

Réaliser par:Kaoutar EL Mardi

jury: Emmanuel Goudot

Table of contents

01

Problématique et jeu de données

03

Chaîne de traitement des images

02

Processus de création de l'environnement Big Data

04

Exécution du script PySpark sur le Cloud

Ol Problématique et données

Problématique

Fruits!" développe des robots cueilleurs intelligents pour préserver la biodiversité. Pour sensibiliser le public, l'entreprise lance une **application mobile d'identification des fruits.** Cette application servira à construire **une architecture Big Data** évolutive, respectant le RGPD et optimisant les coûts.

Jeu de données



Caractéristiques principales :

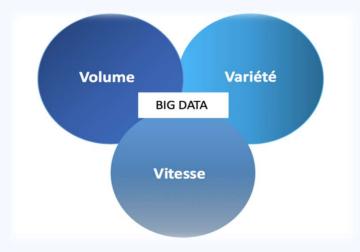
- **Images :** Plus de 70 000 images de fruits.
- Catégories: Représente plus de 100 catégories de fruits et légumes.
- Diversité: Images prises sous différents angles et conditions d'éclairage.
- **Étiquetage :** Chaque image est soigneusement étiquetée, facilitant la reconnaissance précise des fruits.

https://www.kaggle.com/datasets/moltean/fruits/data

O2 Processus de Création de de l'environnement Big Data

Pourquoi Envirenement Big Data

L'environnement Big Data est indispensable pour gérer la croissance rapide des données de l'application "Fruits!". Les trois dimensions du Big Data — Volume, Variété, et Vitesse — nécessitent une architecture robuste

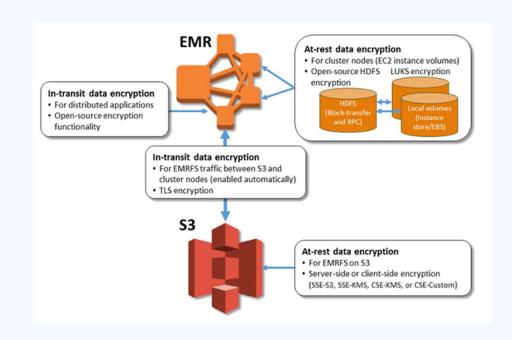


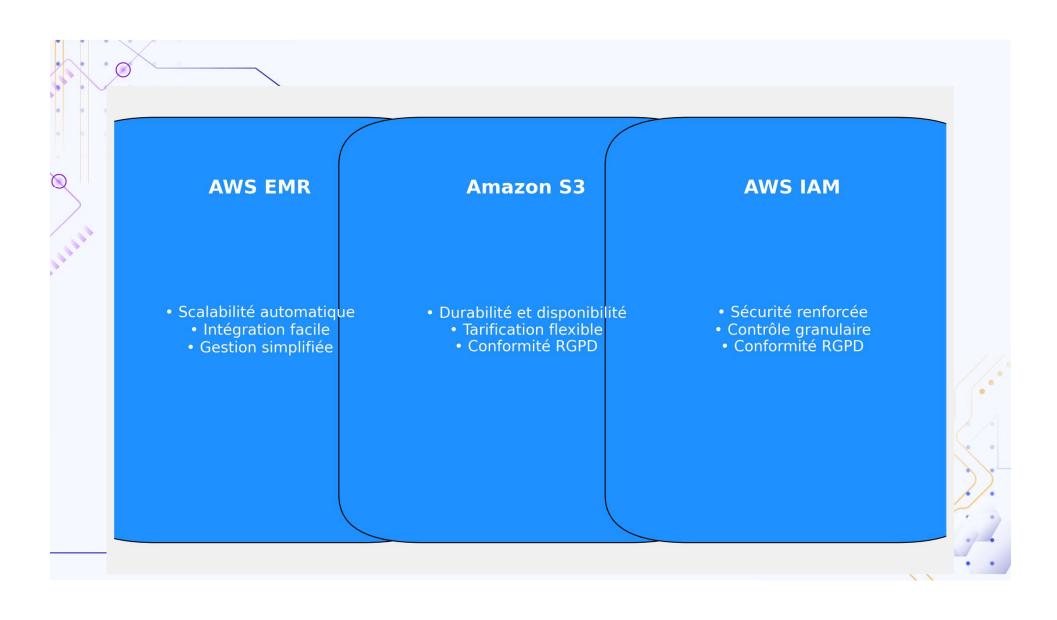
Outils et déploiement

Amazon AWS offre les outils nécessaires pour traiter ces données efficacement tout en assurant la conformité avec le RGPD.

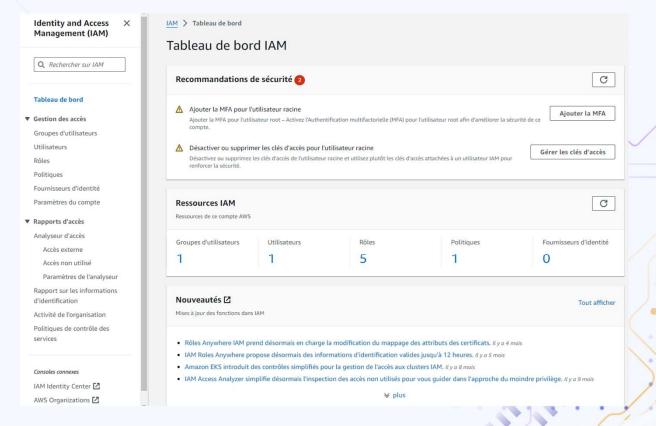


processus de création de l'environnement Big Data

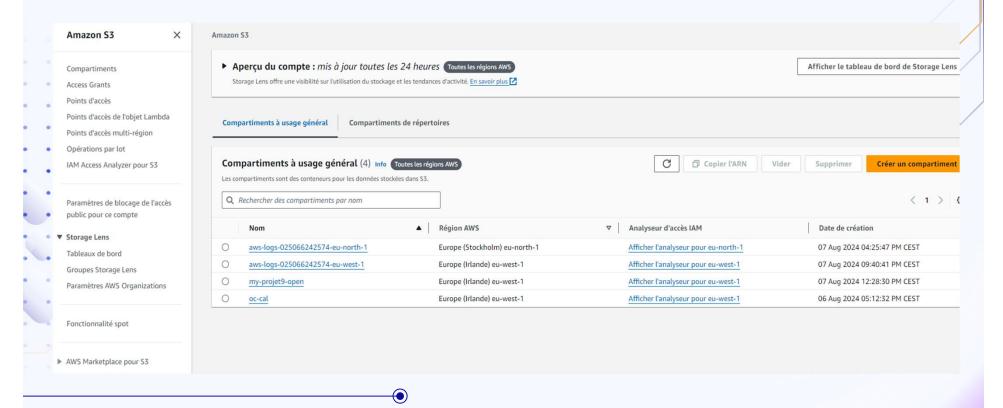




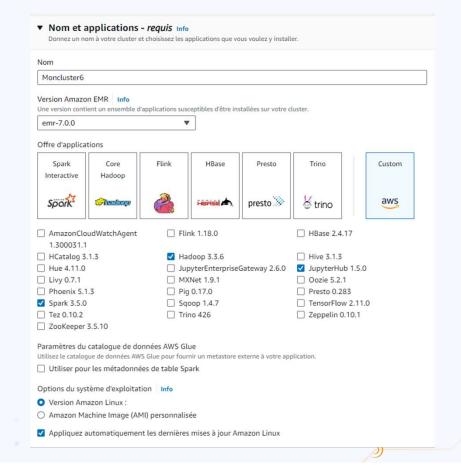
"Configuration IAM : Sécurisation des ressources AWS avec l'authentification multifactorielle (MFA) et la création de rôles pour un contrôle d'accès précis, en conformité avec le RGPD."



Configuration S3 : Création de compartiments sécurisés dans les régions européennes pour le chargement et le stockage des données, assurant la conformité RGPD, avec un contrôle d'accès géré via IAM pour protéger les données sensibles.



Creation de EMR



Cluster EMR

Version: emr-7.0.0

Applications sélectionnées :

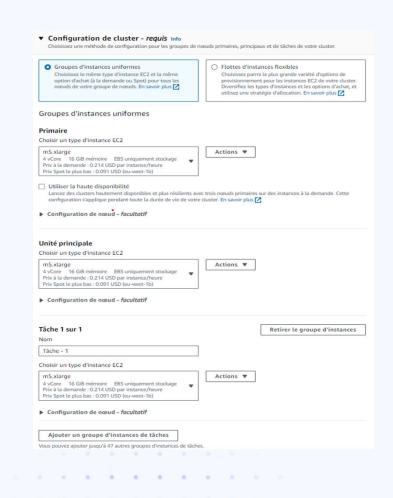
Spark : Pour le traitement des données.

Hadoop: Pour la gestion des données

massives.

JupyterHub: Pour l'analyse interactive

et le développement.





- •Type d'instances : m5.xlarge (4 vCPU, 16 Go de RAM) pour les nœuds principaux et les tâches.
- •Volume racine EBS: 15 Go de stockage avec 3000 IOPS pour une performance optimale.
- •**Débit** : 125 MiB/s pour assurer une vitesse de transfert de données adéquate.



Mise à jour : Le script commence par mettre à jour setuptools et pip.

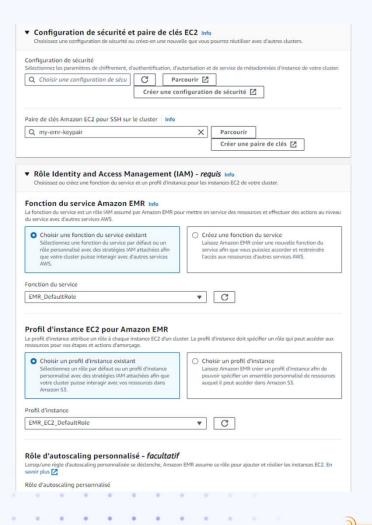
Installation des bibliothèques :

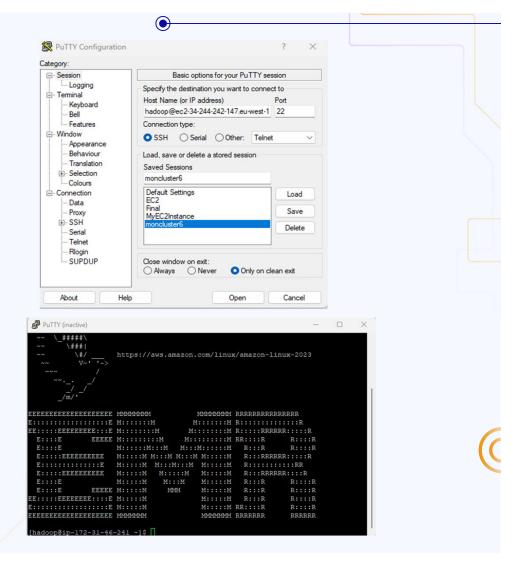
Installe les bibliothèques nécessaires comme pandas, boto3, et tensorflow.

Configuration de Spark:

Configure Spark History Server pour écrire les logs dans un compartiment S3 spécifique.

```
#!/bin/bash
# Mise à jour de setuptools et pip
sudo python3 -m pip install -U setuptools
sudo python3 -m pip install -U pip
# Installation des bibliothèques nécessaires
sudo python3 -m pip install wheel
sudo python3 -m pip install pillow
sudo python3 -m pip install pandas==1.2.5
sudo python3 -m pip install pyarrow
sudo python3 -m pip install boto3
sudo python3 -m pip install s3fs
sudo python3 -m pip install fsspec
sudo python3 -m pip install tensorflow
# Configuration de Spark History Server pour écrire les logs dans S3
sudo tee -a /etc/spark/conf/spark-defaults.conf <<EOF
spark.history.fs.logDirectory=s3://my-projet9-open/spark-logs/
FOF
```





03

Chaîne de traitement des images

Shéma

Chargement des données

Préparation de modèle

Extraction des features et PCA

Stockage

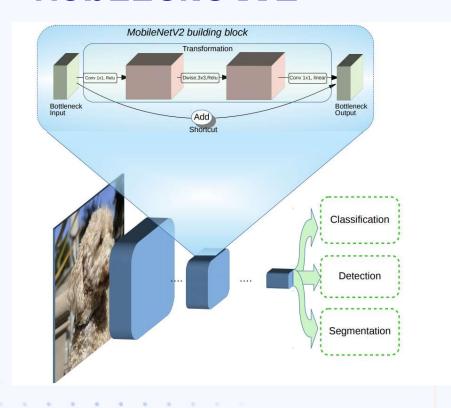
6.10.5.1. 4.10.5.1 Chargement des données

```
]: images = spark.read.format("binaryFile") \
    .option("pathGlobFilter", "*.jpg") \
    .option("recursiveFileLookup", "true") \
    .load(PATH_Data)
  FloatProgress(value=0.0, bar_style='info', description='Progress:', layout=Layout(height='25px', width='50%'),...
 images.show(5)
  FloatProgress(value=0.0, bar_style='info', description='Progress:', layout=Layout(height='25px', width='50%'),...
   +----+
                path| modificationTime|length|
   +-----
   |s3://p8-data/Test...|2021-07-03 09:00:08| 7353|[FF D8 FF E0 00 1...|
   s3://p8-data/Test... 2021-07-03 09:00:08 7350 [FF D8 FF E0 00 1...]
   |s3://p8-data/Test...|2021-07-03 09:00:08| 7349|[FF D8 FF E0 00 1...|
   |s3://p8-data/Test...|2021-07-03 09:00:08| 7348|[FF D8 FF E0 00 1...|
   |s3://p8-data/Test...|2021-07-03 09:00:09| 7328|[FF D8 FF E0 00 1...|
   *----
   only showing ton 5 rows
```

une colonne contenant les labers de chaque image :

```
[7]: images = images.withColumn('label', element_at(split(images['path'], '/'),-2))
     print(images.printSchema())
     print(images.select('path','label').show(5,False))
     FloatProgress(value=0.0, bar_style='info', description='Progress:', layout=Layout(height='25px', wid'
      |-- path: string (nullable = true)
      |-- modificationTime: timestamp (nullable = true)
      |-- length: long (nullable = true)
       |-- content: binary (nullable = true)
      |-- label: string (nullable = true)
     path
                                             label
     s3://p8-data/Test/Watermelon/r_106_100.jpg|Watermelon|
      s3://p8-data/Test/Watermelon/r_109_100.jpg|Watermelon|
      s3://p8-data/Test/Watermelon/r_108_100.jpg|Watermelon|
     s3://p8-data/Test/Watermelon/r_107_100.jpg|Watermelon|
     s3://p8-data/Test/Watermelon/r_95_100.jpg |Watermelon|
      4------
     only showing top 5 rows
```

MobileNetV2



MobileNetV2 est une architecture de réseau neuronal optimisée pour les dispositifs mobiles. L'image montre un bloc clé qui utilise des convolutions et un chemin de raccourci pour capturer efficacement les caractéristiques. Ce design permet de réaliser des tâches comme la classification, la détection, et la segmentation d'images tout en restant léger et performant.

Traiter des images avec Pandas UDFs et PySpark, en trois étapes :

- **Prétraitement:** preprocess (content): Charge et redimensionne les images à 224x224 pixels.
- **Optimisation avec UDF :**featurize_udf(content_series_iter): Applique l'extraction sur des lots d'images avec un modèle chargé une seule fois.
- **Extraction des caractéristiques :**featurize_series(model, content_series): Utilise un modèle pour extraire et aplatir les caractéristiques des images.

l'extraction et la transformation des caractéristiques (features) d'images, suivi d'une réduction de dimension avec PCA :

- Configuration Spark: Ajustement des paramètres Spark pour optimiser le traitement des lots d'images.
- **Extraction des caractéristiques :** Les caractéristiques des images sont extraites avec une UDF et enregistrées dans un DataFrame.
- Enregistrement: Les caractéristiques extraites sont enregistrées au format Parquet.

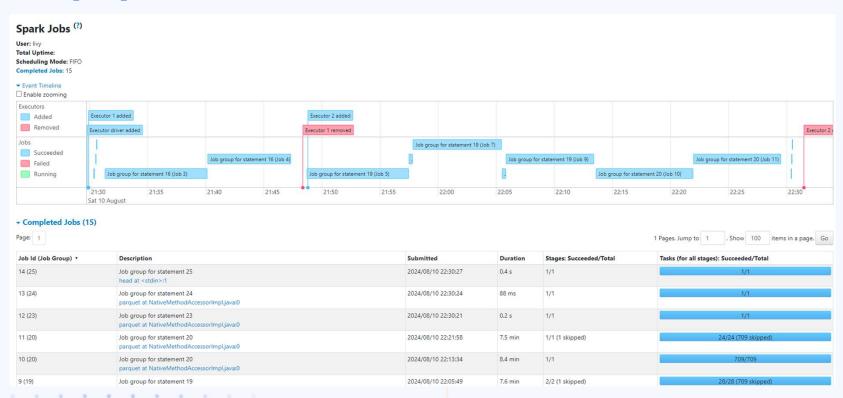
- **Conversion en vecteurs denses :** Les caractéristiques sont converties en vecteurs denses pour une meilleure compatibilité avec les algorithmes de machine learning.
- **Application du PCA:** Le PCA est appliqué pour réduire la dimensionnalité des vecteurs de caractéristiques, ce qui facilite le stockage et l'analyse ultérieure.
- **Enregistrement des résultats :** Les résultats du PCA sont sauvegardés dans un fichier Parquet.

Les données extraites sont chargées à partir de fichiers Parquet à l'aide de spark.read.parquet.

- Chargement des données :Les données réduites par PCA sont également chargées à partir d'un chemin spécifié.
- **Validation des résultats :**Affichage des premières lignes du DataFrame pour vérifier le contenu et la structure des données.
 - Validation de la dimension des caractéristiques après réduction par PCA.

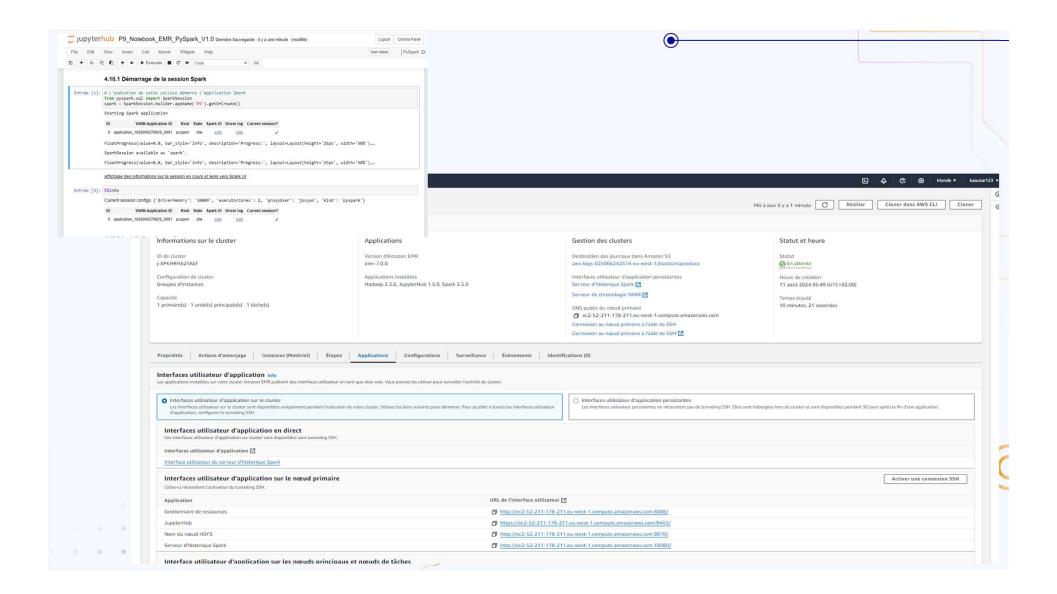
(

Pyspark



04

Démonstration d'execution dans le cloud



Conclusion



Thanks!

Do you have any questions?

CREDITS: This presentation template was created by **Slidesgo**, and includes icons by **Flaticon**, and infographics & images by **Freepik**