: String, userB: String): String = {
  val amis = p1
    .map(_.split("\t"))
    .filter(x => x.length == 3 && ((x(0) == userA && x(1) == userB) ||
  (x(0) == userB && x(1) == userA)))
    .flatMap(x => x(2).split(",").filter(_.nonEmpty))
    .collect()

if (amis.isEmpty)
    s"$userA\t$userB\tAucun ami mutuel"
else
    s"$userA\t$userB\t${amis.mkString(",")}"
```

```
}
```

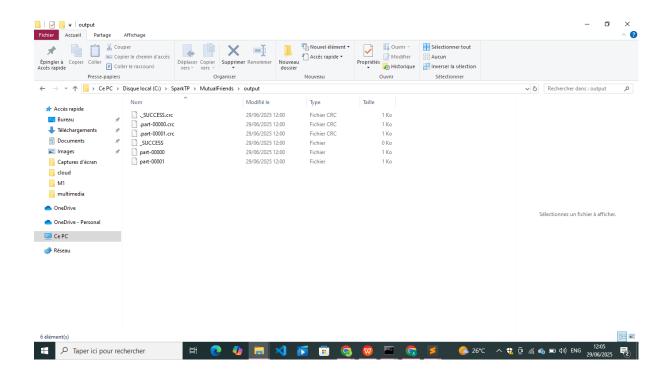
Appels à la fonction

```
val results = Seq(
   afficherAmisCommun("0", "4"),
   afficherAmisCommun("20", "22939"),
   afficherAmisCommun("1", "29826"),
   afficherAmisCommun("6222", "19272"),
   afficherAmisCommun("28041", "28056")
)
val answer = sc.parallelize(results)
answer.saveAsTextFile("output1")
```

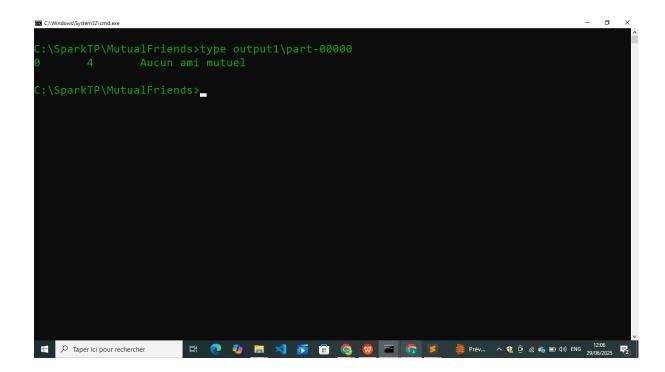
Capture 3 – Résultats affichés pour les 5 paires demandées

```
| C. W. Workerstein (C. W. W. C. Straing) | C. W. C. W
```

Capture 4 – Dossier output/ généré



Capture 5 - Contenu du fichier output1/part-00000



3.6 Conclusion

Ce TP Spark a permis de traiter un graphe social sous forme de liste d'adjacence. Les transformations Spark sur RDD (flatMap, reduceByKey, map, collect, saveAsTextFile) ont permis d'obtenir :

- ♦ L'ensemble des amis communs pour toutes les paires possibles
- Les amis communs pour des couples spécifiques d'utilisateurs
- ❖ Une organisation des résultats dans des répertoires distincts pour validation

L'utilisation de Spark s'est révélée efficace même en environnement local.

Partie 2 – Détection des amis communs avec noms en Scala Spark

4.1 Introduction

Dans cette suite, nous développons un programme **Scala Spark** (via spark-shell) pour traiter un fichier texte contenant :

```
<user id> <Nom> <friend id1>,<friend id2>,...
```

L'objectif est d'appliquer le même concept que précédemment mais en intégrant la gestion des noms utilisateurs, la génération de paires normalisées (triées), et la recherche précise des amis communs entre deux utilisateurs spécifiés par leur nom (ici Mohamed et Sidi).

4.2 Chargement et parsing

```
val data = sc.textFile("file:///C:/SparkTP/MutualFriends/friends_common.txt")
// Supprimer éventuelles lignes de titre/commentaires
val clean = data.filter(line => !line.startsWith("#"))
// Parser chaque ligne en (id, nom, liste_amis)
val parsed = clean.map { line =>
 val parts = line.trim.split("\\s+")
 val id = parts(0)
 val name = parts(1)
 val friends = if (parts.length > 2) parts(2).split(",").toList else List()
 (id, name, friends)
4.3 Création du mapping ID → Nom
val idToName = parsed.map(x \Rightarrow (x.1, x.2)).collect().toMap
4.4 Génération des paires triées (min, max)
val pairs = parsed.flatMap { case (id, name, friends) =>
 friends.map { fid =>
  val pair = if (id < fid) (id, fid) else (fid, id)
  (pair, friends)
 }
}
4.5 Calcul des amis communs
val mutualFriends = pairs.reduceByKey((list1, list2) => list1.intersect(list2))
4.6 Fonction pour afficher amis communs par noms (exemple Mohamed &
Sidi)
def afficherAmisCommuns(nomA: String, nomB: String): Unit = {
 // Chercher les IDs des noms donnés
 val ids = idToName.filter { case (id, name) => name == nomA || name == nomB }.keys.toList
 if (ids.length != 2) {
  println(s"Erreur : noms '$nomA' ou '$nomB' introuvables")
  return
 val pair = if (ids(0) < ids(1)) (ids(0), ids(1)) else (ids(1), ids(0))
 val result = mutualFriends.lookup(pair)
 if (result.nonEmpty) {
```

val amisNoms = result(0).filter(idToName.contains).map(idToName)

```
println(s"${pair._1}<$nomA> ${pair._2}<$nomB>: ${amisNoms.mkString(", ")}")
} else {
   println(s"${pair._1}<$nomA> ${pair._2}<$nomB>: Aucun ami commun")
}
}
```

4.7 Exemple d'utilisation

```
afficherAmisCommuns("Sidi", "Mohamed")
afficherAmisCommuns("Aicha", "Ahmed")
afficherAmisCommuns("Mohamed", "Leila")
```

4.8 Captures d'écran démonstratives et résultats clés

• Capture: Chargement, traitement et affichage des amis communs dans spark-shell

```
scala>
scala> :load C:/SparkTP/MutualFriends/MutualFriendsNames.scala
val args: Array[5tring] = Array()
Loading C:\SparkTP\MutualFriends\MutualFriendsNames.scala...
val data: org.apache.spark.rdd.RDD[5tring] = file:///C:/SparkTP/MutualFriends/friends_common.txt MapPartitionsRD
/SparkTP/MutualFriends/MutualFriendsNames.scala:1
val clean: org.apache.spark.rdd.RDD[5tring] = MapPartitionsRDD[2] at filter at C:/SparkTP/MutualFriends/MutualFr
val parsed: org.apache.spark.rdd.RDD[String, String, List[String])] = MapPartitionsRDD[3] at map at C:/SparkTP/
iendsNames.scala:1
val idToName: scala.collection.immutable.Map[String,String] = HashMap(4 -> Ahmed, 5 -> Leila, 2 -> Mohamed, 3 ->
Sidi)
val pairs: org.apache.spark.rdd.RDD[((String, String), List[String])] = MapPartitionsRDD[5] at flatMap at C:/Spa
ualFriendsNames.scala:1
val mutualFriends: org.apache.spark.rdd.RDD[((String, String), List[String])] = ShuffledRDD[6] at reduceByKey at
nds/MutualFriendsNames.scala:1
def afficherAmisCommuns(nomA: String, nomB: String): Unit
sidi <--> Mohamed : Aicha
Aicha <--> Ahmed : Sidi
Mohamed <--> Leila :
scala>

Precum A the A the Aicha
Aicha <--> Leila :
scala>
```

Explication

Cette capture montre le chargement complet du script Scala dans Spark Shell, la création des structures RDD pour les données utilisateurs et leurs amis, ainsi que la définition de la fonction afficherAmisCommuns qui affiche la liste des amis communs entre deux utilisateurs donnés par leur nom.

Les exemples d'appels à cette fonction illustrent :

- ♦ Une paire avec amis communs (Sidi et Mohamed ont Aicha en commun),
- ♦ Une autre paire avec un ami commun différent (Aicha et Ahmed),
- ♦ Enfin, une paire sans ami commun (Mohamed et Leila).

Cette démonstration valide la bonne exécution et la pertinence du programme dans Spark.

4.9 Conclusion

Cette extension du TP a permis d'enrichir l'analyse des amis communs en intégrant la gestion des noms d'utilisateurs et en permettant une recherche ciblée entre deux personnes précises.

Grâce à Spark en Scala, nous avons pu:

- ♦ Traiter un fichier complexe associant ID, noms et listes d'amis,
- ♦ Générer des paires normalisées pour éviter les doublons,
- ♦ Calculer efficacement les amis communs par paires,
- ♦ Mettre en place une fonction simple pour afficher les amis communs entre deux utilisateurs identifiés par leur nom.

Cette approche démontre la flexibilité de Spark pour manipuler des graphes sociaux complexes et illustre comment exploiter pleinement les capacités distribuées de Spark tout en gardant une interface utilisateur conviviale.

Conclusion generale

Les Travaux Pratiques ont permis de manipuler concrètement plusieurs outils essentiels de l'écosystème Big Data.

- ♣ Avec **Hadoop**, nous avons appris à segmenter et traiter des données massives à l'aide du paradigme **MapReduce**.
- ♣ Grâce à **MongoDB**, nous avons découvert un modèle de base de données souple, sans schéma fixe, adapté aux structures de données modernes.

♣ Enfin, Apache Spark associé à Scala nous a permis de traiter rapidement de grands ensembles de données en mémoire, notamment pour l'analyse de graphes comme les réseaux sociaux.

Ces TP nous ont permis de mieux comprendre les enjeux et les solutions techniques du Big Data, ainsi que d'appliquer les bases de la programmation distribuée dans un environnement réel. Ils constituent une base solide pour aborder des projets plus avancés d'analyse de données à grande échelle.