

## Fruits!

## #8 Déployez un modèle dans le Cloud

Soutenance Emilie Groschêne le 7/07/2023

Evaluateur: Panayotis Papoutsis

Mentor: Léa Naccache

### Sommaire

1

Problématique et jeu de données

H

Processus de création de l'environnement Big Data

Ш

Chaîne de traitement des images

IV

Démonstration d'exécution du script sur le Cloud

 $\overline{\mathbf{V}}$ 

Synthèse et conclusion

### I. PROBLEMATIQUE ET JEU DE DONNEES

## I. Présentation de la problématique



## Fruits!

Fruits est une start-up de l'agri-tech qui a pour volonté de **préserver la biodiversité** des fruits en développant des **robots** cueilleurs intelligents qui appliqueraient des traitements spécifiques à chaque espèce de fruits lors de la récolte.

#### **☐** Mission:

Pour se faire **connaître auprès du grand public**, elle souhaite mettre à sa disposition une **application mobile** qui permettrait aux utilisateurs de **prendre en photo un fruit ou un légume** et d'obtenir des **informations** sur ce dernier.

#### **□** Objectifs :

- sensibiliser le grand public à la biodiversité des fruits
- mettre en place une **première version du moteur de classification** des images de fruits
- construire une première version de l'architecture Big Data nécessaire

#### ☐ Contraintes :

- le volume des données va augmenter très rapidement après la livraison de ce projet
- les serveurs doivent être situés sur le territoire européen

### I. Présentation du jeu de données

Le dataset est composé de:

- 90 483 images en haute qualité représentant chacune un fruit ou un légume (131 variétés différentes)
- 75% des images seront utilisés pour entraîner le modèle et 25% pour le tester
- toutes les images sont de taille identique: 100x100 pixels couleur sur fond blanc

Chaque fruit ou légume a été placé sur un moteur à faible vitesse (3 tours par minute) puis une courte vidéo de 20 secondes a été prise:























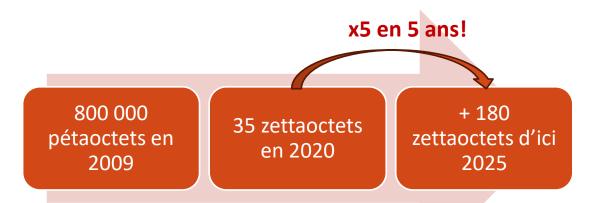


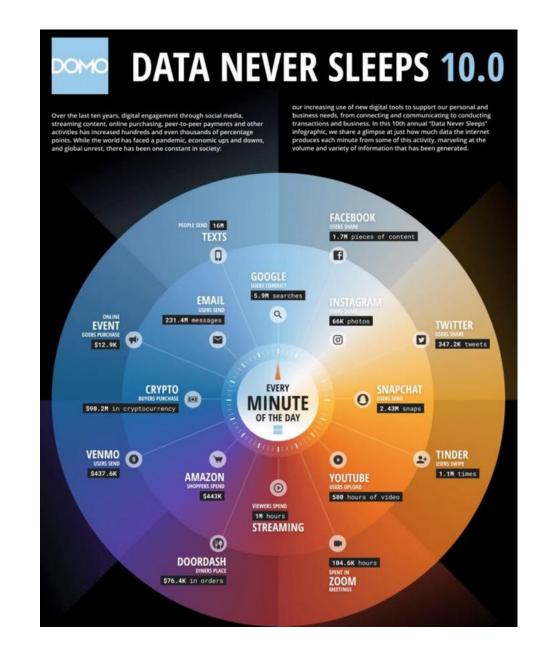
A gauche: image originale avec son arrière plan (feuille blanche) et l'axe moteur. A droite: image retraitée de son arrière plan et du moteur puis réduite à 100x100 pixels

### II. PROCESSUS DE CREATION DE L'ENVIRONNEMENT BIG DATA

## II. Qu'est ce que le Big Data (1/2)

- Utilisation massive d'internet et des objets
   connectés
- production de quantités astronomiques de données
- problématiques de stockage et de traitement approprié pour les entreprises

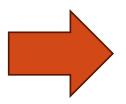




## II. Qu'est ce que le Big Data (2/2)

Il faut donc des **technologies innovantes** capables de traiter:

- des volumes de données énormes et en constante augmentation
- des données provenant de sources multiples et de natures diverses
- des **besoins analytiques** vitaux à fournir dans des délais impartis



Le choix de l'architecture de données à mettre en place est donc essentiel



## II. Architecture des données retenue: Databricks sur AWS (1/2)

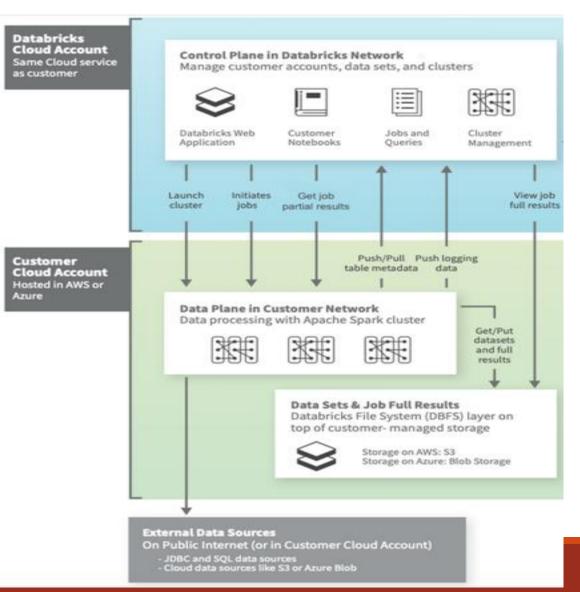


Environnement PaaS permettant d'accéder aux données et aux ressources de calcul

#### ■ Avantages:

- **simplicité**: une seule architecture de données unifiée sur S3 (solution de stockage des données sur Amazon) pour l'analytique SQL, la data science et le machine learning. De plus, aucune expérience avec les systèmes d'exploitation Linux ou Unix n'est demandée
- rapport performance / prix: performances du data warehouse au prix d'un data lake grâce à des clusters de calcul optimisés par SQL
- contrôle du cycle de vie de la donnée entièrement géré sur le cloud
- permet la collaboration
- réputation: des clients prestigieux

## II. Architecture des données retenue: Databricks sur AWS (2/2)



#### ☐ Control plane

**Services backend** que Databricks gère dans son propre compte AWS.

Gestion des comptes utilisateurs, des workspaces, des données et des clusters.

#### ☐ Data plane:

Endroit où les données sont traitées et où se trouvent les ressources de calcul (cluster Apache Spark).

Fournit de la puissance de calcul et du stockage.

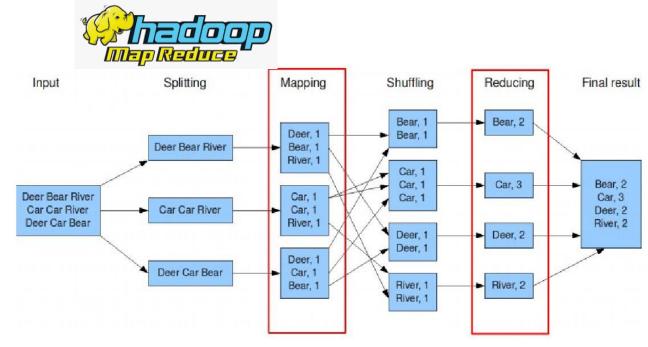
## II. Objectif de traitement des données à grande échelle: de MapReduce à Apache Spark

MapReduce est un modèle de programmation qui décompose le traitement d'une opération (« job ») en plusieurs étapes:

- MAP: génération des paires clé / valeur
- **SHUFFLE AND SORT**: trie et consolide les données issues de la phase Map
- **REDUCE**: produit le résultat final (ici le comptage des occurrences des valeurs)

#### ☐ 3 concepts clés:

- les données sont distribuées lorsqu'elles sont stockées
- Le calcul est exécuté là où les données sont stockées (data locality)
- Ordre séquentiel et non itératif (Map, Suffle, Reduce)



#### ☐ Ajouts de SPARK:

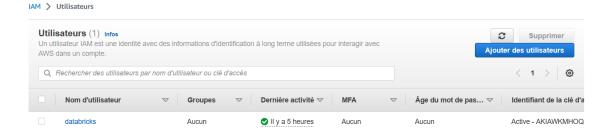
- Données traitées en mémoire pour une utilisation plus rapide
- Plan d'exécution pour organiser les « jobs » (lazy evaluation)
- API de haut niveau

# II. Processus de création de l'environnement S3 et Databricks (1/3)



## **Création de l'utilisateur avec Programmatic Access**

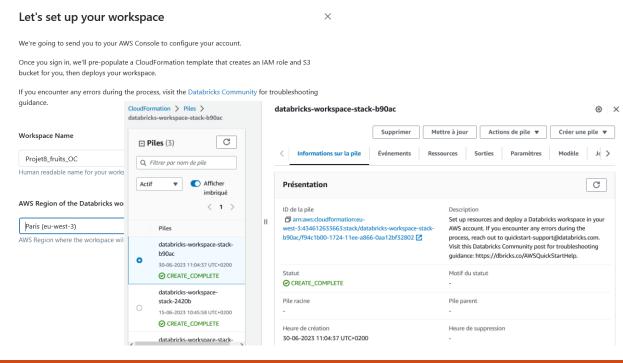
- P
- Création de l'utilisateur sur AWS IAM (Identity and Access Management)
- Ajout de la stratégie AmazonS3FullAccess
- Téléchargement des identifiants (credentials) au format .csv





#### Création d'un workspace sur Databricks

 CloudFormation template qui va créer un rôle IAM et un bucket S3

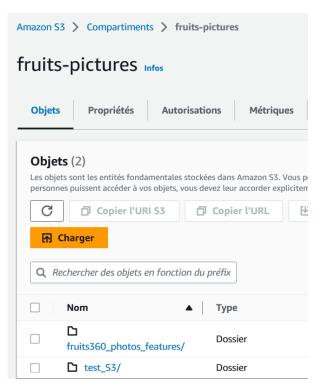


# II. Processus de création de l'environnement S3 et Databricks (2/3)



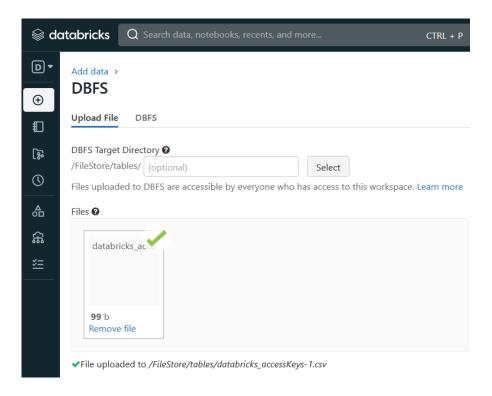
#### Chargement des données sur S3







Stockage de la clé d'accès et clé secrète sur Databricks





#### **Création d'un cluster Spark**



## II. Processus de création de l'environnement S3 et Databricks (3/3)

**6** 

Création et lancement du script Pyspark pour relier Databricks au bucket S3

```
file type = "csv"
       first row header = "true"
       delimiter = ","
       # Read the CSV file to spark dataframe
       aws_keys_df = spark.read.format(file_type)\
       .option("header", first_row_header)\
       .option("sep", delimiter)\
       .load("/FileStore/tables/databricks_accessKeys.csv")
▶ (1) Spark Jobs
aws keys df: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [Access key ID: string, Secret access key: string]
Command took 4.53 seconds -- by emgroschene@gmail.com at 30/06/2023 11:29:54 on [default]basic-starter-cluster
       # To send keys to AWS
       from pyspark.sql.functions import *
       import urllib
       # Collect access and secret key from spark dataframe (dbfs:/FileStore/tables/)
       ACCESS_KEY = aws_keys_df.select('Access_key_ID').collect()[0]['Access_key_ID']
       SECRET_KEY = aws_keys_df.select('Secret_access_key').collect()[0]['Secret_access_key']
       # Encode secret key (safe="" means every character in the secret key is encoded)
       ENCODED_SECRET_KEY = urllib.parse.quote(SECRET_KEY,"")
```

```
# Mount the S3 bucket
      # AWS S3 bucket name
      AWS_S3_BUCKET = "fruits-pictures"
      # Mount name for the bucket
      MOUNT NAME = "/mnt/fruits-pictures"
      # Source url
      SOURCE_URL = "s3n://{0}:{1}@{2}".format(ACCESS_KEY, ENCODED_SECRET_KEY, AWS_S3_BUCKET)
      # Mount the drive
      dbutils.fs.mount(SOURCE_URL, MOUNT_NAME)
ut[5]: True
pmmand took 11.97 seconds -- by emgroschene@gmail.com at 30/06/2023 11:30:55 on [default]basic-starter-cluster
      # Read data from the mounted S3 bucket
      # Check if the AWS S3 bucket was mounted successfully
      # %fs ls "/mnt/fruits-pictures/"
      display(dbutils.fs.ls("/mnt/fruits-pictures/test_local/Watermelon/"))
▶ (2) Spark Jobs
      path
                                                        name
                                                                      size
                                                                                       modificationTime -
      dbfs:/mnt/fruits-pictures/test_local/Watermelon/125_100.jpg
                                                           125_100.jpg
                                                                         6855
                                                                                       1688117519000
      dbfs:/mnt/fruits-pictures/test_local/Watermelon/r_113_100.jpg
                                                           r_113_100.jpg
                                                                         7018
                                                                                       1688117520000
      dbfs:/mnt/fruits-pictures/test_local/Watermelon/r_183_100.jpg
                                                           r_183_100.jpg
                                                                         7018
                                                                                       1688117521000
```

r\_47\_100.jpg

r\_63\_100.jpg

7071

7251

1688117522000

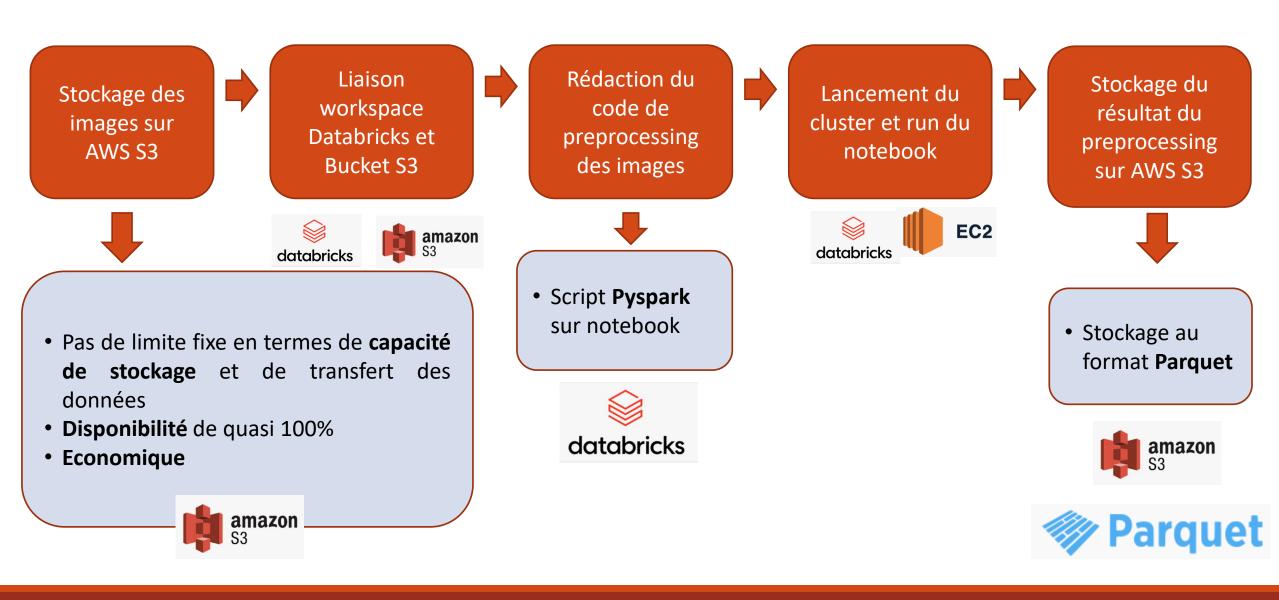
1688117522000

dbfs:/mnt/fruits-pictures/test\_local/Watermelon/r\_47\_100.jpg

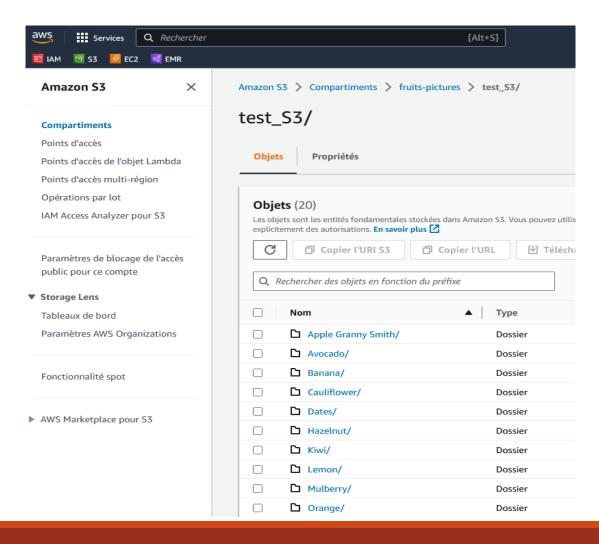
dbfs:/mnt/fruits-pictures/test\_local/Watermelon/r\_63\_100.jpg

### III. CHAINE DE TRAITEMENT DES IMAGES

## III. Chaîne de traitement des images



# III. Chaîne de traitement des images: stockage des images sur AWS S3

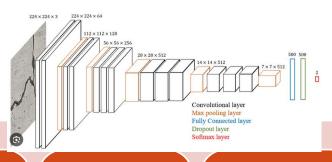


**Stockage** du dossier contenant les images à preprocesser dans le **bucket S3** rattaché au workspace de Databricks.

La création d'un bucket permet de choisir la région où les images seront stockées et de réduire les délais de traitement et les coûts d'utilisation.



## III. Chaîne de traitement des images: Preprocessing des données



0.8 - 0.8 - 0.8 - 0.6 -

Chargement des images au format binary file

Chargement du modèle de transfer learning

Broadcasting des poids

Extraction des features

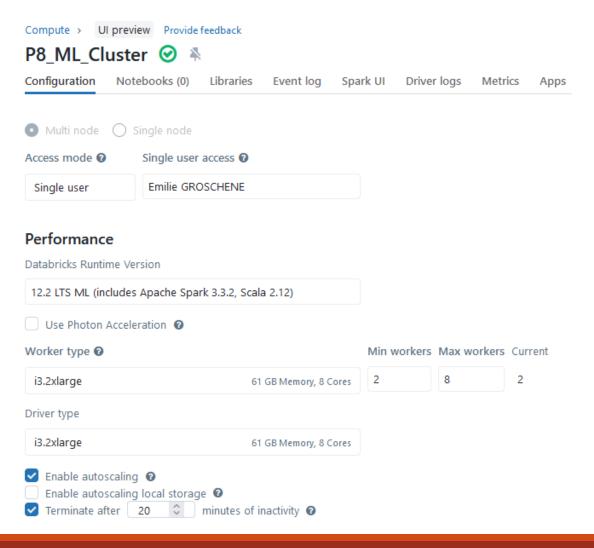
Transformation des features en vecteur dense

Standardisation + ACP

Enregistrement sur le bucket S3 au format parquet

std_features	pcaFeatures
[-0.2090919187030  [-0.2688848630991  [0.83298584323146	[8.99227389760900   [7.44657047451287   [5.99492786066021   [-9.1931090447816   [4.39778728061732

# III. Chaîne de traitement des images: allocation des ressources pour le traitement des images



#### Types d'instances Amazon EC2

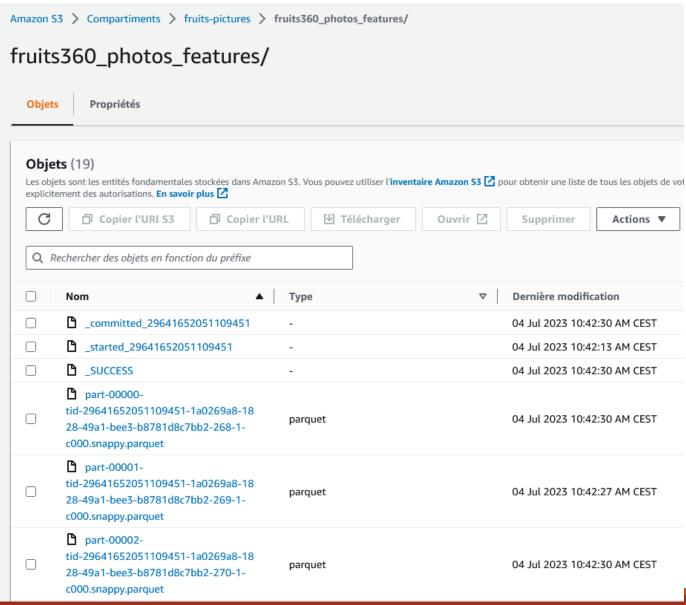
Amazon EC2 fournit un vaste éventail de types d'instances optimisés pour différents cas d'utilisation. Ces types d'instances correspondent à différ capacités de CPU, de mémoire, de stockage et de mise en réseau. Vous pouvez ainsi choisir un ensemble de ressources parfaitement adapté à vos inclut une ou plusieurs tailles d'instance, ce qui vous permet de mettre à l'échelle vos ressources en fonction des exigences de la charge de travail



III. Chaîne de traitement des images: enregistrement des résultats

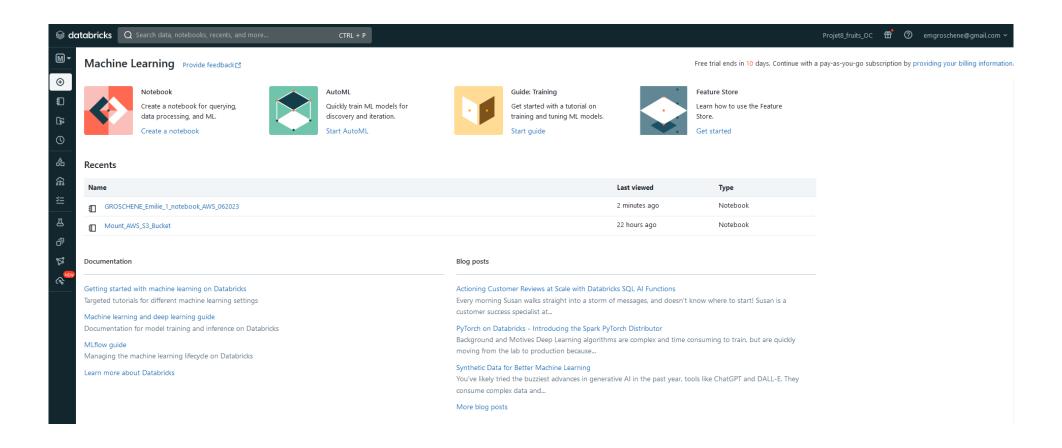
Amazon 53 > Compartiments > fruits-pictures > fruits360\_photos\_features/

Enregistrement de la matrice au format **Parquet** sur AWS S3



## IV. DEMONSTRATION D'EXECUTION DU SCRIPT SUR LE CLOUD

## IV. Démonstration d'exécution du script sur le Cloud



### V. SYNTHESE ET CONCLUSION

## V. Synthèse et conclusion



- Mise en place d'un **environnement Big Data** conforme aux normes **RGPD** en vigueur avec manipulation de la donnée
- Découverte de **Databricks** et **AWS**
- Elaboration de script en **Pyspark**, notion de **paralléliser** les calculs



#### **Retour critique sur la solution retenue:**

- Facile d'utilisation, pas de machine virtuelle à installer, paramétrage simple (QuickStart), accès aux librairies de ML
- Puissance de calcul facilement modifiable / configurable
- Outil collaboratif
- Documentation complète avec de nombreux notebooks d'exemples
- Possibilité de relier le compte Github pour le versionning (repos)



- Stockage peu coûteux
- Bucket S3 très simple à relier à Databricks

## V. Synthèse et conclusion

#### Axes d'amélioration:



- Paramétrage du cluster à approfondir (worker type, driver type, autoscalling etc...)
- Optimisation des jobs Spark (format parquet, mise en cache des résultats intermédiaires)
- Attention à la facturation: bien vérifier que le cluster est résilié!
   (mise en place d'alerte + maîtrise des outils de facturation sur AWS)
- Tester d'autres modèles de transfer learning plus rapides (MobileNetV2 par exemple)

## MERCI