## Université Paris 8

Cadre logiciel pour le big data - Automne 2021

# Compte rendu de projet

Auteur: ROQUI DAVID Encadrant: Mme.Jaziri RAKIA

Janvier, 2022



## Contents

1	Introduction			
2	Problématique 2			
3	Les données			
4	L'architecture  4.1 L'installation du cluster  4.1.1 Création et lancement des instances  4.1.2 Configuration du cluster Hadoop  4.1.3 Installation de Hive  4.1.4 Installation de Sqoop  4.1.5 Création de la base de données hive	4 8 11 12		
5	Les approches         5.1 Postulat          5.2 Le produit          5.3 Le lieu          5.4 Sensibilité à la pub	17 20		
6	Conslusion	21		

### 1 Introduction

Depuis les années 2010 la data est omniprésente chez les entreprises. Cela s'explique de part le fait qu'elle procure une quantité d'information importante à l'entreprise ce que la rend donc extrêmement rentable. En effet les données entreprises, bien stockée, utilisée et récoltée permettent de mieux cibler les clients, prédire leurs comportements et de ce fait adapter au mieux le produit vendu afin qu'ils répondent au mieux aux besoins actuels et futurs du client. C'est pourquoi il est maintenant vital pour une entreprise d'avoir une bonne politique data.

## 2 Problématique

Le profilage client existe depuis bien avant l'arriver des solutions big data. Cependant, avant l'arrivée de ces solutions le profilage était parfois assez rudimentaire et peu précis de par le fait que les données n'étaient pas aussi bien traitée qu'aujourd'hui, le savoir faire des data scientist et analyst n'existait pas ou alors se limitait aux statistiques, etc... Mon choix c'est porté sur un dataset contenant des données clients avec divers informations sur leurs vies privée et habitude d'achat. A partir du dataset que j'ai sélectionné on se pose la question suivante : "Est-il possible de faire un profil des clients afin de mieux répondre à leurs besoins actuels et futurs ?". L'intérête de répondre à une telle problématique est qu'une entreprise souhaitant mieux cibler sa clientèle actuelle ou future pourra désormais avoir une vision d'ensemble du comportement d'achat des clients et donc comment répondre aux mieux au besoins de ces derniers.

#### 3 Les données

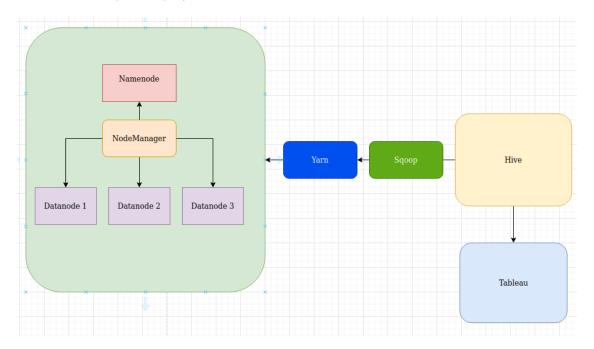
Le dataset utilisé (https://www.kaggle.com/imakash3011/customer-personality-analysis) contient les données d'achat de plusieurs clients et va nous permettre de prendre en entrée l'historique d'achat de plusieurs types de clients (Exemple: Diplômé de master avec deux enfants) et de voir comment ses différents types se comportent durant leurs achats afin de produire en sortie des représentations graphique permettant de visualiser facilement quel type de client il est rentable de démarcher pour tel ou tel type de produits. Voici un tableau résumant le contenu de chaques colonnes du dataset.

ID	L'identifiant du client
$Year_Birth$	La date d'anniverssaire du client.
Education	Le plus haut diplôme obtenu du client.
Marital <sub>S</sub> tatus	Le statu matrimonial du client.
Income	Le revenu annuel du client.
Kidhome	Le nombre d'enfants du client.
Teenhome	Le nombre d'adolescents du client.
$Dt_Customer$	La date d'embauche du client.
Recency	Le nombre de jours depuis le dernier achat du client.
MntWines	Nombre d'argent dépensé en vin (Sur deux ans).
MntFruits	Nombre d'argent dépensé en fruits (Sur deux ans).
MntMeatProducts	Nombre d'argent dépensé en viandes (Sur deux ans).
MntFishProducts	Nombre d'argent dépensé en poissons (Sur deux ans).
MntSweetProducts	Nombre d'argent dépensé en produits sucrés(On sup-
	pose ici que ce sont des bonbons ou autres confiseries
	sur deux ans).
MntGoldProds	Nombre d'argent dépensé en produits de luxe (Sur
	deux ans).

NumDealsPurchases	Nombre d'achats effectués.
NumWebPurchases	Nombre d'achats fait via internet.
NumCatalogPurchases	Nombre d'achats fait via le catalogue d'une marque.
NumStorePurchases	Nombre d'achat fait en magasin.
NumWebVisitsMonth	Nombre de visits du site web par mois.
AcceptedCmp1	Achat du produit après la première campagne pub-
	licitaire.
AcceptedCmp2	Achat du produit après la deuxième campagne pub-
	licitaire.
AcceptedCmp3	Achat du produit après la troisième campagne pub-
	licitaire.
AcceptedCmp4	Achat du produit après la quatrième campagne pub-
	licitaire.
AcceptedCmp5 text	Achat du produit après la cinquième campagne pub-
	licitaire.

## 4 L'architecture

L'architecture utilisée pour ce projet est la suivante:



- Un cloud aws comoosé de 4 machine EC2 sous Linux 16.04.
- Une base (Par base on entend la brique principale sur laquelle vont reposer les autres) Hadoop contenant:
  - Un namdenode.
  - Trois datanode.
  - Une brique hive qui va permettre de stocker les données.
  - Une brique mysql qui va nous permettre de stocker les données de façon (La base sql dans ce projet est utilisé pour pouvoir justifier l'utilisation de Sqoop, mais en soit un import csv des données directment sur Hive aurait suffit).
  - Une brique Sqoop qui va nous permettre d'importer récupérer les donées de la base de donnée mysql vers hive.

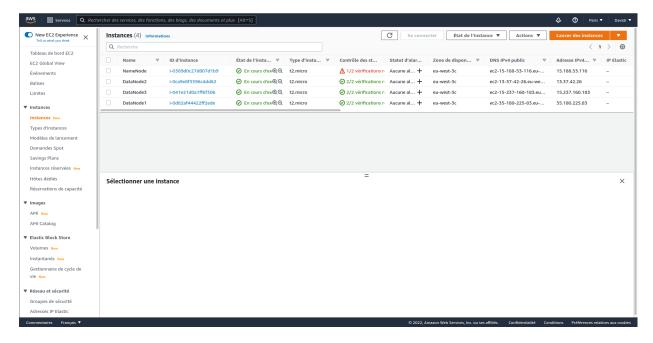
- Enfin Tableau est le dernier élement (qui n'est pas une brique) va nous permettre d'avoir une représentation graphique des résultats des différentes requêtes hive.

#### 4.1 L'installation du cluster

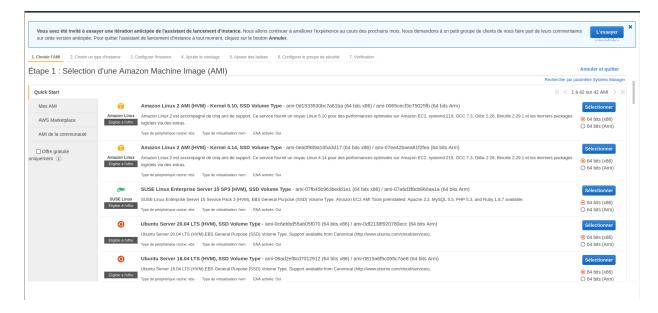
Le choix d'un cluster EC2 aws a été fais pour ce projet afin d'apprendre le fonctionnement d'un environnement cloud. La marche suivie va être détaillée dans les partie ci-dessous.

#### 4.1.1 Création et lancement des instances

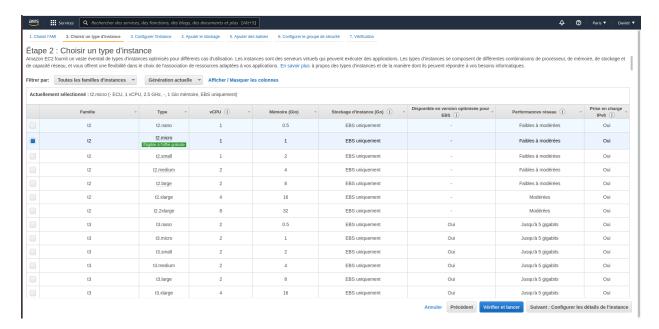
Dans un premier temps il s'agit de se rendre sur le panneau de configuration d'AWS EC2 et de cliquer sur "Lancer des instances"



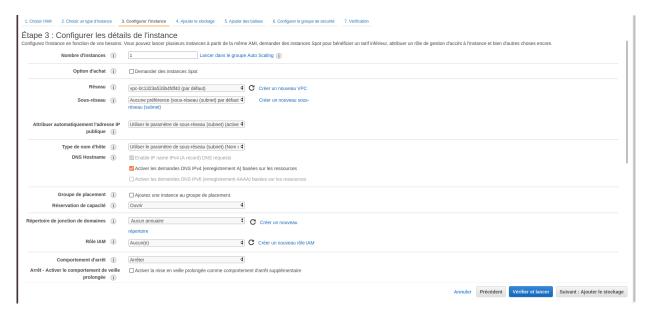
Une fois cela fait on choitsis la distribution de l'instance. Pour ce projet le choix d'Ubuntu 18.04 a été fait.



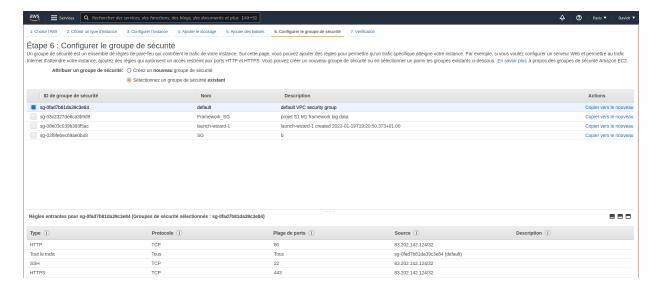
On séléctionne le type de machine qu'on souhaite utilisé. Dans ce projet les machines T2.micro on été séléctionnées de par le fait qu'elles font partis de l'offre gratuite d'AWS.



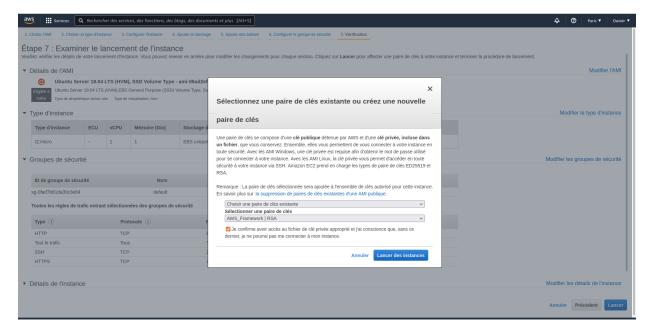
On configure le nombre d'instance que l'on souhaite avoir



On attribue un groupe de sécurité à notre instance avec des règles personnalisée comme le montre l'image ci-dessous



Enfin on applique un pair de clé RSA que l'on génére via le menu "paire de clés" sur le site AWS et qui nous permet de nous connecter à nos instances et garantissant à AWS que nous sommes bien autorisé.



Nous avons maintenant une instance créer et lancée. Nous allons maintenant installer les prérequis de base sur cette instance pour ensuite en faire une image et créer nos namenode. Pour cela on commence par ce connecter à l'instance via ssh -i et en spécifiant le chemin de la paire de clé aws.

On met à jours la machine.

ubuntu@ip-172-31-34-249:~\$ sudo apt-get update && sudo apt-get dist-upgrade

On installe Java.

ubuntu@ip-172-31-34-249:~\$ sudo apt-get install openjdk-8-jdk

On récupère Hadoop 2.8.1.

ubuntu@ip-172-31-34-249:~\$ wget http://apache.mirrors.tds.net/hadoop/common/hadoop-2.8.1/hadoop-2.8.1.tar.gz -P ~/Downloads

On l'extrait.

```
ubuntu@ip-172-31-34-249:~$ sudo tar zxvf ~/Downloads/hadoop-* -C /usr/local
```

On déplace hadoop dans son repertoire.

```
ubuntu@ip-172-31-34-249:~$ sudo mv /usr/local/hadoop-* /usr/local/hadoop
```

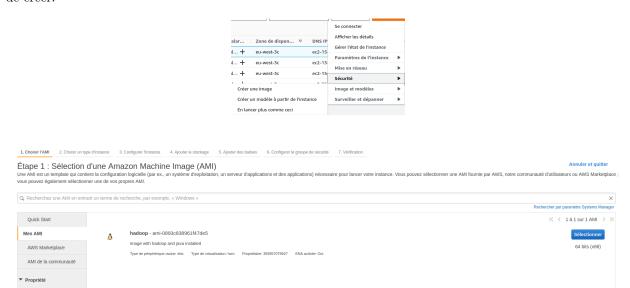
On met à our le bashrc afin de renseigner le chemin du répertoir d'Hadoop.

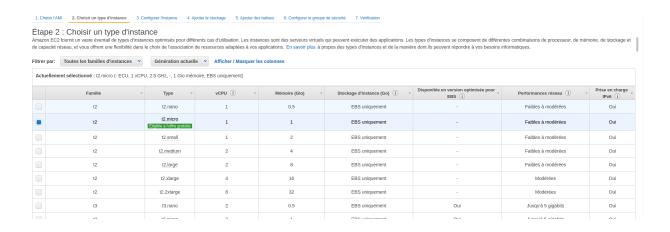
```
#JAVA
export JAVA_HOME=/usr/lib/jvm/java-8-openjdk-amd64
export PATH=$PATH:$JAVA_HOME/bin

#Hadoop
export HADOOP_HOME=/usr/local/hadoop
export PATH=$PATH:$HADOOP_HOME/bin

#Hadoop conf directory
export HADOOP_CONF_DIR=/usr/local/hadoop/etc/hadoop
```

Maintenant que nous avons fait tout le nécéssaire de base pour une machine EC2 d'un cluster Hadoop nous créons une image et lancons 3 autres machines (Les namenode) EC2 à partir de cette image. Nous faisons cela afin d'éviter d'avoir à faire la manipulation 3 fois de suites. La marche à suivre pour les configurations d'instances est la même que les précédentes à la différence que nous allons séléctionné l'AMI que nous venons de créer.







Nous avons maintenant 4 instances EC2 AWS de créer. Il s'agit maintenant de configurer les cluster afin de créer un cluster Hadoop/Hive/Sqoop.

#### 4.1.2 Configuration du cluster Hadoop



Afin que les machine puissent communiquer entre elles il faut utiliser le protocole SSH, afin de réaliser cela on génère une clé privé et une clé publique qui va être transmise autres autres machine en tant que "authorized key"



On ajout la clé publique aux "clés authorisées" pour chaque noeuds(Le Namenode compris)

cat ~/.ssh/id\_rsa.pub >> ~/.ssh/authorized\_keys

Lors du lancement d'Hadoop etc il faut que tous les noeuds se soient déjà connecté entre eux en SSH afin d'authorisé la nouvelle emprunte. C'est dans cet objectif qu'on se connecte en ssh depuis le namenode en ssh à tous le datanode afin de pouvoir authoriser l'empreinte ssh

```
ubuntuiglp-172-33-34-249:—$ ssh nnode
Welcome to Ubuntu 18.04.6 LTS (GNU/Linux 5.4.0-1063-aws x86_64)

* Documentation: https://help.ubuntu.com

* Management: https://landscape.canonical.com

* Support: https://ubuntu.com/advantage

System information as of Sat Jan 29 15:50:58 UTC 2022

System load: 0.0 Processes: 100
Usage of /: 13.8% of 29.02GB Users logged in: 1
Memory usage: 37% IP address for eth0: 172.31.34.249

Swap usage: 0%

0 updates can be applied immediately.

New release '20.04.3 LTS' available.
Run 'do-release-upgrade' to upgrade to it.

Last login: Sat Jan 29 15:33:09 2022 from 83.202.142.124
```

```
ubuntu@ip-172-31-34-249:-$ ssh dnode1
Welcome to Ubuntu 18.04.6 LTS (GNU/Linux 5.4.0-1063-aws x86_64)

* Documentation: https://help.ubuntu.com
* Management: https://landscape.canonical.com
https://lubuntu.com/advantage

System information as of Sat Jan 29 15:51:03 UTC 2022

System load: 0.0 Processes: 123
Usage of /: 10.5% of 29.02GB Users logged in: 0
Hemory usage: 36% IP address for eth0: 172.31.43.80
Swap usage: 0%

* Ubuntu Pro delivers the most comprehensive open source security and compliance features.
https://ubuntu.com/aws/pro
0 updates can be applied immediately.

Last login: Sat Jan 22 11:07:38 2022 from 172.31.34.249
```

Maintenant que les différents noeuds se connaissent, on peut commencer la configuration communes à tous les noeuds. On commence par spécifier le(s) type(s) de filesysteme

```
ubuntu@ip-172-31-43-80:~$ cd $HADOOP_CONF_DIR
ubuntu@ip-172-31-43-80:/usr/local/hadoop/etc/hadoop$ nano core-site.xml
```

On configure ensuite Yarn(A noté qu'on met l'adresse DNS public du namenode dans "value").

On copie la configuration de base de mapreduce (le template) dans le fichier de configuration de mapreduce.

```
ubuntu@ip-172-31-43-80:/usr/local/hadoop/etc/hadoop$ sudo cp mapred-site.xml.template mapred-site.xml
```

On configure mapreduce avec l'adresse DNS public du namenode afin de setup le jobtracker.

La configuration communes est maintenant terminé, il s'agit maintenance de configurer le Namenode.On configure ensuite le hdfs-site.xml afin de renseigner le nombre de réplication (Le nombre de namenode)

On créer un répertoire pour stocker les données

```
ubuntu@ip-172-31-43-80:/usr/local/hadoop/etc/hadoop$ sudo mkdir -p $HADOOP_HOME/data/hdfs/namenode
```

On créer un fichier slaves dans lequel on renseigne tout les "esclaves" soit les datanodes. On fait de même pour le maitre avec un fichier master (Non représenter ici afin d'éviter des redondances).

```
localhost
ec2-35-180-225-83.eu-west-3.compute.amazonaws.com
ec2-13-37-42-26.eu-west-3.compute.amazonaws.com
ec2-15-237-160-183.eu-west-3.compute.amazonaws.com
```

On arrive maintenant à la configuration des datanodes. On commence par la modification du fichier hdfs-site.xml.

On créer un répertoir pour les données.

```
ubuntu@ip-172-31-43-80:/usr/local/hadoop/etc/hadoop$ sudo mkdir -p $HADOOP_HOME/data/hdfs/datanode
```

On accorde les droits afin d'éviter des problèmes d'accès lors du lancement du cluster.

```
ubuntu@ip-172-31-43-80:/usr/local/hadoop/etc/hadoop$ sudo chown -R ubuntu $HADOOP_HOME
```

Nous avons maintenant finit la configuration globale, namenode et datanode. De ce fait nous pouvons donc maintenant lancer le cluster en executant le formatage, puis en lancant dfs, yarn et le jobhistory

```
ubuntu@ip-172-31-43-80:/usr/local/hadoop/etc/hadoop$ hdfs namenode -format^C
ubuntu@ip-172-31-43-80:/usr/local/hadoop/etc/hadoop$ $HADOOP_HOME/sbin/start-dfs.sh^C
ubuntu@ip-172-31-43-80:/usr/local/hadoop/etc/hadoop$ $HADOOP_HOME/sbin/start-yarn.sh^C
ubuntu@ip-172-31-43-80:/usr/local/hadoop/etc/hadoop$ $HADOOP_HOME/sbin/mr-jobhistory-daemon.sh start historyserver^C
```

Quand on regarde ce que retourne la commande jps du côté namenode on voit bien que tous les composants sont actifs et de même du côté d'un datanode.

```
ubuntu@ip-172-31-34-249:-$ SHADOOP_HOME/sbin/start-dfs.sh
starting namenodes on [ec2-15-188-53-116.eu-west-3.compute.amazonaws.com]
ec2-15-188-53-116.eu-west-3.compute.amazonaws.com: starting namenode, logging to /usr/local/hadoop/logs/hadoop-ubuntu-namenode-ip-172-31-34-249.out
ec2-35-180-225-83.eu-west-3.compute.amazonaws.com: starting datanode, logging to /usr/local/hadoop/logs/hadoop-ubuntu-datanode-ip-172-31-43-80.out
ec2-15-237-160-183.eu-west-3.compute.amazonaws.com: starting datanode, logging to /usr/local/hadoop/logs/hadoop-ubuntu-datanode-ip-172-31-45-128.out
ec2-13-37-42-26.eu-west-3.compute.amazonaws.com: starting datanode, logging to /usr/local/hadoop/logs/hadoop-ubuntu-datanode-ip-172-31-42-160.out
starting secondary namenodes [0.0.0.0]
0.0.0.0: starting secondarynamenode, logging to /usr/local/hadoop/logs/hadoop-ubuntu-secondarynamenode-ip-172-31-34-249.out
ubuntu@ip-172-31-34-249:-$ SHADOOP_HOME/sbin/start-yarn.sh
starting yarn daemons
starting resourcemanager, logging to /usr/local/hadoop/logs/yarn-ubuntu-resourcemanager-ip-172-31-34-249.out
ec2-13-37-42-26.eu-west-3.compute.amazonaws.com: starting nodemanager, logging to /usr/local/hadoop/logs/yarn-ubuntu-nodemanager-ip-172-31-42-160.out
ec2-15-237-160-183.eu-west-3.compute.amazonaws.com: starting nodemanager, logging to /usr/local/hadoop/logs/yarn-ubuntu-nodemanager-ip-172-31-43-80.out
ec2-15-180-225-83.eu-west-3.compute.amazonaws.com: starting nodemanager, logging to /usr/local/hadoop/logs/yarn-ubuntu-nodemanager-ip-172-31-43-80.out
ubuntu@ip-172-31-34-249:-$ SHADOOP_HOME/sbin/mr-jobhistory-daemon.sh start historyserver
starting historyserver, logging to /usr/local/hadoop/logs/mapred-ubuntu-historyserver-ip-172-31-34-249.out
ubuntu@ip-172-31-34-249:-$ Jps
2435 ResourceManager
2275 SecondaryMameNode
2007 NameNode
2727 JobhitstoryServer
```

```
ubuntu@ip-172-31-43-80:~$ jps
2500 NodeManager
2703 Jps
```

#### 4.1.3 Installation de Hive

J'ai fais le choix de prendre hive 2.3.9 (Petite erreur lors de la capture d'écran) qui est une version compatible avec Hadoop 2.8.1. A noté que Hive n'a besoin d'être installé que sur le namenode.On commence par récupérer hive via le dépôt puis on le décompresse.

```
ubuntu@ip-172-31-34-249:/opt$ wget https://dlcdn.apache.org/hive/hive-3.1.2/apache-hive-3.1.2-bin.tar.gz ^C ubuntu@ip-172-31-34-249:/opt$ sudo tar -xzvf apache-hive-2.3.9-bin.tar.gz ^C ubuntu@ip-172-31-34-249:/opt$ sudo mv apache-hive-2.3.9-bin hive-2.3.9^C
```

On met à jour le chemin de hive dans bashrc.

```
#Hive
export HIVE_HOME=/opt/hive-2.3.9
export PATH=$HIVE_HOME/bin:$PATH
```

On initialise le type de schema de la base donnée hive.

```
ubuntu@ip-172-31-34-249:/opt$ schematool -initSchema -dbType derby
```

#### 4.1.4 Installation de Sqoop

Afin de récupérer les données d'une base de donnée externe et de les importer sur hdfs ou hive le choix d'utiliser Sqoop a été fait. Afin d'installer Sqoop on commence par télécharger l'archive sur le dépot. On décompresse l'archive et on la déplace dans le répertoire sqoop

```
ubuntu@ip-172-31-34-249:/usr/local$ wget https://archive.apache.org/dist/sqoop/1.4.6/sqoop-1.4.6.bin__hadoop-2.0.4-alpha.tar.gz ^C
ubuntu@ip-172-31-34-249:/usr/local$ tar -xzvf ^Coop-1.4.6.bin__hadoop-2.0.4-alpha.tar.gz
ubuntu@ip-172-31-34-249:/usr/local$ mv /sqoop-1.4.6.bin__hadoop-2.0.4-alpha /usr/local/sqoop/^C
```

On copie le templace de base de sqoop dans le fichier de configuration d'environement de sqoop.

```
#Sqoop
export SQOOP_HOME=/usr/local/sqoop/sqoop-1.4.6.bin__hadoop-2.0.4-alpha
export PATH=$PATH:$SQOOP_HOME/bin
```

On modifie le fichier d'environement de Sqoop en renseignant les chemins utiles pour le bon fonctionnement de Sqoop en fonction des briques présentes au sein de notre architecture. Pour ce projet j'ai fais le choix d'importer les données d'une base mysql vers hdfs puis de hdfs vers hive il n'y a donc besoin de renseigner uniquement le chemin hadoop.

ubuntu@ip-172-31-34-249:/usr/local/sqoop/sqoop-1.4.6.bin\_hadoop-2.0.4-alpha/conf\$ cp sqoop-env-template.sh sqoop-env.sh

```
Licensed to the Apache Software Foundation (ASF) under one or more

# contributor license agreements. See the NOTICE file distributed with

# this work for additional information regarding copyright ownership.

# The ASF licenses this file to You under the Apache License, Version 2.0

# (the "License"); you may not use this file except in compliance with

# the License. You may obtain a copy of the License at

# http://www.apache.org/licenses/LICENSE-2.0

# Unless required by applicable law or agreed to in writing, software

# distributed under the License is distributed on an "AS IS" BASIS,

# WITHOUT WARRANTIES OR CONDITIONS OF ANY KIND, either express or implied.

# See the License for the specific language governing permissions and

# limitations under the License.

# included in all the hadoop scripts with source command

# should not be executable directly

# also should not be passed any arguments, since we need original $*

# Set Hadoop-specific environment variables here.

#Set path to where bin/hadoop is available

export HADOOP_COMMON_HOME=/usr/local/hadoop

#Set path to where bin/hadoep-*-core.jar is available

export HADOOP_MAPRED_HOME=/usr/local/hadoop

#set the path to where bin/hbase is available

#export HBASE_HOME=

#Set the path to where bin/hive is available

#export HIVE_HOME=

#Set the path for where zookeper config dir is

#ESET the path for where zookeper config dir is
```

On créer un répertoire afin de stocker les "sqoop work"

```
ubuntu@ip-172-31-34-249:/usr/local/sqoop/sqoop-1.4.6.bin__hadoop-2.0.4-alpha$ cd $SQOOP_HOME
ubuntu@ip-172-31-34-249:/usr/local/sqoop/sqoop-1.4.6.bin__hadoop-2.0.4-alpha$ mkdir sqoop_work/
```

Enfin on vérifie que Sqoop est bien installé (Ici la version 1.4.6).

```
ubuntu@ip-172-31-34-249:/usr/local/sqoop/sqoop-1.4.6.bin__hadoop-2.0.4-alpha$ sqoop-version
Warning: /usr/local/sqoop/sqoop-1.4.6.bin__hadoop-2.0.4-alpha/../hbase does not exist! HBase imports will fail.
Please set $HBASE_HOME to the root of your HBase installation.
Warning: /usr/local/sqoop/sqoop-1.4.6.bin__hadoop-2.0.4-alpha/../hcatalog does not exist! HCatalog jobs will fail.
Please set $HCAT_HOME to the root of your HCatalog installation.
Warning: /usr/local/sqoop/sqoop-1.4.6.bin__hadoop-2.0.4-alpha/../accumulo does not exist! Accumulo imports will fail.
Please set $ACCUMULO_HOME to the root of your Accumulo installation.
Warning: /usr/local/sqoop/sqoop-1.4.6.bin__hadoop-2.0.4-alpha/../zookeeper does not exist! Accumulo imports will fail.
Please set $ZOOKEEPER_HOME to the root of your Zookeeper installation.
22/01/29 16:49:28 INFO sqoop.Sqoop: Running Sqoop version: 1.4.6
Sqoop 1.4.6
git commit id c0c5a81723759fa575844a0a1eae8f510fa32c25
Compiled by root on Mon Apr 27 14:38:36 CST 2015
```

Afin que Sqoop puisse importer les données il faut garantir une connexion entre lui et la base de donées. Pour cela il s'agit d'installer JDBC driver ainsi que Ojdbc et des les ajouter aux fichiers lib (libraries) afin que Sqoop puise utilisé leurs fonctionalités de connexion à la base de donées mysql.

```
#JOBC DRIVER

cd /usr/local/sqoop

wget http://cdn.mysql.com//Downloads/Connector-J/mysql-connector-java-5.0.8.tar.gz

tar -xzf mysql-connector-java-5.0.8.tar.gz >> /dev/null

mv mysql-connector-java-5.0.8/mysql-connector-java-5.0.8-bin.jar /usr/local/sqoop/lib/

rm -rf mysql-connector-java-5.0.8

rm mysql-connector-java-5.0.8

rm mysql-connector-java-5.0.8.tar.gz

#03BDC

#03BDC

#03EDC

#04 http://download.oracle.com/otn/utilities_drivers/jdbc/11204/ojdbc6.jar?AuthParam=1472102440_acf2d63e2d3673651122947bf8cba738

mv ojdbc6.jar?AuthParam=1472102440_acf2d63e2d3673651122947bf8cba738 ojdbc6.jar

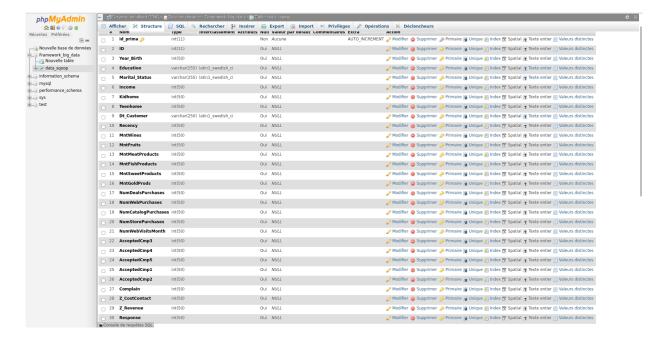
mv ojdbc6.jar /usr/local/sqoop/lib/
```

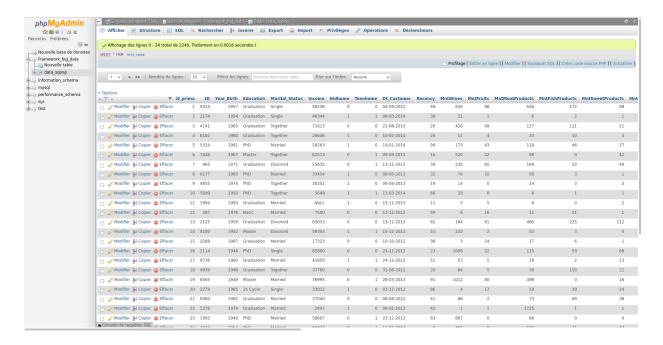
Le cluster AWS contient maintenant une brique Hadoop, Hive et Sqoop. Malheureusement comme évoqué en cours AWS ayant changé sa politique il n'est pas possible d'executer le projet sur ce cluster, car les machines T2.micro refusent ce genre de traitement. J'ai donc décidé de basculé sur une installation locale en suivant les même démarches que décritent précédement à la différence que je suis en mono-noeud.

#### 4.1.5 Création de la base de données hive

Afin de stocker les données une base de données hive a été créée. Elle contient deux tables. Une table temporaire ayant pour but de stocker toutes les données du sqoop import et une autre définitive étant quant à elle partitionné par le niveau universitaire (colonne Education) afin d'avoir des groupes prédéfinis en plus d'améliorer le temps d'exécution des requête.

Dans un premier temps les données sont chargées sur un base de données mysql en local





Les données de cette base sont ensuite extraites via Sqoop et importer sur le hdfs via un script bash

```
On supprime le repertoire de sotckage s'il existe hdfs dfs -rm -r /user/hdoop/data_sqoop

#On importe les données de mysql vers hdfs via sqoop (Changer par les bons identifiants)

sqoop import --connect jdbc:mysql://localhost/Framework_big_data --table data_sqoop --username root --password Rowe0169007157*
```

Une fois que mapreduced a terminé son "job" 4 les données sont chargées dans le hdfs et ce en 4 partie. Un script hql est ensuite appliqué pour:

- Créer la table temporaire.
- Charger les données dans la table temporaire.
- Créer la table finale partitionée.
- Inserer les données de la table temporaire vers la table partitionée.

```
CREATE DATABASE IF NOT EXISTS projet_framework_big_data;
  use projet_framework_big_data;
DROP TABLE IF EXISTS dataset;
DROP TABLE IF EXISTS dataset_partitioned;
set hive.exec.dynamic.partition.mode=nonstrict;
create table dataset(id_prima int,
                                                                                                                                                                                                                                                   artition.mode=nonstrict;
_prima int,
ID int,
Year_Birth int,
Education string,
Marital_Status string,
Income int,
Kidhome int,
Teenhome int,
Dt_Customer string,
Recency int,
MntWines int,
MntFuits int,
MntFrest int,
MntFrest int,
MntFrest int,
MntForducts int,
MntGatProducts int,
MumCatalogPurchases int,
NumMeatProducts int,
AcceptedCmp1 int,
AcceptedCmp2 int,
Complain int,
Z_CostContact int,
Z_Revenue int,
Response int)
':
  ROW FORMAT DELIMITED
FIELDS TERMINATED BY ',';
                                                                                                                                                                                                                                                                    rtitioned(id_prima int, ID int, Year_Birth int, Marital_Status string, Income int, Kidhome int, Teenhome int, Dt_Customer string, Recency int, MntWines int, MntFruits int, MntHeatProducts int, MntGoldProds int, NumDealsPurchases int, NumCatalogPurchases int, NumMctorePurchases int, NumMctorePu
                   create table dataset_partitioned(id_prima int,
                                                                                                                                                                                                                                                                         AcceptedCmp3 int,
AcceptedCmp4 int,
AcceptedCmp5 int,
AcceptedCmp1 int,
AcceptedCmp2 int,
         AcceptedCmp2 int,
Complain int,
Z_CostContact int,
Z_Revenue int,
Response int)
PARTITIONED BY (Education string)
ROW FORMAT DELIMITED
FIELDS TERMINATED RY
```

16

```
load data inpath '/user/hdoop/data_sqoop/part-m-00000' into table dataset; load data inpath '/user/hdoop/data_sqoop/part-m-00001' into table dataset; load data inpath '/user/hdoop/data_sqoop/part-m-00002' into table dataset;
load data inpath '/user/hdoop/data_sqoop/part-m-00003' into table dataset;
INSERT OVERWRITE TABLE dataset_partitioned PARTITION(Education) SELECT id_prima,
                                                                                              Vear Birth
                                                                                              Marital_Status,
                                                                                              Income.
                                                                                              Kidhome,
Teenhome,
                                                                                              Dt Customer,
                                                                                              Recency,
                                                                                              MntWines
                                                                                             MntFruits,
MntMeatProducts,
                                                                                              MntFishProducts
                                                                                             MntSweetProducts,
MntGoldProds,
                                                                                             NumDealsPurchases,
mWebPurchases,
                                                                                              NumCatalogPurchases.
                                                                                             NumStorePurchases,
NumWebVisitsMonth,
                                                                                              AcceptedCmp3,
                                                                                              AcceptedCmp4,
                                                                                              AcceptedCmp5.
                                                                                              AcceptedCmp1
                                                                                              AcceptedCmp2,
                                                                                             Complain,
Z_CostContact
                                                                                              Z Revenue,
                                                                                              Education
FROM dataset:
```

## 5 Les approches

Nous avons maintenant notre architecture Hadoop/Hive/Sqoop d'installer avec les données du dataset chargée sur hive et partitionné selon le niveau universitaire. Il s'agit maintenant de réfléchir à différentes analyses afin de savoir quel type de profil ciblé pour quel type de produit et retourné les différents résultats de façon graphique via la solution "Tableau".

#### 5.1 Postulat

Un client peut-être caractériser par un certains nombres de critères. Cependant, il y a dans ce dataset deux critères qui prédominent. Ces derniers sont:

- Le niveau universitaire
- Le nombre d'enfants/adolescent présent au sein du foyer du client

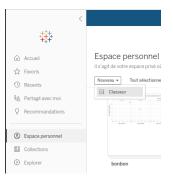
Ces deux critères sont les deux critères à partir des quels le résultats vont être groupé. A noté qu'il y a pleins d'approche possibles, j'ai ici fait le choix de prendre le niveau universitaire et le nombre d'enfant, car ce sont ces deux critères qui impactent le plus le niveau de revenu et les dépenses mensuelles. Cependant, on aurait aussi très bien pu imaginer une approche ou le status matrimonial à un impact sur le comportement d'achat (Exemple: A la saint-Valentin, il ne faut cibler que les personne marié ou en couple et délaisser les personnes célibaire d'un point de vue marketing, etc...).

#### 5.2 Le produit

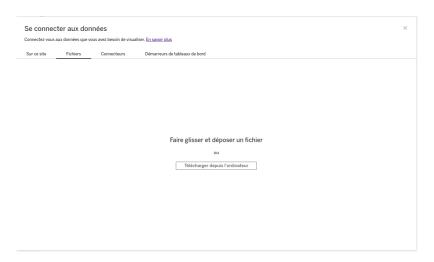
La première étape pour optimiser la vente d'un produit est de savoir quel produit vendre et à qui. C'est pour cela on applique un script hql qui va selectionner les colonnes nous intéréssant et faire un ratio achats web/achats magasin (Il n'y aura qu'une seule capture d'écran pour montrer le schéma classique du script et des requêtes afin d'éviter des redondances)

```
use projet_framework_big_data;
INSERT OVERWRITE LOCAL DIRECTORY '/home/hdoop/Documents/M1/PROJET/rapport/script/hql_script/result' ROW FORMAT DELIMITED FIELDS TERMINATED BY ',' select Education,Kidhome.round(percentile(mWebPurchases,0.5)/percentile(NumStorePurchases,0.5),2) from dataset_partitioned group by Education, Kidhome,Teenhome;
```

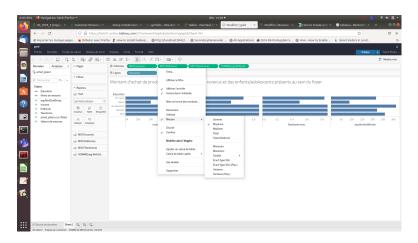
Cela nous donne un fichier txt, que je modifie en fichier csv avec les bons noms de colonne. Une fois cela fait je me rends sur mon espece personnel Tableau et je créer un nouveau classeur.



#### J'importe mes données.

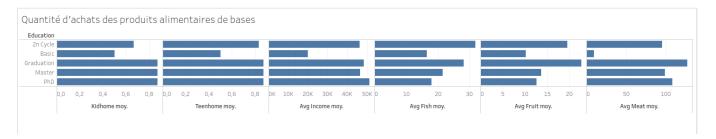


Et enfin je séléctionne mon mode d'affichage, mes valeurs, mes calculs etc...

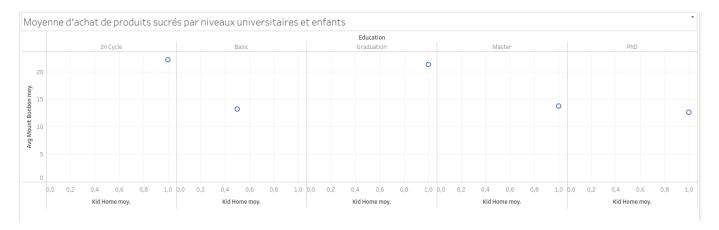




Il ressort de ce graphique que le client moyen ayant un niveau universitaire "Graduation" consomme le plus de produits. Notament au niveau des produits viandes et poissons. Sachant que ces produits valent chers il peut-être intéressante de se concentrer sur la populaiton "graduation"



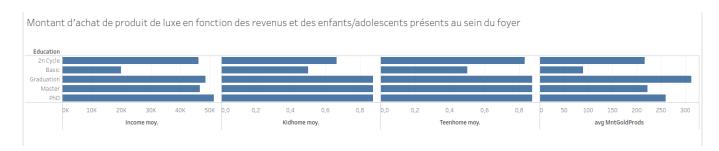
On s'interesse maintenant à la quantité d'achat de produit sucrés (bonbon, friandises, etc...) afin de savoir si les enfants on un si forts impact sur l'achat de ses produits et si oui quelle tranches de la population ciblée.



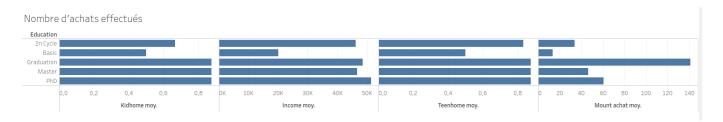
Il ressort de ce graphique qu'en effet comme on pouvait s'en doutait avoir un enfant impact sur la quantité de produit sucré acheté. Cependant, encore une fois malgrès le fait que les détenteur de phd ont une meilleure revenu il consomme moins que les personnes ayant "graduation" ou "2n cycle".

On souhaite maintenant savoir quelle tranche de la population est la plus sensible aux achats "plaisirs" ici les achats plaisir son représenté par les achats contenant de l'or donc plus que des achats plaisir ce sont

des achats de luxe. Il ressort de ce graphique que malgrés le fait que les populations phd et master consomme certes moins de produits alimentaires, mais dépense plus que les autres populations en ce qui concerne les achats de luxe/plaisir. Cette tranche de population est donc a visé pour ce type d'achat.



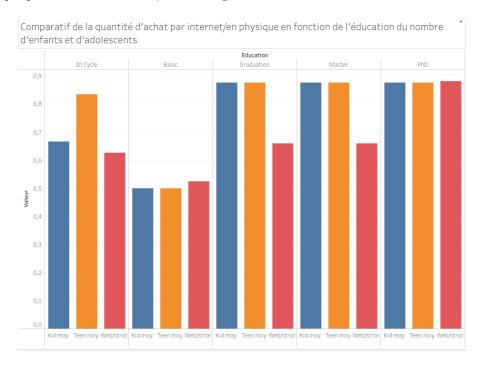
Enfin il est important de savoir combien de fois une population achète afin de savoir si cette dite population est plus enclin aux gros achats, mais rares ou bien à plusieurs petits d'achats. Déterminé sa mentalité en somme.



Le constat reste le même que pour les analyses précédentes. La population graduation effectue beaucoup d'achat au terme d'une année comparée à la moyenne des autres populations.

#### 5.3 Le lieu

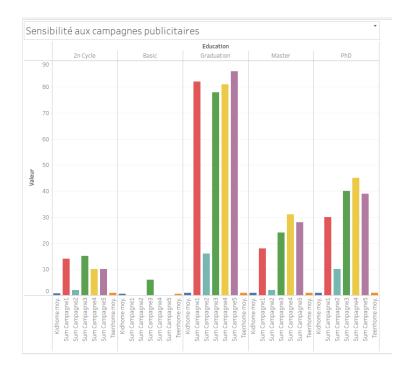
Le rendu graphique du ratio achat web/ achat magasin est le suivant:



On remarque que plus le niveau d'étude augmente plus la quantité d'achat par internet augmente. Cela peut s'expliquer de par le fait que plus le niveau universitaire est élevé, plus la probabilité d'occuper un poste à responsabilité est grande. Sachant qu'un post à responsabilité demande beaucoup d'investissement on peut imaginer que le client préfère utiliser son temps libre à autre chose que se déplacer en magasin et donc de ce fait utilise les achats web.

#### 5.4 Sensibilité à la pub

Nous savons maintenant quel type de population à quel type de comportement et quel lieu ciblé pour vendre le produit. Il reste maintenant à promouvoir ce produit et pour cela il s'agit de savoir si la catégorie de population que l'on vise est sensible à la publicité/démarches.



Il ressort encore une fois que la catégorie "graduation" est très sensible à la pub dans le sens où elle répond quasiment à toutes les campagnes publicitaire à l'exception de la deuxième qui est bien plus basse que les autres. Cela est peut-être dû à un intervalle trop rapproché entre les campagnes ou bien à une mauvaise campagne publicitaire. Quand on regarde les autres catégories de population on y voit une très faible sensibilité à l'exception des master et phd qui on l'air de mieux réagir à la répétition, car ce sont souvent les campagnes 3,4,5 qui font que la population achète le produit.

#### 6 Conslusion

Nous avons dans ce projet sélectionné un dataset permettant l'analyse du comportement d'achat de clients afin de créer divers profils et de mieux répondre à leurs attentes. Afin de réaliser cela une solution cloud AWS avec un cluster a été utilisé dans un premier temps, puis abandonné, car la politique des clouds fait qu'il est maintenant difficile de réaliser un tel projet gratuitement. J'ai malheureusement perdu trop de temps à vouloir insister sur le cloud afin de ne pas perdre le travail fournis. J'ai finalement opté pour une implémentation locale avec Hadoop/Hive/Sqoop permettant de récupérer les données depuis Sql et les transférer vers HDFS puis Hive afin de pourvoir appliquer diverses requête permettant de récupérer les données importantes. Ces données on ensuite été transformée en fichier CSV puis l'outil de visualisation Tableau a été utilisé. A l'issus de l'utilisation de tableau des analyses présentes dans ce compte rendu il ressort très clairement que la population graduation est la plus sûre pour la majore partie des produits de

part le fait qu'elle dépense plus que les autres et est sensible à la publicité. Cependnat il y a des execeptions comme les produits de luxe/plaisir qui eux conviennent plutôt aux populations de type master/phd.

Les résultats rendu ici sont cependant à vérifier notament de par le fait que la population phd et master sont bien moins fournis que la population graduation ce qui est logique vu qu'il y a moins de phd que de master et moins de master que de graduation. Ce manque d'équité dans les données peut donc amener à des résultats biaisés. Une des améliorations à l'avenir serait donc de récolter plus de données sur ces dites population et aussi d'avoir des avis métier sur les variables et requête envisager pour l'analyse de comportement afin d'être sûr que notre interprétation des résultats est la bonne.