

PROBLEMATIQUE

- L'entreprise Fruits veut développer une application mobile :
 - Sensibiliser le grand public à la biodiversité de fruits
 - Mettre en place une première version du moteur de classification
- Featurisation de 22 688 images, beaucoup trop lourd en local

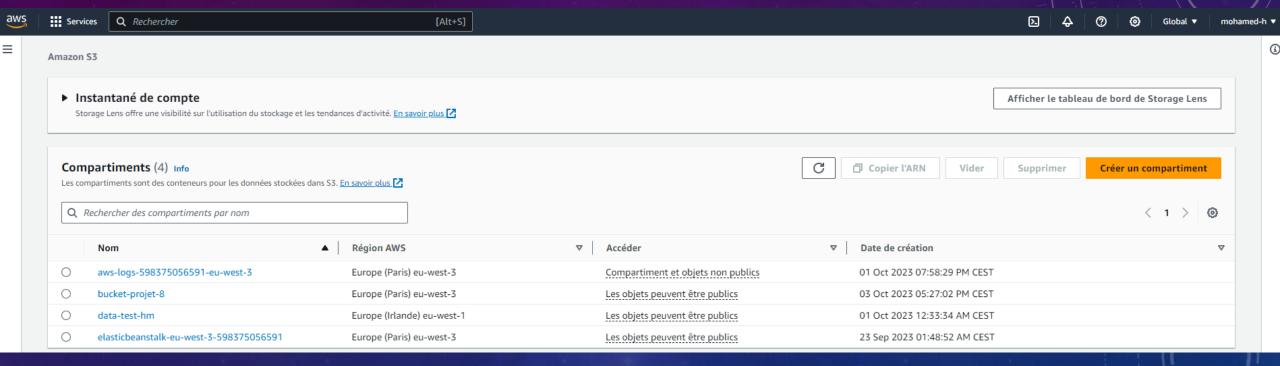
LES DONNÉES

- Document laissé par l'alternant
- Jeu de données composé de 131 dossiers (les fruits), chaque dossier possédant autour des 160 images (pour l'entraînement)

ENVIRONNEMENT DE TRAVAIL

- Installation d'une machine virtuel : Travailler dans un environnement Linux
- Installation et configuration de AWS Cli
- Création d'une paire de clés : Evite d'avoir à entre login + mot de passe

CHARGEMENT DES DONNÉES SUR S3



- Création d'un bucket directement sur S3
- Accès à la console AWS Cli :
 - On se place à l'adresse bucket-projet-8/Test
 - On applique la commande : aws sync . s3://bucket-projet-8/Test (Pour synchroniser les répertoires)

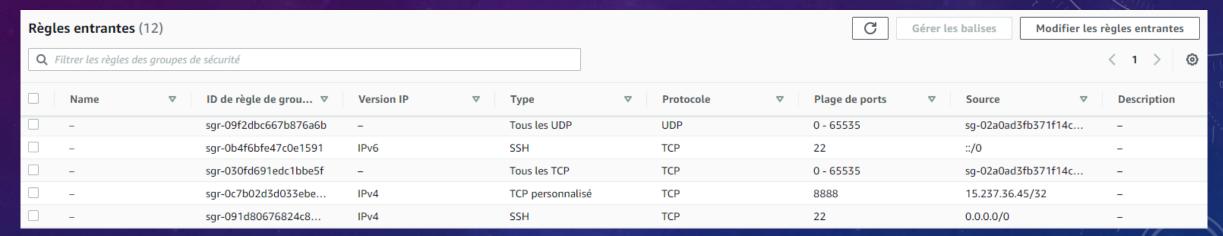
CONFIGURATION DU SERVEUR EMR

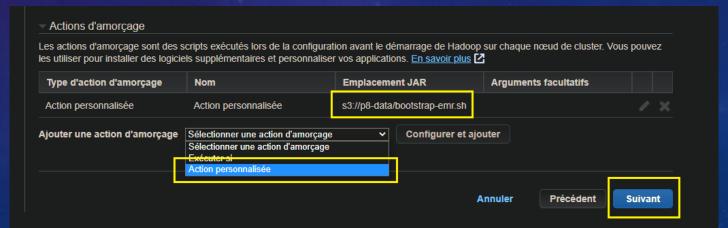
	Fruits » ı		eer un cluster			
Nom et app	olications Info	.				
Nom						
Fruits						
emr-6.13.0 Offre d'applica	ient un ensemble d'		ceptibles d'être ins	stallées sur votre c	luster.	
Spark	Core Hadoop	Flink	HBase	Presto	Trino	Custom
Spark	्रीत्सर्वकावृत		î-îBÂSE 🖎	presto	trino	aws
☐ Flink 1.17.0		Ganglia 3.7.2			☐ HBase 2.4.17	
☐ HCatalog 3.1.3		✓ Hadoop 3.3.3			☐ Hive 3.1.3	
☐ Hue 4.11.0		☐ JupyterEnterpriseGateway 2.6.0			✓ JupyterHub 1.5.0	
Livy 0.7.1		☐ MXNet 1.9.1			Oozie 5.2.1	
Phoenix 5.1.3		Pig 0.17.0			Presto 0.281	
✓ Spark 3.4.1		Sqoop 1.4.7			✓ TensorFlow 2.11.0	
☐ Tez 0.10.2 ☐ ZooKeeper 3.5.10		☐ Trino 414			Zeppelin 0.10.1	

Configuration de cluster Info Choisissez une méthode de configuration pour les groupes de nœuds primaires, principaux et de tâches de votre cluster. Groupes d'instances Flottes d'instances Choisir un type d'instance par groupe de nœuds Choisir une combinaison de types d'instance au sein de chaque groupe de nœuds Groupes d'instances Primaire Choisir un type d'instance EC2 Actions ▼ 8 vCore 32 GiB mémoire EBS uniquement stockage Prix à la demande : 0.448 USD par instance/heure Prix Spot le plus bas : \$0.129 (eu-west-3a) Utiliser plusieurs nœuds primaires Pour améliorer la disponibilité du cluster, utilisez trois nœuds primaires avec les mêmes actions de configuration et d'amorçage. Vous ne pouvez pas utiliser plusieurs nœuds primaires avec des flottes d'instances. ▶ Configuration de nœud - facultatif Unité principale Retirer le groupe d'instances Choisir un type d'instance EC2 m5.2xlarge Actions ▼ 8 vCore 32 GiB mémoire EBS uniquement stockage Prix à la demande : 0.448 USD par instance/heure Prix Spot le plus bas : \$0.129 (eu-west-3a) ▶ Configuration de nœud - facultatif

CONFIGURATION DU SERVEUR EMR (PARE-FEU)







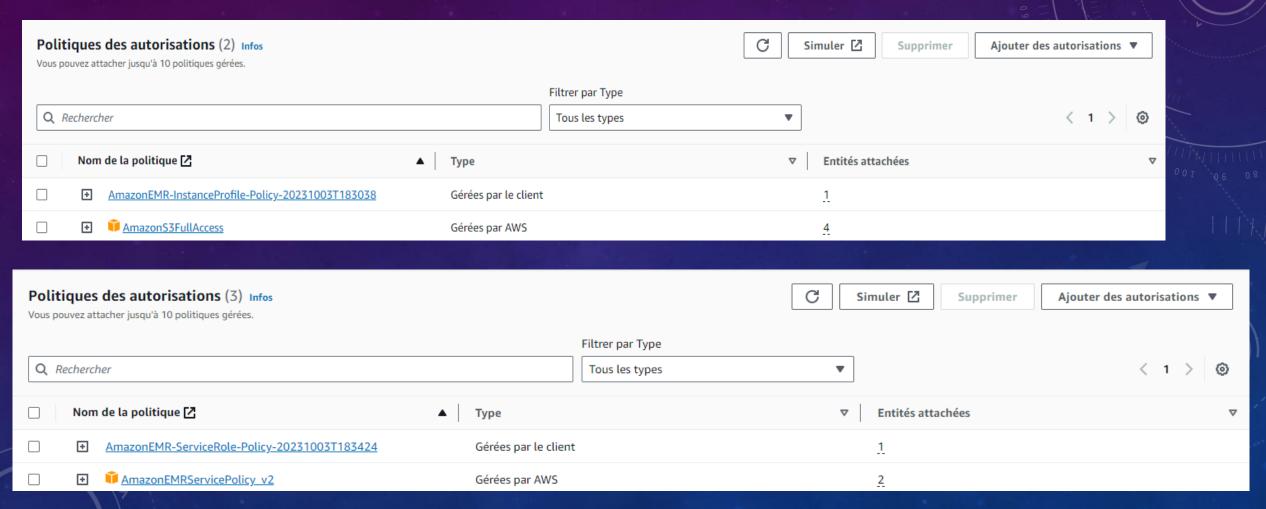
CONFIGURATION DU SERVEUR EMR

```
#!/bin/bash
sudo python3 -m pip install -U setuptools
sudo python3 -m pip install -U pip
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
```

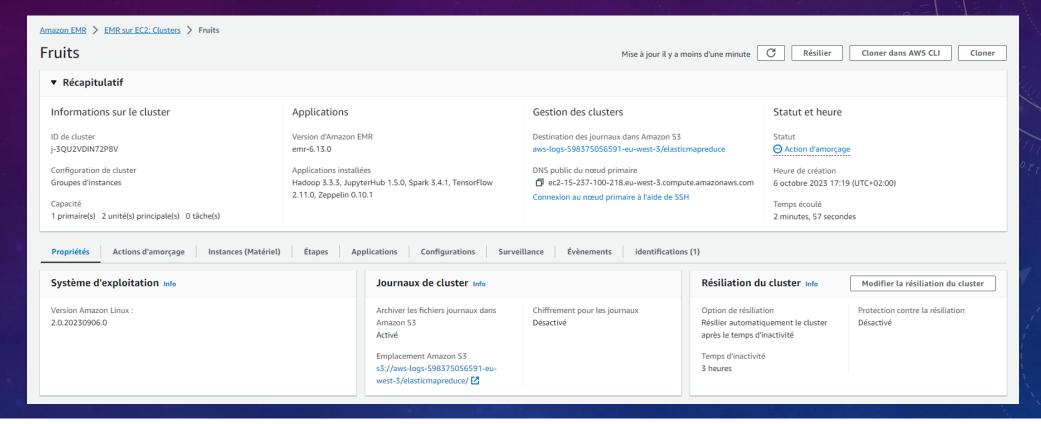


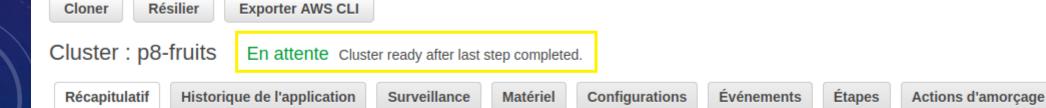
Configuration de sécurité et paire de clés EC2 - facultatif Info Configuration de sécurité Sélectionnez les paramètres de chiffrement, d'authentification, d'autorisation et de service de métadonnées d'instance de votre cluster. Q. Choisir une configuration de sécu Créer une configuration de sécurité Créer une configuration de sécurité Paire de clés Amazon EC2 pour SSH sur le cluster Info Q. regis-ec2 X. Parcourir Créer une paire de clés Créer une paire Créer une Créer Crée

CONFIGURATION DU SERVEUR EMR (IAM)



LANCEMENT DU SERVEUR EMR





CRÉATION D'UN TUNNEL SSH ET FOXYPROXY

```
(base) walduch@walduch-VirtualBox:~/Documents/P8/bootstrap-emr$ ssh -i ~/.ssh/p8-ec2.pem -D 5555 hadoop@ec2-35-180-23-35.eu-west-3.compute.amazonaws.com
The authenticity of host 'ec2-35-180-23-35.eu-west-3.compute.amazonaws.com (35.180.23.35) can't be established.
ECDSA key fingerprint is SHA256:nIOYfNaCcjIrjVaZ2OH0dadZsk95rfDpWjJysjywSsQ.
Are you sure you want to continue connecting (yes/no/[fingerprint])? yes
Warning: Permanently added 'ec2-35-180-23-35.eu-west-3.compute.amazonaws.com,35.180.23.35' (ECDSA) to the list of known hosts.
Last login: Sat Jul 10 07:25:37 2021
                  Amazon Linux 2 AMI
https://aws.amazon.com/amazon-linux-2/
49 package(s) needed for security, out of 89 available
Run "sudo yum update" to apply all updates.
EEEEEEEEEEEEEEEEE MMMMMMM
                                   EE:::::EEEEEEEEE:::E M:::::::M
             EEEEE M:::::::M
  E:::::EEEEEEEEE M:::::M M:::M M::::M M::::M
  E::::::: M::::M M:::M:::M M::::M
  E:::::EEEEEEEEE M:::::M M:::::M M:::::M
                                    M:::::M R:::R
             EEEEE M:::::M
EE:::::EEEEEEEE::::E M:::::M
                                    M:::::M R:::R
M:::::M RR::::R
                                                       R::::R
EEEEEEEEEEEEEEEEE MMMMMMM
[hadoop@ip-172-31-5-31 ~]$
```





DÉMARRAGE DE SPARK

4.10.1 Démarrage de la session Spark Entrée [1]: # L'exécution de cette cellule démarre l'application Spark Starting Spark application YARN Application ID Kind State Spark UI Driver log Current session? 0 application_1626050279029_0001 pyspark 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%'),... Affichage des informations sur la session en cours et liens vers Spark UI: Entrée [2]: **%%**info Current session configs: {'driverMemory': '1000M', 'executorCores': 2, 'proxyUser': 'jovyan', 'kind': 'pyspark'} YARN Application ID Kind State Spark UI Driver log Current session? 0 application_1626050279029_0001 pyspark

IMPORT DES LIBRAIRIES

4.10.3 Import des librairies

```
import pandas as pd
import numpy as np
import io
import os
import tensorflow as tf
from PIL import Image
from tensorflow.keras.applications.mobilenet_v2 import MobileNetV2, preprocess_input
from tensorflow.keras.preprocessing.image import img_to_array
from tensorflow.keras import Model
from pyspark.sql.functions import col, pandas_udf, PandasUDFType, element_at, split
FloatProgress(value=0.0, bar style='info', description='Progress:', layout=Layout(height='25px', width='50%'),...
```

4.10.4 Définition des PATH pour charger les images et enregistrer les résultats

Nous accédons directement à nos données sur \$3 comme si elles étaient stockées localement.

```
PATH = 's3://p8-data'

PATH_Data = PATH+'/Test'

PATH_Result = PATH+'/Results'

print('PATH: '+\

PATH+'\nPATH_Data: '+\

PATH_Data+'\nPATH_Result: '+PATH_Result)
```

CHARGEMENT DES DONNÉES

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%'),...
                        modificationTime|length|
                path
                                                             content
s3://p8-data/Test...|2021-07-03 09:00:08| 7353|[FF D8 FF E0 00 1...|
                                           7350|[FF D8 FF E0 00 1...|
s3://p8-data/Test...|2021-07-03 09:00:08
|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 top 5 rows
```

PRÉPARATION DU MODÈLE

4.10.5.2 Préparation du modèle

FONCTION DE PRÉ-TRAITEMENT ET FEATURISATION

```
def preprocess(content):
    """
    Preprocesses raw image bytes for prediction.
    img = Image.open(io.BytesIO(content)).resize([224, 224])
    arr = img_to_array(img)
    return preprocess_input(arr)

def featurize_series(model, content_series):
    """
    Featurize a pd.Series of raw images using the input model.
    :return: a pd.Series of image features
    """
    input = np.stack(content_series.map(preprocess))
    preds = model.predict(input)
    # For some layers, output features will be multi-dimensional tensors.
    # We flatten the feature tensors to vectors for easier storage in Spark DataFrames.
    output = [p.flatten() for p in preds]
    return pd.Series(output)
```

REDUCTION DE DIMENSION PAR ACP

```
Entrée [16]: from pyspark.ml.feature import PCA
             from pyspark.ml.linalg import VectorUDT, Vectors
             from pyspark.sql.functions import udf
Entrée [17]: # Fonction UDF pour la conversion
             def array to vector(arr):
                 return Vectors.dense(arr)
             # Enregistrement de la fonction UDF
             array to vector udf = udf(array to vector, VectorUDT())
             # Avant la réduction de dimension PCA, convertissez la colonne "features"
             features = features df.withColumn("features", array to vector udf("features"))
Entrée [18]: # Création d'une instance PCA en spécifiant le nombre de composantes principales souhaité
             pca = PCA(k=20, inputCol="features", outputCol="pcaFeatures")
             # Application de la transformation PCA sur features df
             pcaModel = pca.fit(features)
             pcaResult = pcaModel.transform(features)
             # Affichage du résultat
             pcaResult.select("label", "pcaFeatures").show()
```

ÉXECUTION DES ACTIONS


```
Entrée [17]: features_df.write.mode("overwrite").parquet(PATH_Result)

FloatProgress(value=0.0, bar_style='info', description='Progress:', layout=Layout(height='25px', width='50%'),...
```

CHARGEMENT DES DONNEES ENREGISTREES

4.10.6 Chargement des données enregistrées et validation du résultat

```
df = pd.read parquet(PATH Result, engine='pyarrow')
FloatProgress(value=0.0, bar style='info', description='Progress:', layout=Layout(height='25px', width='50%'),...
df.head()
FloatProgress(value=0.0, bar style='info', description='Progress:', layout=Layout(height='25px', width='50%'),...
                                           path ...
                                                                                               features
     s3://p8-data/Test/Watermelon/r 174 100.jpg
                                                      [0.0059991637, 0.44703647, 0.0, 0.0, 3.3713572...
   s3://p8-data/Test/Pineapple Mini/128 100.jpg
                                                ... [0.0146466885, 4.080593, 0.055877004, 0.0, 0.0...
   s3://p8-data/Test/Pineapple Mini/137 100.jpg
                                                ... [0.0, 4.9659867, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.5144821...
       s3://p8-data/Test/Watermelon/275 100.jpg
                                                ... [0.22511952, 0.07235509, 0.0, 0.0, 1.690149, 0...
       s3://p8-data/Test/Watermelon/271 100.jpg ...
                                                      [0.3286234, 0.18830013, 0.0, 0.0, 1.9123534, 0...
[5 rows x 3 columns]
```

CONCLUSION

- On a chargé un grand volume de données sur S3
- Initialisation d'un serveur EMR (1 unité maitre et 2 unités principales)
- Création d'un tunnel SSH + FoxyProxy afin de lié notre serveur EMR à JupyterHub
- Lancement du Notebook :
 - Session Spark
 - Chargement des données et préparation du modèle
 - Pré-traitement et Featurisation
 - ACP
 - Exécution des actions
- On récupère dans notre Bucket S3 les 22 688 images :
 - une featurisation par MobileNet (Récupération de 1200 features)
 - Un Acp (Synthétisant les 1200 features à 20)