Réalisez un traitement dans un environnement Big Data sur le Cloud

Date de la soutenance : 19/06/2024

Antoine Arragon

### Contexte:

- La société 'Fruits!' souhaite développer des robots intelligents cueilleurs de fruits.
- Dans un 1er temps il s'agit de développer une application mobile de reconnaissance et d'obtentions d'informations à partir de photos de fruits réalisées par des usagers.



## Objectifs:

- Mettre en place un environnement cloud permettant de faire face à un accroissement rapide du volume de données et de leur traitement dans un cadre sécurisé : AWS -IAM -EMR - S3 - Spark;
- Réaliser un script PySpark permettant le preprocessing et l'extraction de features à partir des images ainsi qu'une réduction de dimension de ces caractéristiques.

## Le jeu de données : "Fruits-360 datasets" - Version 2020.05.18.0

- Contient 90483 images de 131 types de fruits différents
- Réparties en training et test set

#### Utilisation dans ce travail:

- Pour des raisons de temps et de coûts techniques nous n'avons utilisé qu'un échantillon très restreint de ce jeu de données en sélectionnant aléatoirement 5 types de fruits et 10 images pour chaque type.
- Ex d'images :







### Plan:

- 1. Choix et présentation de la solution cloud
  - 1.1. Problématiques Big Data
  - 1.2. Amazon Web Services: IAM EC2 EMR S3

- 2. Réalisation de la chaîne de traitement dans le cloud
  - 2.1. Preprocessing Extraction de features ACP
  - 2.2. Enregistrement des résultats dans S3
  - 2.3. Spark jobs

Conclusion

### 1.1. Problématiques Big Data

Le stockage de gros volumes de données :

- Un besoin croissant et flexible de capacités supplémentaires ;
- Avec un délai d'accès raisonnable :
- Questions de sécurité, quels accès ?

#### Le traitement de ces données :

- Limites à l'acquisition de nouvelles capacités ;
- Choix d'accroissement de la puissance : verticale ou horizontale ?

#### 1.2. Amazon Web Services: IAM - EC2 - S3 - EMR

Plateforme de services cloud fournie par Amazon et lancée en 2006 (principaux concurrents : Microsoft Azure et Google Cloud Platform (GCP)) ;

Multitudes de services à disposition - notre utilisation :

- EC2 : Elastic Compute Cloud ➤ instances de calcul à la demande ;
- IAM : Identity and Access Management ➤ Politiques de sécurité et accès ;
- S3 : Simple Storage Service ➤ stockage quasiment infini ;
- EMR : Elastic MapReduce ➤ service de traitement de données avec applications pré-installées et configurées.

1.2. Amazon Web Services: IAM - EC2 - S3 - EMR

1e étape : Création d'un utilisateur Admin1 avec accès administrateur.

2e étape : Création d'un bucket S3, sur le serveur Ouest Européen (Paris), pour des raisons RGPD :

Amazon S3 > Compartiments > oc-p9-bigdata-data

oc-p9-bigdata-data Info

Nous y avons transféré les données utilisées pour nos tests :

Nous y avons également uploadé le notebook réalisé en local, que

nous avons adapté à l'environnement cloud.



1.2. Amazon Web Services: IAM - EC2 - S3 - EMR

3e étape : choix d'utilisation du service EMR

Permet de configurer un cluster correspondant à nos besoins :

- Choix du nombre et de la puissance des machines ➤ 'scalabilité' horizontale et verticale;
- Possibilité d'ajuster manuellement ou automatiquement les capacités de l'instance en fonction du volume de données à traiter :

Configuration de cluster
Groupes d'instances

Capacité
1 primaire(s)
2 unité(s) principale(s)
0 tâche(s)



Primaire

▼ Dimensionnement et mise en service du cluster - requis Info

Choisissez la manière dont Amazon EMR doit dimensionner votre cluster.

#### Choisir une option

 Définir manuellement la taille du cluster

Utilisez cette option si vous connaissez vos modèles de charge de travail à l'avance.

#### Utiliser la mise à l'échelle gérée par EMR

Surveillez les principales métriques de charges de travail afin qu'EMR puisse optimiser la taille du cluster et l'utilisation des ressources.

#### Utiliser un autoscaling personnalisée

Pour dimensionner de manière programmatique les unités principales et les nœuds de tâches, créez des politiques d'autoscaling personnalisées.

#### 1.2. Amazon Web Services: IAM - EC2 - S3 - EMR

 Choix d'un environnement préconfiguré adapté à notre travail : applications Hadoop, Spark,
 TensorFlow et JupyterHub installées :

 Possibilité d'ajouter des packages supplémentaires, s'installant sur l'ensemble des machines à l'initialisation du cluster et lien avec le bucket S3 :

Classification	▼ Propriété	∇ Valeur
jupyter-s3-conf	s3.persistence.bucket	oc-p9-bigdata-data
jupyter-s3-conf	s3.persistence.enabled	true

#### Applications

Version d'Amazon EMR emr-6.11.0 Applications installées Hadoop 3.3.3, JupyterHub

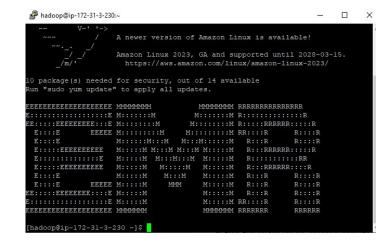
Hadoop 3.3.3, JupyterHub 1.4.1, Spark 3.3.2, TensorFlow 2.11.0

```
#!/bin/bash
sudo python3 -m pip install -U setuptools
sudo python3 -m pip install -U pip
sudo python3 -m pip install keras==2.11.0
sudo python3 -m pip install wheel
sudo python3 -m pip install pillow
sudo python3 -m pip install pandas
sudo python3 -m pip install matplotlib
sudo python3 -m pip install seaborn
sudo python3 -m pip install pyarrow
sudo python3 -m pip install boto3
sudo python3 -m pip install s3fs
sudo python3 -m pip install fsspec
```

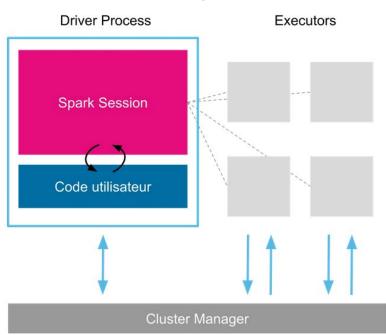
#### 1.2. Amazon Web Services: IAM - EC2 - S3 - EMR

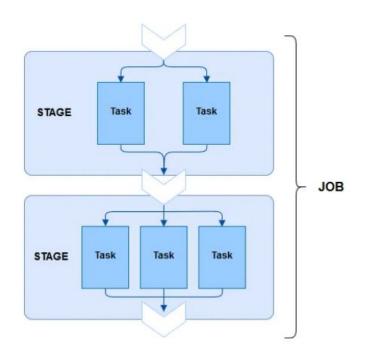
- Création d'une paire de clé SSH pour établir la connexion à nos instances
   EC2;
- Etablissement d'un tunnel SSH pour avoir accès au réseau local du driver :
  - Ajout de règles entrantes dans les groupes de sécurité EC2;
  - Suivi recommandations AWS Config PuTTY.





### Point sur Spark





### 2.1. Preprocessing - Extraction de Features - ACP

- 1) Chargement des images au format binaire, label et path dans un dataframe Spark
- 2) Utilisation d'une fonction qui :
  - a) fait un preprocessing des images pour les mettre au bon format d'input du modèle (100x100 > 224x224 notamment et normalisation des pixels)
  - b) charge le modèle MobileNetV2 duquel on retire la dernière couche pour réaliser l'extraction de features diffusion des poids à l'ensemble des "workers" :

brodcast\_weights = sc.broadcast(new\_model.get\_weights())

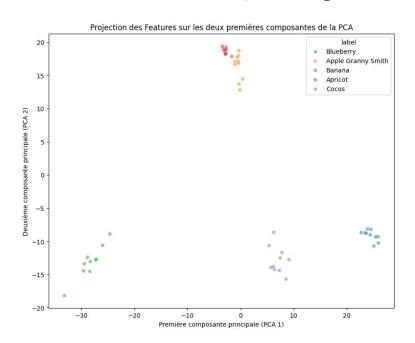
c) réalise l'extraction de features de manière distribuée et renvoie les résultats dans un dataframe Spark avec un vecteur de dimension de 1280.

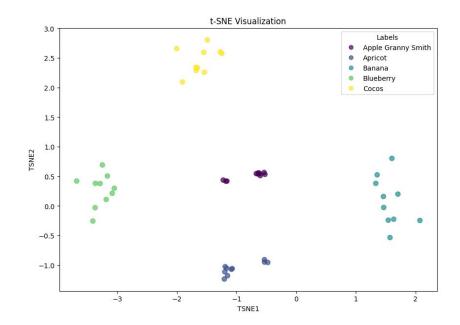
### 2.1. Preprocessing - Extraction de Features - ACP

- 3) la suite du travail consistait en une réduction de dimension, via une analyse en composantes principales :
  - a) Transformation des résultats obtenus précédemment au format "VectorUDT";
  - b) Utilisation d'un pipeline permettant une standardisation des données puis une ACP;
  - c) Choix : nombre composantes = 95% de la variance expliquée > 28 composantes.

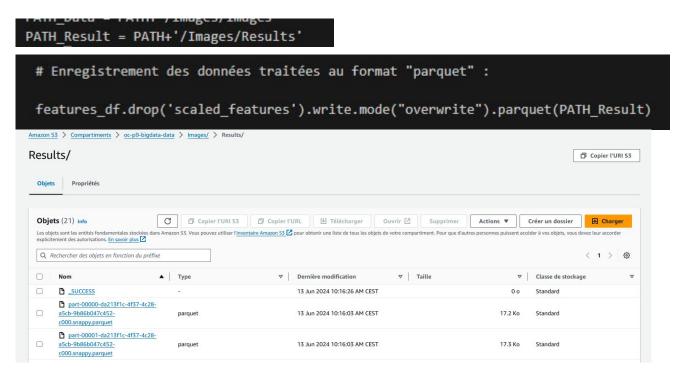


### 2.1. Preprocessing - Extraction de Features - ACP

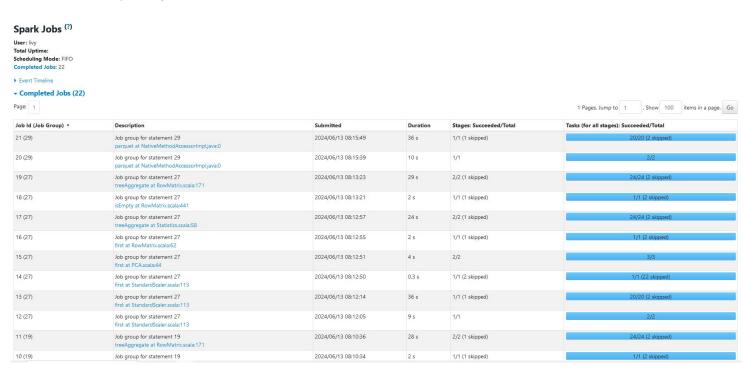




### 2.2. Enregistrement des résultats sur le bucket S3

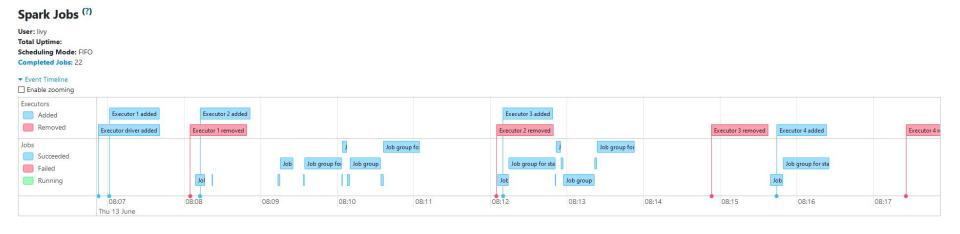


### 2.3. Spark jobs





### 2.3. Spark jobs



## **Conclusion**

- Mise en place d'une instance EMR opérationnelle : les traitements effectués en local ont pu être réalisés sur le cloud.
- Le choix d'AWS et du service EMR-IAM-S3 offre plusieurs avantages :
  - Changement d'échelle en fonction du volume de données assez simple ;
  - Tarification à la demande ;
  - Gestion des accès et sécurisation des données ;
  - Stockage illimité.
- Ce choix s'avérera d'autant plus pertinent avec la croissance du volume de données utilisées.
- Une plus grande expertise permettrait sans doute de mieux configurer et adapter les instances à notre travail.

Merci de votre attention.

