

RÉALISEZ UN TRAITEMENT DANS UN ENVIRONNEMENT BIG DATA SUR LE CLOUD

Samira MAHJOUB – 10/2024

SOMMAIRE

- Contexte
- Environnement Big Data
- Chaine de traitement des images
- Démonstration
- Conclusion



Problématique:

Migrer vers une architecture Cloud pour gérer l'explosion des volumes de données tout en optimisant les coûts et respectant le RGPD.



Contexte:

Jeune start-up AgriTech "Fruits!" propose une app mobile de reconnaissance de fruits, sensibilisant à la biodiversité et alimentant des modèles d'IA

Objectif:



- Déployer une architecture Big Data scalable dans le Cloud pour traiter les images de fruits avec Py Spark et AWS EMR.
- Sensibiliser le grand public à la biodiversité des fruits via une application mobile.

CONTEXTE

JEU DE DONNÉES

Dataset Kaggle: Fruits-360

94 110 images contenues dans 141 dossiers de fruits et légumes

Taille des images : 100x100

pixels Format: jpg

Taille du jeu de test utilisé: 23 619 images (un fruit ou légume par image).



I. Qu'est-ce que le Big Data?

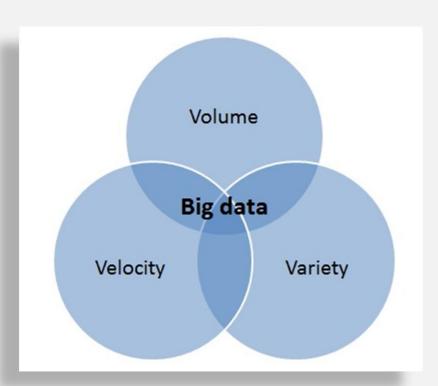
Le Big Data se réfère à des ensembles de données massifs et complexes, qui dépassent les capacités des outils traditionnels pour le stockage, le traitement et l'analyse. Ces données sont souvent volumineuses, variées et produites rapidement.

Les 3 V du Big Data:

- Volume : Quantité massive de données à traiter, provenant de sources variées comme des images, des transactions, des réseaux sociaux, etc.
- Variété: Les données peuvent être structurées (tableaux), semi-structurées (fichiers XML), ou non-structurées (images, vidéos, textes).
- Vélocité : Les données sont générées à une vitesse élevée et doivent être traitées en temps réel pour en tirer de la valeur.

Pourquoi le Big Data dans mon projet ?

Dans notre projet avec AWS EMR et S3, le Big Data est utilisé pour traiter et analyser des volumes massifs d'images de fruits, avec une infrastructure scalable et efficace qui s'adapte à la croissance des données.



II. Choix du Prestataire

Choix de Amazon Web Services (AWS)

Cloud Computing à la demande :

- Puissance de calcul modulable selon les besoins du projet.
- AWS propose des solutions adaptées pour gérer des données massives, avec une infrastructure flexible.



- **Scalabilité** : Ajustement automatique des ressources pour s'adapter à la montée en charge.
- Efficacité: Optimisation des coûts grâce à un modèle de paiement à l'usage, évitant les dépenses liées à une infrastructure fixe.
- **Sécurité**: AWS est reconnu pour ses solutions robustes en termes de sécurité et de conformité avec les réglementations (ex. RGPD).



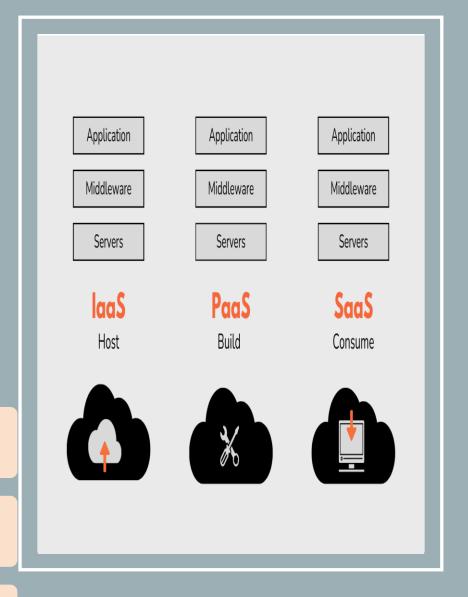
III. Choix de la Solution Technique



Choix d'une solution de type PaaS (Platform as a Service) avec AWS EMR permet de louer des instances EC2 préconfigurées pour le traitement des données massives.



Solution avec mise en œuvre facile et rapide (mise en place en moins de 15 minutes).





Offre robustesse et scalabilité pour répondre aux besoins d'un projet Big Data évolutif.

IV. Services AWS utilisés

Instance EC2

Serveur virtuel évolutif et flexible dans le cloud, permettant de gérer les applications et d'exécuter des charges de travail variées.

-- Région : eu-west-3c (Paris)

Stockage S3

Service de stockage d'objets dans le cloud, offrant une scalabilité illimitée et une haute disponibilité pour stocker et récupérer des données de manière sécurisée.

Gestion des accès IAM

Service de gestion des identités et des accès pour sécuriser les ressources AWS, en définissant des politiques et des permissions pour les utilisateurs, groupes et rôles.

Cluster EMR (Elastic MapReduce)

Service de gestion des clusters Hadoop/Spark pour le traitement de grandes quantités de données, optimisé pour l'analyse évolutive et le traitement par lots dans le cloud.

Version: emr-6.4.0

Applications: Hadoop 3.2.1,

Spark 3.1.2

Instances : m5.xlarge

Intégration de Hadoop et Spark avec AWS pour le Big Data

Hadoop

Framework open-source permettant le traitement de grandes quantités de données via le modèle MapReduce.

Avantages:

- Parallélisation des tâches grâce au modèle de traitement par lots.
- Très utilisé dans les solutions Big Data pour sa robustesse.
- Système distribué, idéal pour le stockage massif (HDFS).

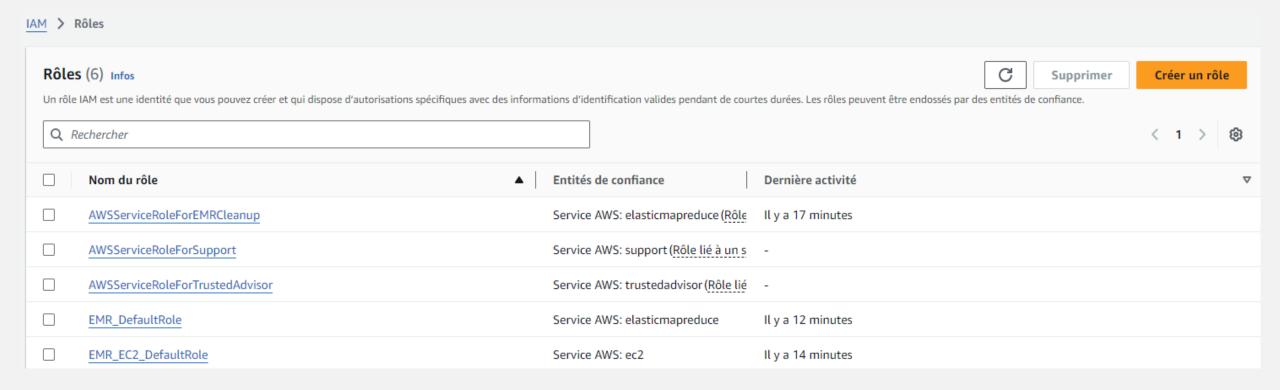
Spark

Framework conçu pour un traitement rapide des données en mémoire.

Avantages:

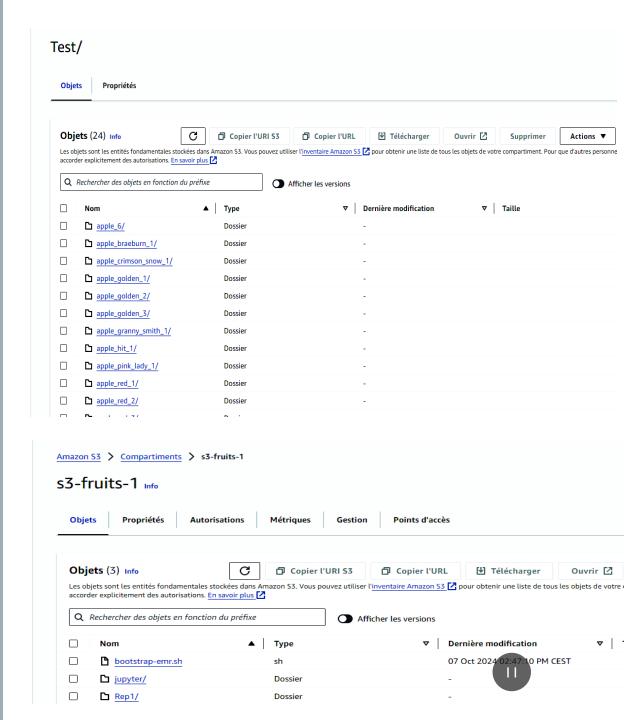
- Traitement des données en mémoire, plus rapide que Hadoop.
- Flexibilité pour le traitement batch et streaming.
- Intégration facile avec d'autres outils, y compris sur AWS (EMR).

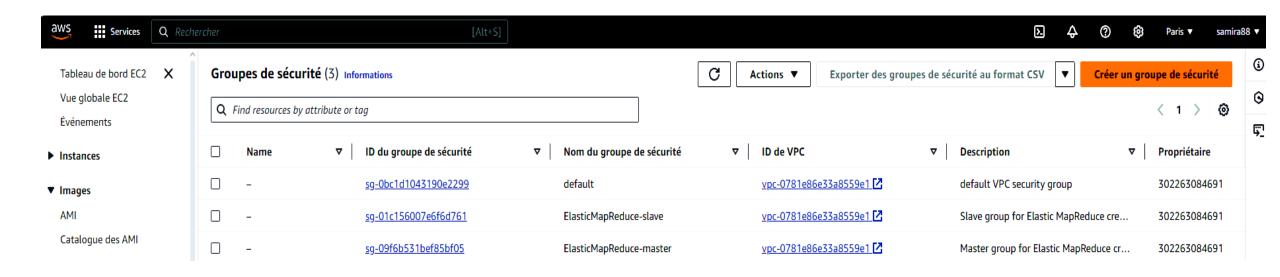
GESTION DES ACCES IAM



> IAM (Identity and Access Management) permet de gérer les permissions et l'accès aux ressources AWS.
Ici, différents rôles sont attribués aux services AWS (EMR, EC2, support) pour garantir une sécurité et un contrôle d'accès spécifiques à chaque service.

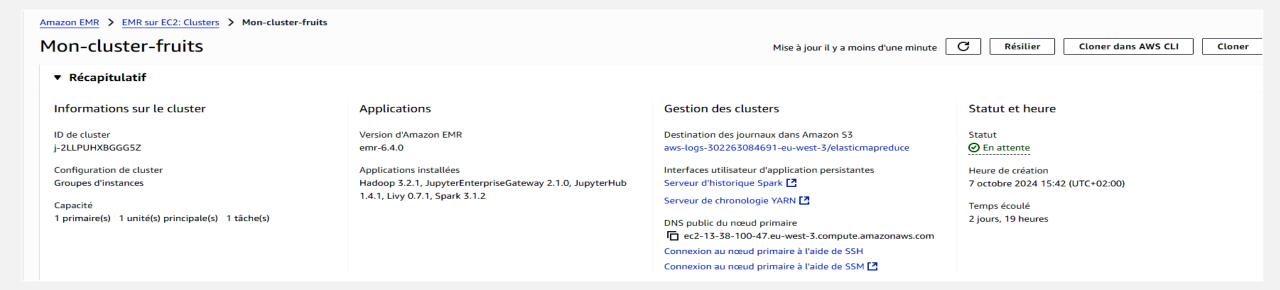
STOCKAGE S3





INSTANCE EC2

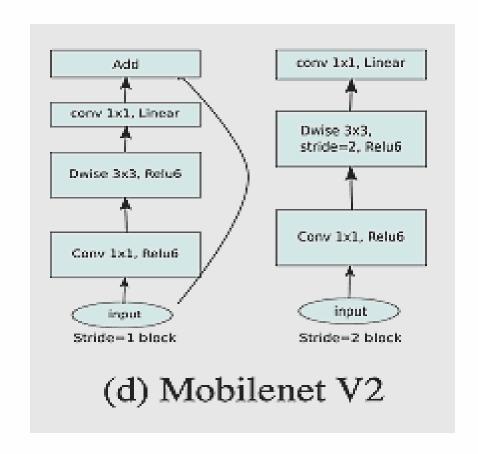
CLUSTER EMR



| Interfaces utilisateur d'application sur le nœud primaire Celles-ci nécessitent l'activation du tunneling SSH. | Activer une connexion SSH |
|---|--|
| Application | URL de l'interface utilisateur [2] |
| Gestionnaire de ressources | http://ec2-13-38-100-47.eu-west-3.compute.amazonaws.com:8088/ |
| JupyterHub | https://ec2-13-38-100-47.eu-west-3.compute.amazonaws.com;9443/ |
| Livy | http://ec2-13-38-100-47.eu-west-3.compute.amazonaws.com:8998/ |
| Nom du nœud HDFS | http://ec2-13-38-100-47.eu-west-3.compute.amazonaws.com:9870/ |
| Serveur d'historique Spark | http://ec2-13-38-100-47.eu-west-3.compute.amazonaws.com:18080/ |

Etape 1 : Test du notebook en local

- Exécution du notebook laissé par l'alternant sur Jupyter :
 - Définition des chemins en local
 - Création d'une session **Spark**
 - Construction du modèle MobileNetV2
 - Extraction des caractéristiques (features) des images
 - Enregistrement des résultats au format Parquet



Etape 2 : Création de l'architecture sur le Cloud



Déploiement d'une instance EC2

Région : eu-west-3 (Paris) pour assurer la conformité au RGPD et optimiser la latence pour les utilisateurs européens.

Sécurité : Création et configuration d'une paire de clés SSH au format .ppk pour des connexions sécurisées.



Configuration du stockage S3

Création du Bucket : "nom_du_bucket" pour stocker les données liées au projet de classification des fruits.

Téléchargement des données : Upload du dossier **"Test"** contenant les images du dataset à analyser.

Permissions : Définition des règles d'accès pour sécuriser les données et limiter les accès.



Avantages de cette architecture

Scalabilité : Les ressources peuvent facilement être ajustées selon les besoins.

Sécurité : Respect strict des réglementations européennes, avec des mesures de sécurité renforcées.

Etape 3 : Création de l'architecture sur le Cloud

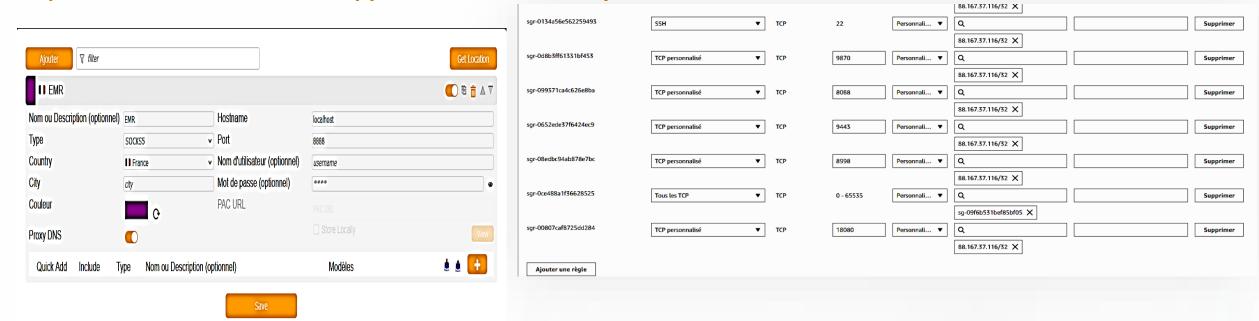
Paramétrage du cluster :

- **Version**: emr-6.4.0
- **Applications**: Hadoop 3.2,1, JupyterHub 1.4.1, Spark 3.1.2
- Configuration JSON: Enregistrement des configurations sur S3
- **Script d'amorçage :** Script Shell uploadé sur S3 pour automatiser les configurations initiales
- **Sécurité**: Paire de clé SSH pour l'accès sécurisé à l'instance EC2
- Rôles IAM: Création de rôles pour gérer les accès à EC2, EMR, et S3

```
python3 -m pip install -U setuptools
python3 -m pip install -U pip
python3 -m pip install wheel
python3 -m pip install matplotlib seaborn
python3 -m pip install pandas
python3 -m pip install pyspark
python3 -m pip install boto3
python3 -m pip install s3fs
python3 -m pip install jupyterlab
```



Etape 4 : Connexion sécurisée à JupyterHub via SSH et Proxy SOCKS



1. Configuration du groupe de sécurité AWS :

- Port 22 (SSH): Ouvrir pour permettre la connexion SSH.
- Port personnalisé (9443) : Pour accéder à Jupyter Hub



- 2. Connexion SSH avec Tunnel SOCKS
- 3. Configuration du Proxy SOCKS dans le navigateur

•Serveur : localhost

•Port: 8888

EXÉCUTION DU SCRIPT PY SPARK

2. Chargement des images et enregistrement des résultats

```
[3]: # Chemins d'accès à Amazon S3
     PATH = 's3://s3-fruits-1/Rep1/'
     PATH Data = PATH + '/Test'
     PATH Results = PATH + '/Results'
     # Afficher les chemins
     print('PATH:
                         ' + PATH)
     print('PATH Data: ' + PATH Data)
     print('PATH Results: ' + PATH_Results)
     Starting Spark application
                                     Kind State Spark UI Driver log User Current session?
                  YARN Application ID
      42 application_1728309150675_0043 pyspark idle
     FloatProgress(value=0.0, bar style='info', description='Progress:', layout=Layout(height='25px', width='50%'),...
     SparkSession available as 'spark'.
     FloatProgress(value=0.0, bar style='info', description='Progress:', layout=Layout(height='25px', width='50%'),...
     PATH:
                  s3://s3-fruits-1/Rep1/
     PATH Data: s3://s3-fruits-1/Rep1//Test
     PATH Results: s3://s3-fruits-1/Rep1//Results
```

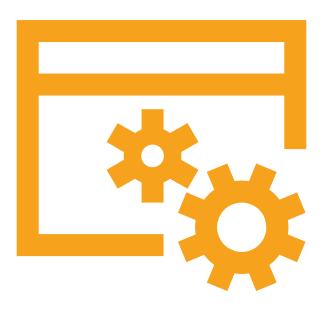
2.2 Ajout du label des images et sélection de colonnes

```
Entrée [6]: 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', width='50%'),...
             |-- path: string (nullable = true)
             |-- modificationTime: timestamp (nullable = true)
             |-- length: long (nullable = true)
             |-- content: binary (nullable = true)
             |-- label: string (nullable = true)
            |s3://s3-fruits-1/Rep1/Test/apple hit 1/r0 115.jpg|apple hit 1|
            |s3://s3-fruits-1/Rep1/Test/apple hit 1/r0 119.jpg|apple hit 1|
            |s3://s3-fruits-1/Rep1/Test/apple hit 1/r0 107.jpg|apple hit 1|
            |s3://s3-fruits-1/Rep1/Test/apple_hit_1/r0_143.jpg|apple_hit_1|
            |s3://s3-fruits-1/Rep1/Test/apple hit 1/r0 111.jpg|apple hit 1|
            +-----
           only showing top 5 rows
           None
```

SUIVI DES JOBS SPARK

Aperçu de la chaîne entière de traitement avec SparkUI





LIEN EMR AWS (SERVER SUR PARIS)

https://eu-west-3.console.aws.amazon.com/emr/home?region=eu-west-3#/clusters

CONCLUSION

- Utilisation des services AWS et Apache Spark pour le traitement de données massives, avec une architecture scalable.
- Stockage des données sur S3 et exécution des tâches distribuées sur EMR, garantissant performance et flexibilité.
- Application de l'ACP (Analyse en Composantes Principales) pour une réduction dimensionnelle efficace.
- Surveillance des tâches et optimisation des ressources via SparkUI, permettant une visualisation détaillée des processus distribués.
- Perspectives d'amélioration:
- Exploration de modèles de classification avancés (SVM, Random Forest) pour améliorer les performances.
- Enrichissement des visualisations avec des techniques comme le t-SNE en 2D ou 3D.
- Optimisation des coûts et des ressources sur AWS tout en assurant la stabilité avec la gestion des versions logicielles.

