Machine learning:des réseaux de neurones aux big data [INFO-Y112]



Rapport

# Project 2: Unsupervised Analysis of the Human Development Report

Auteur:

Siéwé Kouéta Anicet: 00364245

Professeur:
Benoît Frénay



UNIVERSITÉ LIBRE DE BRUXELLES **ULB** 

# $1 \quad task 1$

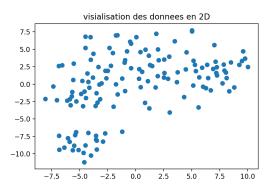


Figure 1: repartition des données (doc/Graphes/visialisation\_des\_donne\_en\_2D.png)

la figure 1 nous montre une visualisation des données du Dataset /**Data/hdr\_data.dat**, via un diagramme de dispersion bidimensionnel. nous avons un jeu de données constitué de 138 points (instances).

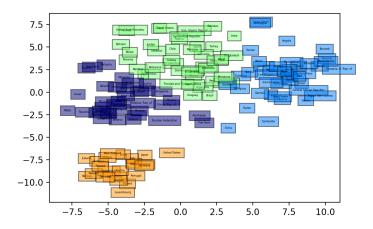


Figure 2: K-means, avec k=4 (doc/Graphes/visialisation des donne pour k fixer a 4.png)

Après avoir essayé et visualiser plusieurs nombre de cluster, on peut estimer que la meilleur valeur de k est **quatre(4)** car c'est le regroupement (voir figure 2 ) ou : d'une part les couleurs entre les différents cluster se chevauche le moins et d'autre part ou les cluster ont été repartir en fonction des disposition des point dans l'espace 2D (voir figure 1 ). Voir eégalement en **Annexe\_1** une methode pour determiner la meilleur valeur optimal de cluster.

les valeur des centroïdes pour ces 4 cluster sont : **Latvia** -> centroïdes associer au Cluter N\*: 1 color=( navy) **Niger** -> centroïdes associer au Cluter N\*: 2 color=( dodgerblue) **Tunisia** -> centroïdes associer au Cluter N\*: 3 color=( lightgreen)

| Austria -> centroïdes associer au Cluter N\*: 4 color=( darkorange)

## $2 \quad task \ 2$

NOTE 1 : les réponses sur cette partie se base sur les données stockés dans les fichier .txt se trouvant dans /doc/Graphes/\*.txt. Voir Annex\_2 pour savoir comment lire et interpreter les informations du Tableau 2 de chaque fichier .txt

**NOTE 2**: lors de l'analyse des différèrent cluster , Les caractéristiques énumérer sont uniquement celle que j'ai jugé pertinente de liste en fonction des pays de chaque cluster.

#### # pas assez de clusters (k=3)

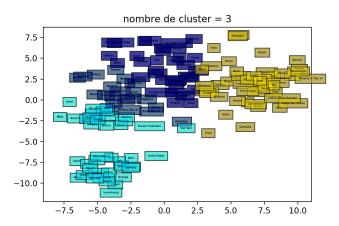


Figure 3:  $3\_Means (doc/Graphes/3\_Means.png)$ 

Voir Toute les informations sur ces cluster dans doc/Graphes/data\_3\_Means.txt. Dans chacun des cluster, les noms des pays les plus proche des centres sont les suivant :

Botswana -> centroïdes associer au Cluster N\*: 1 color=( navy)

| New Zealand -> centroïdes associer au Cluster N\*: 2 color=( deepskyblue)

| Senegal -> centroïdes associer au Cluster N\*: 3 color=(gold)

Le regroupement k=3 a été choisi comme celui qui contient pas assez de cluster, car on peut facilement voir la transition entre les cluster. On voie clairement sur l'image (voir figure 3) un chevauchement (une sorte de transition/passage) entre le cluster N\*1 et le N\*2. On voie donc très distinctement la portion ou notre Algorithme a du mal à assigner certain pays à un des cluster. on constate que :

- le Cluster N\*1 (color="navy") regroupe majoritairement les pays à faible revenue. ces pays sont caractériser par un faible indice de consommation, un taux moyenne d'exportations de biens et services, un PIB très faible, un faible taux de pénétration internet, un fort pourcentage de leur population refugier a l'extérieur, une faible population, ainsi qu'une faible aide publique au développement.
- le Cluster N\*2 (color="deepskyblue") regroupe majoritairement les pays d'Europe Centrale . ces pays sont caractériser par un faible taux de croissance annuel de leur population, un faible taux de consommation, un PIB élevé, une croissance moyenne du PIB par habitant, un taux élevé de bébé en sous-poids, un taux élevé de refugier et une faible population.
- le Cluster N\*3 (color="deepskyblue") regroupe majoritairement les pays sous développer.

#### # assez de clusters (k=5)

Voir Toute les informations sur ces cluster dans  $doc/Graphes/data\_5\_Means.txt$ . Dans chacun des cluster, les noms des pays les plus proche des centres sont les suivant : | Chile -> centroïdes associer au Cluster N\*: 1 color=( navy)

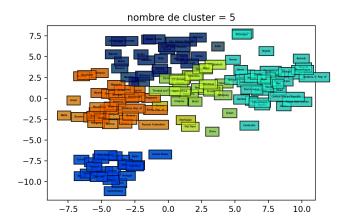


Figure 4: 5 Means (doc/Graphes/5 Means.png)

| Austria -> centroïdes associer au Cluster N\*: 2 color=( dodgerblue)

Niger -> centroïdes associer au Cluster N\*: 3 color=(turquoise)

| **Peru** -> centroïdes associer au Cluster N\*: 4 color=(greenyellow)

Latvia -> centroïdes associer au Cluster N\*: 5 color=( orangered)

Le regroupement k=5 a été choisi comme celui qui contient assez de cluster parce qu'il est celui qui fait une distinction claire des couleurs des pays appartenant aux différents cluster (voir figure 4). dans ce regroupement, les couleurs (ou cluster) de chaque pays ne se chevauche pas et chaque bloc est facilement identifiable. on constate que :

- -le Cluster N\*1 (color="navy") regroupe majoritairement les pays à faible revenu. ces pays sont caractériser par une faible croissance économique et un PIB très bas. une faible population et l'aide publique au développement est très bas, un faible taux Investissements étrangers et une faible consommation énergie.
- -le Cluster N\*2 (color="dodgerblue") regroupe majoritairement les pays développer, caracteriser par un taux de consommation élever , une faible croissance de leur population, un fort taux d'investissement étranger et de l'aide publique au développement.
- -le Cluster N\*3 (color="turquoise") regroupe majoritairement les pays d'Afrique. ces pays sont caractériser par un PIB et un accès aux soins médicaux très faible, une faible pénétration d'internet et un taux d'investissement étranger relativement bas.
- -le Cluster N\*4 (color="greenyellow") regroupe majoritairement les pays a forte production. ces pays ont un faible PIB, un faible taux d'investissement étranger.
- -le Cluster N\*5 (color="orangered") regroupe majoritairement les pays d'Europe de l'Est. ces pays sont caractériser par un faible PIB, un faible taux de consommation, un faible taux d'activité économique des femmes, un faible taux de femmes scolarisé, un faible taux d'investissement étranger et une faible population

#### # trop de clusters (k=7)

Voir Toute les informations sur ces cluster dans doc/Graphes/data\_7\_Means.txt. Dans chacun des cluster, les noms des pays les plus proche des centres sont les suivant :

```
|Austria -> centroïdes associer au Cluster N*: 1 color=( navy)
|Argentina -> centroïdes associer au Cluster N*: 2 color=( blue)
|Croatia -> centroïdes associer au Cluster N*: 3 color=(deepskyblue)
|Guinea -> centroïdes associer au Cluster N*: 4 color=(turquoise)
|Jordan -> centroïdes associer au Cluster N*: 5 color=( greenyellow)
```

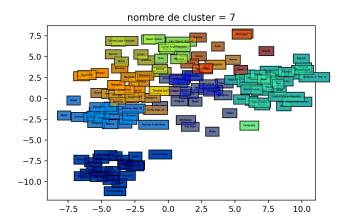


Figure 5: 7 Means (doc/Graphes/7 Means.png)

|**Kyrgyzstan** -> centroïdes associer au Cluster N\*: 6 color=( orange) |**India** -> centroïdes associer au Cluster N\*: 7 color=( orangered)

Le regroupement k=7 a été choisi comme celui qui contient trop de cluster car à partir de ce nombre de cluster, on distique de moins en moins bien les différents cluster sur notre figure 5. beaucoup de cluster s'entrecroise. on constate que :

- le Cluster N\*1 (color="navy") regroupe majoritairement les pays développer. ces pays sont caracteriser par un faible taux annuelle de croissance de leurs population, une faible variation de l'indice de prix, une forte émission de CO2, une forte croissance du PIB, un fort taux d'Investissements étrangers, un faible taux de réfugiés par pays d'origine, une faible population et enfin par une faible réception d'aide publique au développement.
- le Cluster N\*2 (color="blue") regroupe majoritairement les pays en voie de développement. des pays sont caractériser par un faible PIB, un faible taux d'utilisation d'internet, un faible taux d'Investissements étrangers, et une forte Aide publique au développement.
- le Cluster N\*3 (color="deepskyblue") regroupe majoritairement les pays d'Europe de l'Est. ces pays sont caractériser par un faible PIB, un taux moyen d'activité économique des femmes, un faible taux d'investissement étrangers, et une faible Aide publique au développement.
- le Cluster N\*4 (color="turquoise") regroupe majoritairement les pays d'Afrique. ces pays sont caractériser par un faible indice de consommation, une faible émission de CO2, une faible Consommation d'électricité par habitant et un PIB également faible, un taux d'accès a internet et au systeme de sante très faible, un faible taux d'Investissements étrangers et une faible population militaire.
- le Cluster N\*5 (color="greenyellow") regroupe majoritairement les pays Musulman. ces pays sont caractériser par un faible indice de consommation et PIB, un faible accès a internet et au système de sante, un faible taux d'Investissements étrangers et une faible population.
- le Cluster N\*6 (color="orange") regroupe majoritairement les pays moins développer. ces pays sont caractériser par un faible indice de consommation et PIB, un faible accès a internet , une faible population , une faible consommation de carburant et une faible Aide publique au développement.
- le Cluster N\*7 (color="orangered") regroupe majoritairement les pays sous développer. ces pays sont caractériser par une faible émission de CO2, une faible consommation d'électricité, un faible accès a internet et au système de sante, un faible taux d'Investissements étrangers , une faible population et une faible Aide publique au développement.

## Annexe

## Annexe 1

on peut aussi utiliser la methode du Courde pour trouver la meilleur valeur optimal de cluster. on constate dans le graphique de la figure 6, que le coude est situé à k=4, ce qui montre que 4 cluster est effectivement un bon choix pour cet ensemble de données.

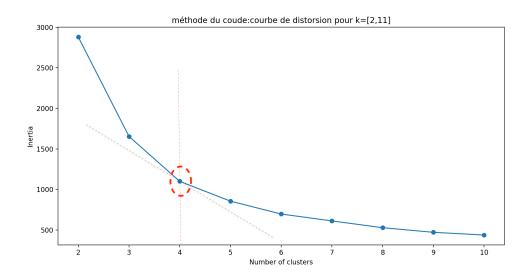


Figure 6: courbe de distorsion (doc/Graphes/methode du coude courbe de distorsion.png)

# Annexe 2

Nombre de pays/cluster ayant des valeur   de caracteristique proche		
	Cluster_ID	
######################################	1   ##################################	2   3
0 Pop growt	h   13 [ -1.8; 4.62]   7	[-0.87] (1.66]   20 [-1.29;-0.36]
Pop growth 200	4   10 [-2.28; 1.55]   19	[-1.07; 2.56]   19 [-1.07; 0.04]
2 Price inde	x   43 [-0.42;10.11]   55	[-0.36; C 1.9]   22 [-0.42; -0.33]

A : est l'identifiant du cluster. ce cluster peut être identifier par sa couleur associer dans le tableau 1, sur sa figure associer.

B: Nombre de pays du cluster "A" qui ont approximativement la même valeur pour une caractéristique choisie (indicator names). cette approximation dépend du paramètre precision=0.5 qui permet de définir une plage de valeur comprise entre [Default value-precision; Default value+precision]. C: la plus petite valeur observer pour une caractéristique donnée, dans le cluster "A"

D: la plus grande valeur observer pour une caractéristique donnée, dans le cluster "A"