

# TRAVAUX PRATIQUES

## CLUSTERING NON SUPERVISÉ

*K-Means • Hiérarchique • DBSCAN*

### Contexte du projet

Maven Supermarket souhaite optimiser l'organisation de ses rayons de céréales. L'objectif est d'installer des présentoirs regroupant des céréales aux caractéristiques nutritionnelles similaires pour faciliter les choix des clients.

**Votre mission : Tester trois approches de clustering (K-Means, Hiérarchique, DBSCAN) pour identifier des groupes de céréales homogènes et recommander la meilleure stratégie de merchandising.**

*Fichier de données : cereal.csv (caractéristiques nutritionnelles des céréales : calories, protéines, lipides, sodium, fibres, glucides, sucres, vitamines, etc.)*

### PARTIE 1 : Exploration initiale avec K-Means

**Objectif : Comprendre la structure des données et identifier le nombre optimal de clusters**

#### Tâche 1.1 : Préparation des données

- Charger le fichier cereal.csv et explorer sa structure
- Supprimer les colonnes non numériques (Nom, Fabricant)
- Vérifier la présence de valeurs manquantes et les gérer si nécessaire

#### Tâche 1.2 : Premier clustering (K=2)

- Ajuster un modèle K-Means avec K=2 clusters sur les données originales
- Analyser les centres des clusters : quelles sont les caractéristiques distinctives ?

#### Tâche 1.3 : Méthode du coude (Elbow method)

- Créer une boucle pour tester K de 2 à 15 clusters
- Calculer et stocker l'inertie (WCSS) pour chaque valeur de K
- Créer le graphique du coude (K vs Inertie)
- Identifier visuellement le K optimal et justifier votre choix

#### Tâche 1.4 : Modèle K-Means optimal

- Ajuster le modèle K-Means avec le K optimal identifié
- Calculer le score de silhouette du modèle
- Créer une heatmap des centres de clusters pour interpréter les groupes

## PARTIE 2 : Clustering hiérarchique

**Objectif : Explorer une approche alternative basée sur la hiérarchie et comparer avec K-Means**

### Tâche 2.1 : Dendrogramme sur données originales

- Sélectionner 5 variables numériques pertinentes (ex: calories, protéines, lipides, glucides, fibres)
- Créer un dendrogramme avec la méthode de liaison Ward
- Identifier visuellement le nombre optimal de clusters et ajuster le seuil de couleur

### Tâche 2.2 : Standardisation et nouveau dendrogramme

- Standardiser les 5 variables sélectionnées (StandardScaler)
- Créer un nouveau dendrogramme avec les données standardisées
- Comparer les deux dendrogrammes : qu'est-ce qui change ?

### Tâche 2.3 : Modèle hiérarchique final

- Choisir le meilleur ensemble de données (original ou standardisé) avec justification
- Ajuster un modèle de clustering hiérarchique avec le nombre optimal de clusters
- Calculer le score de silhouette
- Créer une heatmap pour visualiser et interpréter les clusters

## PARTIE 3 : Clustering basé sur la densité (DBSCAN)

**Objectif : Découvrir des groupes naturels et détecter automatiquement les outliers**

### Tâche 3.1 : Recherche des paramètres optimaux

- Tester différentes combinaisons de paramètres :
  - eps : de 0,1 à 2,0 par incréments de 0,1
  - min\_samples : de 2 à 10 par incréments de 1
- Calculer le score de silhouette pour chaque combinaison valide (ignorer les modèles à 1 cluster)
- Identifier les meilleurs paramètres (eps, min\_samples)

### Tâche 3.2 : Analyse des outliers

- Ajuster le modèle DBSCAN final avec les paramètres optimaux
- Identifier les céréales classées comme bruit (label = -1)
- Analyser leurs caractéristiques : pourquoi sont-elles des outliers ?
- Créer une visualisation 2D avec les outliers en couleur distincte

## **PARTIE 4 : Analyse comparative et recommandation**

**Objectif : Comparer les trois méthodes et formuler une recommandation stratégique**

### **Tâche 4.1 : Tableau comparatif quantitatif**

- Créer un tableau comparant : Méthode | Nombre de clusters | Score de silhouette | Outliers détectés | Temps de calcul

### **Tâche 4.2 : Analyse des affectations**

- Créer un tableau avec : Nom de céréale | Cluster K-Means | Cluster Hiérarchique | Cluster DBSCAN
- Identifier les céréales qui changent de cluster selon la méthode et analyser pourquoi

### **Tâche 4.3 : Avantages et limites**

- Pour chaque méthode, lister les avantages et inconvénients observés sur ce dataset
- Quelle méthode a le mieux géré les outliers ? Justifier

### **Tâche 4.4 : Recommandation stratégique pour Maven Supermarket**

- Quelle méthode de clustering recommandez-vous ? Justifiez en fonction de :
  - Qualité du clustering (score de silhouette)
  - Interprétabilité business
  - Gestion des produits atypiques
- Combien de présentoirs Maven Supermarket devrait-il installer ?