

## Déployer un modèle dans le cloud

Data & Analytics Eric Blanvillain – 21-03-2022



## Problématique

Le contexte et les données

### Introduction



#### Mission:

- Aider la startup Fruits a développer une application grand publique d'identification de fruits
- Permettre le passage à l'échelle à l'aide d'une infrastructure Big Data

#### **Objectifs:**

- Mettre en place une architecture Big Data
- Pré-traitement des données et classification



### Le contexte

## Solutions innovantes pour la récolte des fruits

Moyens:

Scripts: Spark

Déploiement cloud : aws

Fruits!: Startup de l'AgriTech



Application mobile grand public

AgriTech: l'IA au service de l'agriculture ++



Robots cueilleurs intelligents

#### Etape 1:

- Mettre en place une architecture Big Data
- Anticipation : passage à l'échelle (volume de données)
- Pré-traitement des données:
- Pré-processing
- Réduction de dimension

#### Etape 2:

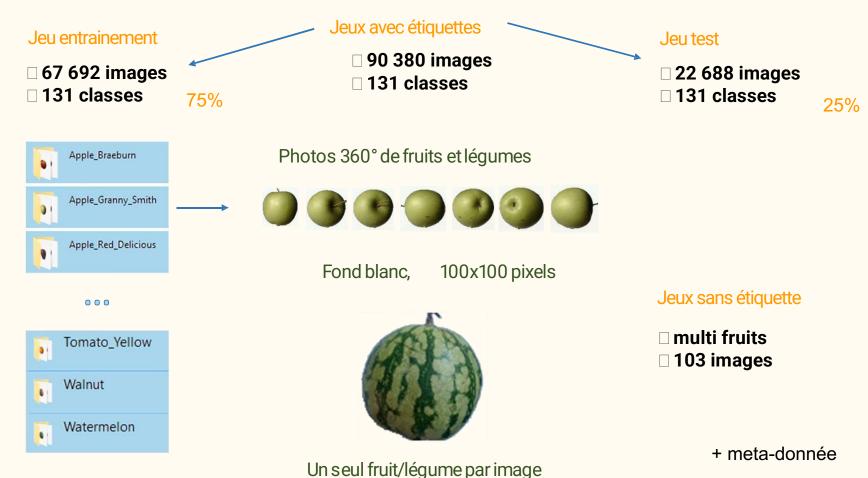
Application : photo de fruit -> informations sur le fruit -> Faire connaître la startup

#### Etape 3:

Mise en place ultérieure

## Les données initiales

131 dossiers



# Big data

Quelles solutions pour répondre aux enjeux?

## Le Big Data

### Quelles solutions pour répondre aux enjeux de Fruits!?



Variété

Big Data

#### Le Big Data c'est quoi?

- Explosion de la quantité de données
- Le partage des données
- La recherche des données
- Le stockage des données
- Le traitement des flux de données



Vitesse de création fréquence de création collecte et partage des données

#### Variété d'informations

diverses sources, non-structurées

Les solutions ...

### Stocker la donnée

#### **Solutions existantes**















#### **Notre solution**





#### Évolutivité :

- Pas de limite de place
- Ressources à l'échelle
- Scalabilité
- Disponibilité

#### Résilience :

- Redondance : copie des objets sur plusieurs systèmes
- Tolérance aux pannes

#### Performance:

- Durabilité
- Bonne compression

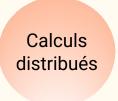
## Traiter la donnée

#### **Exécution** des calculs en parallèle

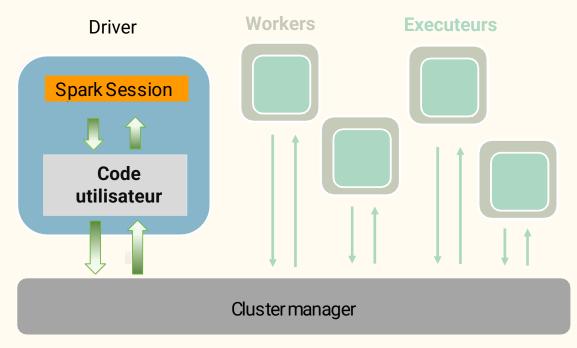
#### **Notre solution**







Infrastructure Données distribuées Configuration Initialisation Agrégation des calculs



**Distribution** des calculs entre les workers

MapReduce: Map (transformer) Reduce (agréger)

## Architecture

Une infrastructure distribuée

## **Architecture AWS** Clef IAM EC2 **Nos briques EMR**



Identity and Access Management Contrôlez de façon sécurisée l'accès aux services et ressources AWS. Rôle: Utilisateur, admin, super admin

#### EC2 - Serveurs virtuels dans le cloud

Elastic Compute Cloud Capacité de calcul sécurisée et redimensionnable pouvant prendre en charge quasiment tout type de charge de travail

Une infrastructure à la demande fiable et évolutive

#### EMR - Analyse

Elastic Map Reduce

Amazon EMR est un service qui utilise Apache Spark pour traiter et analyser de grandes quantités de données.

-> Exécutez et mettez à l'échelle facilement les cadres Apache Spark, Hive, Presto et d'autres cadres de Big Data.

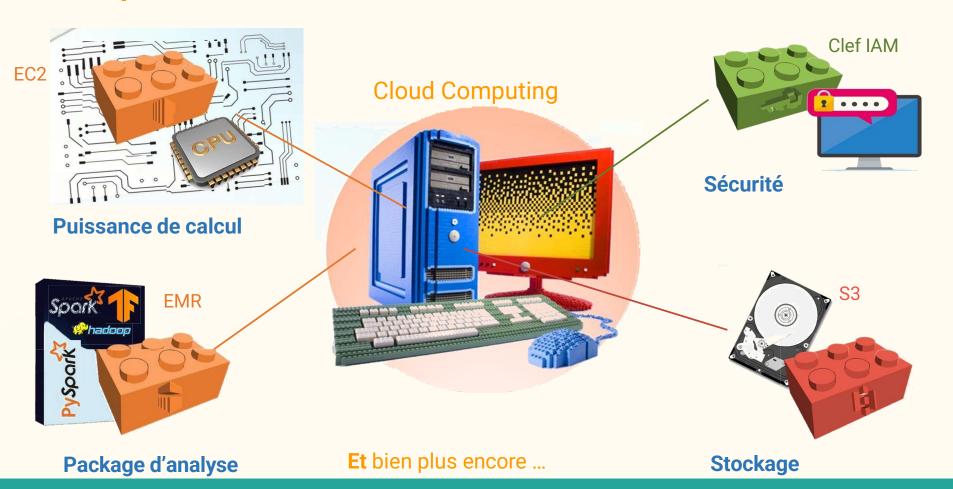
#### S3 - Stockage scalable dans le cloud

Simple Storage Service

Stockage d'objets conçu pour stocker et récupérer n'importe quelle quantité de données, n'importe où

-> Performances, scalabilité, disponibilité et durabilité de pointe

## Un « super ordinateur virtuel »



## **Local vs Cloud**

	Local	Cloud	
Stockage	Disque dur : limité  Panne possible : perte des données  Données disponibles localement	Illimité Redondance : tolérance aux pannes Données disponibles partout	
Puissance de calcul	Dépendante du matériel informatique à disposition	Evolutive en fonction de la charge de travail	
Ethique / RGPD	Les informations restent au sein de l'entreprise  Protection en interne des données à caractère confidentiel	Contraintes juridiques liées à l'hébergement des données Confidentialité des données	
Sécurité	Choix de l'utilisateur		
Coût	Fixe	Variable	

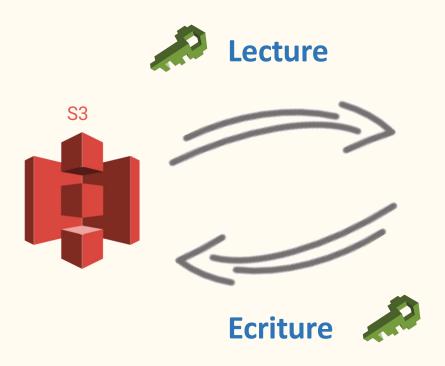
## Chaîne de traitement

La pipeline du projet

## Chaine de traitement

## Un « ordinateur virtuel »

### **Traitement**







- Traiter de très grandes quantités de données
- Créer des pipelines d'apprentissage automatique

## **Stockage S3**



#### **Compartiment S3**

**Données initiales** 

Nom

Données chargées

chargées

chargées

chargées

configuration.json

emr\_bootstrap.sh

images/

logs/

ponnées
enregistrées

resultat\_parquet/

Code python

Libraires à installer

Fichiers en format parquet

```
#! /bin/bash
sudo pip install numpy
sudo pip install pandas
sudo pip install Pillow
sudo pip install Fillow
sudo pip install findspark
sudo pip install pyarrow==0.15.1
sudo python3 -m pip install numpy
sudo python3 -m pip install Fillow
sudo python3 -m pip install findspark
sudo python3 -m pip install pandas
sudo python3 -m pip install pyarrow==0.15.1
```

```
part-00000-81379a74-4d99-47e0-8dfe-c9... 23/04/2021 16:16
part-00001-81379a74-4d99-47e0-8dfe-c9... 23/04/2021 16:16
.part-00002-81379a74-4d99-47e0-8dfe-c9... 23/04/2021 16:16
part-00003-81379a74-4d99-47e0-8dfe-c9... 23/04/2021 16:16
                                                                  Fichier CRC
.part-00004-81379a74-4d99-47e0-8dfe-c9... 23/04/2021 16:16
.part-00005-81379a74-4d99-47e0-8dfe-c9... 23/04/2021 16:10
nart-00006-81379a74-4499-47e0-84fe-c9... 23/04/2021 16/16
part-00007-81379a74-4d99-47e0-8dfe-c9... 23/04/2021 16:16
.part-00008-81379a74-4d99-47e0-8dfe-c9... 23/04/2021 16:16
.part-00009-81379a74-4d99-47e0-8dfe-c9... 23/04/2021 16:16
                                                                  Fichier CRC
part-00010-81379a74-4d99-47e0-8dfe-c9... 23/04/2021 16/16
part-00011-81379a74-4d99-47e0-8dfe-c9... 23/04/2021 16:16
                                                                  Fichier CRC
nart-00012-81379a74-4499-47e0-84feur9 23/04/2021 16-16
                                                                  Fichier CRC
part-00013-81379a74-4d99-47e0-8dfe-c9... 23/04/2021 16:16
part-00014-81379a74-4d99-47e0-8dfe-c9... 23/04/2021 16:16
nert-00015-81370e74-4400-47e0-84fe-r0 23/04/2021 16:16
```

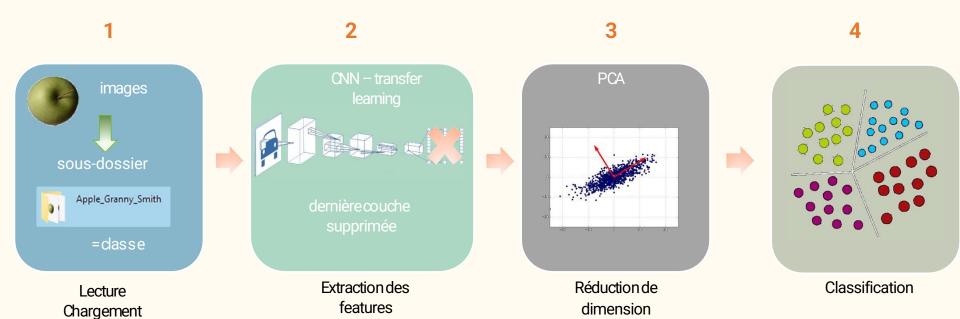
**S**3



s3://p8bucket

## Pipeline du projet





**Xception** 

(imagenet)

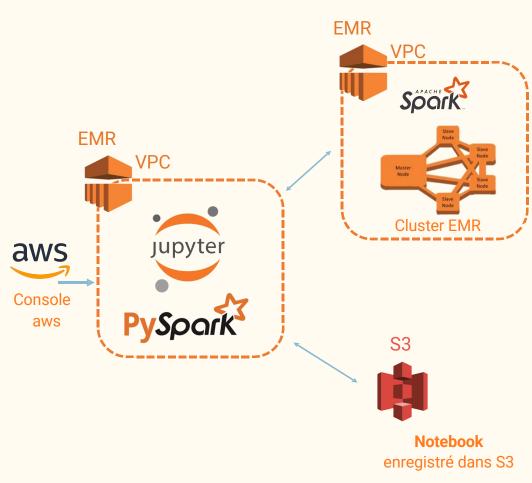
#### Random Forest:

Accuracy: 0.911

• Precision: 0.925

cf: annexe

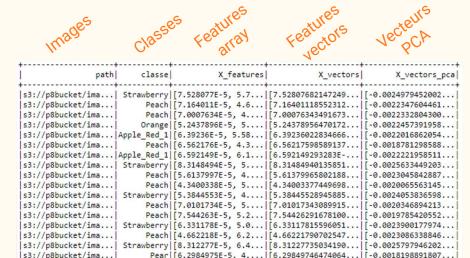
## **Amazon EMR notebooks**



```
Starting Spark application
                                                                           Spark UI Driver log Current session?
                           YARN Application ID
                                                          Kind State
        1 application_1619165088340_0003 pyspark
     SparkSession available as 'spark'.
   Entrée [7]: # Création d'une SparkSession
              spark = SparkSession.builder\
                      .appName('P8 preprocess images ')\
                      .getOrCreate()
  Entrée [9]: data source = 's3://p8bucket/images/*'
Entrée [10]: # Chargement des données
             # En format "binaryFile"
              df binary = spark.read.format("binaryFile") \
                 .option("pathGlobFilter", "*.jpg") \
.option("recursiveFileLookup", "true") \
                  .load(data_source)
Entrée [11]: # On extrait la classe de chaque image de fruit
             df_binary = df_binary.withColumn('classe', element_at(split(df_binary['path'], "/"), -2))
 Entrée [12]: df_binary.show(5)
               F Spark Job Progress
                              path| modificationTime|length|
              |s3://p8bucket/ima...|2021-04-23 06:33:02| 6989|[FF D8 FF E0 00 1...|Watermelon|
              |s3://p8bucket/ima...|2021-04-23 06:34:21| 6987|[FF D8 FF E0 00 1...|Watermelon|
              |s3://p8bucket/ima...|2021-04-23 06:33:14| 6984|[FF D8 FF E0 00 1...|Watermelon|
              |s3://p8bucket/ima...|2021-04-23 06:33:00| 6982|[FF D8 FF E0 00 1...|Watermelon|
              |s3://p8bucket/ima...|2021-04-23 06:33:01| 6973|[FF D8 FF E0 00 1...|Watermelon|
             only showing top 5 rows
Entrée [13]: ## Extraction des features
              model = Xception(
                      include top-False, # top Layer supprimé
                      weights=None,
                      input_shape=(100,100,3),
                      pooling='max
```

## **Enregistrement des données**

#### s3://p8bucket/resultats\_parquet



s3://p8bucket/ima...

s3://p8bucket/ima...

s3://p8bucket/ima...

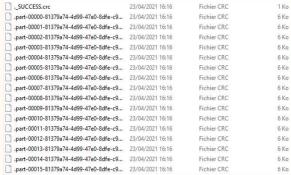
Strawberry [8.780114E-5, 6.1... [8.78011414897628... ] [-0.0025548053255...

Peach [6.663117E-5, 5.0... [6.66311680106446... [-0.0023358706523...

Peach|[5.9448852E-5, 5....|[5.94488519709557...|[-0.0023381211192...|

Enregistré au format distribué





Bonne compression, conçu pour les données massives



Nom				
0	app_P8.py			
D	configuration.json			
D	emr_bootstrap.sh			
ß	images/			
ß	logs/			
ß	resultat_parquet/			

# Conclusion

## Architecture retenue - Passage à l'échelle









Modifications éventuelles: selon souhait client

Evolutions à prévoir: Passage à l'échelle automatique (EMR)

Infrastructure: Scripts Pyspark

Montée en compétence - Difficultés rencontrées

- Découverte de l'écosystème Hadoop, du moteur de traitement de données massives Spark
- Prise en main de Pyspark, et du système d'exploitation Linux (Ubuntu 20.04 LTS)
- Découverte de l'écosystème AWS
- Peu explicites pour les non initiés, nombreuses erreurs possibles
- Possibilités techniques nombreuses : difficile avec peu d'expérience d'être assuré d'avoir fait le bon choix !

#### Perspectives – Améliorations possibles

- Scripts en scala (meilleur performance)
- Entrainement en situation réel



• Gpu versus Cpu! Réflexions à mener : Spark 3 Demo: Comparing Performance of GPUs vs. CPUs <a href="https://www.youtube.com/watch?v=tGqEZYUgexY">https://www.youtube.com/watch?v=tGqEZYUgexY</a> (video nvidia...)

## **Bibliographie**

- Xception: Deep learning with ... openaccess.thecvf.com. (n.d.). Retrieved March 16, 2022, from <u>https://openaccess.thecvf.com/content\_cvpr\_2017/papers/Chollet\_Xception\_Deep\_Learning\_CVPR\_2017\_paper.pdf</u>
- Jupyter notebook server with AWS EC2 and AWS VPC // blog // coding for entrepreneurs. Coding for Entrepreneurs. (n.d.). Retrieved March 16, 2022, from <a href="https://www.codingforentrepreneurs.com/blog/jupyter-notebook-server-aws-ec2-aws-vpc">https://www.codingforentrepreneurs.com/blog/jupyter-notebook-server-aws-ec2-aws-vpc</a>

## Annexes

## Création d'un cluster EMR

Configuration

**S3** 

Ajout d'étape

**Amorçage** 

Clés



Cluster visible pour tous les utilisateurs IAM du compte 1



configuration.json



emr\_bootstrap.sh





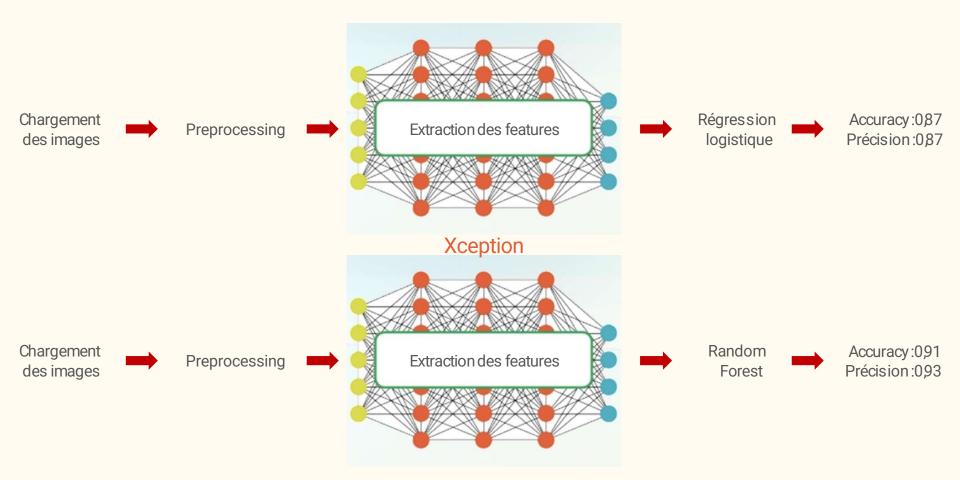


**EMR** 



Vcpu: 4 Mémoire: 16 Gio

## **Pipelines - classification**



## Logout de l'application enregistré sur S3

path	classe	X_ve	ctors	X_vectors_pca
s3://p8bucket/ima	Watermelon	[4.301956869312	256	[-0.0014724724050
s3://p8bucket/ima	Watermelon	[3.858232594211	58	[-0.0014240677179
s3://p8bucket/ima	Watermelon	[2.918773134297	722	[-0.0013982374124
s3://p8bucket/ima	Watermelon	[4.272236037650	14	[-0.0013877593994
s3://p8bucket/ima	Watermelon	[3.480644591036	25	[-0.0013936819953
s3://p8bucket/ima	Clementine	[4.131632522336	61	[-0.0023987243574
s3://p8bucket/ima	Watermelon	[2.837778629327	765	[-0.0015022272896
s3://p8bucket/ima	Watermelon	[3.016708069486	95	[-0.0014527697217
s3://p8bucket/ima	Clementine	[3.889913205057	738	[-0.0024666961772
s3://p8bucket/ima	Clementine	[4.279666973161	51	[-0.0025012090477
s3://p8bucket/ima	Clementine	[4.845768125966	60	[-0.0024858020994
s3://p8bucket/ima	Clementine	[5.105142918182	253	[-0.0025488732644
s3://p8bucket/ima	Clementine	[4.075144170201	38	[-0.0023361143739
s3://p8bucket/ima	Clementine	[5.235048956819	81	[-0.0024441455624
s3://p8bucket/ima	Strawberry	[3.920024755643	868	[-0.0016503117639
s3://p8bucket/ima	Clementine	[4.926076144329	27	[-0.0023981603203
s3://p8bucket/ima	Orange	[3.832604852505	02	[-0.0020354908982
s3://p8bucket/ima	Orange	[3.816135358647	744	[-0.0020261696806
s3://p8bucket/ima	Apple_Red_1	[4.327113492763	860	[-0.0014783001823
s3://p8bucket/ima	Strawberry	[3.167329123243	868	[-0.0016672352046

```
Mini-classification
+----+
 classe
            X vectors pca
|Apricot|[-0.0017985031932...|
  Lemon [ -0.0023381406432...]
  Peach [ -0.0017537706410...]
+-----+
only showing top 3 rows
              X vectors pca labelIndex
    classe
+----+
Watermelon | [-0.0013619884910...
                               9.01
|Watermelon|[-0.0014813502034...
                               9.0
|Watermelon|[-0.0014462156936...|
                               9.0
+----+
only showing top 3 rows
Training Dataset Count: 3396
Test Dataset Count: 1490
```

```
Regression logistique
|prediction|labelIndex|
        0.0
                   0.0
        0.0
                   0.0
        0.0
                   0.0
        0.0
                   0.0
        0.0
                   0.0
only showing top 5 rows
Test Error = 0.126846
Accuracy = 0.873154
Test Error = 0.12471
```

Precision = 0.87529

Random forest	
+	
prediction label	
0.0	0.0
0.0	0.0
0.0	0.0
0.0	0.0
0.0	0.0
+	-1.
only showing top	5 rows
Test Error = 0.08	385906
Accuracy = 0.9114	109
Test Error = 0.07	741965
Precision = 0.925	5803