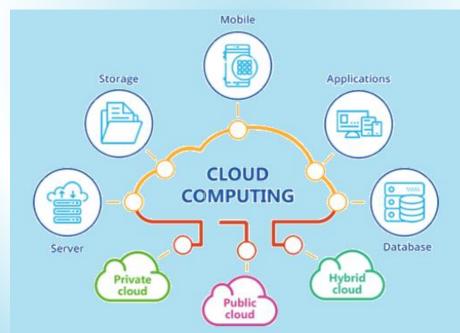
# Déployez un modèle dans le cloud

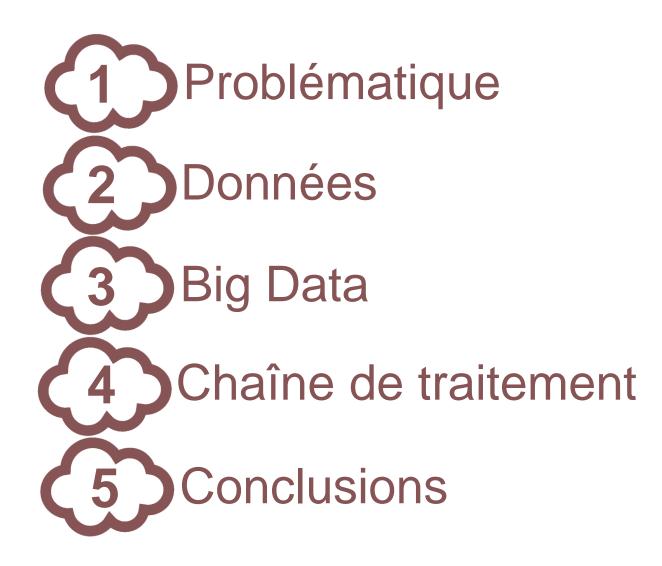






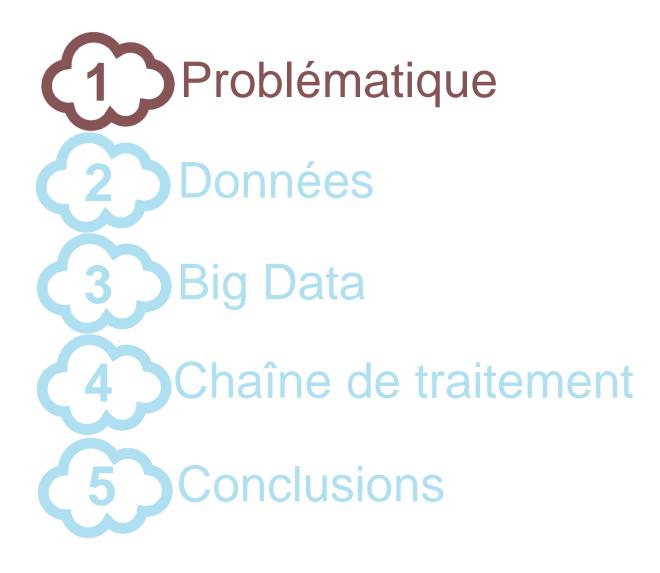
## Sommaire





## Sommaire











# Fruits!



### Entreprise Fruits!

- **r lech** Startup de l'AgriTech
  - L'IA au service de l'agriculture



#### Etape 1:

application mobile grand public de reconnaissance de fruit par photographie

Classification d'images (volume exponentiel d'images)



### Etape 2:

robots cueilleurs intelligents

• Dans une mission ultérieure

### Mission

- ☐ Mettre en place une architecture Big Data
- ☐ Préparer les données :
  - o Pré-processing
  - o Réduction de dimension

### **Contraintes**

- ☐ Anticiper passage à l'échelle (volume exponentiel, calculs distribués)
- □ Scripts PySpark
- □ Déploiement cloud

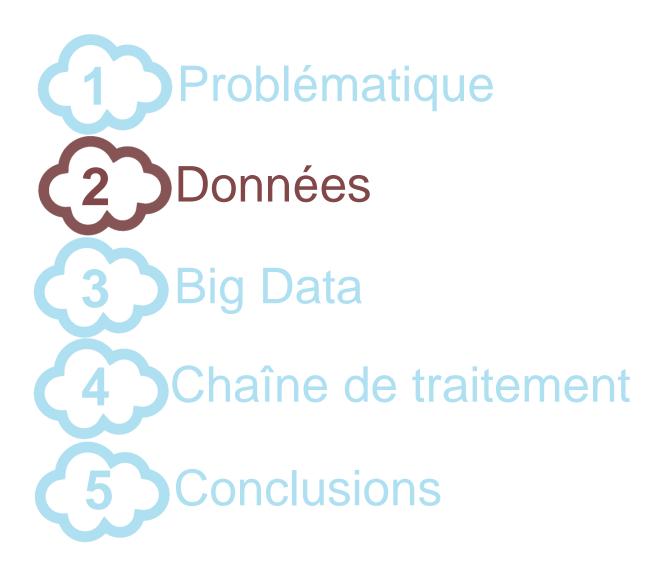


### **Objectifs**

- ☐ Faire connaître la startup
- ☐ Classification d'images pour application mobile

### Sommaire







## Données Kaggle







- ☐ Images de 1 fruit ou 1 légume.
- ☐ 120 variétés différentes.
- ☐ Fond blanc, 100x100 pixels, en couleur, centré.



Photos fruit de cactus 360° sur 3 axes

## 67692 images 131 classes

Jeu entraînement

22688 images 131 classes

Jeu test

103 images

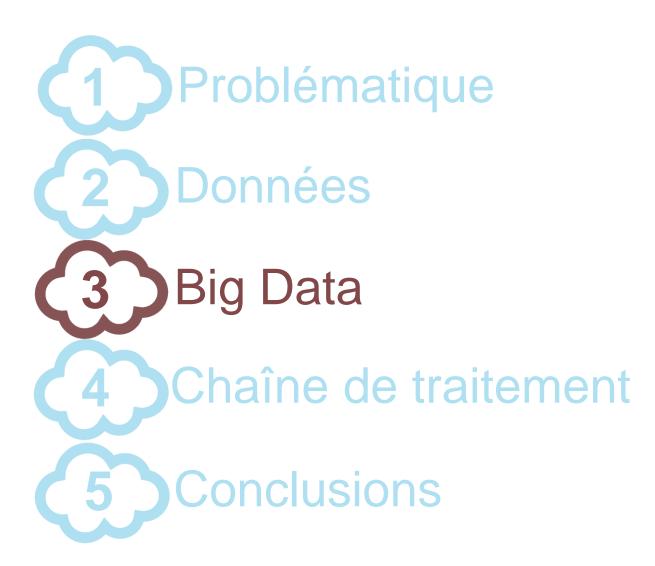
Multi fruits

Jeu sans étiquettes



## Sommaire







# Big Data – Données massives – Enjeux



Explosion de la quantité de données
Partage des données
Analyse/visualisation des données
Stockage des données
Traitement des flux de données

**V**olume

volume de données
extrêmement
important à traiter
augmenter capacités
de calcul

**Big Data** 

Big Data 3V

Vélocité

Variété

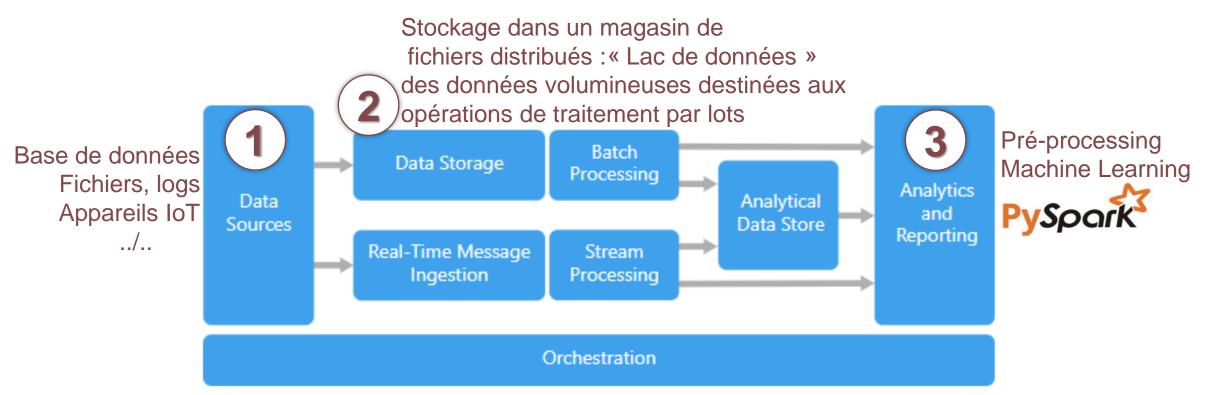
données relationnelles structurées, non structurées, sms, images, textes..

besoin de capacités de diffusion en continu et de traitement en temps réel



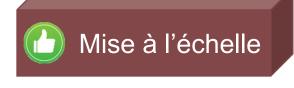
## Big Data – Architecture



















## Big Data – Stockage de fichiers distribués



## Fournisseurs Stockage Cloud





#### **■■■** Données

Échelle illimitée Durabilité, disponibilité Géo-réplication



#### O- Sécurité

Contrôle de l'accès, authentification (rôles)





#### **Service**

Ingestion scalabilité, traitement, visualisation des données Frameworks analytiques courants supportés



#### **Coûts**

Mise à l'échelle indépendante du stockage et du calcul Stratégie de cycle de vie Pay as you go



## Big Data – Traitement par calculs distribués

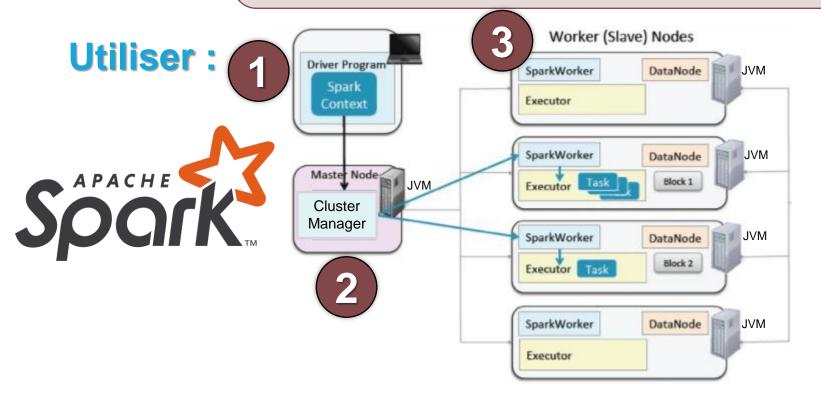


Parallélisation des calculs sur plusieurs machines.

### **Comment:**



distribuer les calculs entre les machines? agréger les résultats des différentes machines? maîtriser les coûts, gérer les pannes...?



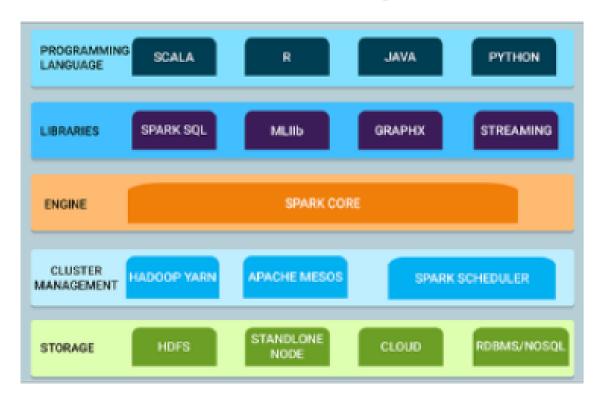
- Configuration, initialisation Agrégation des calculs
- Gestion des ressources
  Distribution des calculs
  entre workers
- Exécution des tâches en parallèles



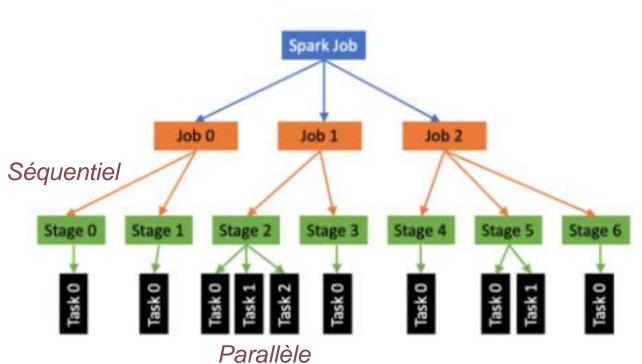
## Big Data – Spark



### Framework Spark

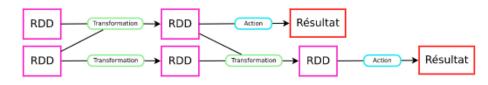


### Spark job



Basé sur Hadoop map/reduce + traitement "in memory". Basé sur Resilient Distributed Datasets RDD + Spark DataFrames.

- → permettant la parallélisation des opérations (transformations ou actions).
- → Tolérant aux pannes grâce aux graphes acycliques orientés.





## Architecture de développement retenue

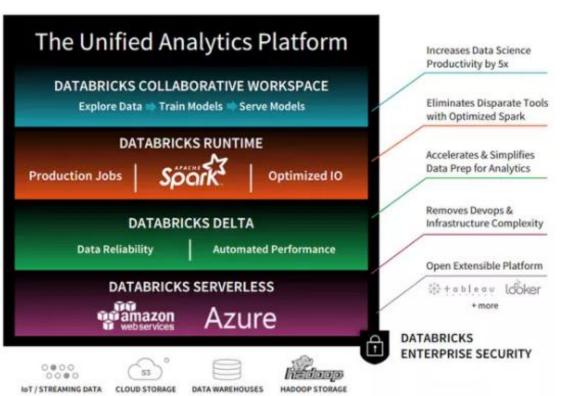








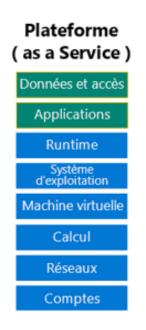




Version gratuite de la plateforme databricks Spark basée sur le cloud.

#### Accès à :

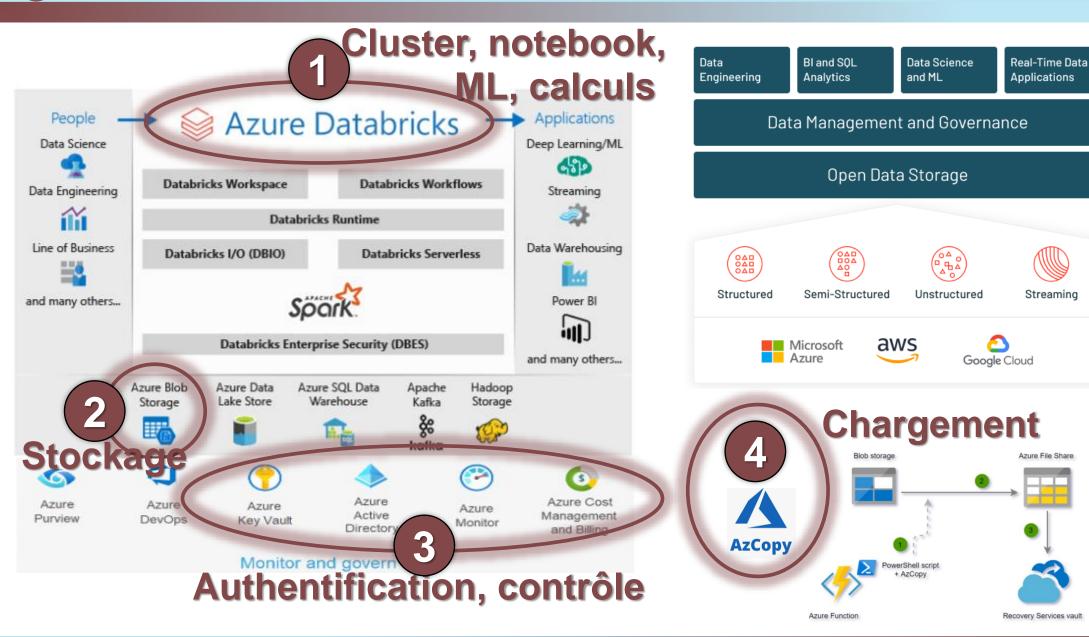
- un micro-cluster,
- un gestionnaire notebook IPython
- un environnement partageable pour prototyper des applications simples.
- Stockage





### Architecture **Cloud** retenue





### Sommaire



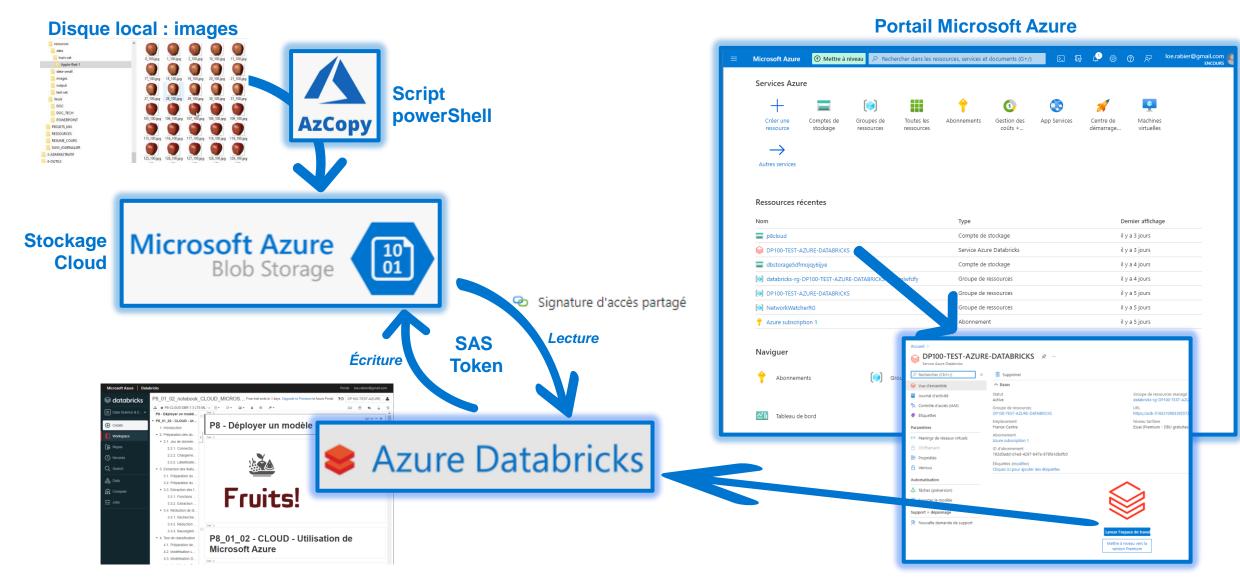




## (4) Chaîne de traitement

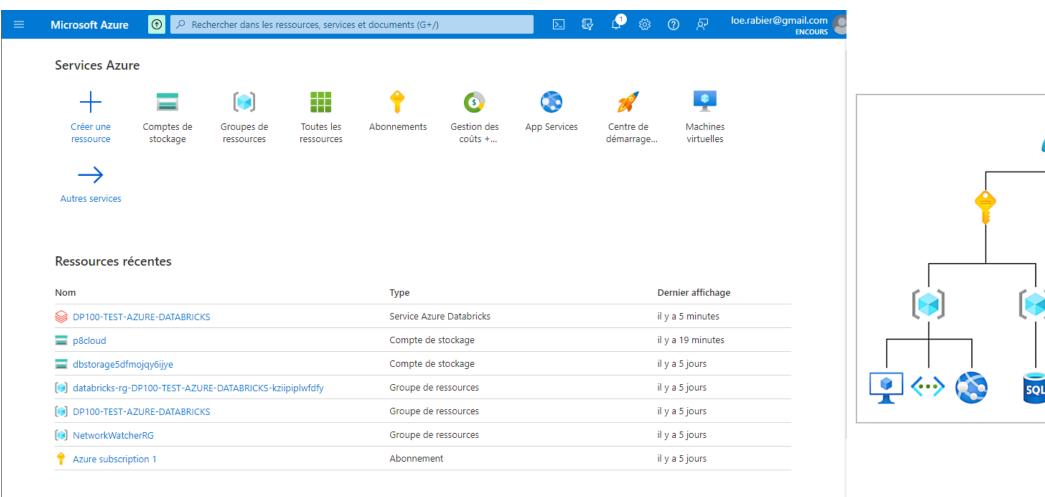


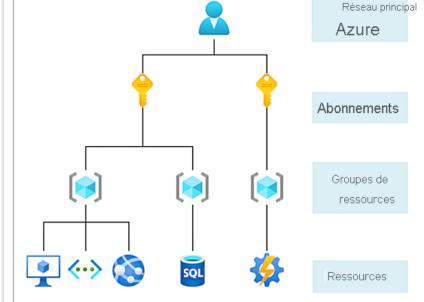
### Fruits!



# (4) Chaîne de traitement - Portail Microsoft Azure



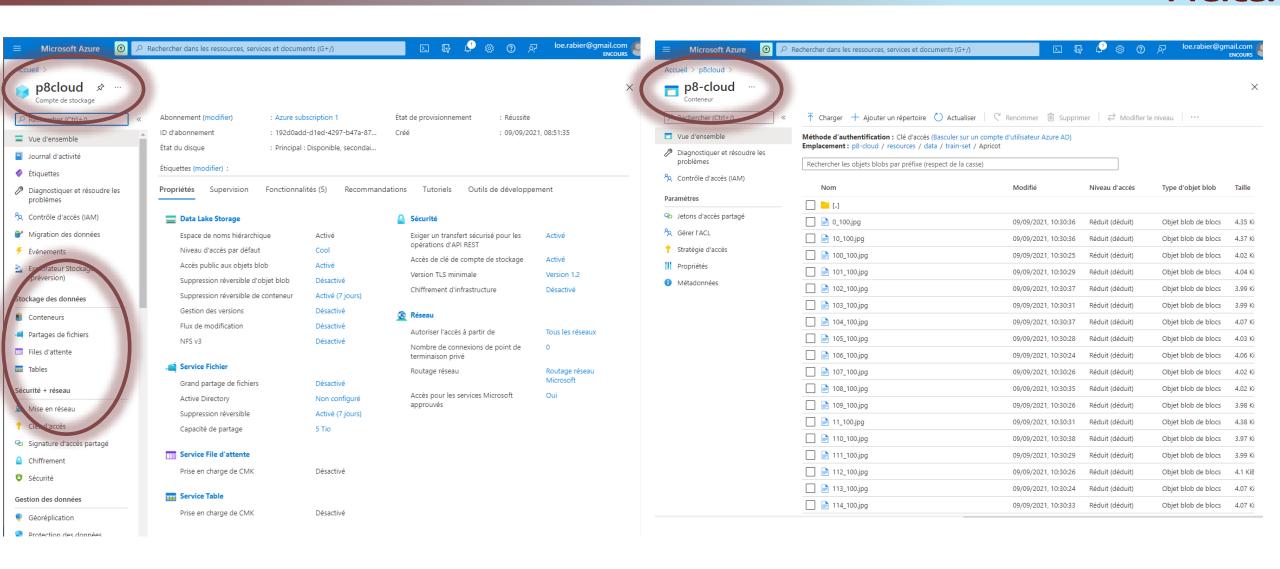






## (4) Chaîne de traitement – Stockage Azure Blob

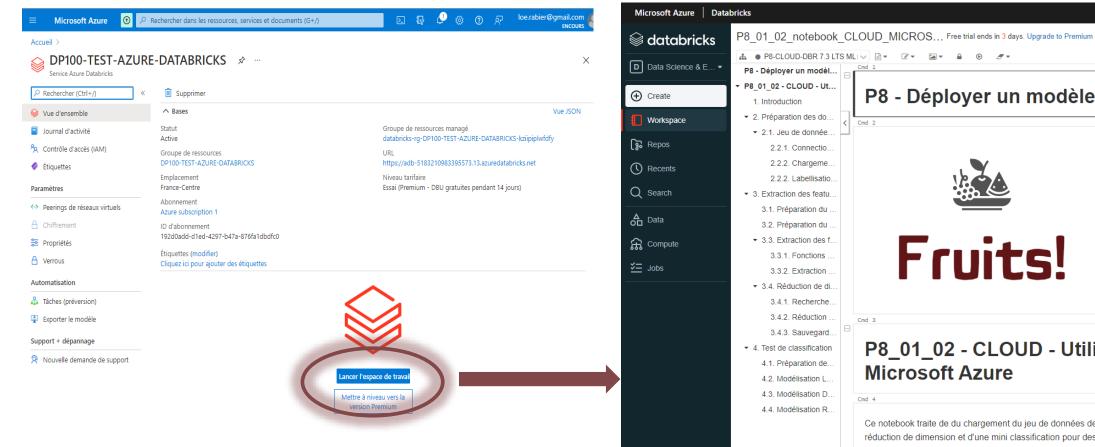






## Chaîne de traitement – Azure Databricks





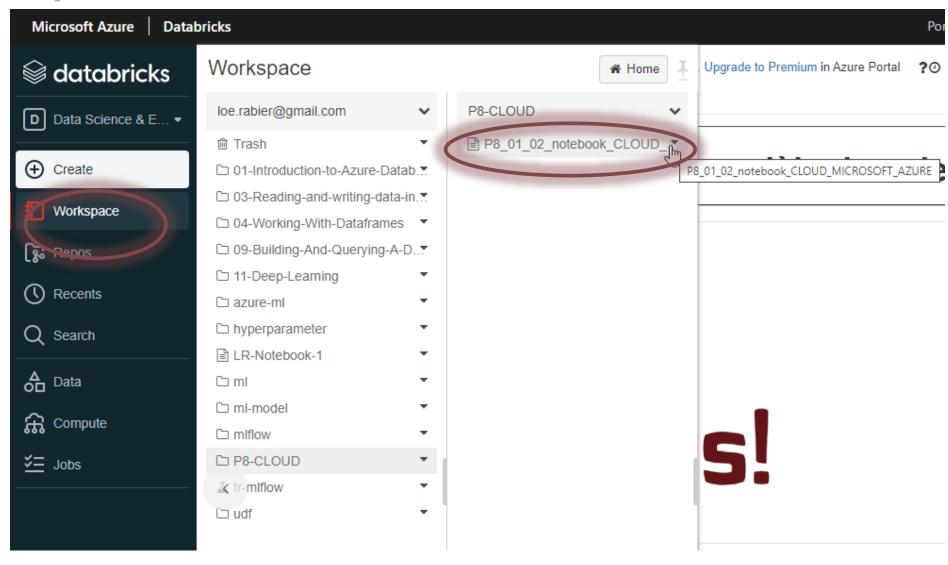




## Chaîne de traitement – Azure DataBricks



### **Workspace - Notebooks**

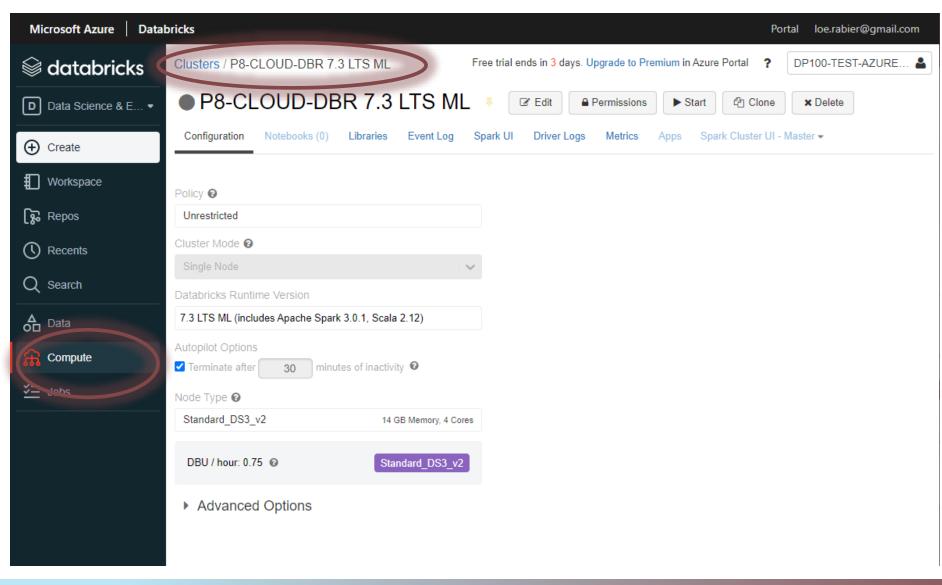




## Chaîne de traitement – Azure DataBricks



### Cluster

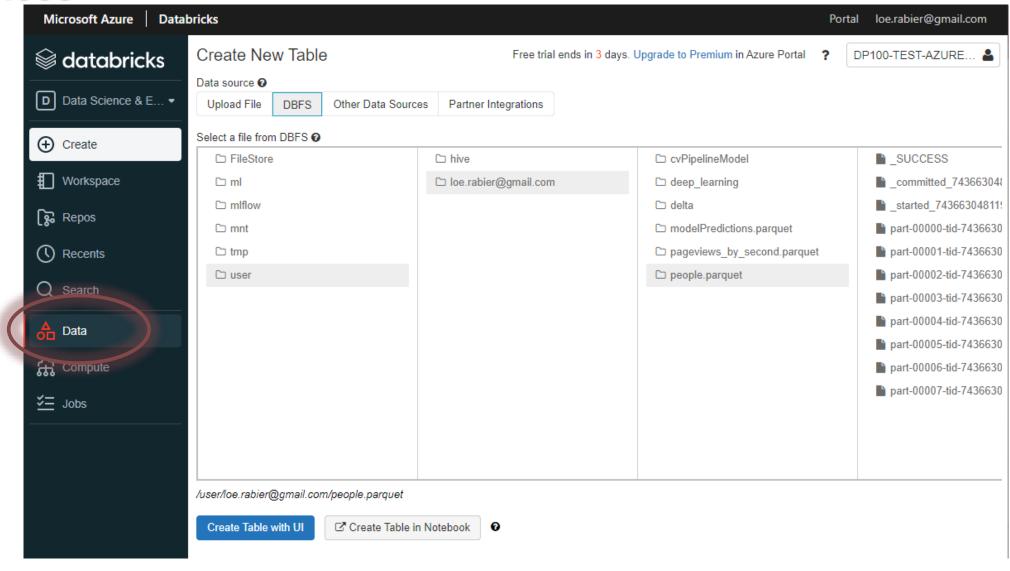




## Chaîne de traitement – Azure DataBricks



### **Données**





## (4) Chaîne de traitement – Spark Ul

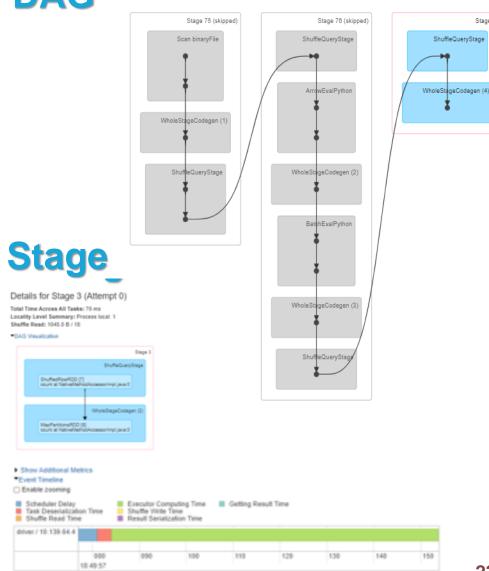


Stage 77

### **EventTimeline**



### DAG





## Chaîne de traitement – Processus



#### **ENVIRONNEMENT TRAVAIL**

P8 - Déployer un modèle dans le cloud

Azure Databricks

Fruits!

P8\_01\_02 Microsoft

#### **CHARGEMENT IMAGES**

#### **FEATURES EXTRACTION**

#### **RÉDUCTION DIMENSION**

**ACP** 

### Fruits! BONUS

LogisticRegression

**CLASSIFICATION** 

DecisionTreeClassifier

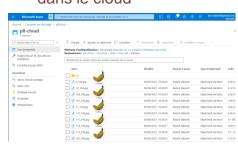
RandomForest

### Accès services partagés Azure

**C**onfiguration AzCopy

#### Stockage Blob

- 1 répertoire = 1 classe
- Toutes les images chargées dans le cloud

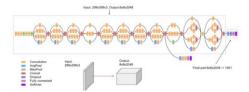


### **Images**

- Chargement Binary File
- Extraction de la classe

### Transfert learning

- Extraction features
- CNN InceptionV3





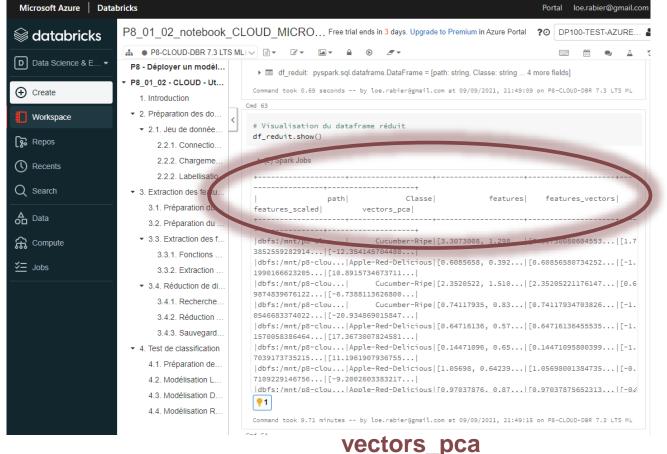
**AzCopy** 

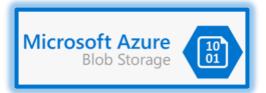


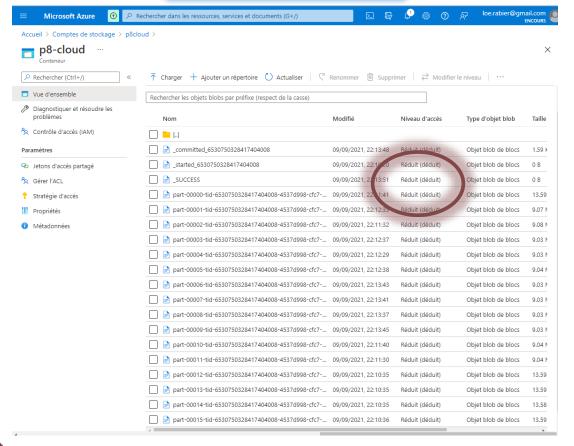
## (4) Chaîne de traitement – Ecriture Blob parquet







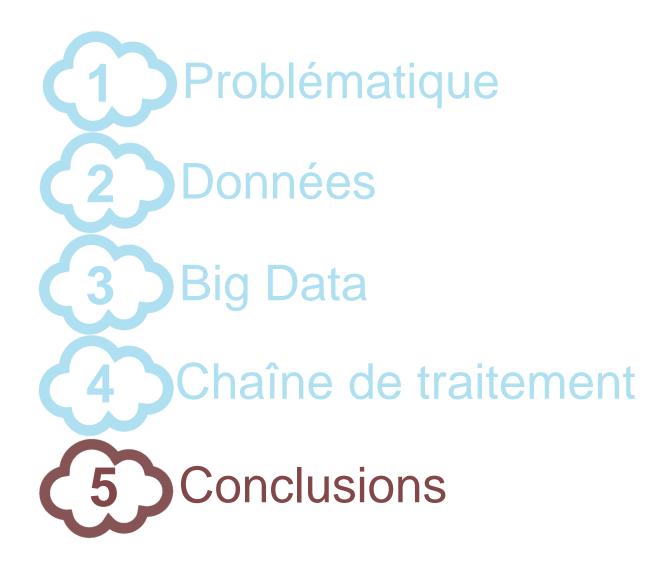




enregistrées au format parquet (réduit) dans le conteneur Blob Azure dans le cloud

### Sommaire







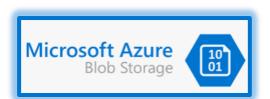
### **Architecture retenue**



Très simple à paramétrer, calculs distribués puissants, pay as you go.

#### A revoir:

Choix du cluster (GPU, nombre de workers, passage à l'échelle automatique (une case à cocher)).



Peu coûteux, très simple à créer et à connecter (mount, SAS Token) avec databricks.

#### A revoir:

Choix du tiers et choix de la région, réplication (pour le coût de stockage)

### Montée en compétence

Langage Pyspark.

Framework Apache Spark (dataframe Spark, RDD, job spark, cycle de vie, format parquet, token...). Début certification Microsoft Azure Examen DP-100.

### **Améliorations**

Utilisation du cache, GPU, scripts en scala, debug plus poussé (erreurs mal catchées).

Travail sur les coûts, alertes.

Hyperparamètrage des modèles de classification sur toutes les images.

Prendre en compte la maturité des fruits sur les photos, multi-fruits pour entraîner les modèles.

## Sommaire





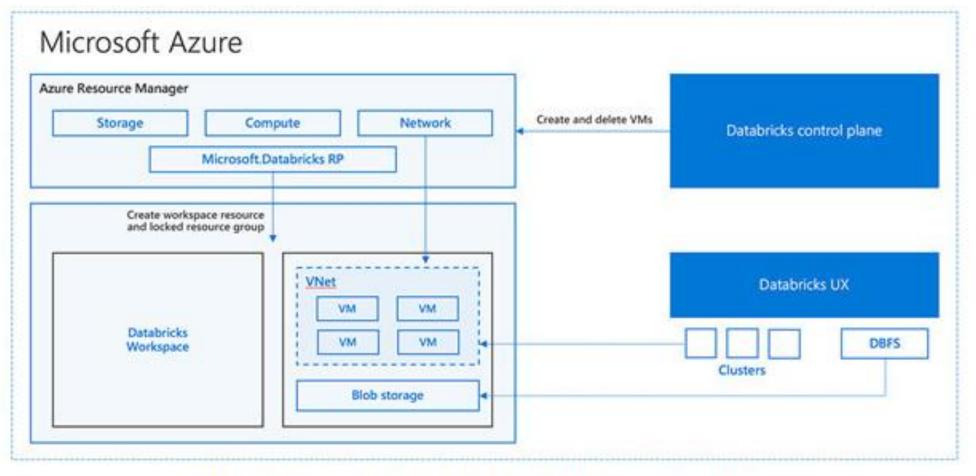
# Annexes





## Annexe – Architecture Azure Databricks



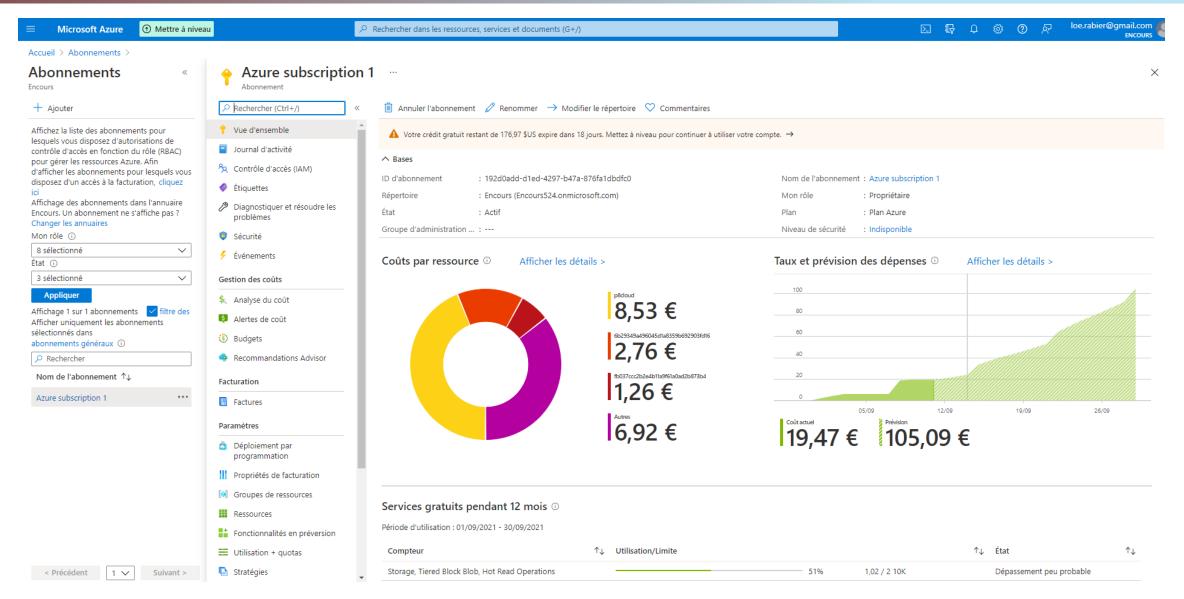


(Architecture Big Data d'Azure Databricks - Source Azure)



## Annexe – Portail Azure – Abonnement

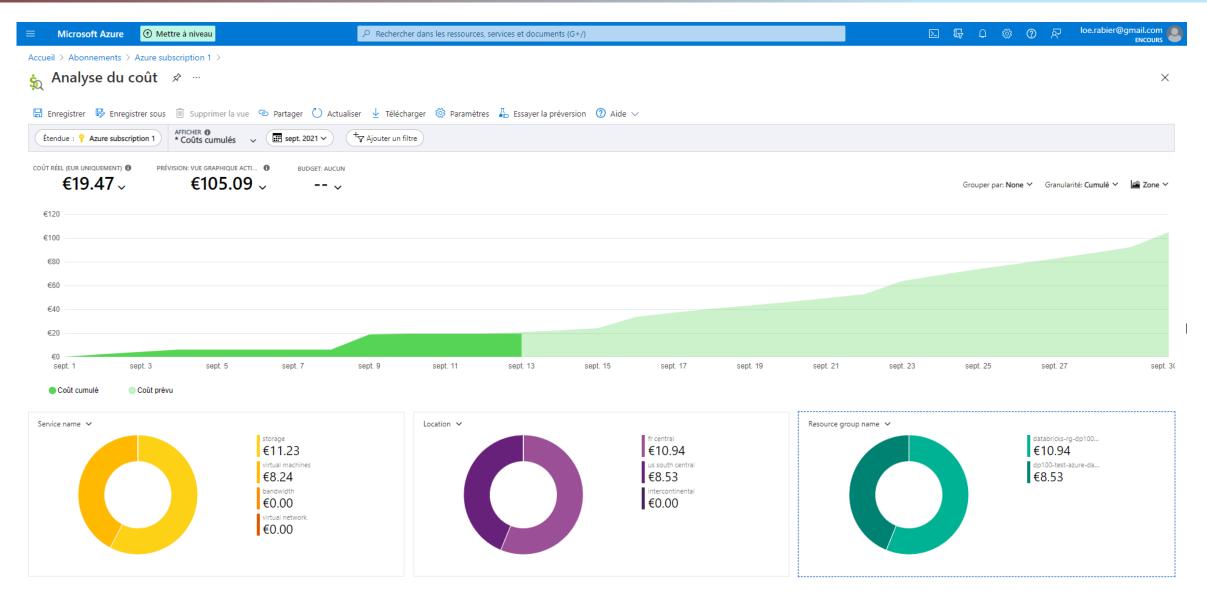






## Annexe – Portail Azure – Coûts

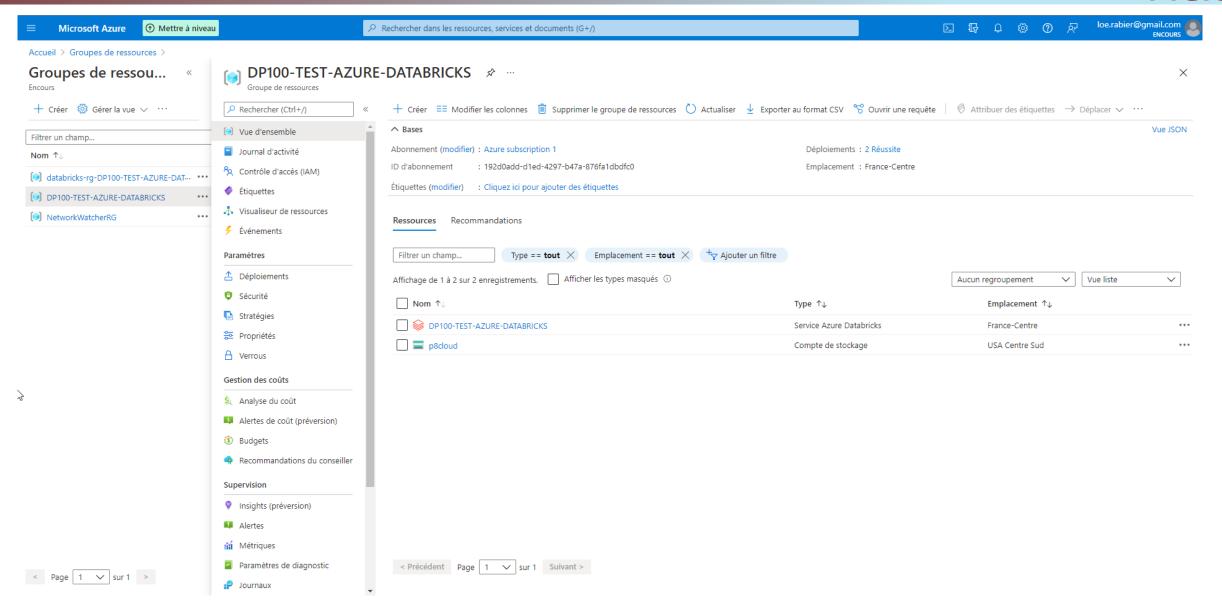






## Annexe – Portail Azure – Groupe ressources

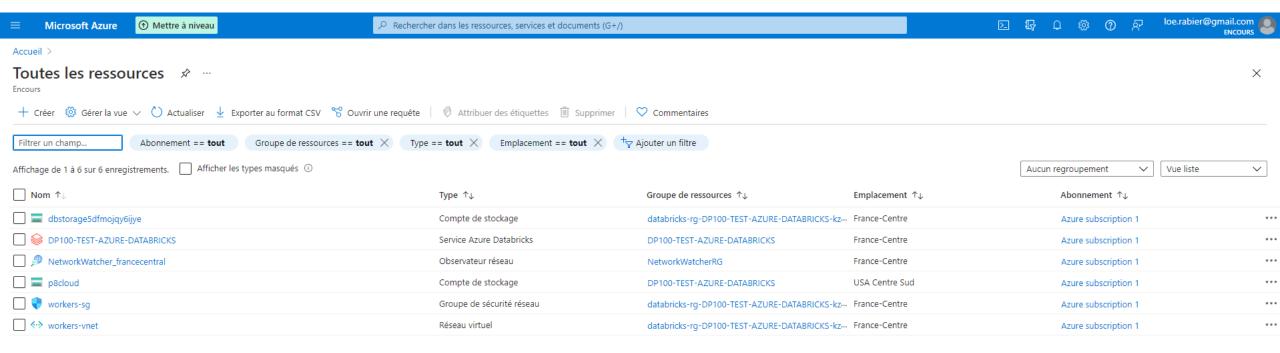






## Annexe – Portail Azure – Toutes ressources







#### 1. Création container blob Data Lake Storage

#### Depuis le portail Azure :

https://p8cloud.blob.core.windows.net/p8-cloud

#### 2. Installation outils de chargement des images en masse

car depuis Azure sur le container le chargement est effectué image par image, mais environ 68000 images!

- 2.1. download win64
- 2.2. ouvrir cmd.exe
- 2.3. se placer dans le répertoire cd C:\4-OUTILS\azcopy
- 2.4. lancer le programme : azcopy
- 2.5. créer une clé SAS token sur le container P8-cloud, menu signature d'accès partagé, sélectionner blob container objet et générér la clé.
- 2.6. Récupérer la clé SAS token pour blob

https://p8cloud.blob.core.windows.net/?sv=2020-08-

04&ss=bfqt&srt=sco&sp=rwdlacupx&se=2021-09-09T15:46:46Z&st=2021-09-

2.7. Lancer la commande dans le nom du container suivi des bons répertoires: azcopy copy "C:\2.DATA SCIENCE\PARCOURS DATA SCIENTIST\PROJET 8-

DEPLOYEZ MODELE DANS CLOUD\resources\data"

"https://p8cloud.blob.core.windows.net/p8-cloud/resources?sv=2020-08-04&ss=bfqt&srt=sco&sp=rwdlacupx&se=2021-09-09T15:46:46Z&st=2021-09-

09T07:46:46Z&spr=https&sig=QH%2Fi7GR9vUqoV0loWIW2gQGkaRUcLzdJumCVgoOfkEo%3D" -- recursive

#### 3. Création ressource Microsoft Azure Databricks

#### Depuis le portail Azure :

- 3.1. + create , rechercher databricks
- 3.2. Importer le notebook local au format .dbc archive.
- 3.3. Créer un cluster pour les calculs ==> compute databrick runtime
- 3.4. Attacher le cluster au notebook et démarrer le cluster

## 4. Connection data lake storage (stockage) à azure databricks (compute - calcul distribué)

#### Depuis le portail Azure :

https://docs.databricks.com/data/data-sources/azure/azure-storage.html

dbutils.fs.mount(source = "wasbs://<container-name>@<storage-accountname>.blob.core.windows.net", mount\_point = "/mnt/<mount-name>", extra\_configs =
{"<conf-key>":"<key-name>"})

- avec : <storage-account-name> = le nom du container account qui contient tous les blobs : depuis le portail azure, ressources = compte de sctokage et c'est son nom p8cloud.
- avec : <container-name> = le nom du container account qui contient tous les blobs : depuis le portail azure, cliquer sur le compte de sctokage p8cloud et depuis menu Stockage des données, accéder au 'Conteneurs' et c'est le nom de notre conteneur : p8-cloud.
- avec : <mount-name> = le nom à choisir librement où on veut stocker les données.
- avec : <conf-key> = fs.azure.account.key.<storage-accountname>.blob.core.windows.net
- avec : <key-name> = Clé d'accès du conteneur de stockage depuis le portail azure, cliquer sur le compte de sctokage p8cloud puis dans le menu Sécurité + réseau, cliquer sur Clés d'accès puis Afficher les clés et copier la première clé dans key1.

cf vidéo youtube bien faite : https://www.youtube.com/watch?v=zwMksSEjNvU

 $\verb"pour accéder au ressources : df.spark.read("/mnt/<mount-name/.....jpg...csv...")$ 

#### 5. Copie des fichiers du blob sur le c: pour soutenance

Depuis le portail Azure : depuis compte de stockage, container, cliquer sur le conteneur blob p8-cloud, se placer dans le répertoire où sont stockés les fichiers parquets et clic droit télécherger

#### ou utiliser l'outil azcopy:

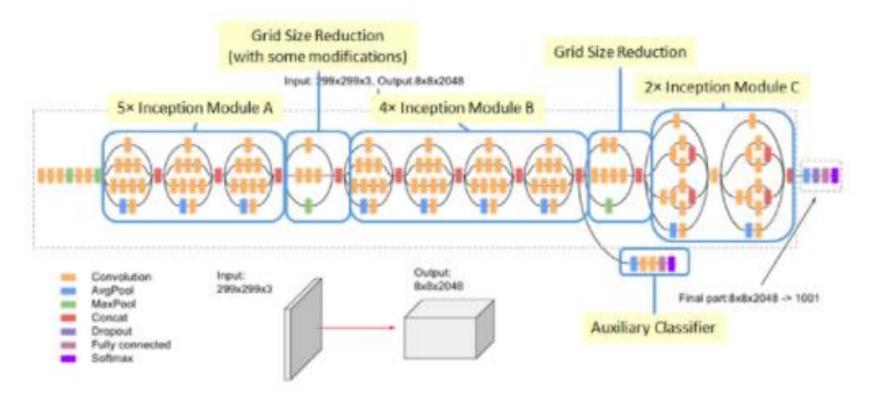
azcopy copy "https://p8cloud.blob.core.windows.net/p8-cloud/resources/output/resultats\_features\_parquet?sv=2020-08-04&ss=bfqt&srt=sco&sp=rwdlacupx&se=2021-09-09T15:46:46Z&st=2021-09-09T07:46:46Z&spr=https&sig=QH%2Fi7GR9vUqoV0loWIW2gQGkaRUcLzdJumCVgoOfkEo%3D" "C:\2.DATA\_SCIENCE\PARCOURS\_DATA\_SCIENTIST\PROJET\_8-DEPLOYEZ MODELE DANS CLOUD\resources\output" --recursive

### (G) Annexe – Processus – Features extraction



### Utilisation d'un modèle CNN de transfert learning : InceptionV3

- Redimensionnement des images en 299x299 pixels.
- Instanciation du modèle entraîné avec les images de la librairie 'Imagenet' en supprimant la dernière couche (qui effectue la classification) de l'application Keras de la librairie Tensorflow.
- En sortie, vecteur de taille (8, 8, 2048), donc 2048 features.

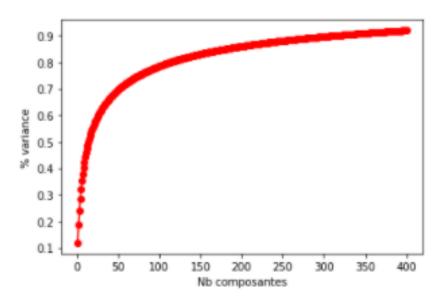




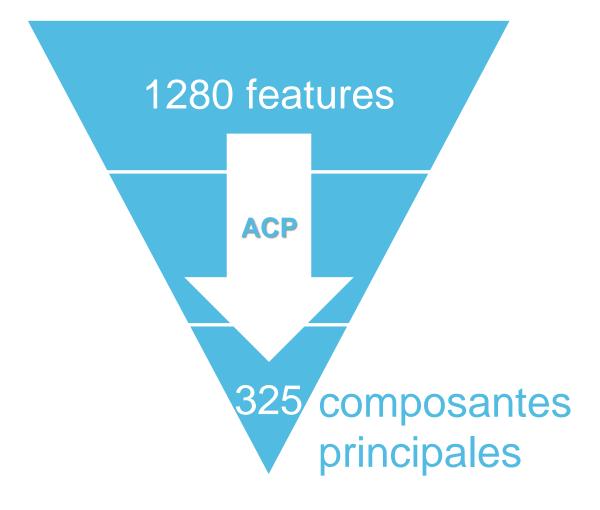
# Annexe – Processus – Réduction dimension



Réduction de dimension en utilisant l'analyse en composantes principales (ACP).



325 composantes expliquent 95% de la variance totale





## (I) Annexe – Processus – Classification



### 4484 images

LogisticRegression

Accuracy = 1

DecisionTreeClassifier

Accuracy = 0.96767

RandomForestClassifier

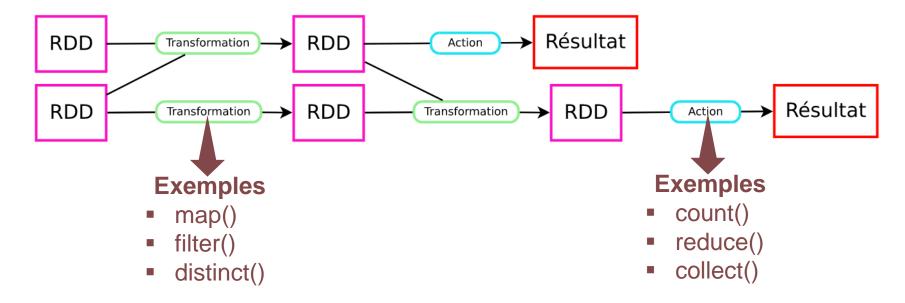
Accuracy = 0.989967





### Les Resilient Distributed Dataset (RDD)

Dans une application Spark, les transformations et les actions réalisées sur les RDD permettent de construire un graphe acyclique orienté (DAG : "directed acyclic graph")



Lorsqu'un nœud devient indisponible, il peut être regénéré à partir de ses nœuds parents. C'est précisément ce qui permet la **tolérance aux pannes** des applications Spark.

Spark utilise une **évaluation paresseuse**, ce qui signifie qu'il ne fait aucun travail jusqu'à ce que vous demandiez un résultat.



## Annexe – Spark Job



Un job Spark correspond à une action sur un RDD et est composé de plusieurs étapes séparées par des shuffles.

#### **Partitions:**

découpage des données

#### Tâche:

traitement d'une partition

### Étape:

ensemble de tâches réalisées en parallèle

#### Shuffle:

redistribution des données entre les nœuds

