Projet 8

Déployez un modèle dans le cloud

Problématique / Big Data / Stratégie retenue / Conclusions

Camille BRODIN

Problématique





Objectifs à court terme :

Création d'une application mobile de reconnaissance des variétés de sur photo.

La mission:

Compléter les travaux d'un alternant et mettre en place une architecture BigData sur l'intégralité des données images.

Problématique : données images

Base de données:

Training = 67 692 images jpeg (100x100p), 131 Dossiers classes (labels fruits)
Test = 22 688 images jpeg (100x100p), 131 Dossiers classes (labels fruits)



- > Ce volume de données va augmenter très rapidement après la livraison de ce projet.
- Définir l'architecture Big Data requise (avec ici un échantillon d'images pour limiter les couts)

Sample d'étude = 779 images jpeg (100x100p), 5 Dossiers classes (labels fruits)

Architecture Big Data: Contexte

Introduction BIG DATA:

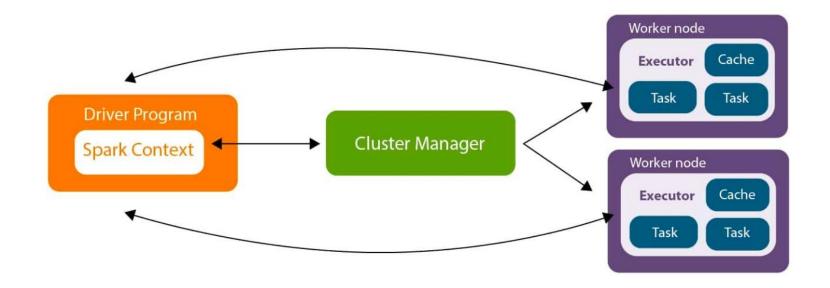


En Français : les données massives

- Volume : trop important pour être stocké et/ou traité sur une seule machine avec des performances acceptables.
- On référence souvent le Big Data sous les 3 V : Volume, Vitesse et Variété. On ajoute parfois Valeur ou Véracité
- Les technologies utilisées pour faire du Big Data sont très nombreuses et très diverses.

Architecture Big Data: Contexte

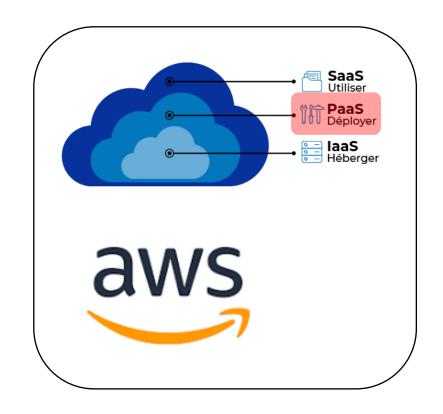
Stratégie BIG DATA: Spark (ou Apache Spark)

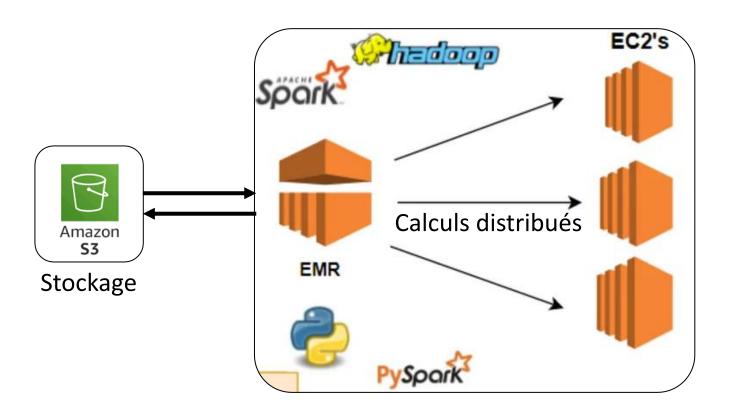


Spark est un framework open source de calcul distribué pour le traitement et l'analyse de données massives. Il s'agit d'un ensemble d'outils structurés selon une architecture définie.

- > Le processus de pilotage (driver process) est responsable de l'exécution le programme à travers les exécuteurs pour accomplir une tâche donnée.
- > Spark emploie un gestionnaire de groupe (cluster manager) qui assure le suivi des ressources disponibles.

Zoom sur l'infrastructure AWS





1. Installation de AWS CLI

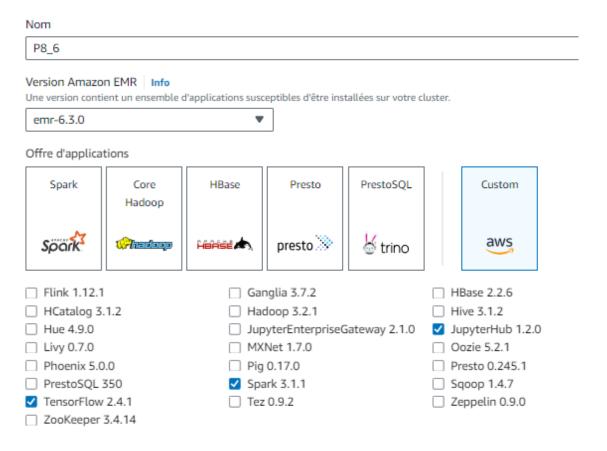
L'interface de la ligne de commande AWS (AWS CLI) est un outil qui permet de gérer ses services AWS

2. Configuration des accès à AWS en local

3. Création du bucket S3 et import des images

s3://camilleb-projet8/donneesimages/

4. Lancement du cluster EMR

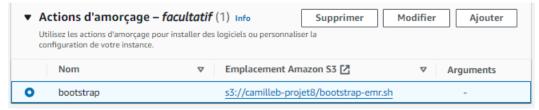


5. Sélection et location d'instances EC2

Dimensionnement et mise en service du cluster Info Configurez des configurations de dimensionnement et de provisionnement pour les groupes de nœuds principaux et de tâches de votre Choisir une option Définir manuellement la O Utiliser la mise à l'échelle Utiliser un autoscaling taille du cluster gérée par EMR personnalisée Utilisez cette option si vous Surveillez les principales Pour dimensionner de manière connaissez vos modèles de charge métriques de charges de travail programmatique les unités de travail à l'avance. afin qu'EMR puisse optimiser la principales et les nœuds de taille du cluster et l'utilisation des tâches, créez des politiques d'autoscaling personnalisées. ressources. Configuration de mise en service Définissez la taille de votre noyau et tâchegroupes d'instance. Amazon EMR tente de fournir cette capacité lorsque vous lancez votre cluster. Taille de l'instance(s) Type d'instance Utiliser l'option d'achat Spot Nom Unité principale m5.xlarge 2 Tâche - 1 m5.xlarge

6. Paramétrage de l'EMR

a) Ajout des librairies nécessaires Fichier bootstrap comme action d'amorçage



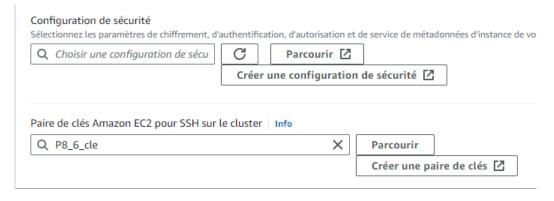
b) Paramètre logiciel

Persistances des données utilisées ou générées par jupyter

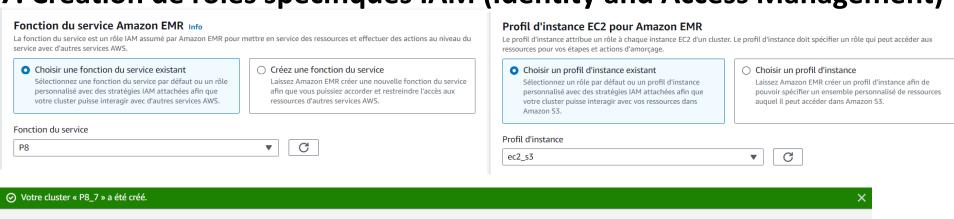
```
sudo python3 -m pip install -U setuptools
sudo python3 -m pip install -U pip
sudo python3 -m pip install wheel
sudo python3 -m pip install pillow
sudo python3 -m pip install pandas==1.2.5
sudo python3 -m pip install pandas==1.2.5
sudo python3 -m pip install pyarrow
sudo python3 -m pip install boto3>=1.9.91
sudo python3 -m pip install s3fs==0.4
sudo python3 -m pip install fsspec>=0.6.0
sudo python3 -m pip install botocore>=1.12.91
sudo python3 -m pip install jmespath>=0.7.1
sudo python3 -m pip install s3transfer>=0.10.0
sudo python3 -m pip install python-dateutil>=2.1
sudo python3 -m pip install urllib3>=1.25.4
sudo python3 -m pip install six>=1.5
```

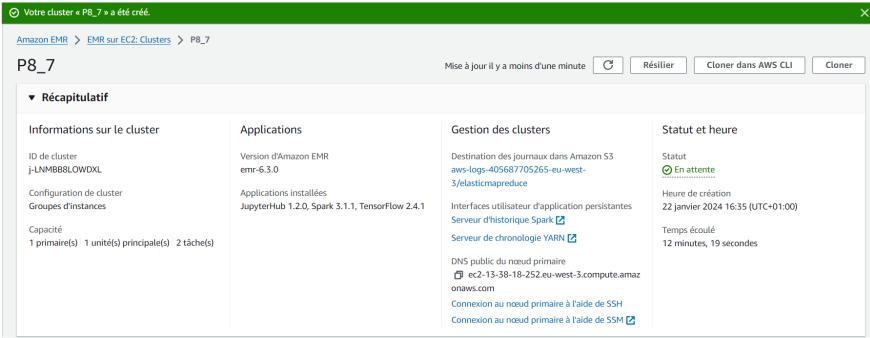
c) Configuration de sécurité

Paire de clés privée/publique pour une connexion sécurisée via tunnel SSH



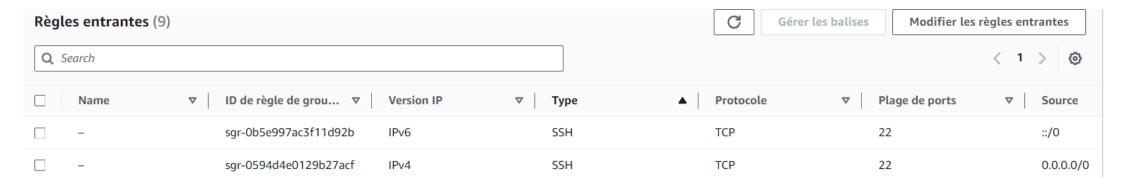
7. Création de rôles spécifiques IAM (Identity and Access Management)





8. Autorisation d'écoute des tunnels SSH

Groupe de sécurité ElasticMapReduce-master



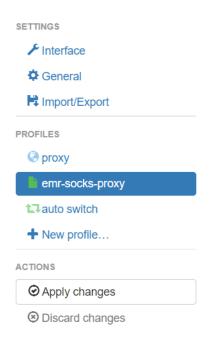
9. Configuration d'un tunnel SSH à l'aide du réacheminement de port dynamique avec l'interface AWS CLI

aws emr list-clusters aws emr socks --cluster-id *j-2AL4XXXXXX5T9* --key-pair-file ~/mykeypair.pem

PS C:\Users\camil\Documents\Projet8> aws emr socks --cluster-id j-2D8AMHMC58AYF --key-pair-file ~/P8_7_clone1_cle.pem ssh -o StrictHostKeyChecking=no -o ServerAliveInterval=10 -ND 8157 -i ~/P8_7_clone1_cle.pem hadoop@ec2-15-236-205-132.eu -west-3.compute.amazonaws.com

10. Configurer un proxy SOCKS pour votre navigateur.





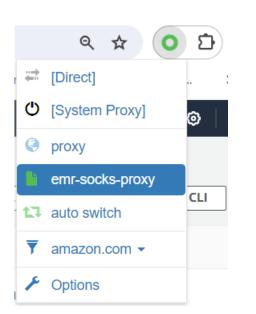


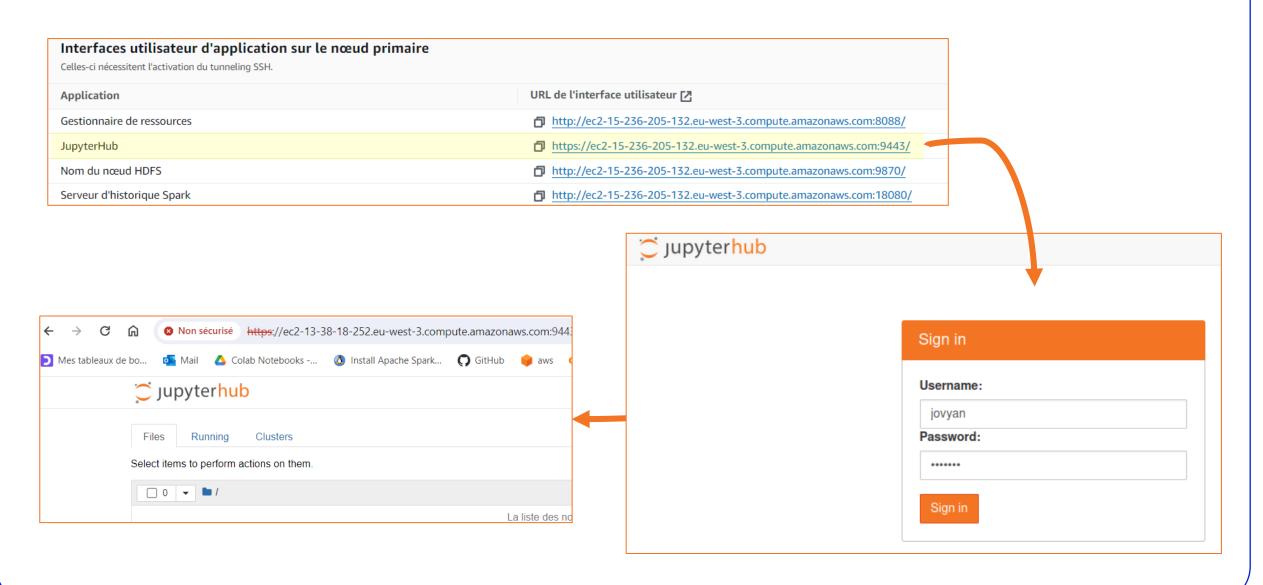
PAC URL

The PAC script will be updated from this URL. If it is left blank, the following script will be used directly instead.

PAC Script •

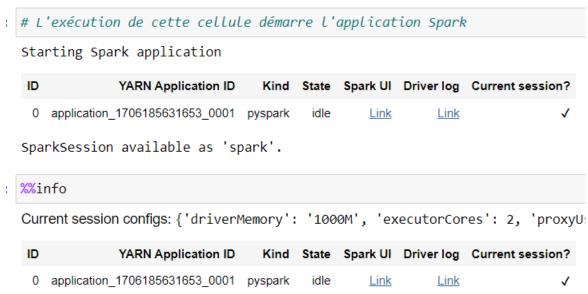
```
function FindProxyForURL(url, host) {
   if (shExpMatch(url, "*ec2*.*compute*.amazonaws.com*")) return 'SOCKS5 localhost:8157';
   if (shExpMatch(url, "*ec2*.compute*")) return 'SOCKS5 localhost:8157';
   if (shExpMatch(url, "http://10.*")) return 'SOCKS5 localhost:8157';
   if (shExpMatch(url, "*10*.compute*")) return 'SOCKS5 localhost:8157';
   if (shExpMatch(url, "*10*.amazonaws.com*")) return 'SOCKS5 localhost:8157';
   if (shExpMatch(url, "*.compute.internal*")) return 'SOCKS5 localhost:8157';
   if (shExpMatch(url, "*ec2.internal*")) return 'SOCKS5 localhost:8157';
   return 'DIRECT';
}
```





1. Démarrage de la session Spark

Choix du Kernel Pyspark



2. Importation des librairies de la session Spark

3. Ajustement des PATHs

PATH: s3://camilleb-projet8

PATH_Data: s3://camilleb-projet8/donneesimages

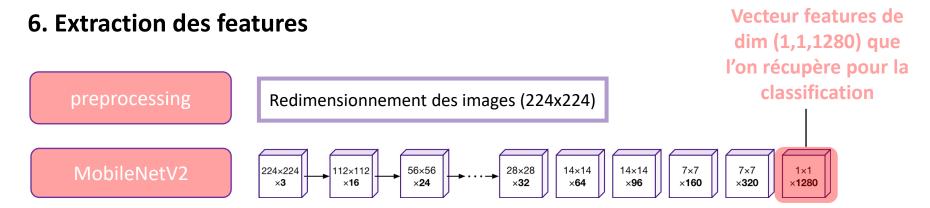
PATH_Result: s3://camilleb-projet8/Results

4. Chargement des images dans un DataFrame Spark

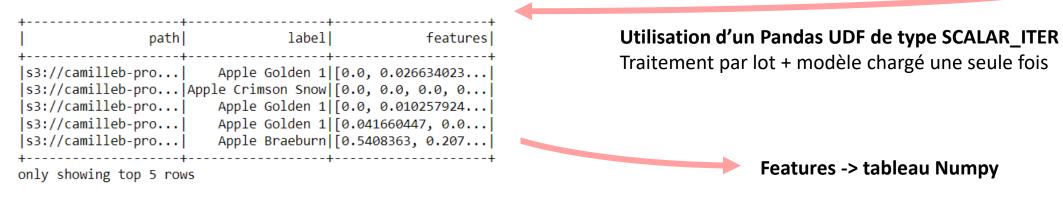


5. Récupération des paths et création des labels

```
9]: # Ajout d'une nouvelle colonne 'label' au dataframe images
    images = images.withColumn('label', element at(split(images['path'], '/'),-2))
    # Impression des résultats
    images.select('path','label').show(5,False)
    # Impression du schéma du dataframe
    print(images.printSchema())
    |s3://camilleb-projet8/donneesimages/Apple Golden 1/114 100.jpg|Apple Golden 1
    |s3://camilleb-projet8/donneesimages/Apple Golden 1/103 100.jpg|Apple Golden 1
    |s3://camilleb-projet8/donneesimages/Apple Golden 1/101 100.jpg|Apple Golden 1
    |s3://camilleb-projet8/donneesimages/Apple Golden 1/96 100.jpg |Apple Golden 1|
    |s3://camilleb-projet8/donneesimages/Apple Golden 1/100 100.jpg|Apple Golden 1
    <del>+-----</del>
    only showing top 5 rows
     |-- path: string (nullable = true)
     |-- modificationTime: timestamp (nullable = true)
     |-- length: long (nullable = true)
     |-- content: binary (nullable = true)
     |-- label: string (nullable = true)
```



brodcast_weights = sc.broadcast(new_model.get_weights()) -> Diffuser les poids aux unites principals (workers)



Nombre d'images : 779

7. Réduction dimensionnelle (ACP)

59 composantes principales (test local)

| | lable | eau Vecteu | r | Vecteur PCA |
|--|--|---------------------|---------------------|---|
| + | label | features features_ | vector vectorized_ | + components_pca_features |
| <pre> s3://camilleb-pro Apple C s3://camilleb-pro Apple C s3://camilleb-pro App</pre> | Crimson Snow [0.0, 0.0, Crimson Snow [0.0, 0.0, Dle Braeburn [0.5408363, | | .0, .0, 387 | [7.88963971082439 [-6.3116191559549 [-4.2573356816618 [-10.445465956631 [7.06621369219172 |

PCA

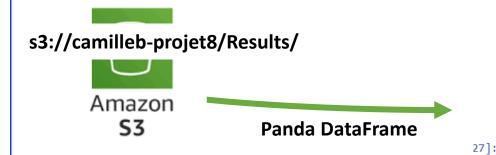
| +path | label | pca_features | | |
|---|--|---|--|--|
| s3://camilleb-pro s3://camilleb-pro s3://camilleb-pro s3://camilleb-pro s3://camilleb-pro | Apple Golden 1 Apple Crimson Snow Apple Braeburn Apple Golden 1 | [7.1813755, -0.30 [-4.7984834, 1.97 [-10.445466, -7.6 [7.0662136, 2.784 [-9.831998, -7.33 | | |
| only showing top 5 rows | | | | |

Vecteur -> tableau

.parquet s3://camilleb-projet8/Results/

S3

8. Validation du traitement



```
Dimension de df : (779, 3)

path ...

pca_features

s3://camilleb-projet8/donneesimages/Apple Gold...

s3://camilleb-projet8/donneesimages/Apple Crim...

[-9.340089, -5.0119357, -0.1463543, 0.30558503...

[5 rows x 3 columns]

27]: # Validation de la dimension des pca_features : {df.loc[0, 'pca_features'].shape}")

Dimension des pca_features : (59,)
```

```
s3://camilleb-projet8/Results/
.csv
Amazon
S3
```

```
Dimension de df : (779, 61)

path ... pca_feature_59

s3://camilleb-projet8/donneesimages/Apple Gold... -0.201702

s3://camilleb-projet8/donneesimages/Apple Crim... -0.206420

s3://camilleb-projet8/donneesimages/Apple Crim... -0.173428

s3://camilleb-projet8/donneesimages/Apple Crim... -0.154983

s3://camilleb-projet8/donneesimages/Apple Crim... -0.202378

[5 rows x 61 columns]
```

Conclusion générale



Fruits!

Cloud AWS adapté à notre problématique



Simplicité d'utilisation Stockage possible d'un grand volume de données

Adaptabilité des ressources en fonction des besoins



Coût financier non négligeable pour une utilisation en continue (location de 3 instances m5.xlarge sur Paris (0,224\$/instance/h))

Compétences acquises:

- ✓ Utiliser les outils du cloud pour manipuler des données dans un environnement Big Data
- ✓ Identifier les outils du cloud permettant de mettre en place un environnement Big Data
- ✓ Paralléliser des opérations de calcul avec
 Pyspark

Aller plus loin:

- Identifier la maturité des fruits pour les cueillir au bon moment.
- Identifier les pathologies ou les fruits abîmés

Merci pour votre attention Des questions ?