# Déployer un modèle dans le Cloud

Fruits!

Corentin Jay - OC Data Scientist - Projet 8





#### **Sommaire**

- Problématique et jeu de données
- Environnement Big Data
- Chaîne de traitement
- Exécution du script PySpark
- Conclusion







## **Problématique**

La start-up **Fruits!** souhaite proposer des solutions innovantes pour la récolte des fruits en développant des robots cueilleurs intelligents afin de préserver la biodiversité.

Application mobile permettant aux utilisateurs de prendre en photo un fruit et d'obtenir des informations sur ce fruit.





#### Mission

- Mettre en place un environnement Big Data
- Réaliser une première chaîne de traitement des données avec le preprocessing et une étape de réduction de dimension

#### **Contraintes**

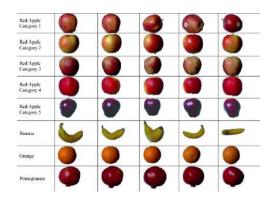
- Tenir compte de l'augmentation importante du volume de données
- Respecter les contraintes RGPD
- Gestion des coûts liés à l'architecture Big data





#### Jeu de données

- + Le jeu de données est issu d'un kernel Kaggle (Fruits 360)
- + Se compose de : 131 dossiers représentant chacun un fruit, composés au total de 90'423 images de fruits
- + Images de tailles 100x100 (jpg) avec fond blanc, sur 3 axes de rotation







# **Environnement Big Data**





#### Pourquoi le Big Data?

- Volume de données à venir trop important pour une seule machine
- Plateforme multi-langages
- Fortes capacités de stockage
- Système collaboratif avec rôles
- Traitements par calculs distribués (Apache Spark)
- Principe des trois V :





#### Choix du prestataire

- Le plus connu, leader sur le marché
- Offre de Cloud Computing la plus large
- ❖ S3 : service historique d'AWS









#### **Services AWS retenus**



<u>Instance EC2</u>: location de serveur sur mesure, lit et envoie les données sur S3.

- Format t2.micro
- Région : eu-west-3c



Service de stockage S3: importante capacité de stockage de fichiers (application, résultats), tous formats.



<u>Gestion des rôles IAM</u>: gestion des différents rôles au sein d'une organisation, but collaboratif et d'audit.



<u>Cluster EMR</u> (Elastic Map Reduce) : serveur Cloud avec capacités de calculs distribués.

- Emr-6.9.0 (environnement Hadoop 3.3.3 : JupyterHub 1.4.1, Spark 3.3.0)
- m5.xlarge : 1 nœud maître et 2 nœuds principaux

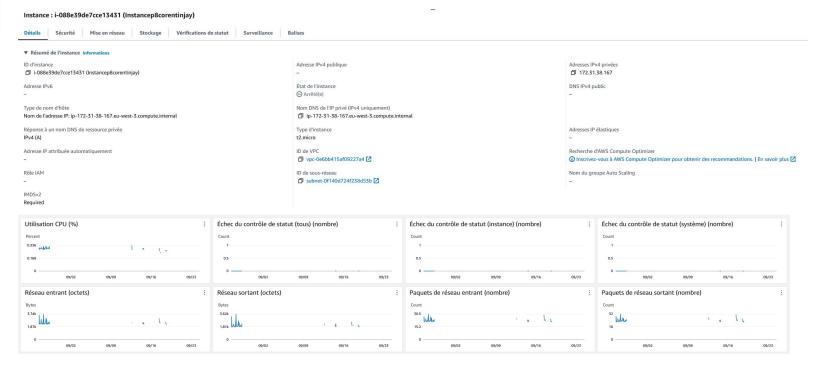




#### Instance EC2

Paire de clés attribuée au lancement

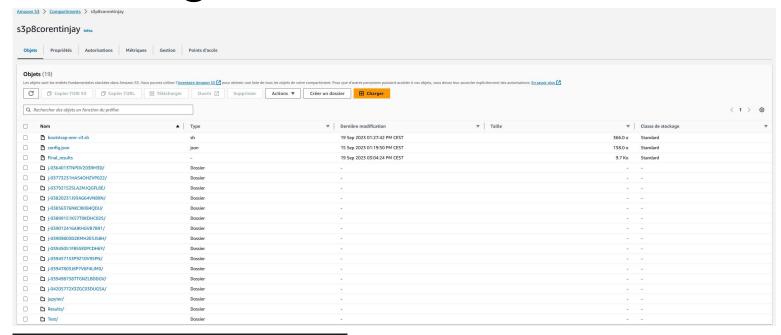
instancep8key







## Stockage sur S<sub>3</sub>



Invite de commandes

Microsoft Windows [version 10.0.19045.3324]

(c) Microsoft Corporation. Tous droits réservés.

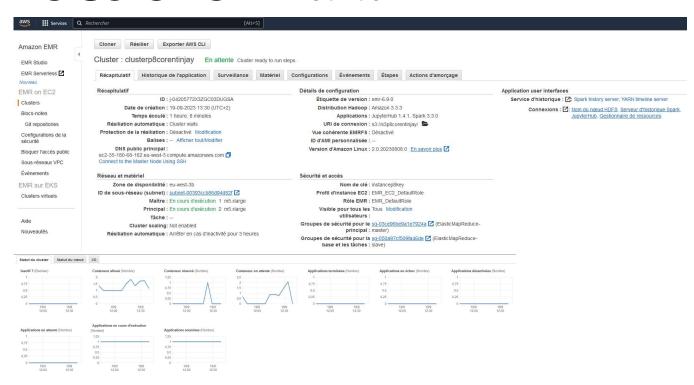
C:\Users\JayCo>aws s3 ls

2023-08-31 10:28:18 s3p8corentinjay





#### Cluster emr-6.9.0







# Chaîne de traitement



#### Etape 1: test du process en local

- Exécution du notebook de l'alternant sur Jupyter :
  - Définition des chemins en local
  - ❖ Création d'une session Spark Spark ML
  - Transfert learning (MobilenetV2, weights = Imagenet)
  - Création des features des images
  - Enregistrement du résultat au format .parquet



Schéma d'architecture du modèle :

| Input                    | Operator    | t  | c    | n | s |
|--------------------------|-------------|----|------|---|---|
| $224^{2} \times 3$       | conv2d      | 23 | 32   | 1 | 2 |
| $112^{2} \times 32$      | bottleneck  | 1  | 16   | 1 | 1 |
| $112^{2} \times 16$      | bottleneck  | 6  | 24   | 2 | 2 |
| $56^{2} \times 24$       | bottleneck  | 6  | 32   | 3 | 2 |
| $28^2 \times 32$         | bottleneck  | 6  | 64   | 4 | 2 |
| $14^2 \times 64$         | bottleneck  | 6  | 96   | 3 | 1 |
| $14^2 \times 96$         | bottleneck  | 6  | 160  | 3 | 2 |
| $7^2 \times 160$         | bottleneck  | 6  | 320  | 1 | 1 |
| $7^2 \times 320$         | conv2d 1x1  | -  | 1280 | 1 | 1 |
| $7^2 \times 1280$        | avgpool 7x7 |    | -    | 1 | - |
| $1 \times 1 \times 1280$ | conv2d 1x1  | -  | k    | - |   |



#### Etape 2 : création de l'architecture Cloud

- Lancement d'une instance EC2
  - Type t2.micro / Région eu-west-3c (Paris)
  - Génération d'une paire de clé (format .pem)
- Création du stockage sur S3 ('s3p8corentinjay')
  - Connexion à S3 :



Upload des fichiers par AWS CLI





#### Etape 3: lancement du cluster emr

- Paramétrage du cluster emr :
  - **❖** Emr-6.9.0
  - Logiciels Hadoop+JupyterHub+Spark
  - Clé de sécurité liée à l'instance EC2 ('instancep8key')
  - Journalisation sur S3 ('s3p8corentinjay')
  - Nœuds m5.xlarge : 1 nœud maître et 2 nœuds principaux
  - Fichiers config.json et bootstrap-emr.sh
- Instanciation du cluster (10-15min)

```
bootstrap-emr-v3 - Bloc-notes

Fichier Edition Format Affichage Aide

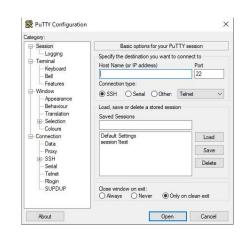
sudo python3 -m pip install -U pip
sudo python3 -m pip install pillow
sudo python3 -m pip install pillow
sudo python3 -m pip install pandas
sudo python3 -m pip install pandas
sudo python3 -m pip install pyarrow
sudo python3 -m pip install boto3
sudo python3 -m pip install s3fs
sudo python3 -m pip install s5fs
sudo python3 -m pip install fsspec
sudo python3 -m pip install tensorflow
```



#### **Etape 4**: connexion au cluster

- Utilisation du logiciel Putty
  - Transposition de la clé .pem en clé .ppk
  - Connexion au cluster





Connexion via proxy (FoxyProxy)



```
FoxyProxy

Utiliser les proxys activés par modèle et ordre

✓ Désactiver (Utiliser les paramètres de firefox)
emr-socks-proxy (pour toutes les URLs)

Options Quel est mon IP? Journal
```

```
■ topumpountup: Bloomine

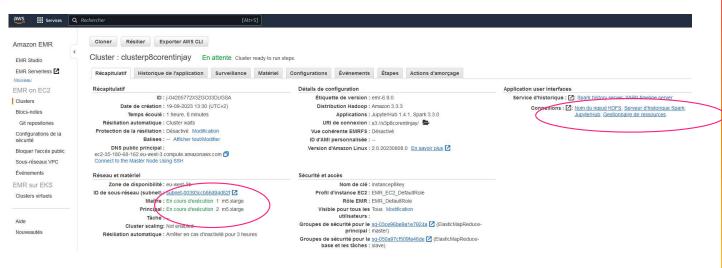
Frobe Simble Format Affichage side

| "Collision Trible Format Affichage side
| "Collision Trible Format Affichage side
| "Collision Trible Format Affichage side
| "Collision Trible Format Affichage side
| "Topur 1: S
```





clusterp8corentinjay désormais actif et en attente



Spark et JupyterHub sont désormais accessibles et utilisables

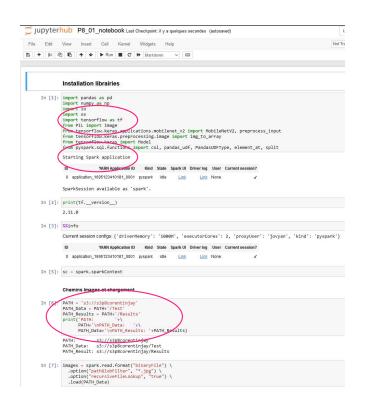


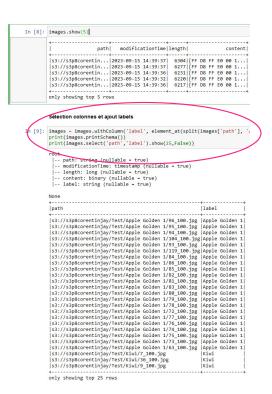


# Script PySpark



#### Import des bibliothèques, définition des chemins sur S3 et lecture des images







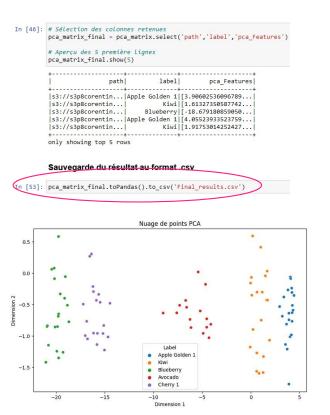
## Transfert learning (MobilenetV2), extraction des features des images et enregistrement en format .parquet

```
In [10]: model = MobileNetV2(weights='imagenet',
                        include_top=True,
input_shape=(224, 224, 3))
        Downloading data from https://storage.googleapis.com/tensorflow/keras-applications/mobilenet_v2/mobilenet_v2_weights_tf_di
        In [12]: brodcast_weights = sc.broadcast(new_model.get_weights())
In [13]: new_model.summary()
        Model: "model"
        Layer (type)
                                   Output Shape
                                                              Connected to
        input_1 (InputLayer)
                                   [(None, 224, 224, 3 0
        Conv1 (Conv2D)
                                   (None, 112, 112, 32 864
                                                              ['input_1[0][0]']
        bn_Conv1 (BatchNormalization) (None, 112, 112, 32 128
                                                              ['Conv1[0][0]']
        Conv1_relu (ReLU)
                                   (None, 112, 112, 32 0
                                                              ['bn_Conv1[0][0]']
         expanded_conv_depthwise (Depth (None, 112, 112, 32 288
                                                             ['Conv1_relu[0][0]']
```



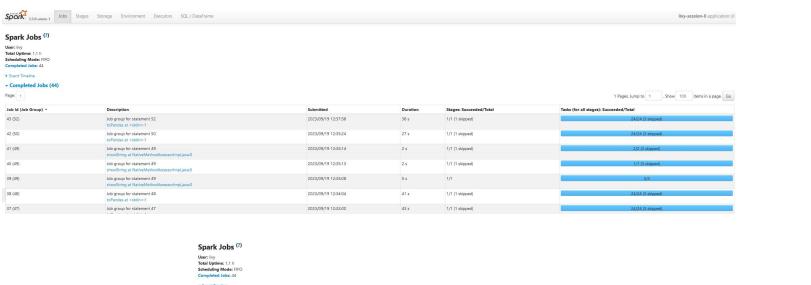
## Lecture des features, vectorisation, réduction de dimension (PCA), enregistrement en .csv et représentation graphique

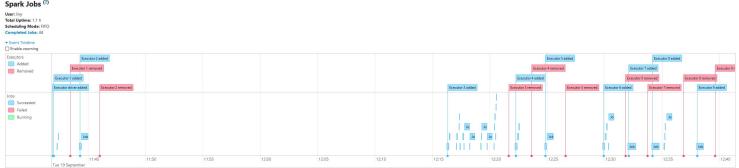






#### Suivi du processus sur Spark UI









# Conclusion



#### **Conclusions**

- Avantages:
  - Stockage quasi illimité sur S3
  - Script prêt à être utilisé sur de plus gros volumes de données
  - Spark UI (suivi des tâches/jobs)
  - Instances/clusters adaptables selon les besoins



- Gestion des coûts liés à l'architecture Cloud AWS
- Gestion des dépendances de versions



#### Axes d'évolution

- Prétraitements (recadrage, plusieurs fruits, arrière plan, etc.)
- Entraîner le modèle
- Identification de la maturité des fruits, et des fruits abimés





## Merci

Corentin Jay
OpenClassrooms - Data Scientist
Projet 8