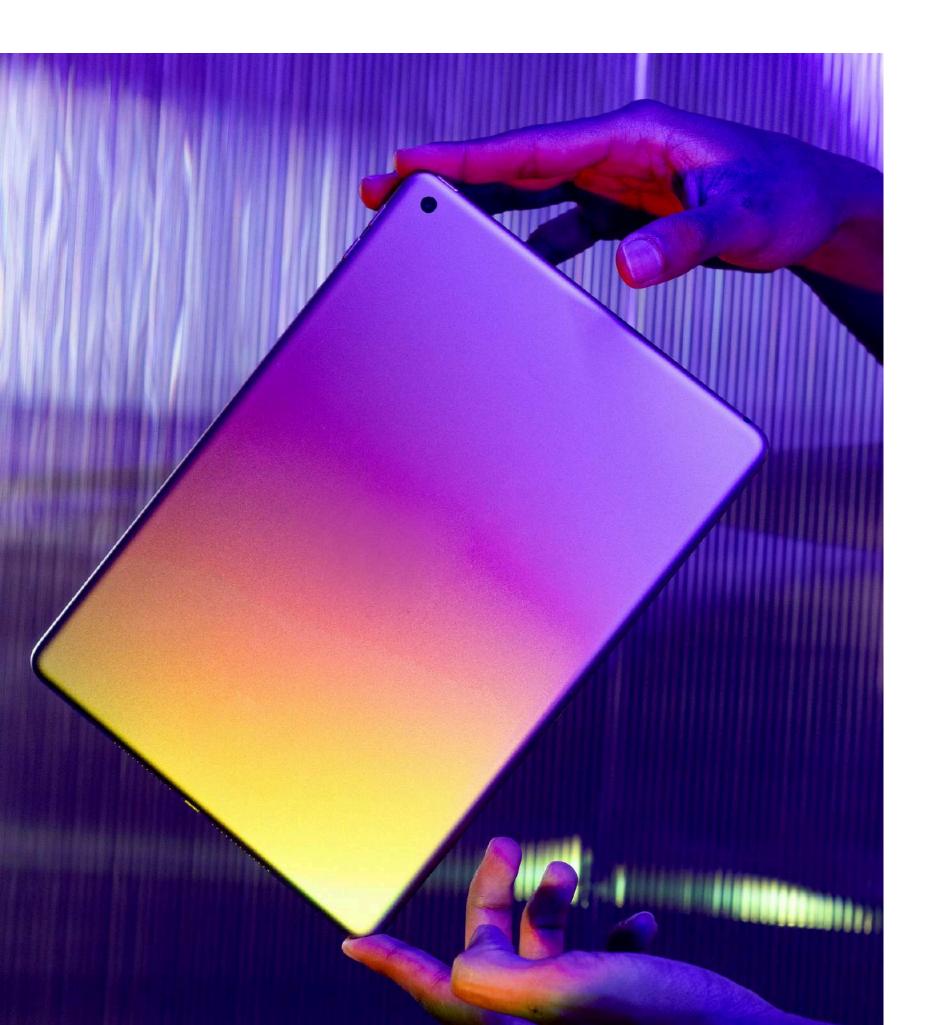


Groupe: ER ROUASSE Ayoub, KONE Shyli, MOREL Robin et THIAW Alioune

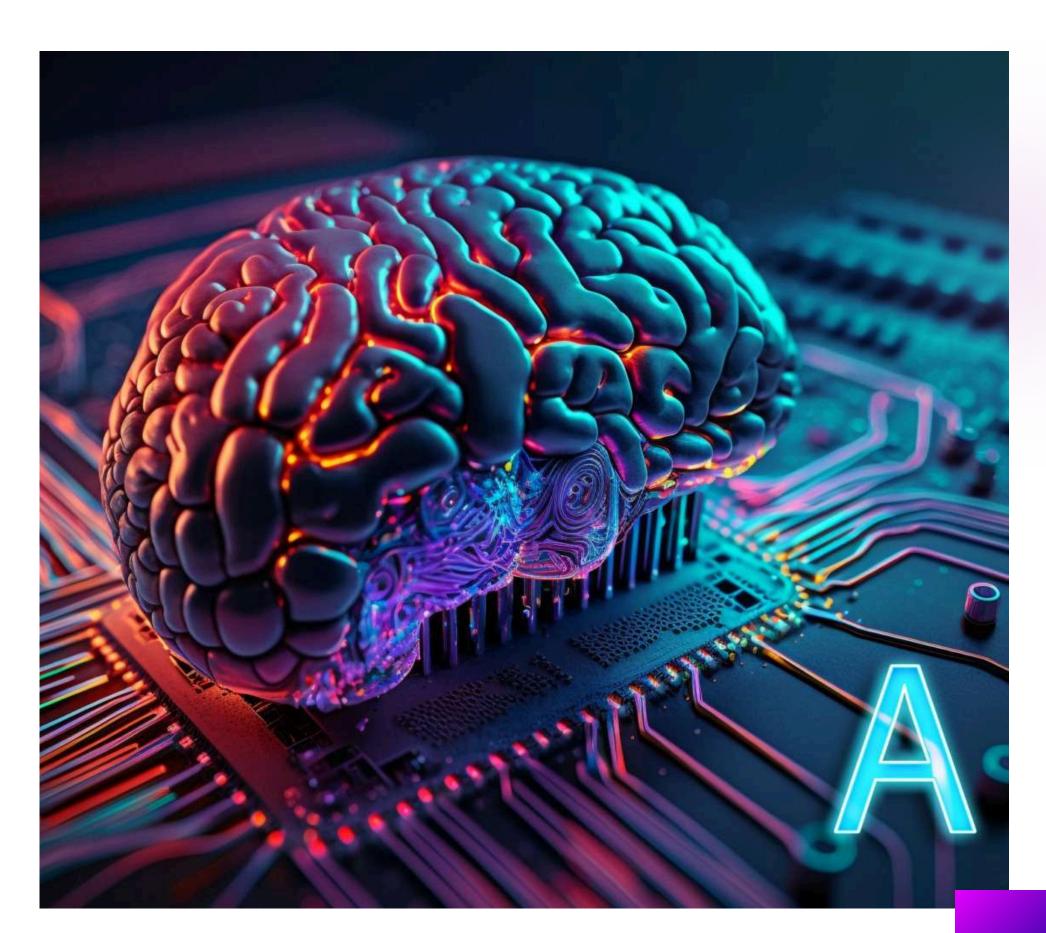


# Présentation du projet

Service

### Sommaire

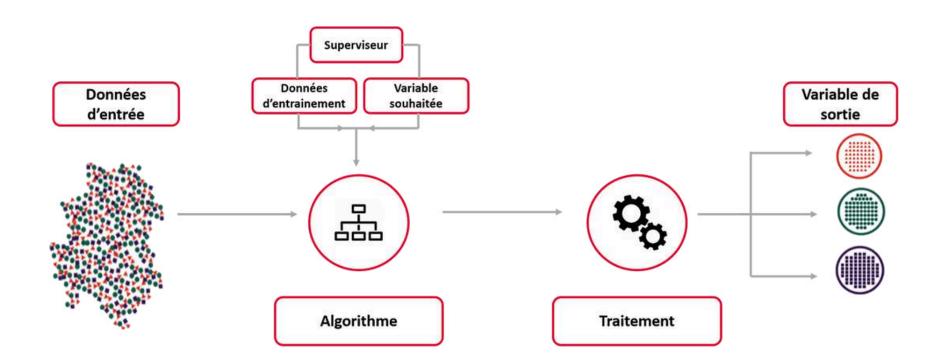
- Apprentissage supervisé
  - Kppv (k plus proches voisins)
  - MLP (Perceptron multicouche)
  - Discrimination fonctionnelle
  - SVM (Machines à vecteurs de support)
- Apprentissage non supervisé
  - Kmeans
  - DBScan
  - Carte de Kohonen

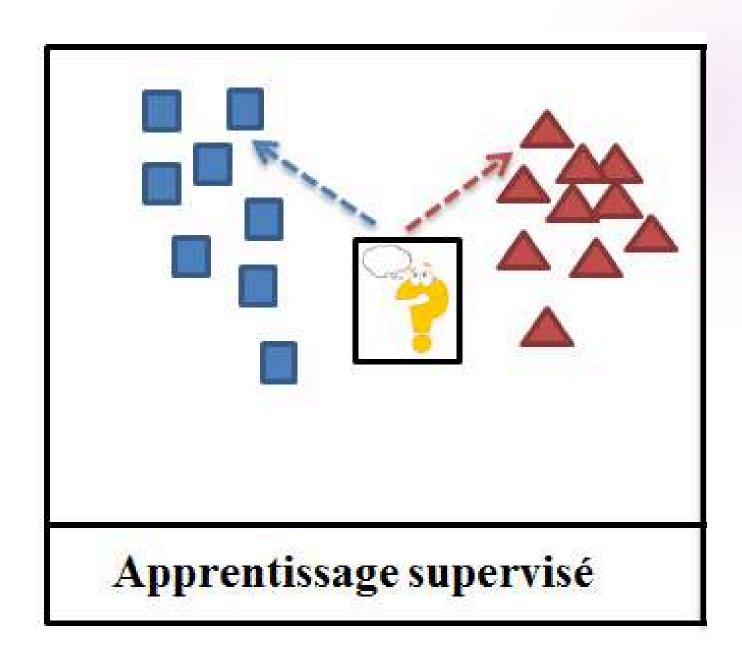


Service

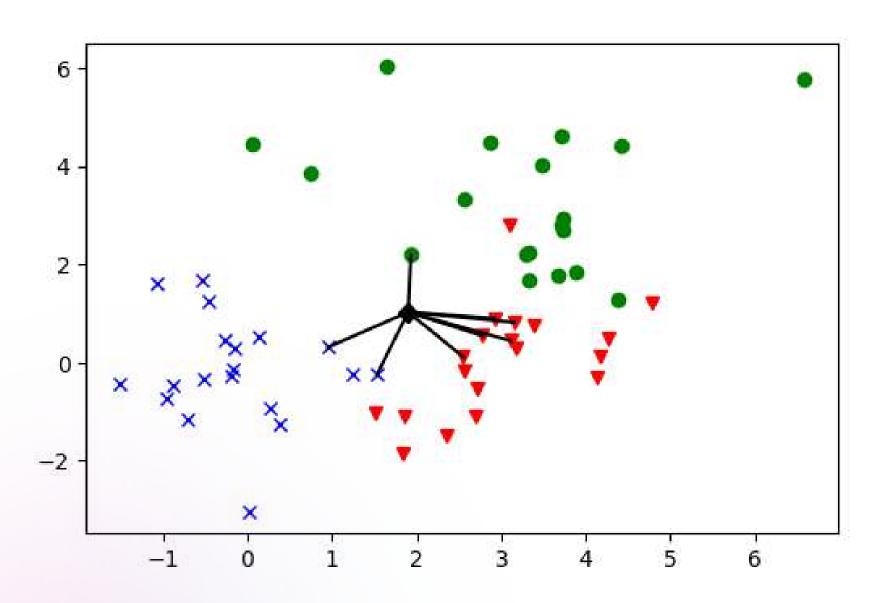
Home

# Apprentissage Supervisé









### K-Plus Proche Voisin (KNN)

#### Principe

- Classe données sur la distance des k voisins les plus proches
- Plusieurs types de distances :
  - Euclidienne

Home

- Manhattan
- Minkowski

#### Avantages

- Simple
- Efficace sur les petits échantillons

#### Inconvéniants

• Problème de performance sur les grands échantillons

### Perceptron Multicouche (MLP)

Service

#### Principe

- Réseau de neurones artificiels sur plusieurs couches
- Transforme les données d'entrées
- Fonctions d'activation

#### **Avantages**

• Puissant pour modéliser des relations complexes

#### Inconvéniants

 Nécessite beaucoup de données et de puissance de calcul





### **Discrimination Fonctionnelle**

Service

#### Principe

• Séparer des classes en trouvant une frontière optimale

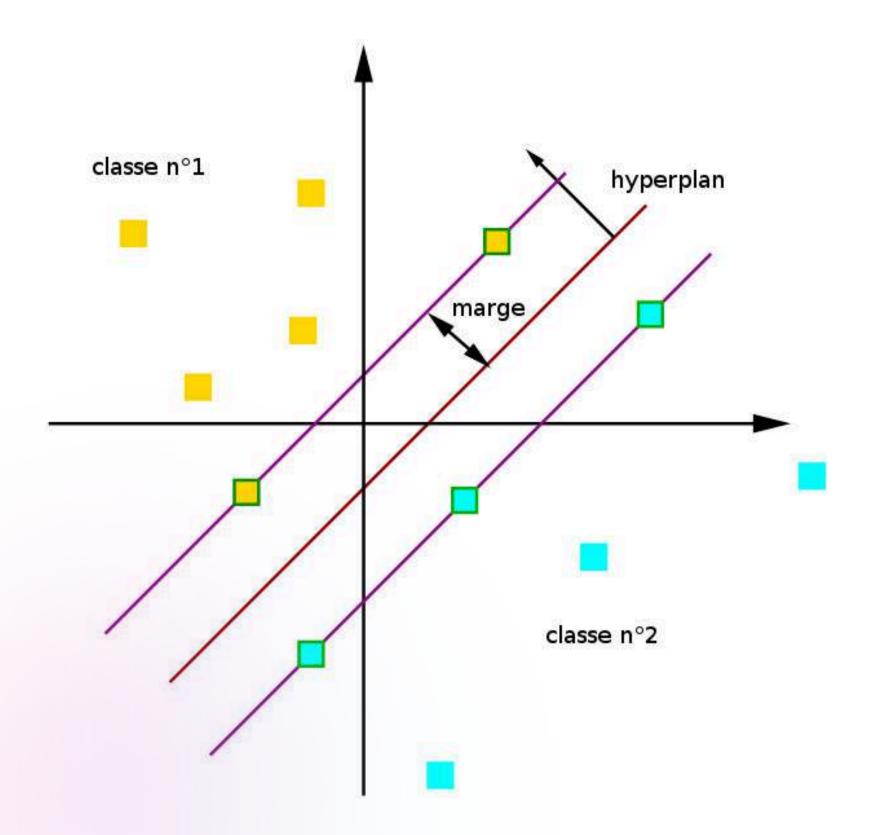
Home

#### Avantages

• Efficace sur des données bien séparées linéairement

#### Inconvéniants

• Moins performant sur des structures complexes.



### Machines à Vecteurs de Support (SVM)

Service

#### Principe

• Algorithme de classification trouvant une hyperplan optimal.

Home

- Maximisation de la marge entre classes.
- Utilisation de noyaux (linéaire, gaussien, polynomial, etc.).

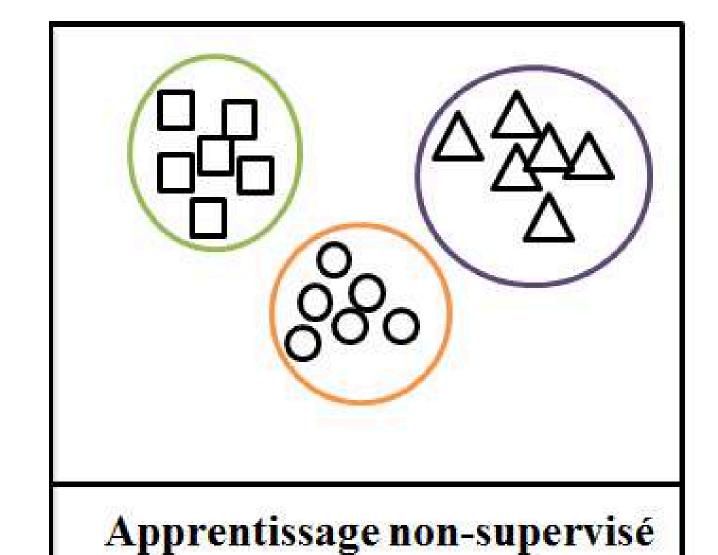
#### Avantages

• + Efficace pour petites dimensions

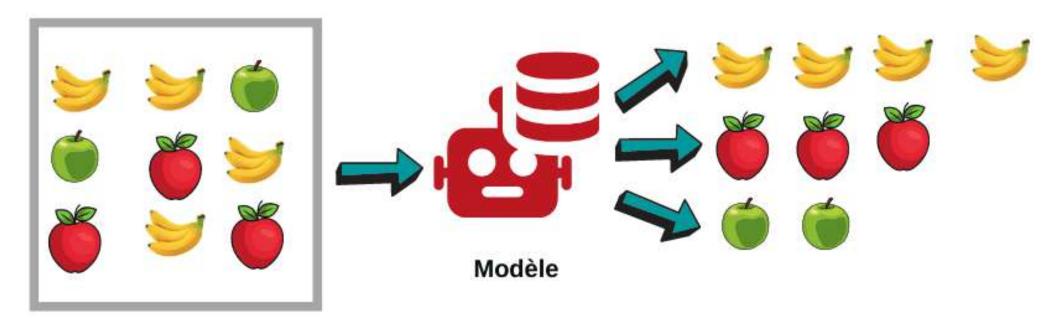
#### Inconvéniants

• - Performant sur grands jeux de données avec chevauchement

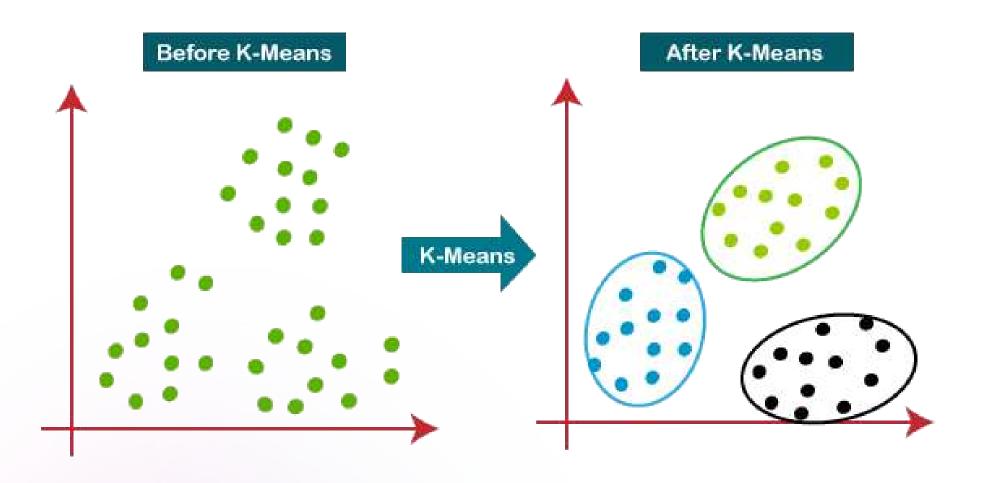
Service



## Apprentissage Non-Supervisé



Home



# K-means

#### Principe

- Algorithme de clustering basé sur la minimisation de la variance intra-classe.
- Sélection aléatoire de k centres.
- Attribution des points au centre le plus proche.
- Mise à jour des centres.

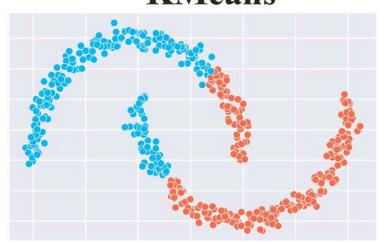
#### Avantages

- Rapide
- Simple

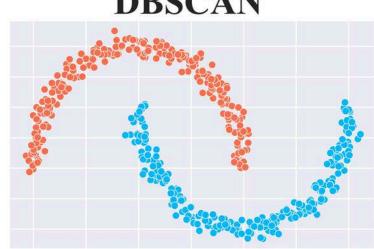
#### Inconvéniants

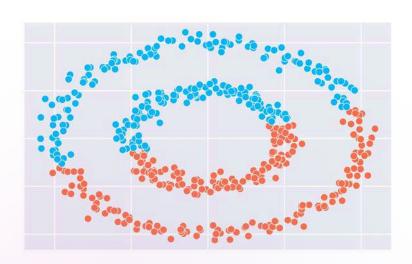
- K à choisir manuellement (délicat)
- Valeurs extrêmes influencent l'algo

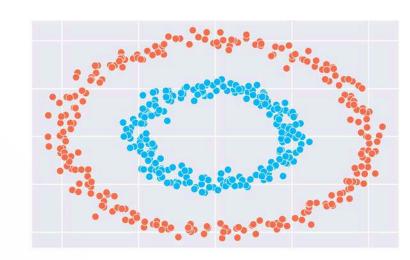




#### **DBSCAN**







### **DBScan**

#### Principe

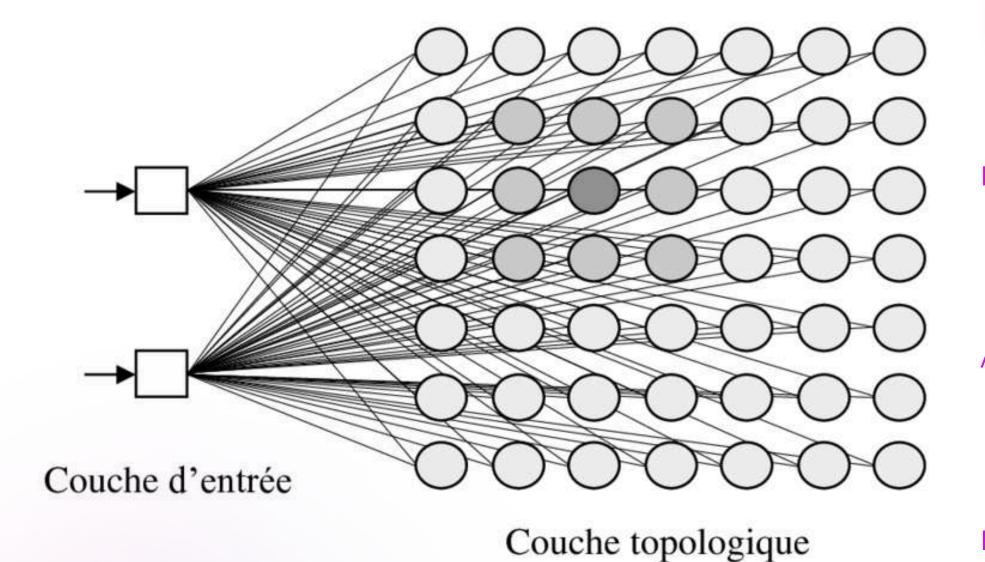
- Algorithme de clustering basé sur la densité.
- Définit des « noyaux » et regroupe les points densément connectés.
- Gère les valeurs extrêmes

#### Avantages

- efficace pour données bruitée
- eficace pour clusters de formes variées

#### Inconvéniants

• Sensible aux paramètres (epsilon, minPts).



### Carte de Kohonen

#### Principe

- Réseau de neurones non supervisé pour la classification.
- Projection des données en espace réduit.
- Auto-organisation des neurones selon la proximité des données.

#### Avantages

• Visualisation intuitive

#### Inconvéniants

• Temps de calcul élevé

Home

# CONCLUSION



