



Etude de marché

Commercialisation de poulets à l'échelle mondiale



Plan de la présentation

Contexte Données Segmentation Recommandations

Rappel des enjeux de Collecte, traitement et Démarche de classification Recommandations des l'étude de marché analyse des données des groupes de pays groupes de pays à cibler

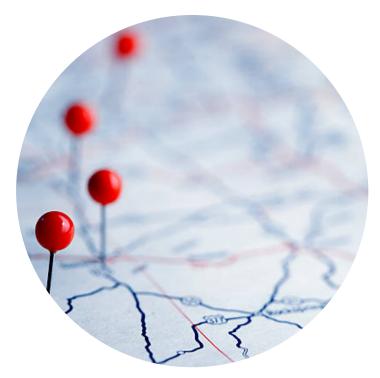
Contexte











Qui?

Entreprise agroalimentaire spécialisée dans la vente de poulets.

Quoi?

Volonté de lancer la commercialisation à l'international.

Comment?

Critères de sélection établis à partir des données de la FAO (Food and Agriculture Organization).

Où?

Sur la base de ces critères, déterminer les pays les plus profitables.

Données: analyse exploratoire

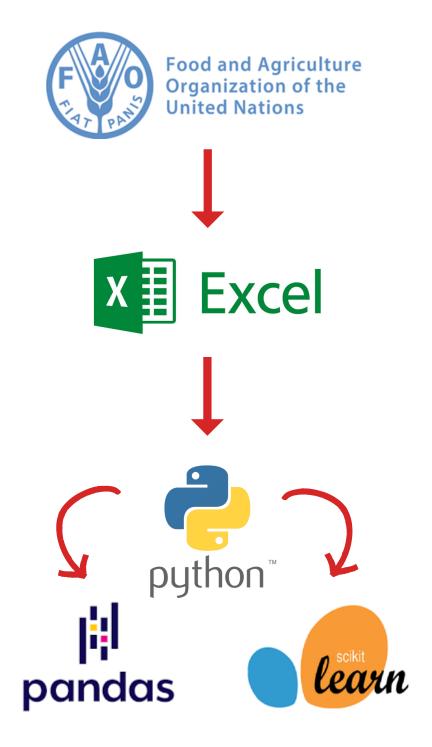




Toutes les données de l'année **2017** ont été collectées sur le site de la <u>FAO</u> :

- Focus sur les données "volailles"
- Disponibilité alimentaire (disponibilité individuelle, consommation, production, importations...)
- Population
- PIB
- Insécurité alimentaire
- Stabilité politique...

Type de fichiers : .csv



Principe de collecte et traitement des données

Données: analyse exploratoire



2 Nettoyage

Les différentes tables sont ensuite jointes pour n'en faire qu'une seule :

- Renommage des variables (colonnes)
- Suppression des variables jugées "inutiles" (semences, pertes, exportations...)
- Gestion des valeurs nulles :
 - Suppression
 - Imputation de valeurs précises (ex : PIB en 2020 de Taïwan)

Nombre de pays étudiés : 170

	valeurs_nulles	pourcentage
NPSA_m	61	35.88
NPSIAG_m	55	32.35
SAEAM_%	10	5.88
Stabilite	2	1.18
PIB_habitant_usd	1	0.59
DA_Kcal_personne_jour	0	0.00
DA_kg_personne_an	0	0.00
DMG_g_personne_jour	0	0.00
DP_g_personne_jour	0	0.00
DI_kt	0	0.00
Importations_kt	0	0.00
Nourriture_kt	0	0.00
Production_kt	0	0.00
Population_m	0	0.00

Pourcentage de valeurs nulles

Données: analyse exploratoire

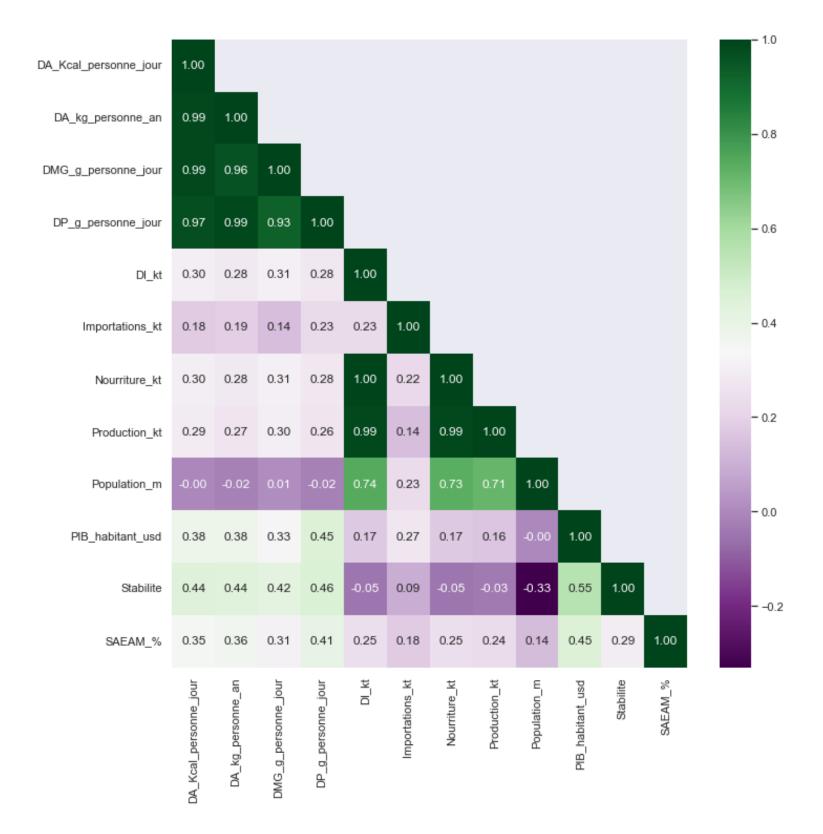


3 Analyse

Une fois la table nettoyée, elle est encore traitée pour améliorer l'analyse :

- Suppression de certains outliers (Inde et Chine continentale)
- Pré-traitement des données pour la réduction de dimensionnalité (réduction des variables)

Table finale: 170 lignes x 12 colonnes

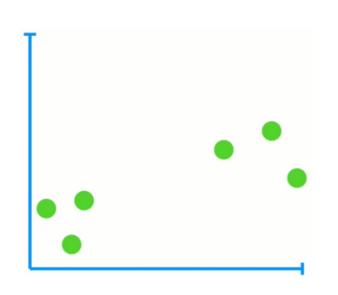


Matrice de corrélation entre les variables

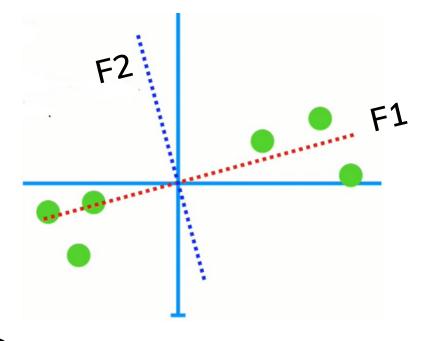
Données: réduction de dimensionalité (ACP)



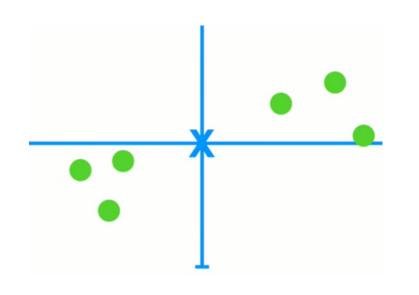
L'Analyse en Composantes Principales (ACP) est une technique linéaire non supervisée permettant de réduire les variables (colonnes) d'un jeu de données. Ci-dessous une explication du principe :



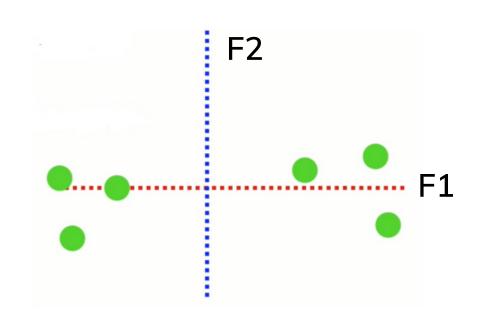
1 Données initiales



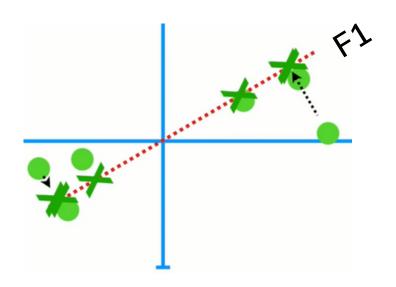
F2 : axe orthogonal à F1



2 Données centrées-réduites



Projection des points suivant F1 et F2



F1: axe se rapprochant le plus de tous les points

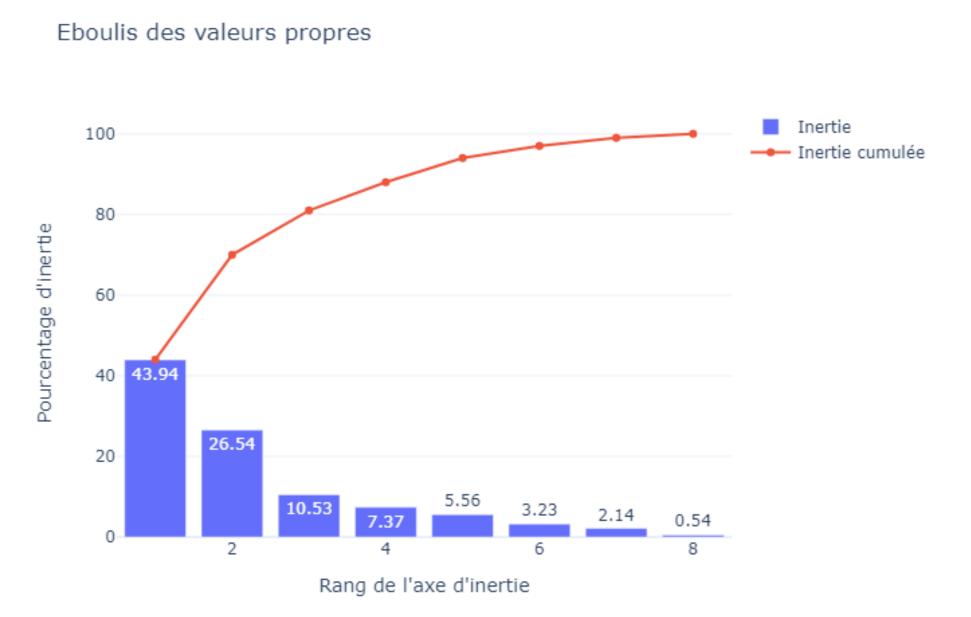
Etapes 1 à 5 répetées jusqu'à un certain point

Données: réduction de dimensionalité (ACP)



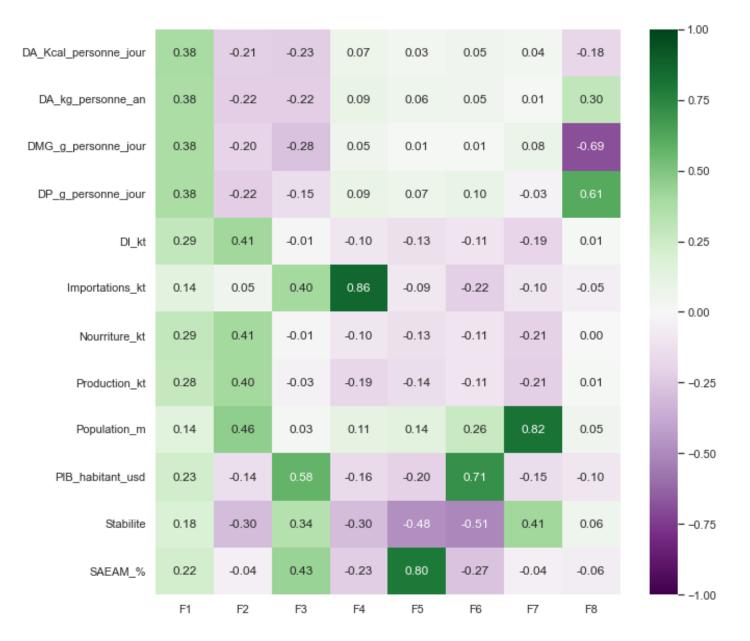
Ainsi, toutes les varaiables ont pu être résumées en 3 "composantes" :

- F1 : disponibilité alimentaire individuelle
- F2 : population-consommation de poulets
- F3 : PIB/habitant



Pourcentage de variance des composantes





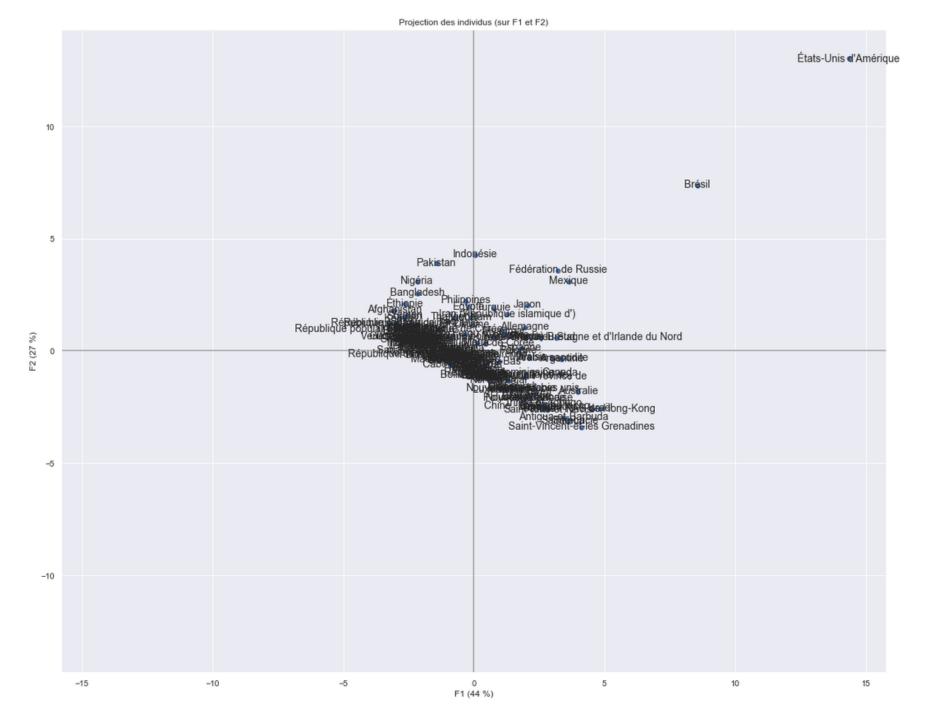
Proportion des variables vis-à-vis des composantes

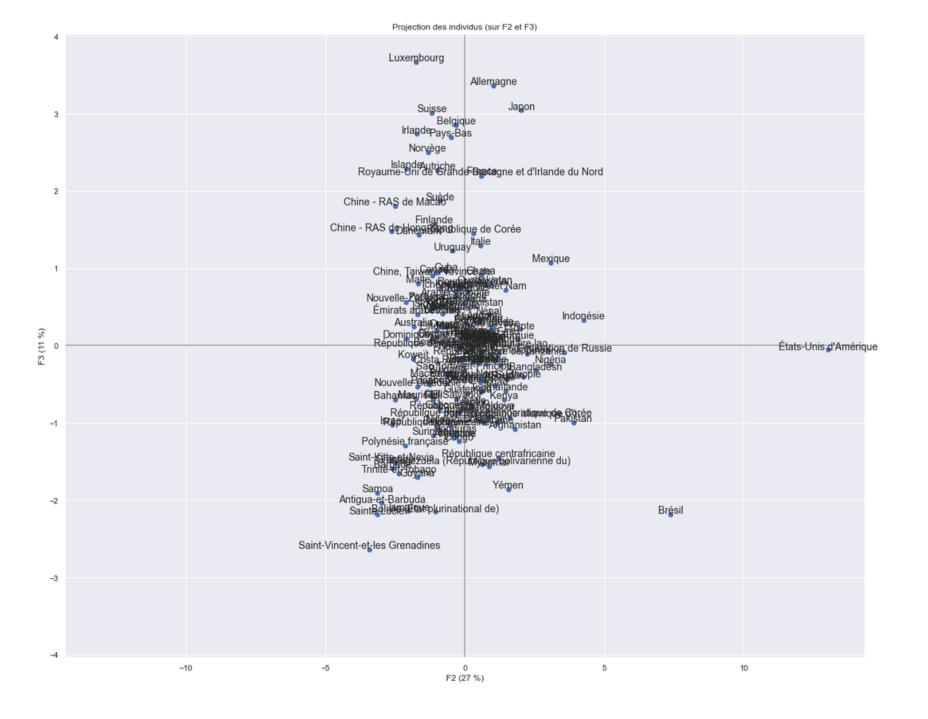
Données: réduction de dimensionalité (ACP)



Les pays sont ensuite "projetés" suivant les 3 composantes retenues. Exemples :

- Etats-Unis et Brésil : pays peuplés grands consommateurs de poulets
- Luxembourg : pays à faible popluation ayant un revenu par habitant élevé





Projection des pays suivant F1 et F2

Projection des pays suivant F2 et F3

Segmentation: CAH

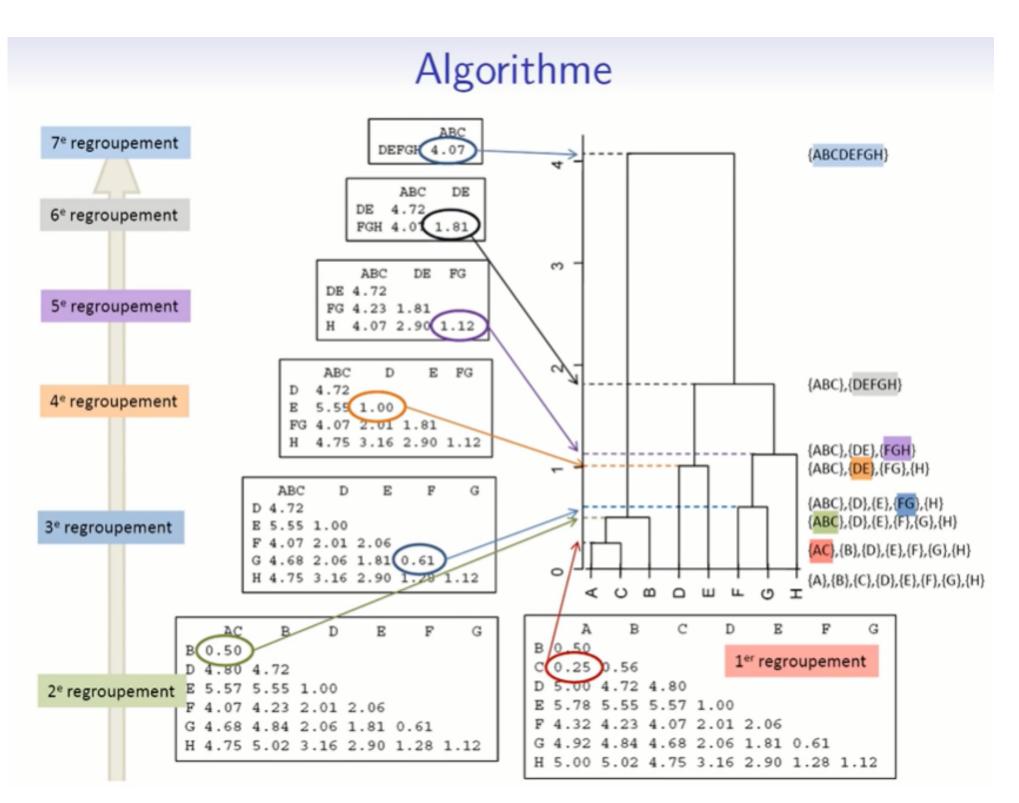


La Classification Ascendante Hiérarchique Classification (CAH) est un algorithme de classification

non supervisée permettant de segmenter des données.

Principe

- Calculs des distances minimales entre points
- Minimiser ces distances
- Grouper les points les plus proches
- "Remonter l'arbre" jusqu'à ce qu'il n'y ait plus de points à grouper

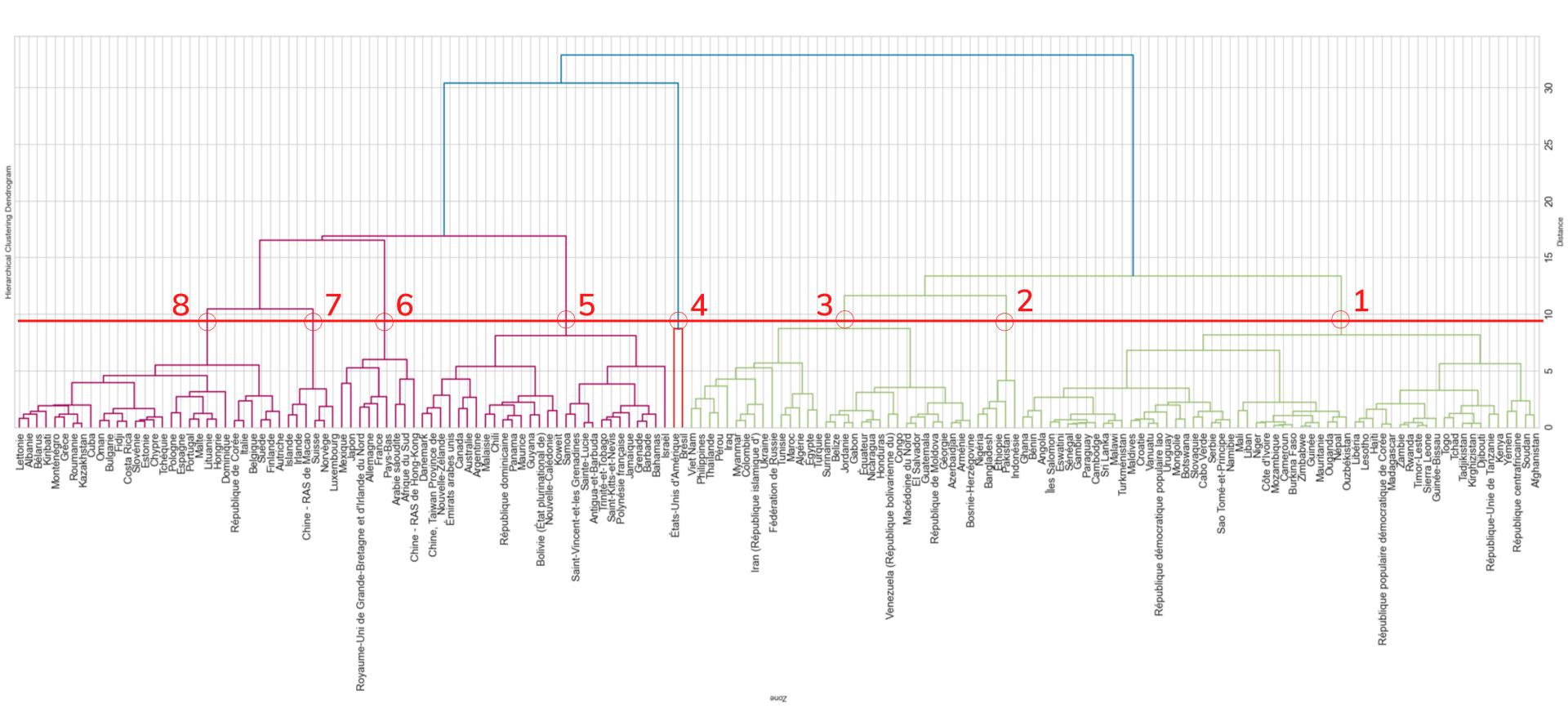


Segmentation: CAH



Arbre de classification : dendrogramme

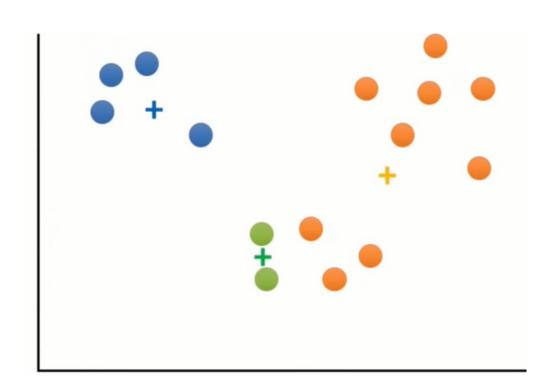
Total obtenu : 8 clusters

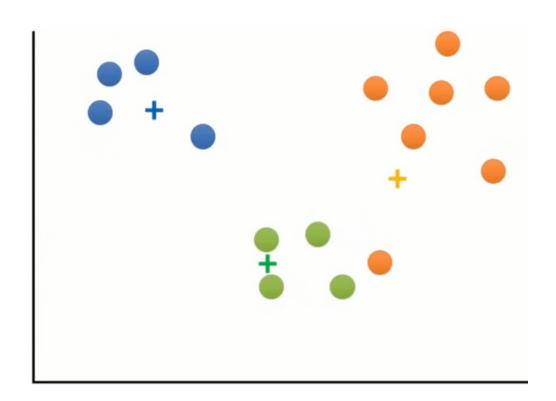


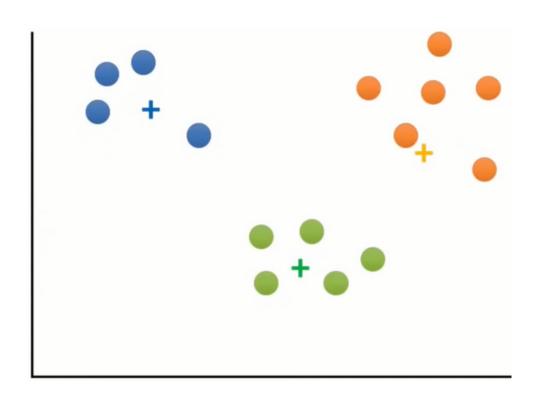
Segmentation: K-means



Le K-means est un algorithme de classification non supervisée permettant de segmenter des données. Il fonctionne par calculs itératifs des centroïdes (centre de gravité d'un groupe).







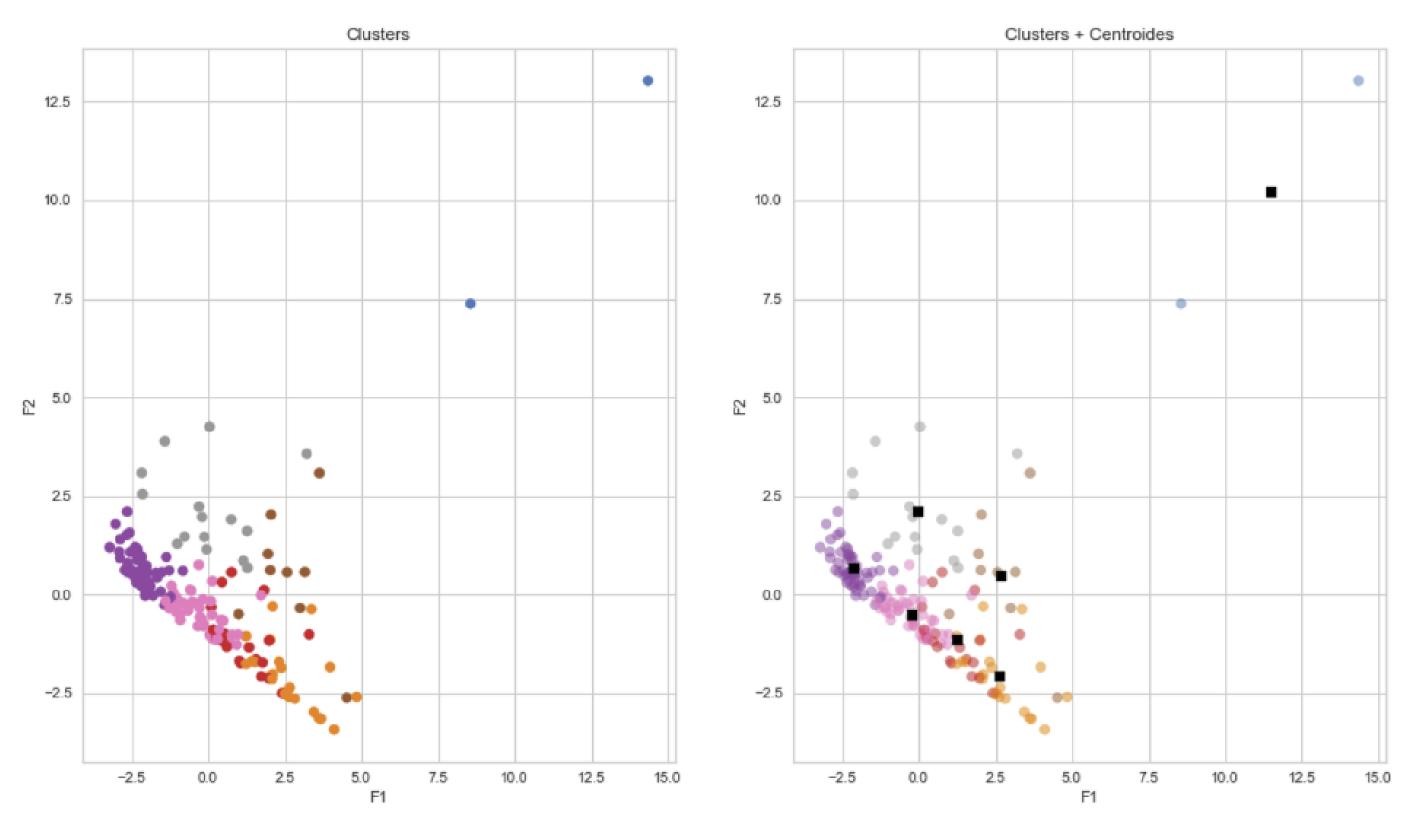
Initialisation
Centroïdes placés
aléatoirement

n-itérations Calculs succesifs de différents centroïdes

Convergence Centroïdes placés à leur position finale

Segmentation: K-means





Analyse du clustering :

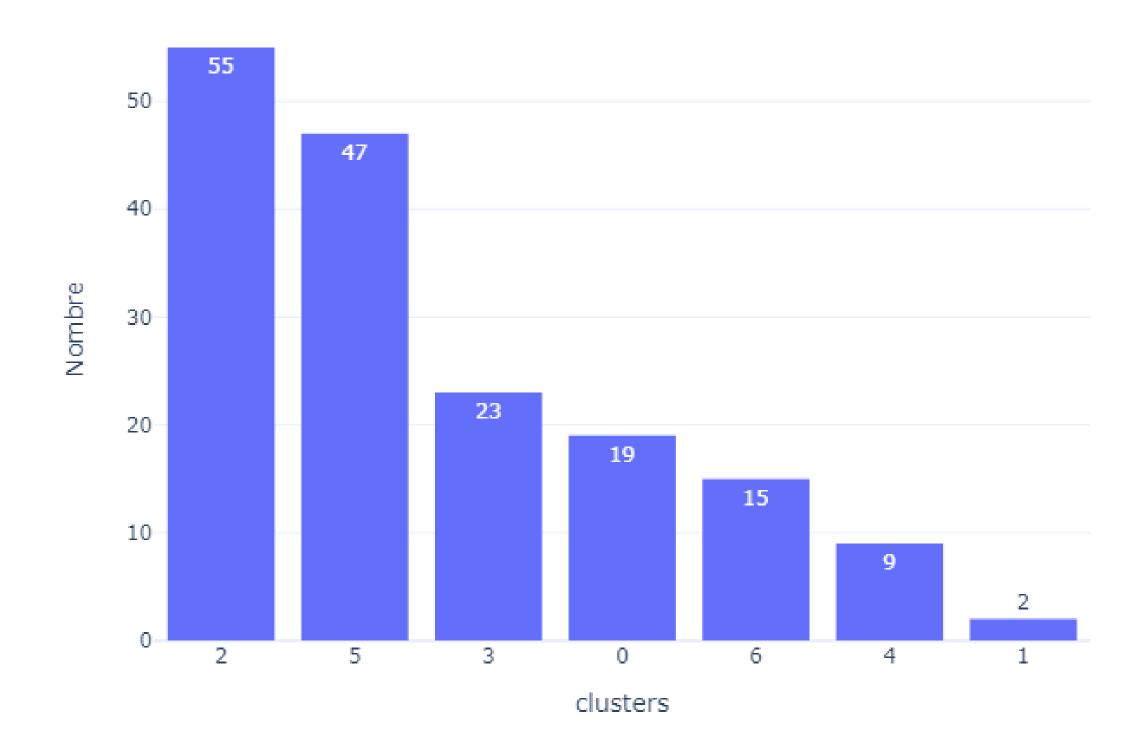
- Outliers
- Centroïdes distincts
- Chevauchement entre points de clusters différents

Clusters + centoïdes obtenus

Segmentation: K-means



Répartition des zones par clusters - KMeans



Nombre de pays par clusters K-means

Analyse du clustering :

- 7 clusters
- Répartiton hétérogène
- Outliers (2 pays)

Recommandations

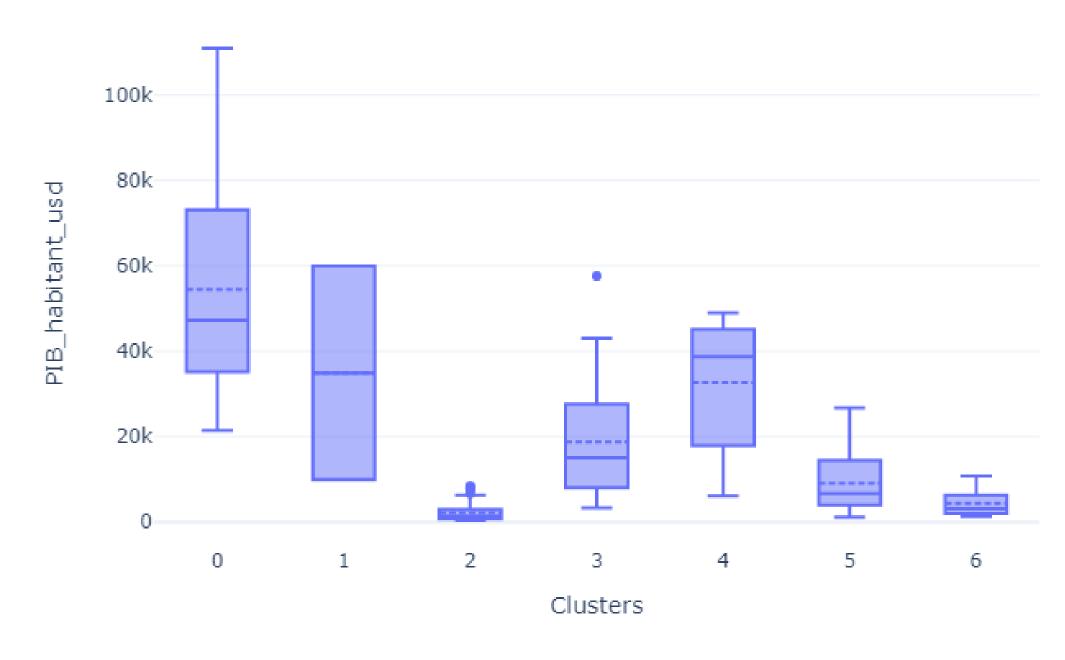


Choix pour les recommandations : Clustering K-means / Variables pertinentes et prépondérantes

<u>Critères d'analyse de la</u> <u>segmentation des pays</u>

- Disponibilité alimentaire individuelle
- 2 Consommation de poulets
- Population du pays
- 4 Revenus par habitant (PIB)
- 5 Stabilité politique du pays

Distribution des clusters K-means suivant : PIB_habitant_usd

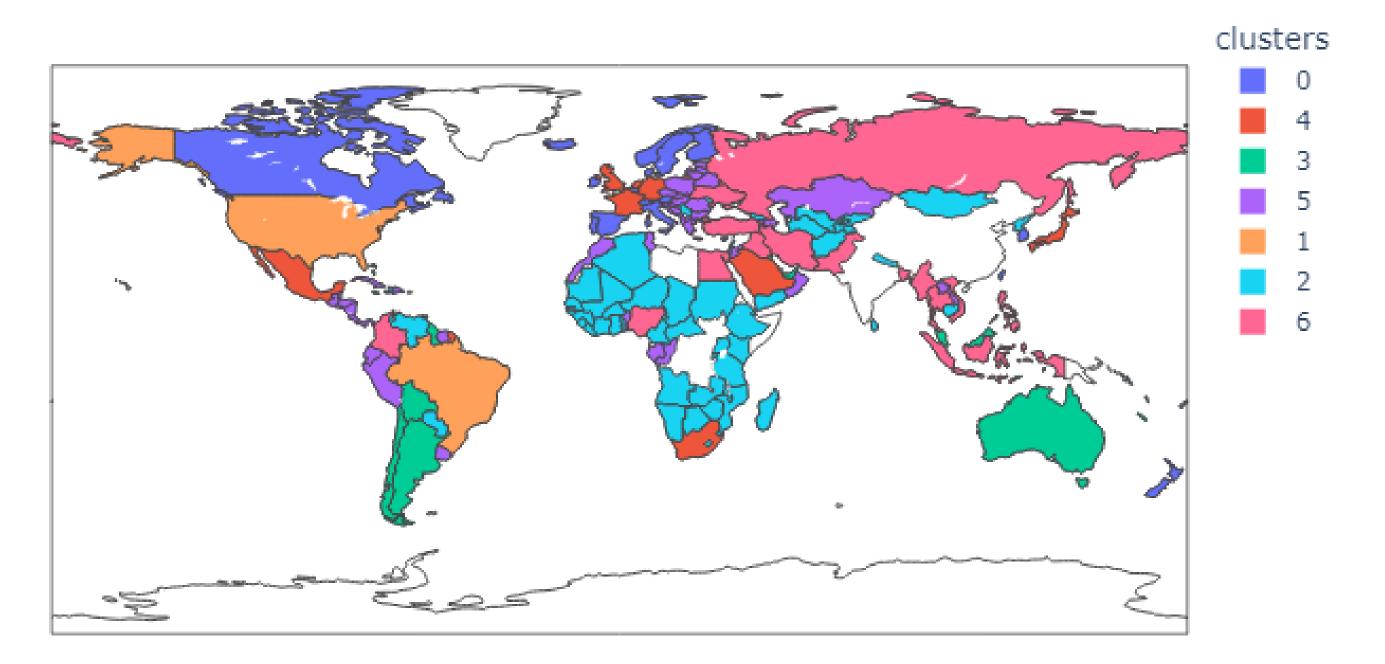


Analyse des clusters suivant le PIB/habitant

Recommandations



Repérage géographique des groupements de pays à cibler par odre de potentiel.



Recommandations : cibler les pays stables avec une population élevée ayant des revenus conséquents, où la consommation et la disponibilité alimentaire liées au poulet sont faibles.

Potentiel fort:

- Cluster 0
- Cluster 4

Potentiel moyen:

- Cluster 3
- Cluster 5
- Cluster 1

Potentiel faible:

- Cluster 2
- Cluster 6