TP1 - Le traitement Batch avec Hadoop HDFS et Map Reduce



Télécharger PDF



Objectifs du TP

Initiation au framework hadoop et au patron MapReduce, utilisation de docker pour lancer un cluster hadoop de 3 noeuds.

Outils et Versions

• Apache Hadoop [http://hadoop.apache.org/] Version: 2.7.2.

- Docker [https://www.docker.com/] Version 17.09.1
- IntelliJ IDEA [https://www.jetbrains.com/idea/download/] Version Ultimate
 2016.1 (ou tout autre IDE de votre choix)
- Java [http://www.oracle.com/technetwork/java/javase/downloads/index.html] Version 1.8.
- Unix-like ou Unix-based Systems (Divers Linux et MacOS)

Hadoop

Présentation

Apache Hadoop [../hadoop.apache.org] est un framework open-source pour stocker et traiter les donné es volumineuses sur un cluster. Il est utilisé par un grand nombre de contributeurs et utilisateurs. Il a une licence Apache 2.0.



Hadoop et Docker

Pour déployer le framework Hadoop, nous allons utiliser des contenaires Docker [https://www.docker.com/]. L'utilisation des contenaires va garantir la consistance entre les environnements de développement et permettra de réduire considérablement la complexité de configuration des machines (dans le cas d'un accès natif) ainsi que la lourdeur d'exécution (si on opte pour l'utilisation d'une machine virtuelle).

Nous avons pour le déploiement des ressources de ce TP suivi les instructions présentées ici [https://github.com/kiwenlau/hadoop-cluster-docker].

Installation

Nous allons utiliser tout au long de ce TP trois contenaires représentant

respectivement un noeud maître (Namenode) et deux noeuds esclaves (Datanodes).

Vous devez pour cela avoir installé docker sur votre machine, et l'avoir correctement configuré. Ouvrir la ligne de commande, et taper les instructions suivantes:

1. Faire un pull de l'image docker:

```
sudo docker pull kiwenlau/hadoop:1.0
```

2. Cloner le repo github contenant les fichiers nécessaires pour le lancement des contenaires et leur configuration:

```
git clone https://github.com/liliasfaxi/hadoop-cluster-docker
```

3. Créer le réseau Hadoop:

```
sudo docker network create --driver=bridge hadoop
```

4. Démarrer les trois contenaires:

```
cd hadoop-cluster-docker
sudo ./start-container.sh
```



Attention

Le script *start-container.sh* va réinitialiser les trois contenaires. Si vous voulez redémarrer un contenaire déjà créé, il ne faut pas l'exécuter de nouveau: tout sera effacé. Au lieu de cela, taper simplement (pour le master container, par exemple):

```
docker exec -it hadoop-master bash
```

Le résultat de cette exécution sera le suivant:

```
start hadoop-master container...
start hadoop-slave1 container...
start hadoop-slave2 container...
```

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

Vous vous retrouverez dans le shell du namenode, et vous pourrez ainsi manipuler le cluster à votre guise. La première chose à faire, une fois dans le contenaire, est de lancer hadoop et yarn. Un script est fourni pour cela, appelé start-hadoop.sh. Lancer ce script.

```
./start-hadoop.sh
```

Le résultat devra ressembler à ce qui suit:

```
root@hadoop-master:~# ./start-hadoop.sh

Starting namenodes on [hadoop-master]
hadoop-master: Warning: Permanently added 'hadoop-master,172.22.0.2' (ECDSA) to the list of known hosts.
hadoop-master: starting namenode, logging to /usr/local/hadoop/logs/hadoop-root-namenode-hadoop-master.out
hadoop-slave1: Warning: Permanently added 'hadoop-slave1,172.22.0.3' (ECDSA) to the list of known hosts.
hadoop-slave2: Warning: Permanently added 'hadoop-slave2,172.22.0.4' (ECDSA) to the list of known hosts.
hadoop-slave2: starting datanode, logging to /usr/local/hadoop/logs/hadoop-root-datanode-hadoop-slave2.out
hadoop-slave1: starting datanode, logging to /usr/local/hadoop/logs/hadoop-root-datanode-hadoop-slave1.out
Starting secondary namenodes [0.0.0.0]
0.0.0.0: Warning: Permanently added '0.0.0.0' (ECDSA) to the list of known hosts.
0.0.0.0: starting secondarynamenode, logging to /usr/local/hadoop/logs/hadoop-root-secondarynamenode-hadoop-master.out
hadoop-slave2: Warning: Permanently added 'hadoop-slave2,172.22.0.4' (ECDSA) to the list of known hosts.
hadoop-slave2: Warning: Permanently added 'hadoop-slave2,172.22.0.4' (ECDSA) to the list of known hosts.
hadoop-slave2: starting nodemanager, logging to /usr/local/hadoop/logs/yarn-root-nodemanager-hadoop-slave2.out
[hadoop-slave1: starting nodemanager, logging to /usr/local/hadoop/logs/yarn-root-nodemanager-hadoop-slave2.out
```

Premiers pas avec Hadoop

Toutes les commandes interagissant avec le systè me Hadoop commencent par hadoop fs. Ensuite, les options rajouté es sont trè s largement inspiré es des commandes Unix standard.

• Cré er un ré pertoire dans HDFS, appelé input. Pour cela, taper:

```
hadoop fs -mkdir -p input
```

¥

Erreur

Si pour une raison ou une autre, vous n'arrivez pas à créer le répertoire *input*, avec un message ressemblant à ceci: ls: `.': No such file or directory, veiller à construire l'arborescence de l'utilisateur principal (root), comme suit:

hadoop fs -mkdir -p /user/root

Nous allons utiliser le fichier purchases.txt [https://drive.google.com/open?id=0Bz7DokLRQvx7YnZ4NHBLX3InOEk] comme entrée pour le traitement MapReduce. Pour copier le fichier purchases.txt dans HDFS sous le ré pertoire input, télécharger ce fichier dans la machine master:

```
wget https://s3-eu-west-1.amazonaws.com/insat.lilia.bigdata.buc
```

Charger le fichier purchases dans le répertoire input que vous avez créé:

```
hadoop fs -put purchases.txt input
```

• Pour afficher le contenu du ré pertoire input, la commande est:

```
hadoop fs -ls input
```

Pour afficher les dernières lignes du fichier purchases:

```
hadoop fs -tail input/purchases.txt
```

Le résultat suivant va donc s'afficher:

```
[root@hadoop-master:~# hadoop fs -tail input/purchases.txt
31
      17:59 Norfolk Toys 164.34 MasterCard
2012-12-31
            17:59 Chula Vista
                                  Music 380.67 Visa
              1/:59 Hialeah Toys
17:59 Indiana
2012-12-31
                                 115.21 MasterCard
            17:59
2012-12-31
                                   Men's Clothing 158.28 MasterCard
             17:59 Norfolk Garden 414.09 MasterCard
2012-12-31
             17:59 Baltimore
2012-12-31
                                   DVDs
                                          467.3 Visa
2012-12-31
             17:59 Santa Ana
                                   Video Games
                                                144.73 Visa
             17:59
17:59
2012-12-31
                     Gilbert Consumer Electronics
                                                 354.66 Discover
                     Memphis Sporting Goods 124.79 Amex
2012-12-31
             17:59 Chicago Men's Clothing 386.54 MasterCard
2012-12-31
                                          118.04 Cash
2012-12-31
             17:59
                     Birmingham
                                   CDs
2012-12-31
             17:59
                                   Health and Beauty
                                                         420.46 Amex
                     Las Vegas
2012-12-31
              17:59
                     Wichita Toys
                                   383.9 Cash
                     Tucson Pet Supplies
                                           268.39 MasterCard
2012-12-31
              17:59
                                 Women's Clothing
2012-12-31
             17:59
                    Glendale
                                                        68.05
                                                                Amex
2012-12-31
             17:59
                    Albuquerque
                                   Toys 345.7 MasterCard
                     Rochester
                                           399.57 Amex
              17:59
                                   DVDs
2012-12-31
                                         277.27 Discover
                     Arlington
2012-12-31
              17:59
                                   Baby
                                   Women's Clothing 134.95 MasterCard
2012-12-31
              17:59
2012-12-31
             17:59
                     Corpus Christi DVDs 441.61 Discover
root@hadoop-master:~#
```

Nous présentons dans le tableau suivant les commandes les plus utilisées pour

manipuler les fichiers dans HDFS:

Instruction	Fonctionnalité	
hadoop fs -ls	Afficher le contenu du ré pertoire racine	
hadoop fs -put file.txt	Upload un fichier dans hadoop (à partir du répertoire courant linux)	
hadoop fs -get file.txt	Download un fichier à partir de hadoop sur votre disque local	
hadoop fs -tail file.txt	Lire les derniè res lignes du fichier	
hadoop fs -cat file.txt	Affiche tout le contenu du fichier	
hadoop fs -mv file.txt newfile.txt	Renommer le fichier	
hadoop fs -rm newfile.txt	Supprimer le fichier	
hadoop fs -mkdir myinput	Cré er un ré pertoire	
hadoop fs -cat file.txt \ less	Lire le fichier page par page	

Interfaces web pour Hadoop

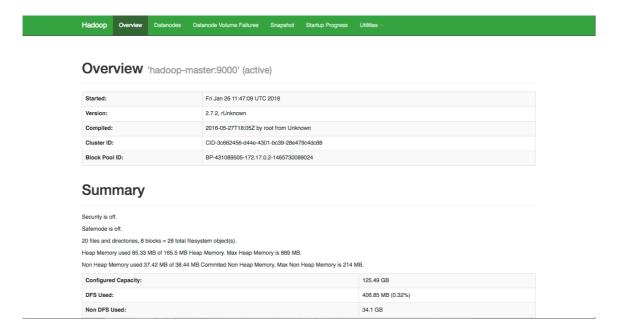
Hadoop offre plusieurs interfaces web pour pouvoir observer le comportement de ses différentes composantes. Vous pouvez afficher ces pages en local sur votre machine grâce à l'option -p de la commande docker run . En effet, cette option permet de publier un port du contenaire sur la machine hôte. Pour pouvoir publier tous les ports exposés, vous pouvez lancer votre contenaire en utilisant l'option -P .

En regardant le contenu du fichier start-container.sh fourni dans le projet,

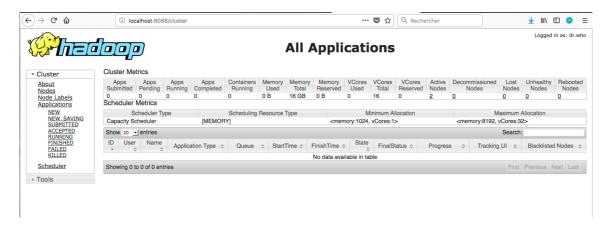
vous verrez que deux ports de la machine maître ont été exposés:

- Le port **50070**: qui permet d'afficher les informations de votre namenode.
- Le port **8088**: qui permet d'afficher les informations du resource manager de Yarn et visualiser le comportement des différents jobs.

Une fois votre cluster lancé et prêt à l'emploi, vous pouvez, sur votre navigateur préféré de votre machine hôte, aller à : http://localhost:50070 . Vous obtiendrez le résultat suivant:



Vous pouvez également visualiser l'avancement et les résultats de vos Jobs (Map Reduce ou autre) en allant à l'adresse: http://localhost:8088



Map Reduce

Présentation

Un Job Map-Reduce se compose principalement de deux types de programmes:

- Mappers: permettent d'extraire les donné es né cessaires sous forme de clef/valeur, pour pouvoir ensuite les trier selon la clef
- Reducers: prennent un ensemble de donné es trié es selon leur clef, et effectuent le traitement né cessaire sur ces donné es (somme, moyenne, total...)

Wordcount

Nous allons tester un programme MapReduce grâce à un exemple très simple, le *WordCount*, l'équivalent du *HelloWorld* pour les applications de traitement de données. Le Wordcount permet de calculer le nombre de mots dans un fichier donné, en décomposant le calcul en deux étapes:

- L'étape de Mapping, qui permet de découper le texte en mots et de délivrer en sortie un flux textuel, où chaque ligne contient le mot trouvé, suivi de la valeur 1 (pour dire que le mot a été trouvé une fois)
- L'étape de *Reducing*, qui permet de faire la somme des 1 pour chaque mot, pour trouver le nombre total d'occurrences de ce mot dans le texte.

Commençons par créer un projet Maven dans IntelliJ IDEA. Nous utiliserons dans notre cas JDK 1.8.

Définir les valeurs suivantes pour votre projet:

• GroupId: hadoop.mapreduce

• ArtifactId: wordcount

• Version: 1

• Ouvrir le fichier pom.xml, et ajouter les dépendances suivantes pour Hadoop,

HDFS et Map Reduce:

```
<dependencies>
   <dependency>
       <groupId>org.apache.hadoop</groupId>
       <artifactId>hadoop-common</artifactId>
       <version>2.7.2
   </dependency>
   <!-- https://mvnrepository.com/artifact/org.apache.hadoop/hado
   <dependency>
       <groupId>org.apache.hadoop</groupId>
       <artifactId>hadoop-mapreduce-client-core</artifactId>
       <version>2.7.2
   </dependency>
   <!-- https://mvnrepository.com/artifact/org.apache.hadoop/hado
   <dependency>
       <groupId>org.apache.hadoop</groupId>
       <artifactId>hadoop-hdfs</artifactId>
       <version>2.7.2
   </dependency>
   <dependency>
         <groupId>org.apache.hadoop</groupId>
         <artifactId>hadoop-mapreduce-client-common</artifactId>
         <version>2.7.2
     </dependency>
</dependencies>
```

- Créer un package tn.insat.tp1 sous le répertoire src/main/java
- Créer la classe *TokenizerMapper*, contenant ce code:

```
import org.apache.hadoop.io.IntWritable;
import org.apache.hadoop.io.Text;
import org.apache.hadoop.mapreduce.Mapper;

import java.io.IOException;
import java.util.StringTokenizer;

public class TokenizerMapper
    extends Mapper<Object, Text, IntWritable>{
```

```
private final static IntWritable one = new IntWritable(1);
private Text word = new Text();

public void map(Object key, Text value, Mapper.Context context
) throws IOException, InterruptedException {
    StringTokenizer itr = new StringTokenizer(value.toString());
    while (itr.hasMoreTokens()) {
        word.set(itr.nextToken());
        context.write(word, one);
    }
}
```

• Créer la classe IntSumReducer:

```
package tn.insat.tp1;
import org.apache.hadoop.io.IntWritable;
import org.apache.hadoop.io.Text;
import org.apache.hadoop.mapreduce.Reducer;
import java.io.IOException;
public class IntSumReducer
       extends Reducer<Text,IntWritable,Text,IntWritable> {
   private IntWritable result = new IntWritable();
   public void reduce(Text key, Iterable<IntWritable> values,
                      Context context
    ) throws IOException, InterruptedException {
       int sum = 0;
       for (IntWritable val : values) {
           System.out.println("value: "+val.get());
           sum += val.get();
        }
       System.out.println("--> Sum = "+sum);
       result.set(sum);
       context.write(key, result);
   }
}
```

Enfin, créer la classe WordCount:

```
package tn.insat.tp1;
import org.apache.hadoop.conf.Configuration;
import org.apache.hadoop.fs.Path;
import org.apache.hadoop.io.IntWritable;
import org.apache.hadoop.io.Text;
import org.apache.hadoop.mapreduce.Job;
import org.apache.hadoop.mapreduce.lib.input.FileInputFormat;
import org.apache.hadoop.mapreduce.lib.output.FileOutputFormat;
public class WordCount {
   public static void main(String[] args) throws Exception {
       Configuration conf = new Configuration();
       Job job = Job.getInstance(conf, "word count");
        job.setJarByClass(WordCount.class);
        job.setMapperClass(TokenizerMapper.class);
        job.setCombinerClass(IntSumReducer.class);
        job.setReducerClass(IntSumReducer.class);
        job.setOutputKeyClass(Text.class);
        job.setOutputValueClass(IntWritable.class);
       FileInputFormat.addInputPath(job, new Path(args[0]));
       FileOutputFormat.setOutputPath(job, new Path(args[1]));
       System.exit(job.waitForCompletion(true) ? 0 : 1);
   }
}
```

Tester Map Reduce en local

Dans votre projet sur IntelliJ:

- Créer un répertoire *input* sous le répertoire *resources* de votre projet.
- Créer un fichier de test: file.txt dans lequel vous insèrerez les deux lignes:

```
Hello Wordcount!
Hello Hadoop!
```

- Créer une configuration de type Application (Run->Edit Configurations...->+->Application).
- Définir comme Main Class: tn.insat.tp1.WordCount, et comme Program

 Arguments: src/main/resources/input/file.txt src/main/resources

/output

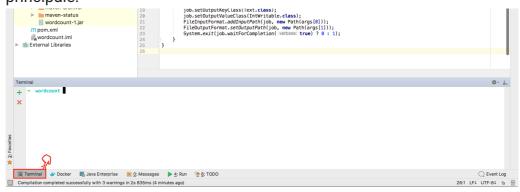
 Lancer le programme. Un répertoire output sera créé dans le répertoire resources, contenant notamment un fichier part-r-00000, dont le contenu devrait être le suivant:

```
Hadoop! 1
Hello 2
Wordcount! 1
```

Lancer Map Reduce sur le cluster

Dans votre projet IntelliJ:

- Créer une configuration Maven avec la ligne de commande: package install
- Lancer la configuration. Un fichier wordcount-1.jar sera créé dans le répertoire target du projet.
- Copier le fichier jar créé dans le contenaire master. Pour cela:
 - Ouvrir le terminal sur le répertoire du projet. Cela peut être fait avec IntelliJ en ouvrant la vue *Terminal* située en bas à gauche de la fenêtre principale.



• Taper la commande suivante:

```
docker cp target/wordcount-1.jar hadoop-master:/root/wordco
```

Revenir au shell du contenaire master, et lancer le job map reduce avec cette

commande:

```
hadoop jar wordcount-1.jar tn.insat.tp1.WordCount input output
```

Le Job sera lancé sur le fichier *purchases.txt* que vous aviez préalablement chargé dans le répertoire *input* de HDFS. Une fois le Job terminé, un répertoire *output* sera créé. Si tout se passe bien, vous obtiendrez un affichage ressemblant au suivant:

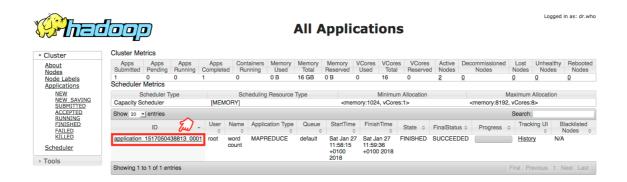
```
[root@hadoop-master:~# hadoop jar wordcount-1.jar tn.insat.tp1.WordCount input output
18/81/77 10:58:13 INFO client.RMProxy: Connecting to ResourceManager at hadoop-master/172.22.0.2:8032
18/81/77 10:58:14 WARN mapreduce.JobResourceUploader: Hadoop command-line option parsing not performed. Implement the Tool interface and execute y our application with ToolRunner to remedy this.
18/81/77 10:58:14 INFO input.FileInputFormat: Total input paths to process: 1
18/81/77 10:58:15 INFO imput.FileInputFormat: Total input paths to process: 1
18/81/77 10:58:15 INFO mapreduce.JobSubmitter: Submitting tokens for job: job_1517050438813_0001
18/81/77 10:58:15 INFO impl.YarnClientImpl: Submitted application application_1517050438813_0001
18/81/77 10:58:16 INFO mapreduce.Job: The url to track the job: http://hadoop-master:8088/proxy/application_1517050438813_0001/
18/81/77 10:58:12 INFO mapreduce.Job: map 0% reduce 0%
18/81/77 10:58:12 INFO mapreduce.Job: map 0% reduce 0%
18/81/77 10:59:11 INFO mapreduce.Job: map 0% reduce 0%
18/81/77 10:59:11 INFO mapreduce.Job: map 0% reduce 0%
18/81/77 10:59:12 INFO mapreduce.Job: map 0% reduce 0%
18/81/77 10:59:13 INFO mapreduce.Job: map 100% reduce 0%
18/81/77 10:59:37 INFO mapreduce.Job: map 100% reduce 100%
18/81/77 10:59:37 INFO mapreduce.Job: map 100% reduce 100%
18/81/77 10:59:37 INFO mapreduce.Job: Job job_1517950438813_0001 completed successfully
18/81/77 10:59:37 INFO mapreduce.Job: Job job_1517950438813_0001 completed successfully
18/81/77 10:59:37 INFO mapreduce.Job: Outpers: 49

File System Counters
                                                                                                      7 10:59:38 INFO mapreduce.Job: Counters: 49
File System Counters
FILE: Number of bytes read=2568324
FILE: Number of bytes written=4086870
FILE: Number of read operations=0
FILE: Number of large read operations=0
HDFS: Number of bytes written=491081
HDFS: Number of bytes written=491081
HDFS: Number of bytes written=491081
HDFS: Number of read operations=6
HDFS: Number of large read operations=0
HDFS: Number of write operations=0
Job Counters
                                                                                                            Job Counters
                                                                                                                                                                                                                Launched map tasks=1
                                                                                                                                                                                                       Launched map tasks=1
Launched reduce tasks=1
Data-local map tasks=1
Total time spent by all maps in occupied slots (ms)=57326
Total time spent by all reduces in occupied slots (ms)=6932
Total time spent by all reduce tasks (ms)=57326
Total time spent by all reduce tasks (ms)=6932
Total time spent by all reduce tasks (ms)=6932
Total vcore-milliseconds taken by all map tasks=57326
Total vcore-milliseconds taken by all reduce tasks=6832
Total megabyte-milliseconds taken by all map tasks=58701824
Total megabyte-milliseconds taken by all reduce tasks=6176768
uce Framework
                                                                                                Total megabyte-milliseconds taken by all redu
Map-Reduce Framework
Map input records=868279
Map output records=5872188
Map output bytes=67826664
Map output materialized bytes=1284159
Input split bytes=128
Combine input records=5872188
Combine output records=181438
Reduce input groups=50766
Reduce shuffle bytes=1284159
Reduce input records=181438
Reduce output records=181438
Reduce output records=181459
Reduce input records=50766
Spilled Records=304314
Shuffled Maps =1
Failed Shuffles=0
Merged Map outputs=1
GC time elapsed (ms)=225
CPU time spent (ms)=215
CPU time spent (ms)=225
CPU time spent (ms)=225
CPU time spent (ms)=225
CPU time spent (ms)=225
CPU time spent (ms)=216
CPU time spent (ms)=216
CPU time spent (ms)=225
CPU time spent (ms)=2
                                                                                                               Map-Reduce Framework
                                                                                                                                                                                                          WRONG_MAP=0
                                                                                                                                                                                                             WRONG REDUCE=0
                                                                                                         File Input Format Counters
Bytes Read=44337811
File Output Format Counters
Bytes Written=491081
```

En affichant les dernières lignes du fichier généré *output/part-r-00000*, avec hadoop fs -tail output/part-r-00000, vous obtiendrez l'affichage suivant:

Petersbu	ırg	8430
Philade]	lphia	8471
Phoenix	8431	
Pittsbur	rgh	8470
Plano	8323	
Portland	1	8367
Raleigh	8345	
Reno	8334	
Richmond		8388
Riversio	le	8338
Rocheste	er	8440
Rouge	8396	
Sacramer	nto	8597
Saint	8494	
San	42110	
	8416	
Scottsda		8443
Seattle		
Spokane		
Sporting		48207
Springs		
St.	16881	
Stocktor		8289
Supplies	6	8289 48265
Supplies Tampa	8400	
Supplies Tampa Toledo	8400 8314	
Supplies Tampa Toledo Toys	8400 8314 48463	
Supplies Tampa Toledo Toys Tucson	8400 8314 48463 8546	
Supplies Tampa Toledo Toys Tucson Tulsa	8400 8314 48463 8546 8444	
Supplies Tampa Toledo Toys Tucson Tulsa Vegas	8400 8314 48463 8546 8444 16957	
Supplies Tampa Toledo Toys Tucson Tulsa Vegas Video	8400 8314 48463 8546 8444 16957 48439	48265
Supplies Tampa Toledo Toys Tucson Tulsa Vegas Video Virginia	8400 8314 48463 8546 8444 16957 48439	
Supplies Tampa Toledo Toys Tucson Tulsa Vegas Video Virginia Visa	8400 8314 48463 8546 8444 16957 48439	48265
Supplies Tampa Toledo Toys Tucson Tulsa Vegas Video Virginia Visa Vista	8400 8314 48463 8546 8444 16957 48439 174018 8510	48265 8465
Supplies Tampa Toledo Toys Tucson Tulsa Vegas Video Virginia Visa Vista Washingt	8400 8314 48463 8546 8444 16957 48439 174018 8510	48265
Supplies Tampa Toledo Toys Tucson Tulsa Vegas Video Virginia Visa Vista Washingt Wayne	8400 8314 48463 8546 8444 16957 48439 174018 8510	48265 8465
Supplies Tampa Toledo Toys Tucson Tulsa Vegas Video Virginia Visa Vista Washingt Wayne Wichita	8400 8314 48463 8546 8444 16957 48439 174018 8510 con 8527 8547	48265 8465 8477
Supplies Tampa Toledo Toys Tucson Tulsa Vegas Video Virginia Visa Vista Washingt Wayne Wichita Winston-	8400 8314 48463 8546 8444 16957 48439 174018 8510 con 8527 8547 -Salem	48265 8465
Supplies Tampa Toledo Toys Tucson Tulsa Vegas Video Virginia Visa Vista Washingt Wayne Wichita Winston- Women's	8400 8314 48463 8546 8444 16957 48439 174018 8510 con 8527 8547 -Salem 48252	48265 8465 8477
Supplies Tampa Toledo Toys Tucson Tulsa Vegas Video Virginia Visa Vista Washingt Wayne Wichita Winston Women's Worth	8400 8314 48463 8546 8444 16957 48439 174018 8510 con 8527 8547 -Salem 48252 8462	48265 8465 8477
Supplies Tampa Toledo Toys Tucson Tulsa Vegas Video Virginia Visa Vista Washingt Wayne Wichita Winston Women's Worth York	8400 8314 48463 8546 8444 16957 48439 174018 8510 con 8527 8547 -Salem 48252 8462 8529	48265 8465 8477
Supplies Tampa Toledo Toys Tucson Tulsa Vegas Video Virginia Visa Vista Washingt Wayne Wichita Winston Women's Worth	8400 8314 48463 8546 8444 16957 48439 174018 8510 con 8527 8547 -Salem 48252 8462	48265 8465 8477

Il vous est possible de monitorer vos Jobs Map Reduce, en allant à la page: http://localhost:8088 . Vous trouverez votre Job dans la liste des applications comme suit:



Il est également possible de voir le comportement des noeuds esclaves, en allant à l'adresse: http://localhost:8041 pour slave1, et http://localhost:8042 pour slave2. Vous obtiendrez ce qui suit:



Homework

Pour la séance prochaine, l'objectif est d'utiliser un cluster AWS-EMR (Elastic Map Reduce) de Amazon pour exécuter un Job Map Reduce de votre choix sur un vrai cluster distribué. Pour cela, utiliser les comptes RosettaHub [https://www.rosettahub.com] qui vous ont été fournis.