8 Travaux pratiques

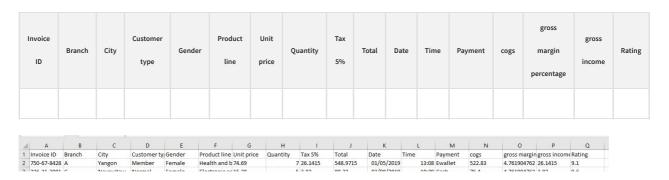
Durant cette semaine, nous continuerons notre étude de les applications Mapreduce en réalisant 3 projets de différents sujets. Dans la plupart du temps, vous devez compléter un morceau de code et ensuite l'appliquer sur un jeu de données. (Copiez le code dans JupyterNote book et complétez). Vous pouvez vérifier si votre code est correctement implémenté à l'aide des expected outputs.

8.1 TP 01: Les ventes d'un supermarché

La croissance des supermarchés dans la plupart des villes peuplées est en augmentation et la concurrence sur le marché est également élevée. L'ensemble de données est l'une des ventes historiques de l'entreprise de supermarché qui a enregistré dans 3 succursales différentes pendant 3 mois des données.

8.1.1 Le fichier d'import: supermarket_sales_Module7.csv

Le fichier est sous la forme suivant:



"

L'objective de ce TP est donc de calculer le total des ventes par villes.

8.1.2 Copier des fichiers sur un conteneur Docker

Mon fichier d'import csv est localisé sur mon disque C,

C:\Users\minglei.jiang\Documents\Gitlab\lpcafe\Module7 BigData, maintenant la première étape est donc de copier ce fichier d'import dans notre container docker.



8.1.2.1 Les containers en run

Ouvrir votre Invite de commandes et taper

docker container ls

```
The state of the s
```

Vous devez normalement voir tous les containers en run sur votre ordinateur. Dans mon exemple, nous avons utiliser le container MJ_TEST pour ce module. Nous allons donc copier le fichier d'import supermarket_sales_Module7.csv dans ce container pour la suite du TP.

8.1.2.2 Copier le fichier

Nous allons donc maintenant copier le fichier d'import csv dans notre container de test: MJ_TEST

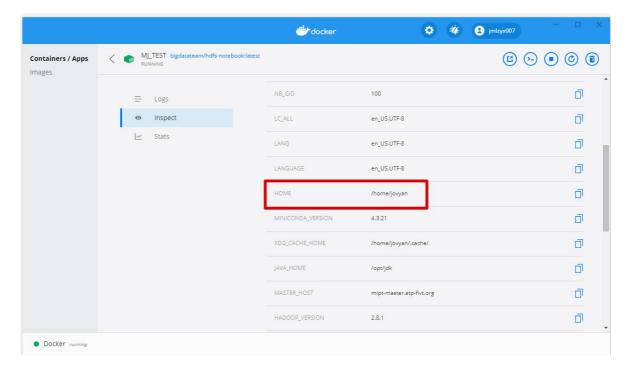
Vous pouvez donc exécuter le code suivant pour le faire:

docker cp "C:\Users\minglei.jiang\Documents\Gitlab\lpcafe\Modules\Module7
BigData\supermarket_sales_Module7.csv" MJ_TEST:/home/jovyan/

```
C:\WINDOWS\system32>docker cp "C:\Users\minglei.jiang\Documents\Gitlab\lpcafe\Modules\Module7 BigOata\supermarket_sales Module7.csv" M3_TEST:/home/jovyan/
C:\WINDOWS\system32>
```

Où "C:\Users\minglei.jiang\Documents\Gitlab\lpcafe\Modules\Module7

BigData\supermarket_sales_Module7.csv" est le chemin complet de notre fichier csv, MJ_TEST est le nom du container, cp signifie que "copy" et /home/jovyan/ est le path du page d'accueil de container que vous pouvez trouvez dans les configurations du container:



Expected Output 8.1.2:

Vous devez normalement trouver que le fichier est présent, après l'exécution de la commande, dans le page d'accueil de votre container via Jupyternotebook lancé sur localhost:



8.1.3 Copier le fichier d'import dans HDFS

Nous allons tout d'abord créer un nouveau dossier **MapReduceProjets** pour centraliser nos fichiers d'import:

Nous utilisons la commende -copyFromLocal pour copier un fichier local dans le HDFS.

```
!hdfs dfs -copyFromLocal /home/jovyan/supermarket_sales_Module7.csv
MapReduceProjets/
```

Expected Output 8.1.3:

Vous devez normalement trouver que le fichier est présent, après l'exécution de la commande, dans le dossier MapReduceProjets.

```
In [28]: | hdfs dfs -copyFromLocal /home/jovyan/supermarket_sales_Module7.csv MapReduceProjets/

In [29]: | lhdfs dfs -ls MapReduceProjets

Found 1 items
-rw-r--- 1 jovyan supergroup 132266 2021-01-25 19:21 MapReduceProjets/supermarket_sales_Module7.csv

In [ ]: |
```

8.1.4 mapperTP01.py

L'objective de mapperTP01.py est de définir les paires clé/valeur. Dans notre cas, il s'agit de se concentrer sur les deux colonnes: City et Total.

```
#!/usr/bin/env python
from __future__ import print_function
import sys

# input comes from STDIN (standard input)
for @1 in @2:
    # remove leading and trailing whitespace
    line = @3
    # split the line into words
    words = @4
    # Afficher cle valeur city and Total
    print(words[@4],words[@5], sep = "\t")
```

Une fois que vous aurez terminé l'implémentation(en complétant les 5 champs vides, 01 ... 05), testez mapperTP01.py en complétant le code suivant(Champ vide 06), sachant que nous voulons négliger la phase reduce pour le moment:

Si tout se passe bien, vous devez avoir les détails d'exécution suivant:

```
-output outTp01
   Deleted outTp01
packageJobJan: [/tmp/hadoop-unjar8640114373007532045/] [] /tmp/streamjob2281832589545419504.jar tmpDir=null 21/01/25 22:19:03 INFO client.RMProxy: Connecting to ResourceManager at /0.0.0.808022 21/01/25 22:19:04 INFO client.RMProxy: Connecting to ResourceManager at /0.0.0.808022 21/01/25 22:19:04 INFO mapred.FileInputFormat: Total input files to process: 1 21/01/25 22:19:04 INFO mapreduce.JobSubmitter: number of splits: 2 21/01/25 22:19:04 INFO mapreduce.JobSubmitter: Submitting tokens for job: job_1611590084730_0009 21/01/25 22:19:04 INFO impl.YarnClientImpl: Submitted application application_1611590084730_0009 21/01/25 22:19:04 INFO impl.YarnClientImpl: Submitted application application_1611590084730_0009 21/01/25 22:19:04 INFO mapreduce.Job: The url to track the job: http://l7ed2d25ea70:8088/proxy/application_1611590084730_0009 21/01/25 22:19:09 INFO mapreduce.Job: Job job_1611590084730_0009 running in uber mode: false 21/01/25 22:19:09 INFO mapreduce.Job: map 0% reduce 0% 21/01/25 22:19:10 INFO mapreduce.Job: map 10% reduce 0% 21/01/25 22:19:11 INFO mapreduce.Job: Job job_1611590084730_0009 completed successfully 21/01/25 22:19:17 INFO mapreduce.Job: Counters: 31 file System Counters
    packageJobJar: [/tmp/hadoop-uniar8640114373007532045/] [] /tmp/streamiob2281832589545419504.jar tmpDir=null
                                  5 22:19:17 INFO mapreduce.Job: Counters: 31
File System Counters
FILE: Number of bytes read=0
FILE: Number of bytes written=277810
FILE: Number of read operations=0
FILE: Number of large read operations=0
FILE: Number of bytes write operations=0
HDFS: Number of bytes read=136626
HDFS: Number of bytes written=24520
HDFS: Number of read operations=10
HDFS: Number of large read operations=0
HDFS: Number of large read operations=0
HDFS: Number of write operations=4
Job Counters
                                   Job Counters
                                                                    Killed map tasks=1
                                                                  Killed map tasks=1
Launched map tasks=2
Data-local map tasks=2
Total time spent by all maps in occupied slots (ms)=7485
Total time spent by all rap tasks (ms)=7485
Total time spent by all map tasks (ms)=7485
Total vcore-milliseconds taken by all map tasks=7485
Total negabyte-milliseconds taken by all map tasks=7664640
                                  Map-Reduce Framework
                                                                   Map input records=1001
Map output records=1001
Input split bytes=264
                                                                    Spilled Records=0
                                                                   Failed Shuffles=0
Merged Map outputs=0
GC time elapsed (ms)=175
                                                                   CPU time spent (ms)=680
Physical memory (bytes) snapshot=330526720
Virtual memory (bytes) snapshot=3900993536
Total committed heap usage (bytes)=165150720
                                 File Input Format Counters
                                                                    Bytes Read=136362
   File Output Format Counters
Bytes Written=24520
21/01/25 22:19:17 INFO streaming.StreamJob: Output directory: outTp01
```

Vérifier le résultat de lancement votre application streaming en exécutant le code suivant:

```
!hdfs dfs -ls outTp01
print ("-----")
!hdfs dfs -text outTp01/part-00000 | head -5
print ("-----")
!hdfs dfs -text outTp01/part-00001 | tail -5
```

Expected Output 8.1.4:

```
Yangon 69.111
Yangon 649.299
```

8.1.5 reducerTP01.py

Passons à la phase reduce. L'objective de reducerTP01 est bien évidemment d'agréger les nombres total des ventes ville par ville. Regardons le code suivant:

```
from __future__ import print_function
from operator import itemgetter
import sys
current_prix = 0
city = None
01
    02
    city, prix = line.split("\t", 1)
    try:
       prix = float(prix)
    except ValueError:
            continue
    if 03:
        04
        if 05:
            print(current_city, current_prix) #print cle valeur
        06 #passer a la cle suivant (ville)
```

Une fois que vous aurez terminé l'implémentation(en complétant les 8 champs vides, 01 ... 08), testez mapperTP01.py et reducerTP01.py en complétant le code suivant(Champs vide 09 et 10):

Vérifier le résultat de lancement de votre application streaming en exécutant le code suivant:

```
!hdfs dfs -ls outTp01
print ("-----")
!hdfs dfs -text outTp01/part-00000
```

Expected Output 8.1.5:

8.1.6 Conclusion

Avec les deux programmes réalisés dans ce TP, nous arrivons à localiser les ventes totales par ville qui nous permettra d'identifier plus clairement la répartition des ventes entre les villes et quelle(s) villes nous rapporte la plus de vente.

8.2 TP 02: Calculer maximum et minimum du salaire par profession

Une façon de comprendre comment fonctionne une administration municipale consiste à examiner qui elle emploie et comment ses employés sont rémunérés. Ces données contiennent les noms, le titre du poste et la rémunération des employés de la ville de San Francisco sur une base annuelle de 2011 à 2014.

Nous avons pris les fichiers bruts ici[https://transparentcalifornia.com/salaries/san-francisco/] et les avons combinés / normalisés dans un seul fichier CSV.

8.2.1 Le fichier d'import: salaries_Module7.csv

Le fichier est sous la forme suivant:

Id	EmployeeName	JobTitle	BasePay	OvertimePay	OtherPay	Benefits	TotalPay	Year	Notes	Agency	Status

De la même manière que 8.1.2 et 8.1.3, nous copions le fichier **salaries_Module7.csv** dans notre dossier HDFS: **MapReduceProjets**

Expected result 8.2.1:

!hdfs dfs -ls MapReduceProjets/

```
In [72]: !hdfs dfs -ls MapReduceProjets/
Found 2 items
-rw-r-r-- 1 jovyan supergroup 16392360 2021-01-26 12:13 MapReduceProjets/salaries_Module7.csv
-rw-r--r-- 1 jovyan supergroup 132266 2021-01-25 19:21 MapReduceProjets/supermarket_sales_Module7.csv

In [ ]:
```

L'objective de ce TP02 est déterminer les salaires maximum et minimum pour chaque profession ainsi de compter combien de personnes ont touché ce max/min.

8.2.2 mapperTP02.py

L'objective de mapperTP02.py est également, comme TP01, de définir les paires clé/valeur. Dans notre cas, il s'agit de se concentrer sur les deux colonnes: **JobTitle** et **TotalPay**. En plus, il faut aussi afficher un compteur de 1. Donc ça fait en total une clé deux valeurs pour le flux de sortie.

```
#!/usr/bin/env python
from __future__ import print_function
import sys

################

#Avec l'aide de mapperTP01, compléter vous même mapperTP02
##############

# input comes from STDIN (standard input)

# remove leading and trailing whitespace
# split the line into words
# Afficher cle valeur city and Total
```

Une fois que vous aurez codé mapperTP02, testez mapperTP02.py, sachant que nous voulons négliger la phase reduce pour le moment:

Vérifier le résultat de lancement votre application streaming en exécutant le code suivant:

```
!hdfs dfs -ls outTp02
print ("-----")
!hdfs dfs -text outTp02/part-00000 | tail -5
print ("-----")
!hdfs dfs -text outTp02/part-00001 | tail -5
```

Expected Output 8.2.2:

```
Not provided 0.0 1
Counselor, Log Cabin Ranch -618.13 1
```

8.2.3 reducerTP02.py

Passons à la phase reduce. L'objective de reducerTP02 est donc de garder le salaire maximum et minimum pour chaque profession et de compter combien de personnes ont touché ce max/min.

Regardons le code suivant:

```
from operator import itemgetter
import sys
current_pro = None
min_salaire = 0
01:
   02
   pro, salaire, counter = line.split("\t", 3)
    try:
        salaire = float(salaire)
    except ValueError:
            continue
    try:
        counter = float(counter)
    except ValueError:
```

Une fois que vous aurez terminé l'implémentation(en complétant les 8 champs vides, 01 ... 12), testez mapperTP02.py et reducerTP02.py en complétant le code suivant:

Vérifier le résultat de lancement de votre application streaming en exécutant le code suivant:

```
!hdfs dfs -ls outTp02

print ("-----")

!hdfs dfs -text outTp02/part-00000 | head -5
```

Expected Output 8.2.3:

8.3 TP03: Déterminer l'âge moyen des personnes par sexe. dans la catastrophe du Titanic

Nous connaissons tous le désastre qui s'est produit le 14 avril 1912. Le gros navire géant de 46 000 tonnes a sombré à une profondeur de 13 000 pieds dans l'océan Atlantique Nord. Notre objectif est d'analyser les données obtenues après cette catastrophe. Hadoop MapReduce peut être utilisé pour traiter efficacement ces grands ensembles de données afin de trouver une solution à un problème particulier.

L'objective de ce TP est de faire une analyse du jeu de données Titanic Disaster, pour trouver l'âge moyen des hommes et des femmes décédés dans cette catastrophe avec MapReduce Hadoop.

8.3.1 Le fichier d'import: titanic_data.txt

Le fichier est sous la forme suivant:

PassengerID	Survived(0/1) /*1 If Person is dead */	Pclass	Name	Sex	Age	SibSp	Parch	Ticket	Fare	Cabin	Embarked

De la même manière que 8.1.2 et 8.1.3, nous copions le fichier salaries_Module7.csv dans notre dossier HDFS: MapReduceProjets

Expected result 8.3.1:

```
In [2]: Ihdfs dfs -ls MapReduceProjets/

Found 3 items
-rw-r--r- 1 jovyan supergroup
-rw-r--r-- 1 jovyan supergroup
```

8.3.2 mapperTP03.py

L'objective de mapperTP02.py est de définir les paires clé/ valeur. Mais cette fois ci avec une condition en plus qui est donc de filtrer sur toutes les personnes décédées.

Une fois que vous aurez codé mapperTP02, testez mapperTP02.py, sachant que nous voulons négliger la phase reduce pour le moment.

Vérifier le résultat de lancement votre application streaming en exécutant le code suivant:

```
!hdfs dfs -ls outTp03
print ("-----")
!hdfs dfs -text outTp03/part-00000 | tail -5
print ("-----")
!hdfs dfs -text outTp03/part-00001 | tail -5
```

Expected result 8.3.2:

8.3.3 reducerTP03.py

Passons à la phase reduce. L'objective de reducerTP03 est donc de calculer l'âge moyen par sexe des personnes décédées pendant la catastrophe. En déduit de la même logique que TP01 et TP02, implémentez le reducerTP03.py

Une fois que vous aurez terminé l'implémentation, testez mapperTP03.py et reducerTP03.py.

Vérifier le résultat de lancement de votre application streaming en exécutant le code suivant:

```
!hdfs dfs -ls outTp03

print ("-----")

!hdfs dfs -text outTp03/part-00000 | head -5
```

Expected Output 8.3.3:

```
Found 2 items
-rw-r--r- 1 jovyan supergroup 0 2021-01-30 01:04 outTp03/_SUCCESS
-rw-r--r- 1 jovyan supergroup 61 2021-01-30 01:04 outTp03/part-00000
-----('female', 28.84771573604061)
('male', 27.276021505376345)
```

```
In [25]: |hdfs dfs -ls outTp03 | print ("-------") | hdfs dfs -text outTp03/part-00000 | tail -5 | Found 2 items | 0 2021-01-30 01:04 outTp03/_SUCCESS | 61 2021-01-30 01:04 outTp03/_success | 61 2021-01-30 01:04 outTp03/part-00000 | ('female', 28.84771573604061) | ('male', 27.276021505376345)
```