

# 1\_preparation\_nettoyage\_\_analyse\_exploratoire\_072025

August 25, 2025

ANALYSE EXPLORATOIRE du DATASET “LAPOULE QUI CHANTE” POUR ETUDE DE MARCHE IMPLEMENTATION MONDIALE

Import de Librairies

```
[131]: import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
pd.options.display.max_columns=999
!pip install geopy
```

Requirement already satisfied: geopy in c:\users\famille\anaconda3\lib\site-packages (2.4.1)

Requirement already satisfied: geographiclib<3,>=1.52 in c:\users\famille\anaconda3\lib\site-packages (from geopy) (2.0)

Import des fichiers csv Lapoule

```
[144]: df_population = pd.read_csv('Population_2000_2018.csv', sep=',')
df_stabilite_pol_PIB = pd.read_csv('Stabilite_pol_pib_2017_FAO.csv', sep=',')
df_dispo_alimentaire = pd.read_csv('DisponibiliteAlimentaire_2017.csv', sep=',')
```

```
[145]: df_population.info()
```

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>

RangeIndex: 4411 entries, 0 to 4410

Data columns (total 15 columns):

#	Column	Non-Null Count	Dtype
0	Code Domaine	4411 non-null	object
1	Domaine	4411 non-null	object
2	Code zone	4411 non-null	int64
3	Zone	4411 non-null	object
4	Code Élément	4411 non-null	int64
5	Élément	4411 non-null	object
6	Code Produit	4411 non-null	int64
7	Produit	4411 non-null	object
8	Code année	4411 non-null	int64
9	Année	4411 non-null	int64
10	Unité	4411 non-null	object

```

11 Valeur                4411 non-null    float64
12 Symbole               4411 non-null    object
13 Description du Symbole 4411 non-null    object
14 Note                  258 non-null     object
dtypes: float64(1), int64(5), object(9)
memory usage: 517.0+ KB

```

```
[146]: df_population.describe()
```

```

[146]:      Code zone  Code Élément  Code Produit  Code année  Année \
count  4411.000000      4411.0      4411.0  4411.000000  4411.000000
mean    132.202902      511.0      3010.0  2009.068238  2009.068238
std     75.854840       0.0        0.0    5.481539    5.481539
min      1.000000      511.0      3010.0  2000.000000  2000.000000
25%     68.000000      511.0      3010.0  2004.000000  2004.000000
50%    132.000000      511.0      3010.0  2009.000000  2009.000000
75%    195.000000      511.0      3010.0  2014.000000  2014.000000
max    299.000000      511.0      3010.0  2018.000000  2018.000000

      Valeur
count  4.411000e+03
mean   2.963004e+04
std    1.238029e+05
min    7.850000e-01
25%    3.921890e+02
50%    4.764741e+03
75%    1.821548e+04
max    1.427648e+06

```

```
[147]: display(df_population.head())
```

```

      Code Domaine      Domaine  Code zone  Zone \
0      OA Séries temporelles annuelles      2 Afghanistan
1      OA Séries temporelles annuelles      2 Afghanistan
2      OA Séries temporelles annuelles      2 Afghanistan
3      OA Séries temporelles annuelles      2 Afghanistan
4      OA Séries temporelles annuelles      2 Afghanistan

      Code Élément      Élément  Code Produit      Produit \
0      511 Population totale      3010 Population-Estimations
1      511 Population totale      3010 Population-Estimations
2      511 Population totale      3010 Population-Estimations
3      511 Population totale      3010 Population-Estimations
4      511 Population totale      3010 Population-Estimations

      Code année  Année      Unité      Valeur Symbole \
0      2000      2000  1000 personnes  20779.953      X
1      2001      2001  1000 personnes  21606.988      X

```

2	2002	2002	1000 personnes	22600.770	X
3	2003	2003	1000 personnes	23680.871	X
4	2004	2004	1000 personnes	24726.684	X

	Description du Symbole	Note
0	Sources internationales sûres	NaN
1	Sources internationales sûres	NaN
2	Sources internationales sûres	NaN
3	Sources internationales sûres	NaN
4	Sources internationales sûres	NaN

```
[148]: # Vérification de valeurs nulles
df_population.isna().sum()
```

```
[148]: Code Domaine          0
Domaine                    0
Code zone                  0
Zone                      0
Code Élément              0
Élément                   0
Code Produit              0
Produit                   0
Code année                0
Année                    0
Unité                    0
Valeur                   0
Symbole                  0
Description du Symbole    0
Note                     4153
dtype: int64
```

```
[149]: # Nettoyage pour garder que l'année 2017 (pour être en accord avec les autres_
↳df)
df_population = df_population.loc[df_population['Année'] == 2017, :]
```

```
[150]: # Modification pour ne garder que les colonnes utiles pour la suite
df_population = df_population[['Zone', 'Valeur']]
```

```
[151]: # Renommage de la colonne "valeur" pour "population"
df_population = df_population.rename(columns={'Valeur' : 'Population'})
```

```
[152]: # Mis à l'échelle de la population
df_population['Population'] = df_population['Population'] * 1000

# Changement du dtype float en integer
df_population['Population'] = df_population['Population'].astype('int64')
```

```
[153]: # Aperçu des modifications
display(df_population.head())
df_population.info()
```

```

      Zone  Population
17  Afghanistan  36296113
36  Afrique du Sud  57009756
55    Albanie    2884169
74    Algérie   41389189
93   Allemagne   82658409

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
Index: 236 entries, 17 to 4409
Data columns (total 2 columns):
#   Column      Non-Null Count  Dtype
---  -
0   Zone        236 non-null     object
1   Population   236 non-null     int64
dtypes: int64(1), object(1)
memory usage: 5.5+ KB
```

```
[154]: df_population.describe()
```

```

Population
count    2.360000e+02
mean     3.198362e+07
std      1.318949e+08
min      7.930000e+02
25%     3.803032e+05
50%     5.203510e+06
75%     1.930842e+07
max      1.421022e+09
```

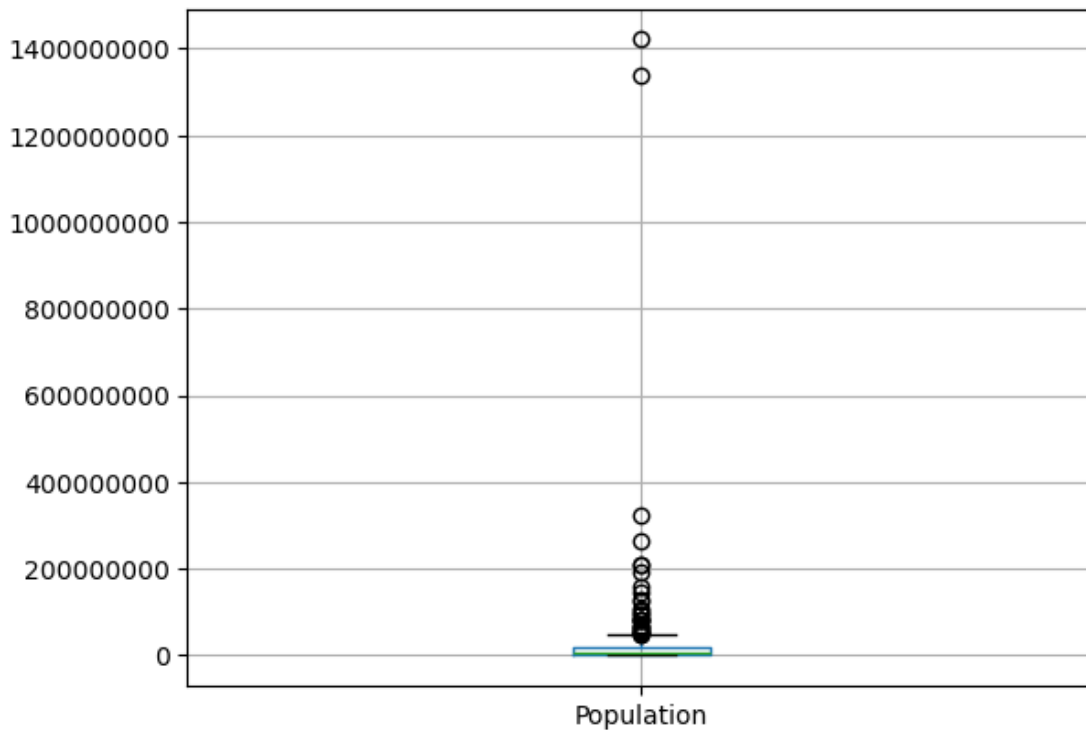
```
[155]: # Vérification des valeurs maximum pour la population pour éviter les outliers
display(df_population.sort_values(by='Population', ascending=False))
```

```

      Zone  Population
823  Chine, continentale  1421021791
1952      Inde  1338676785
1230  États-Unis d'Amérique  325084756
1971    Indonésie  264650963
3029    Pakistan  207906209
...
2725    Montserrat    4984
1781  Îles Falkland (Malvinas)    3068
2896      Nioué    1609
4143    Tokélaou    1300
3672    Saint-Siège    793
```

[236 rows x 2 columns]

```
[156]: # Vérification graphique pour confirmer nos potentiels outliers
df_population.boxplot(column='Population')
plt.ticklabel_format(style='plain', axis='y')
plt.show()
```



Le cas de la Chine continentale et l'Inde sont confirmés et ont des valeurs extrêmes et peuvent être considérés comme outliers, cela sera traité par la suite.

```
[158]: # Vérification
#df_population.describe()
df_population.describe().applymap(lambda x: f'{x:,.0f}')
```

C:\Users\FAMILLE\AppData\Local\Temp\ipykernel\_3548\2889624685.py:3:  
FutureWarning: DataFrame.applymap has been deprecated. Use DataFrame.map instead.

```
df_population.describe().applymap(lambda x: f'{x:,.0f}')
```

```
[158]:
```

	Population
count	236
mean	31,983,619
std	131,894,885
min	793

25%	380,303
50%	5,203,510
75%	19,308,418
max	1,421,021,791

## ANALYSE EXPLORATOIRE FICHER FAO Stabilité\_Politique et PIB

```
[160]: display(df_stabilite_pol_PIB.head())
```

	Code	Domaine	Domaine	Code zone (M49)	\
0	FS	Données de la sécurité alimentaire		4	
1	FS	Données de la sécurité alimentaire		4	
2	FS	Données de la sécurité alimentaire		710	
3	FS	Données de la sécurité alimentaire		710	
4	FS	Données de la sécurité alimentaire		8	

	Zone	Code Élément	Élément	Code Produit	\
0	Afghanistan	6126	Valeur	22013	
1	Afghanistan	6125	Valeur	21032	
2	Afrique du Sud	6126	Valeur	22013	
3	Afrique du Sud	6125	Valeur	21032	
4	Albanie	6126	Valeur	22013	

	Produit	Code année	Année	\
0	PIB par habitant, (\$ PPA internationaux consta...	2017	2017	
1	Stabilité politique et absence de violence/ter...	2017	2017	
2	PIB par habitant, (\$ PPA internationaux consta...	2017	2017	
3	Stabilité politique et absence de violence/ter...	2017	2017	
4	PIB par habitant, (\$ PPA internationaux consta...	2017	2017	

	Unité	Valeur	Symbole	Description du Symbole	Note
0	Int\$/cap	2956.80	X	Chiffre de sources internationales	NaN
1	NaN	-2.79	X	Chiffre de sources internationales	NaN
2	Int\$/cap	14823.60	X	Chiffre de sources internationales	NaN
3	NaN	-0.28	X	Chiffre de sources internationales	NaN
4	Int\$/cap	14229.30	X	Chiffre de sources internationales	NaN

```
[161]: # Vérification de valeurs nulles
df_stabilite_pol_PIB.isna().sum()
```

```
[161]: Code Domaine          0
Domaine                    0
Code zone (M49)            0
Zone                      0
Code Élément              0
Élément                   0
Code Produit              0
Produit                   0
```

```

Code année          0
Année              0
Unité             196
Valeur            0
Symbole           0
Description du Symbole 0
Note              386
dtype: int64

```

```

[162]: # Modification pour ne garder que les colonnes utiles pour la suite
df_stabilite_pol_PIB = df_stabilite_pol_PIB[['Zone', 'Produit', 'Valeur']]
df_stabilite_pol_PIB.head()

```

```

[162]:
      Zone                               Produit  Valeur
0  Afghanistan  PIB par habitant, ($ PPA internationaux consta...  2956.80
1  Afghanistan  Stabilité politique et absence de violence/ter...   -2.79
2  Afrique du Sud  PIB par habitant, ($ PPA internationaux consta... 14823.60
3  Afrique du Sud  Stabilité politique et absence de violence/ter...   -0.28
4    Albanie  PIB par habitant, ($ PPA internationaux consta... 14229.30

```

```

[163]: df_stabilite_pol_PIB_pivot = pd.pivot(
        df_stabilite_pol_PIB,
        index=['Zone'],
        columns=['Produit'],
        values=['Valeur'])
df_stabilite_pol_PIB_pivot.head()

```

```

[163]:
      Produit                               Valeur \
Zone
Afghanistan  PIB par habitant, ($ PPA internationaux constants de 2017)  2956.8
Afrique du Sud  14823.6
Albanie  14229.3
Algérie  13805.4
Allemagne  61563.6

```

```

      Produit  Stabilité politique et absence de violence/terrorisme (indice)
Zone
Afghanistan  -2.79
Afrique du Sud  -0.28
Albanie  0.37
Algérie  -0.92
Allemagne  0.57

```

```

[164]: df_stabilite_pol_PIB_pivot.columns = df_stabilite_pol_PIB_pivot.columns.
        ↪droplevel()

```

```
[165]: # Renommage des colonnes pour plus de lisibilité
df_stabilite_pol_PIB_pivot = df_stabilite_pol_PIB_pivot.rename(
    columns={'PIB par habitant, ($ PPA internationaux constants de 2017)': 'PIB_
↳ par habitant',
            'Stabilité politique et absence de violence/terrorisme (indice)':
↳ 'Stabilité politique'})

df_stabilite_pol_PIB_pivot.head()
```

```
[165]: Produit          PIB par habitant  Stabilité politique
Zone
Afghanistan           2956.8          -2.79
Afrique du Sud       14823.6          -0.28
Albanie              14229.3           0.37
Algérie              13805.4          -0.92
Allemagne            61563.6           0.57
```

```
[166]: # Vérification des valeurs nulles, elles seront traitées par la suite
df_stabilite_pol_PIB_pivot[df_stabilite_pol_PIB_pivot.isna().any(axis=1)]
```

```
[166]: Produit          PIB par habitant \
Zone
Chine              16773.5
Chine, continentale 16461.1
Cuba               NaN
République populaire démocratique de Corée NaN
Samoa américaines  NaN
Soudan du Sud      NaN
Turkménistan       NaN
Venezuela (République bolivarienne du) NaN
Yémen              NaN
Érythrée           NaN

Produit          Stabilité politique
Zone
Chine              NaN
Chine, continentale NaN
Cuba              0.64
République populaire démocratique de Corée -0.50
Samoa américaines 1.18
Soudan du Sud     -2.45
Turkménistan      -0.13
Venezuela (République bolivarienne du) -1.25
Yémen             -2.93
Érythrée          -0.73
```

```
[167]: df_stabilite_pol_PIB_pivot.describe()
```



```
[167]: Produit  PIB par habitant  Stabilité politique
count      190.000000      196.000000
mean       24374.291053      -0.068265
std        25524.973336       0.992503
min         908.700000      -2.930000
25%        5837.550000      -0.655000
50%       15282.600000       0.025000
75%       33736.925000       0.762500
max       135547.000000       1.930000
```

```
[168]: # Vérification du pays avec le plus gros PIB par habitant
display(df_stabilite_pol_PIB_pivot.sort_values(by='PIB par habitant',
↪ascending=False))
```

Produit	PIB par habitant	Stabilité politique
Zone		
Chine - RAS de Macao	135547.0	1.41
Luxembourg	133845.0	1.31
Singapour	113907.0	1.60
Qatar	108024.0	0.65
Bermudes	95310.9	0.98
...	...	...
Soudan du Sud	NaN	-2.45
Turkménistan	NaN	-0.13
Venezuela (République bolivarienne du)	NaN	-1.25
Yémen	NaN	-2.93
Érythrée	NaN	-0.73

[198 rows x 2 columns]

ANALYSE EXPLORATOIRE Fichier Disponibilité Alimentaire

```
[170]: display(df_dispo_alimentaire.head())
```

	Code Domaine	Domaine	Code zone	Zone \
0	FBS	Nouveaux Bilans Alimentaire	2	Afghanistan
1	FBS	Nouveaux Bilans Alimentaire	2	Afghanistan
2	FBS	Nouveaux Bilans Alimentaire	2	Afghanistan
3	FBS	Nouveaux Bilans Alimentaire	2	Afghanistan
4	FBS	Nouveaux Bilans Alimentaire	2	Afghanistan

	Code Élément	Élément	Code Produit	Produit \
0	5511	Production	2511	Blé et produits
1	5611	Importations - Quantité	2511	Blé et produits
2	5072	Variation de stock	2511	Blé et produits
3	5911	Exportations - Quantité	2511	Blé et produits
4	5301	Disponibilité intérieure	2511	Blé et produits

	Code année	Année	Unité	Valeur	Symbole \
--	------------	-------	-------	--------	-----------

0	2017	2017	Milliers de tonnes	4281.0	S
1	2017	2017	Milliers de tonnes	2302.0	S
2	2017	2017	Milliers de tonnes	-119.0	S
3	2017	2017	Milliers de tonnes	0.0	S
4	2017	2017	Milliers de tonnes	6701.0	S

Description du Symbole

0	Données standardisées
1	Données standardisées
2	Données standardisées
3	Données standardisées
4	Données standardisées

```
[171]: # Vérification de valeurs nulles
df_dispo_alimentaire.isna().sum()
```

```
[171]: Code Domaine          0
Domaine                    0
Code zone                  0
Zone                      0
Code Élément              0
Élément                   0
Code Produit              0
Produit                   0
Code année                0
Année                    0
Unité                    0
Valeur                   0
Symbole                   0
Description du Symbole    0
dtype: int64
```

```
[172]: # Modification pour ne garder que les colonnes utiles pour la suite
df_dispo_alimentaire = df_dispo_alimentaire[['Zone', 'Élément', 'Produit',
↪ 'Valeur']]
```

```
[173]: # Aperçu des modifications
display(df_dispo_alimentaire.head(10))
```

	Zone	Élément	Produit	Valeur
0	Afghanistan	Production	Blé et produits	4281.0
1	Afghanistan	Importations - Quantité	Blé et produits	2302.0
2	Afghanistan	Variation de stock	Blé et produits	-119.0
3	Afghanistan	Exportations - Quantité	Blé et produits	0.0
4	Afghanistan	Disponibilité intérieure	Blé et produits	6701.0
5	Afghanistan	Aliments pour animaux	Blé et produits	76.0
6	Afghanistan	Semences	Blé et produits	344.0
7	Afghanistan	Pertes	Blé et produits	642.0

8	Afghanistan	Résidus	Blé et produits	0.0
9	Afghanistan	Nourriture	Blé et produits	5640.0

```
[174]: # Aperçu des valeurs trouvées dans la colonne "Élément" pour ne garder que
↳ celles utiles
df_dispo_alimentaire['Élément'].unique()
```

```
[174]: array(['Production', 'Importations - Quantité', 'Variation de stock',
'Exportations - Quantité', 'Disponibilité intérieure',
'Aliments pour animaux', 'Semences', 'Pertes', 'Résidus',
'Nourriture',
'Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)',
'Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)',
'Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour)',
'Disponibilité de matière grasse en quantité (g/personne/jour)',
'Traitement', 'Autres utilisations (non alimentaire)',
'Alimentation pour touristes'], dtype=object)
```

```
[175]: # Création d'une liste pour ne garder que celles utiles
liste_elements = (
'Production', 'Importations - Quantité', 'Variation de stock',
'Exportations - Quantité', 'Disponibilité intérieure', 'Nourriture',
'Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)',
'Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)',
'Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour),')
```

```
[176]: # Conservation des éléments cités dans la liste pour le df
df_dispo_alimentaire = df_dispo_alimentaire.loc[df_dispo_alimentaire['Élément'].
↳ isin(liste_elements), :]

# Aperçu des modifications
display(df_dispo_alimentaire.head(10))
```

	Zone	Élément \
0	Afghanistan	Production
1	Afghanistan	Importations - Quantité
2	Afghanistan	Variation de stock
3	Afghanistan	Exportations - Quantité
4	Afghanistan	Disponibilité intérieure
9	Afghanistan	Nourriture
10	Afghanistan	Disponibilité alimentaire en quantité (kg/pers...
11	Afghanistan	Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)
12	Afghanistan	Disponibilité de protéines en quantité (g/pers...
14	Afghanistan	Production

	Produit	Valeur
0	Blé et produits	4281.00
1	Blé et produits	2302.00

```

2 Blé et produits -119.00
3 Blé et produits 0.00
4 Blé et produits 6701.00
9 Blé et produits 5640.00
10 Blé et produits 155.39
11 Blé et produits 1331.00
12 Blé et produits 35.88
14 Riz et produits 338.00

```

```

[177]: # Aperçu des valeurs trouvées dans la colonne "Produit" pour ne garder que
      ↪ celles utiles
df_dispo_alimentaire['Produit'].unique()

```

```

[177]: array(['Blé et produits', 'Riz et produits', 'Orge et produits',
      'Maïs et produits', 'Seigle et produits', 'Avoine',
      'Millet et produits', 'Sorgho et produits', 'Céréales, Autres',
      'Pommes de Terre et produits', 'Ignames', 'Racines nda',
      'Sucre, canne', 'Sucre, betterave', 'Sucre Eq Brut',
      'Edulcorants Autres', 'Miel', 'Haricots', 'Pois',
      'Légumineuses Autres et produits', 'Noix et produits', 'Soja',
      'Arachides Decortiquees', 'Graines de tournesol',
      'Graines Colza/Moutarde', 'Graines de coton', 'Coco (Incl Coprah)',
      'Sésame', 'Olives', 'Plantes Oleiferes, Autre', 'Huile de Soja',
      "Huile d'Arachide", 'Huile de Tournesol',
      'Huile de Colza&Moutarde', 'Huile Graines de Coton',
      'Huile de Palmistes', 'Huile de Palme', 'Huile de Coco',
      'Huile de Sésame', "Huile d'Olive", 'Huile de Son de Riz',
      'Huile de Germe de Maïs', 'Huile Plantes Oleif Autr',
      'Tomates et produits', 'Oignons', 'Légumes, Autres',
      'Oranges, Mandarines', 'Citrons & Limes et produits',
      'Pamplemousse et produits', 'Agrumes, Autres', 'Bananes',
      'Pommes et produits', 'Ananas et produits', 'Dattes', 'Raisin',
      'Fruits, Autres', 'Café et produits', 'Fève de Cacao et produits',
      'Thé', 'Poivre', 'Piments', 'Girofles', 'Épices, Autres', 'Vin',
      'Bière', 'Boissons Fermentés', 'Boissons Alcooliques',
      'Alcool, non Comestible', 'Viande de Bovins',
      "Viande d'Ovins/Caprins", 'Viande de Suides',
      'Viande de Volailles', 'Viande, Autre', 'Abats Comestible',
      'Beurre, Ghee', 'Crème', 'Graisses Animales Crue', 'Oeufs',
      'Lait - Excl Beurre', 'Poissons Eau Douce',
      'Aliments pour enfants', 'Miscellanees', 'Manioc et produits',
      'Patates douces', 'Palmistes', 'Bananes plantains',
      'Huiles de Poissons', 'Huiles de Foie de Poisson', 'Perciform',
      'Poissons Pelagiques', 'Poissons Marins, Autres', 'Crustacés',
      'Céphalopodes', 'Mollusques, Autres', 'Animaux Aquatiques Autre',
      'Plantes Aquatiques', 'Sucre non centrifugé',
      'Viande de Anim Aquatiq'], dtype=object)

```

```
[178]: # Ce qui nous intéresse, c'est "Viande de Volailles" pour cette étude de marché.
df_dispo_alimentaire = df_dispo_alimentaire.loc[df_dispo_alimentaire['Produit']
↳ == 'Viande de Volailles', :]
```

```
[179]: # Aperçu des modifications
display(df_dispo_alimentaire.head())
```

	Zone	Élément	Produit	Valeur
651	Afghanistan	Production	Viande de Volailles	28.0
652	Afghanistan	Importations - Quantité	Viande de Volailles	29.0
653	Afghanistan	Variation de stock	Viande de Volailles	0.0
654	Afghanistan	Disponibilité intérieure	Viande de Volailles	57.0
657	Afghanistan	Nourriture	Viande de Volailles	55.0

```
[180]: df_dispo_alimentaire_pivot = pd.pivot(df_dispo_alimentaire,
index=['Zone'],
columns=['Élément'],
values=['Valeur'])

display(df_dispo_alimentaire_pivot.head())
```

Élément	Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)	Valeur \
Zone		
Afghanistan		5.0
Afrique du Sud		143.0
Albanie		85.0
Algérie		22.0
Allemagne		71.0

Élément	Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)	\
Zone		
Afghanistan		1.53
Afrique du Sud		35.69
Albanie		16.36
Algérie		6.38
Allemagne		19.47

Élément	Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour)	\
Zone		
Afghanistan		0.54
Afrique du Sud		14.11
Albanie		6.26
Algérie		1.97
Allemagne		7.96

Élément	Disponibilité intérieure	Exportations - Quantité
Zone		
Afghanistan	57.0	NaN
Afrique du Sud	2118.0	63.0
Albanie	47.0	0.0
Algérie	277.0	0.0
Allemagne	1739.0	646.0

Élément	Importations - Quantité	Nourriture	Production
Zone			
Afghanistan	29.0	55.0	28.0
Afrique du Sud	514.0	2035.0	1667.0
Albanie	38.0	47.0	13.0
Algérie	2.0	264.0	275.0
Allemagne	842.0	1609.0	1514.0

Élément	Variation de stock
Zone	
Afghanistan	0.0
Afrique du Sud	-0.0
Albanie	4.0
Algérie	0.0
Allemagne	-29.0

Il y a un “NaN” dans la colonne “Exportations - Quantité”, il faut regarder s’il n’y en a pas d’autres suite à ce pivot.

```
[182]: df_dispo_alimentaire_pivot.columns = df_dispo_alimentaire_pivot.columns.
      ↪droplevel()
```

```
[183]: df_dispo_alimentaire_pivot.isna().sum()
```

```
[183]: Élément
Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)    0
Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)    0
Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour)    0
Disponibilité intérieure    2
Exportations - Quantité    37
Importations - Quantité    2
Nourriture    2
Production    4
Variation de stock    3
dtype: int64
```

Il y a 37 valeurs nulles compatibilisées pour la colonne “Exportations - Quantité”. Deux choix sont possibles :

Remplacer les valeurs nulles par 0

Appliquer une formule de calcul à l'aide d'informations déjà présentes dans ce df  
Source du calcul

```
[185]: # Tentative de formule à l'aide de ce calcul :
# Calcul 1 : (Production + Importations - Disponibilité alimentaire en quantité
↳ + Variation de Stock)
# Calcul 2 : Résultat du calcul 1 - Disponibilité intérieure

df_dispo_alimentaire_pivot['Exportations - Quantité'] =
↳ df_dispo_alimentaire_pivot.apply(
    lambda x : ((x['Production'] + x['Importations - Quantité'] -
        x['Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)'] +
        x['Variation de stock'])
        - x['Disponibilité intérieure'])
    if pd.isnull(x['Exportations - Quantité']) else x['Exportations -
↳ Quantité'], axis=1)
```

```
[186]: display(df_dispo_alimentaire_pivot.head())
df_dispo_alimentaire_pivot.isna().sum()
```

Élément	Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour) \
Zone	
Afghanistan	5.0
Afrique du Sud	143.0
Albanie	85.0
Algérie	22.0
Allemagne	71.0

Élément	Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an) \
Zone	
Afghanistan	1.53
Afrique du Sud	35.69
Albanie	16.36
Algérie	6.38
Allemagne	19.47

Élément	Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour) \
Zone	
Afghanistan	0.54
Afrique du Sud	14.11
Albanie	6.26
Algérie	1.97
Allemagne	7.96

Élément	Disponibilité intérieure	Exportations - Quantité \
Zone		
Afghanistan	57.0	-1.53

Afrique du Sud	2118.0	63.00
Albanie	47.0	0.00
Algérie	277.0	0.00
Allemagne	1739.0	646.00

Élément	Importations - Quantité	Nourriture	Production \
Zone			
Afghanistan	29.0	55.0	28.0
Afrique du Sud	514.0	2035.0	1667.0
Albanie	38.0	47.0	13.0
Algérie	2.0	264.0	275.0
Allemagne	842.0	1609.0	1514.0

Élément	Variation de stock
Zone	
Afghanistan	0.0
Afrique du Sud	-0.0
Albanie	4.0
Algérie	0.0
Allemagne	-29.0

```
[186]: Élément
Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)    0
Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)    0
Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour)    0
Disponibilité intérieure    2
Exportations - Quantité    4
Importations - Quantité    2
Nourriture    2
Production    4
Variation de stock    3
dtype: int64
```

La formule a pu remplacer une grande partie des valeurs manquantes. Il reste encore des valeurs nulles dans les exportations, c'est peut-être dû au fait qu'il y a quelques valeurs nulles dans les autres colonnes.

```
[188]: # Vérification des valeurs nulles, elles seront traitées par la suite
df_dispo_alimentaire_pivot[df_dispo_alimentaire_pivot.isna().any(axis=1)]
```

```
[188]: Élément
(Kcal/personne/jour) \
Zone
Djibouti
9.0
Maldives
47.0
Ouzbékistan
```



6.0  
Pérou  
62.0  
République démocratique populaire lao  
41.0

Élément (kg/personne/an) \	Zone	Disponibilité alimentaire en quantité
Djibouti		
2.68		
Maldives		
13.50		
Ouzbékistan		
1.96		
Pérou		
13.47		
République démocratique populaire lao		
10.91		

Élément (g/personne/jour) \	Zone	Disponibilité de protéines en quantité
Djibouti		
0.92		
Maldives		
4.70		
Ouzbékistan		
0.63		
Pérou		
6.71		
République démocratique populaire lao		
3.59		

Élément Zone	Disponibilité intérieure \
Djibouti	3.0
Maldives	12.0
Ouzbékistan	NaN
Pérou	1523.0
République démocratique populaire lao	NaN

Élément Zone	Exportations - Quantité \
Djibouti	NaN
Maldives	NaN
Ouzbékistan	NaN

Pérou	1.0
République démocratique populaire lao	NaN

Élément	Importations - Quantité	Nourriture \
Zone		
Djibouti	3.0	3.0
Maldives	12.0	7.0
Ouzbékistan	NaN	NaN
Pérou	60.0	424.0
République démocratique populaire lao	NaN	NaN

Élément	Production	Variation de stock
Zone		
Djibouti	NaN	0.0
Maldives	NaN	0.0
Ouzbékistan	NaN	NaN
Pérou	1465.0	NaN
République démocratique populaire lao	NaN	NaN

```
[189]: df_dispo_alimentaire_pivot.describe()
```

```
[189]: Élément  Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour) \
count      172.000000
mean       74.558140
std        60.571277
min         0.000000
25%        22.000000
50%        64.000000
75%       105.500000
max       243.000000
```

Élément	Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an) \
count	172.000000
mean	20.213372
std	15.860311
min	0.130000
25%	6.440000
50%	18.090000
75%	30.037500
max	72.310000

Élément	Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour) \
count	172.000000
mean	7.121279
std	5.603464
min	0.040000
25%	2.165000

50%	6.505000
75%	10.365000
max	27.870000

Élément	Disponibilité intérieure	Exportations - Quantité \
count	170.000000	168.000000
mean	687.594118	104.550595
std	2187.184747	463.737451
min	2.000000	-70.310000
25%	30.500000	0.000000
50%	100.000000	1.000000
75%	368.250000	16.602500
max	18266.000000	4223.000000

Élément	Importations - Quantité	Nourriture	Production \
count	170.000000	170.000000	168.000000
mean	89.529412	657.047059	725.190476
std	186.669983	2136.545796	2501.457125
min	0.000000	2.000000	0.000000
25%	3.000000	28.500000	13.750000
50%	16.000000	99.500000	70.000000
75%	81.250000	365.250000	409.750000
max	1069.000000	18100.000000	21914.000000

Élément	Variation de stock
count	169.000000
mean	13.668639
std	75.364884
min	-119.000000
25%	0.000000
50%	0.000000
75%	7.000000
max	859.000000

```
[190]: # Vérification du pays avec une très grande quantité d'exportations
display(df_dispo_alimentaire_pivot.sort_values(by='Exportations - Quantité',
↪ascending=False))
```

Élément	Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/
↪jour) \	
Zone	
Brésil	↪204.0
États-Unis d'Amérique	↪219.0
Pays-Bas	↪70.0

Pologne		␣
↪107.0		
Thaïlande		␣
↪47.0		
...		...
Saint-Vincent-et-les Grenadines		␣
↪243.0		
Djibouti		␣
↪ 9.0		
Maldives		␣
↪47.0		
Ouzbékistan		␣
↪ 6.0		
République démocratique populaire lao		␣
↪41.0		

Élément	Disponibilité alimentaire en quantité (kg/	
↪personne/an) \		
Zone		
Brésil		␣
↪ 48.03		
États-Unis d'Amérique		␣
↪ 55.68		
Pays-Bas		␣
↪ 20.33		
Pologne		␣
↪ 30.30		
Thaïlande		␣
↪ 12.95		
...		␣
↪ ...		
Saint-Vincent-et-les Grenadines		␣
↪ 72.31		
Djibouti		␣
↪ 2.68		
Maldives		␣
↪ 13.50		
Ouzbékistan		␣
↪ 1.96		
République démocratique populaire lao		␣
↪ 10.91		

Élément	Disponibilité de protéines en quantité (g/	
↪personne/jour) \		
Zone		

Brésil		␣
↪ 15.68		
États-Unis d'Amérique		␣
↪ 19.93		
Pays-Bas		␣
↪ 8.48		
Pologne		␣
↪ 12.14		
Thaïlande		␣
↪ 4.35		
...		␣
↪ ...		
Saint-Vincent-et-les Grenadines		␣
↪ 25.10		
Djibouti		␣
↪ 0.92		
Maldives		␣
↪ 4.70		
Ouzbékistan		␣
↪ 0.63		
République démocratique populaire lao		␣
↪ 3.59		

Élément	Disponibilité intérieure \
Zone	
Brésil	9982.0
États-Unis d'Amérique	18266.0
Pays-Bas	372.0
Pologne	1156.0
Thaïlande	881.0
...	...
Saint-Vincent-et-les Grenadines	8.0
Djibouti	3.0
Maldives	12.0
Ouzbékistan	NaN
République démocratique populaire lao	NaN

Élément	Exportations - Quantité \
Zone	
Brésil	4223.00
États-Unis d'Amérique	3692.00
Pays-Bas	1418.00
Pologne	1025.00
Thaïlande	796.00
...	...
Saint-Vincent-et-les Grenadines	-70.31
Djibouti	NaN

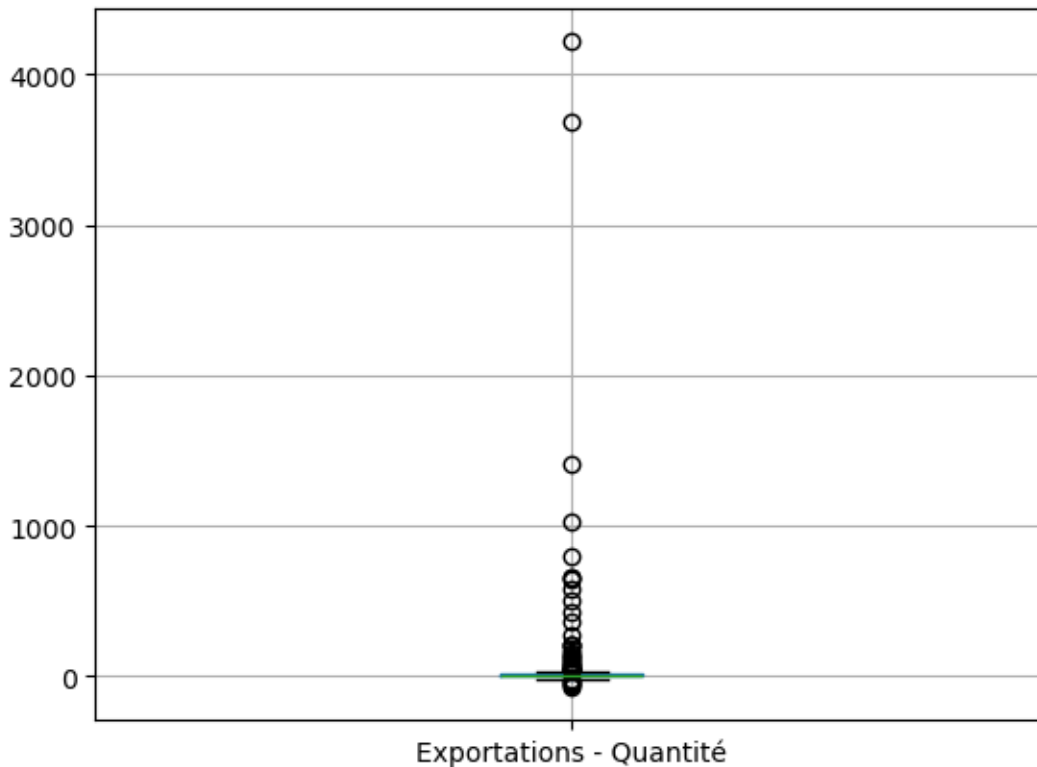
Maldives	NaN
Ouzbékistan	NaN
République démocratique populaire lao	NaN

Élément	Importations - Quantité	Nourriture \
Zone		
Brésil	3.0	9982.0
États-Unis d'Amérique	123.0	18100.0
Pays-Bas	608.0	346.0
Pologne	55.0	1150.0
Thaïlande	2.0	896.0
...	...	...
Saint-Vincent-et-les Grenadines	9.0	8.0
Djibouti	3.0	3.0
Maldives	12.0	7.0
Ouzbékistan	NaN	NaN
République démocratique populaire lao	NaN	NaN

Élément	Production	Variation de stock
Zone		
Brésil	14201.0	0.0
États-Unis d'Amérique	21914.0	80.0
Pays-Bas	1100.0	-82.0
Pologne	2351.0	225.0
Thaïlande	1676.0	1.0
...	...	...
Saint-Vincent-et-les Grenadines	0.0	1.0
Djibouti	NaN	0.0
Maldives	NaN	0.0
Ouzbékistan	NaN	NaN
République démocratique populaire lao	NaN	NaN

[172 rows x 9 columns]

```
[191]: # Vérification graphique pour confirmer nos potentiels outliers
df_dispo_alimentaire_pivot.boxplot(column='Exportations - Quantité')
plt.show()
```



Le Brésil et les Etats-Unis seront considérés à part également du à leurs valeurs extrêmes à différente(s) variable(s). Il y a donc actuellement, en pays qui seront traités à part :

Chine, continentale

Inde

Brésil

Les États-Unis

FUSION DES FICHIERS

MERGE “dispo\_alimentaire et Stabilité Politique\_PIB”

```
[195]: # Première jointure entre les df "dispo alimentaire" et "PIB / stabilité
      ↪ politique"
      # Outer join pour garder tous les pays pour l'instant
      df_dispo_alimentaire_stabilite_politique = pd.merge(df_dispo_alimentaire_pivot,
      ↪ df_stabilite_pol_PIB_pivot,
      on='Zone', how='outer')

      display(df_dispo_alimentaire_stabilite_politique.head())
```

	Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour) \
Zone	
Afghanistan	5.0

Afrique du Sud	143.0
Albanie	85.0
Algérie	22.0
Allemagne	71.0

Zone	Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an) \
Afghanistan	1.53
Afrique du Sud	35.69
Albanie	16.36
Algérie	6.38
Allemagne	19.47

Zone	Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour) \
Afghanistan	0.54
Afrique du Sud	14.11
Albanie	6.26
Algérie	1.97
Allemagne	7.96

Zone	Disponibilité intérieure	Exportations - Quantité \
Afghanistan	57.0	-1.53
Afrique du Sud	2118.0	63.00
Albanie	47.0	0.00
Algérie	277.0	0.00
Allemagne	1739.0	646.00

Zone	Importations - Quantité	Nourriture	Production \
Afghanistan	29.0	55.0	28.0
Afrique du Sud	514.0	2035.0	1667.0
Albanie	38.0	47.0	13.0
Algérie	2.0	264.0	275.0
Allemagne	842.0	1609.0	1514.0

Zone	Variation de stock	PIB par habitant	Stabilité politique
Afghanistan	0.0	2956.8	-2.79
Afrique du Sud	-0.0	14823.6	-0.28
Albanie	4.0	14229.3	0.37
Algérie	0.0	13805.4	-0.92
Allemagne	-29.0	61563.6	0.57

Deuxième jointure (résultat jointure précédente et population)



```
[197]: # Deuxième jointure entre la population et la jointure ci-dessus
# Toujours en outer pour garder l'ensemble pour l'instant

df = pd.merge(df_dispo_alimentaire_stabilite_politique, df_population,
              on='Zone', how='outer')
df.info()
display(df.head())
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 239 entries, 0 to 238
Data columns (total 13 columns):
#   Column                                                    Non-Null Count
Dtype
---  ---
0    Zone                                                    239 non-null
object
1    Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)          172 non-null
float64
2    Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)  172 non-null
float64
3    Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour) 172 non-null
float64
4    Disponibilité intérieure                                170 non-null
float64
5    Exportations - Quantité                                168 non-null
float64
6    Importations - Quantité                                170 non-null
float64
7    Nourriture                                                170 non-null
float64
8    Production                                                168 non-null
float64
9    Variation de stock                                        169 non-null
float64
10   PIB par habitant                                          190 non-null
float64
11   Stabilité politique                                      196 non-null
float64
12   Population                                                236 non-null
float64
dtypes: float64(12), object(1)
memory usage: 24.4+ KB
```

	Zone	Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)	\
0	Afghanistan	5.0	
1	Afrique du Sud	143.0	
2	Albanie	85.0	

3	Algérie	22.0
4	Allemagne	71.0

	Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an) \
0	1.53
1	35.69
2	16.36
3	6.38
4	19.47

	Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour) \
0	0.54
1	14.11
2	6.26
3	1.97
4	7.96

	Disponibilité intérieure	Exportations - Quantité	Importations - Quantité \
0	57.0	-1.53	29.0
1	2118.0	63.00	514.0
2	47.0	0.00	38.0
3	277.0	0.00	2.0
4	1739.0	646.00	842.0

	Nourriture	Production	Variation de stock	PIB par habitant \
0	55.0	28.0	0.0	2956.8
1	2035.0	1667.0	-0.0	14823.6
2	47.0	13.0	4.0	14229.3
3	264.0	275.0	0.0	13805.4
4	1609.0	1514.0	-29.0	61563.6

	Stabilité politique	Population
0	-2.79	36296113.0
1	-0.28	57009756.0
2	0.37	2884169.0
3	-0.92	41389189.0
4	0.57	82658409.0

```
[198]: # Modification pour ne garder que les colonnes utiles pour la suite
df = df[['Zone',
        'Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)',
        'Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour)',
        'Disponibilité intérieure',
        'Exportations - Quantité', 'Importations - Quantité',
        'PIB par habitant', 'Stabilité politique', 'Population']]

# Aperçu des modifications
```

```
display(df.head())
df.info()
```

	Zone	Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)	\
0	Afghanistan	1.53	
1	Afrique du Sud	35.69	
2	Albanie	16.36	
3	Algérie	6.38	
4	Allemagne	19.47	

	Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour)	\
0	0.54	
1	14.11	
2	6.26	
3	1.97	
4	7.96	

	Disponibilité intérieure	Exportations - Quantité	Importations - Quantité	\
0	57.0	-1.53	29.0	
1	2118.0	63.00	514.0	
2	47.0	0.00	38.0	
3	277.0	0.00	2.0	
4	1739.0	646.00	842.0	

	PIB par habitant	Stabilité politique	Population
0	2956.8	-2.79	36296113.0
1	14823.6	-0.28	57009756.0
2	14229.3	0.37	2884169.0
3	13805.4	-0.92	41389189.0
4	61563.6	0.57	82658409.0

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
```

```
RangeIndex: 239 entries, 0 to 238
```

```
Data columns (total 9 columns):
```

#	Column	Non-Null Count
0	Zone	239 non-null
1	Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)	172 non-null
2	Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour)	172 non-null
3	Disponibilité intérieure	170 non-null
4	Exportations - Quantité	168 non-null

```

5   Importations - Quantité          170 non-null
float64
6   PIB par habitant                190 non-null
float64
7   Stabilité politique             196 non-null
float64
8   Population                      236 non-null
float64
dtypes: float64(8), object(1)
memory usage: 16.9+ KB

```

Traitement des valeurs nulles

```

[200]: # Regroupement des pays avec des valeurs nulles dans un autre DF pour les
↳retraiter par la suite
countries_with_nans = df[df.isnull().any(axis=1)]

# Aperçu
display(countries_with_nans.head())
countries_with_nans.shape

```

```

              Zone \
5              Andorre
7              Anguilla
9  Antilles néerlandaises (ex)
13             Aruba
18             Bahreïn

```

```

Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an) \
5                                                       NaN
7                                                       NaN
9                                                       NaN
13                                                      NaN
18                                                      NaN

```

```

Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour) \
5                                                       NaN
7                                                       NaN
9                                                       NaN
13                                                      NaN
18                                                      NaN

```

```

Disponibilité intérieure  Exportations - Quantité \
5                        NaN                        NaN
7                        NaN                        NaN
9                        NaN                        NaN
13                       NaN                        NaN
18                       NaN                        NaN

```

	Importations - Quantité	PIB par habitant	Stabilité politique	Population
5	NaN	63176.7	1.39	77001.0
7	NaN	NaN	NaN	14584.0
9	NaN	NaN	NaN	275186.0
13	NaN	NaN	NaN	105366.0
18	NaN	53451.0	-0.96	1494076.0

[200]: (82, 9)

```
[201]: # Enregistrement du csv dans le dossier "Etude_de_Marche"
#countries_with_nans.to_csv('Etude_de_Marche/countries_with_nans.csv')
#countries_with_nans.to_csv(
#    r"C:\Users\FAMILLE\Desktop\Dossier Cours_
#    ↳Openclassrooms\Projet_11_Etude_de_marché_Python\ DAN-P9-data\Etude_de_Marche\countries_with_
#    ↳csv",
#    index=False
#)
import os

# Définir le chemin complet du dossier de destination
folder_path = r"C:\Users\FAMILLE\Desktop\Dossier Cours_
↳Openclassrooms\Projet_11_Etude_de_marché_Python"

# Créer le dossier s'il n'existe pas (optionnel mais sûr)
os.makedirs(folder_path, exist_ok=True)

# Chemin complet du fichier CSV à créer
file_path = os.path.join(folder_path, "countries_with_nans.csv")

# Enregistrer le DataFrame dans ce chemin
countries_with_nans.to_csv(file_path, index=False)

print(f"Fichier enregistré avec succès à l'emplacement : {file_path}")
```

Fichier enregistré avec succès à l'emplacement :  
C:\Users\FAMILLE\Desktop\Dossier Cours  
Openclassrooms\Projet\_11\_Etude\_de\_marché\_Python\countries\_with\_nans.csv

```
[202]: # Suppression des valeurs NaN dans le df final
df.dropna(inplace=True)
df.info()
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
Index: 157 entries, 0 to 234
Data columns (total 9 columns):
#    Column                                     Non-Null Count
Dtype
---

```

```

-----
0    Zone                                                    157 non-null
object
1    Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)  157 non-null
float64
2    Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour) 157 non-null
float64
3    Disponibilité intérieure                                157 non-null
float64
4    Exportations - Quantité                                157 non-null
float64
5    Importations - Quantité                                157 non-null
float64
6    PIB par habitant                                        157 non-null
float64
7    Stabilité politique                                    157 non-null
float64
8    Population                                              157 non-null
float64
dtypes: float64(8), object(1)
memory usage: 12.3+ KB

```

```
[203]: df.head(100)
```

```

[203]:
      Zone  Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an) \
0      Afghanistan  1.53
1  Afrique du Sud  35.69
2      Albanie  16.36
3      Algérie  6.38
4      Allemagne  19.47
..      ...  ...
126  Monténégro  15.98
127  Mozambique  3.59
128  Myanmar  30.37
129  Namibie  11.53
131  Nicaragua  21.59

      Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour) \
0  0.54
1  14.11
2  6.26
3  1.97
4  7.96
..  ...
126  5.79
127  1.20
128  9.93

```

129	4.25
131	6.91

	Disponibilité intérieure	Exportations - Quantité \
0	57.0	-1.53
1	2118.0	63.00
2	47.0	0.00
3	277.0	0.00
4	1739.0	646.00
..	...	...
126	10.0	0.00
127	116.0	-4.59
128	1666.0	0.00
129	28.0	12.00
131	138.0	0.00

	Importations - Quantité	PIB par habitant	Stabilité politique \
0	29.0	2956.8	-2.79
1	514.0	14823.6	-0.28
2	38.0	14229.3	0.37
3	2.0	13805.4	-0.92
4	842.0	61563.6	0.57
..	...	...	...
126	8.0	23294.5	-0.06
127	24.0	1510.4	-0.92
128	3.0	5833.7	-1.08
129	29.0	12147.4	0.62
131	6.0	7144.4	-0.05

	Population
0	36296113.0
1	57009756.0
2	2884169.0
3	41389189.0
4	82658409.0
..	...
126	627563.0
127	28649018.0
128	53382523.0
129	2402633.0
131	6384846.0

[100 rows x 9 columns]

Ajout de 3 variables feature engineering

1. Ratio export/import de volaille

```
[206]: #Ratio export/import de volaille
df["ratio_export_import"] = df["Exportations - Quantité"] / (df["Importations -
↳Quantité"] + 1e-6)
df.head()
```

```
[206]:
```

	Zone	Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)	\
0	Afghanistan	1.53	
1	Afrique du Sud	35.69	
2	Albanie	16.36	
3	Algérie	6.38	
4	Allemagne	19.47	

	Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour)	\
0	0.54	
1	14.11	
2	6.26	
3	1.97	
4	7.96	

	Disponibilité intérieure	Exportations - Quantité	Importations - Quantité	\
0	57.0	-1.53	29.0	
1	2118.0	63.00	514.0	
2	47.0	0.00	38.0	
3	277.0	0.00	2.0	
4	1739.0	646.00	842.0	

	PIB par habitant	Stabilité politique	Population	ratio_export_import
0	2956.8	-2.79	36296113.0	-0.052759
1	14823.6	-0.28	57009756.0	0.122568
2	14229.3	0.37	2884169.0	0.000000
3	13805.4	-0.92	41389189.0	0.000000
4	61563.6	0.57	82658409.0	0.767221

Mesure l'ouverture commerciale : si >1, le pays exporte plus qu'il n'importe. Le +1e-6 évite une division par zéro.

2. Consommation apparente par habitant (kg/hab/an) C'est une forme de consommation par habitant calculée à partir de la disponibilité intérieure :

```
[209]: df["conso_par_habitant"] = df["Disponibilité intérieure"] / df["Population"] * 1000
↳ # car dispo est en tonnes ?
```

Si "Disponibilité intérieure" est en milliers de tonnes et Population en individus, on multiplie par 1000.

Sinon, si c'est déjà en tonnes, ajuste le facteur en fonction de l'unité réelle.

3. Score agro-économique (composite)

Un indicateur de potentiel "éco-agro" combinant :

richesse (PIB/hab)



stabilité politique

disponibilité alimentaire

```
[213]: df["score_agro_eco"] = (  
    0.4 * df["PIB par habitant"] +  
    0.3 * df["Stabilité politique"] + # attention : ici négatif = instable  
    0.3 * df["Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)"]  
)
```

Un score combiné basé sur :

PIB par habitant (niveau de richesse économique)

Stabilité politique (important pour investir)

Disponibilité alimentaire (abondance de nourriture)

Ce score aide à comparer les pays selon plusieurs dimensions à la fois. Un score élevé → pays stable, riche, avec bonne dispo alimentaire.

```
[232]: df
```

```
[232]:
```

	Zone \
0	Indonésie
1	Pakistan
2	Nigéria
3	Bangladesh
4	Fédération de Russie
..	...
95	Norvège
96	Congo
97	Costa Rica
98	Irlande
99	Libéria

	Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an) \
0	7.19
1	5.86
2	1.01
3	1.50
4	30.98
..	...
95	19.05
96	21.53
97	26.52
98	25.82
99	10.67

	Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour) \
0	2.42
1	1.97
2	0.31
3	0.47
4	10.44
..	...
95	7.81
96	7.45
97	7.93
98	11.60
99	3.74

	Disponibilité intérieure	Exportations - Quantité \
0	2323.0	0.0
1	1282.0	4.0
2	202.0	0.0
3	250.0	-2.5
4	4556.0	115.0
..	...	...
95	102.0	0.0
96	110.0	0.0
97	134.0	3.0
98	128.0	93.0
99	50.0	0.0

	Importations - Quantité	PIB par habitant	Stabilité politique \
0	1.0	11899.3	-0.50
1	2.0	5191.9	-2.40
2	0.0	5849.1	-2.00
3	0.0	6020.3	-1.25
4	226.0	36011.8	-0.64
..	...	...	...
95	2.0	85144.1	1.15
96	104.0	7426.4	-0.53
97	17.0	22525.4	0.60
98	99.0	85225.2	0.99
99	48.0	1677.5	-0.32

	Population	ratio_export_import	conso_par_habitant	score_agro_eco \
0	264650963.0	0.000000e+00	0.008778	4761.727
1	207906209.0	1.999999e+00	0.006166	2077.798
2	190873244.0	0.000000e+00	0.001058	2339.343
3	159685424.0	-2.500000e+06	0.001566	2408.195
4	145530082.0	5.088496e-01	0.031306	14413.822
..	...	...	...	...

95	5296326.0	0.000000e+00	0.019259	34063.700
96	5110695.0	0.000000e+00	0.021523	2976.860
97	4949954.0	1.764706e-01	0.027071	9018.296
98	4753279.0	9.393939e-01	0.026929	34098.123
99	4702226.0	0.000000e+00	0.010633	674.105

	Distance_France_km
0	12061.04
1	6040.23
2	4383.89
3	7854.91
4	5480.82
..	...
95	1427.78
96	6107.36
97	8895.84
98	852.03
99	4904.59

[100 rows x 13 columns]

```
[256]: #ajout manuellement valeur manquante distance France-Hong-Kong
df.loc[df['Zone'] == 'Chine-RAS de Hong-kong', 'Distance_France_km'] = 9779
```

```
[258]: df[df['Zone'] == 'Chine-RAS de Hong-kong'][['Zone', 'Distance_France_km']]
```

```
[258]: Empty DataFrame
Columns: [Zone, Distance_France_km]
Index: []
```

```
[260]: df[df['Zone'].str.contains("hong", case=False, na=False)]
```

```
[260]:
```

	Zone \
74	Hongrie
85	Chine - RAS de Hong-Kong

	Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an) \
74	25.27
85	53.51

	Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour) \
74	9.80
85	22.26

	Disponibilité intérieure	Exportations - Quantité \
74	266.0	210.0
85	280.0	663.0

	Importations - Quantité	PIB par habitant	Stabilité politique	\
74	58.0	33940.3	0.80	
85	907.0	65662.7	0.82	

	Population	ratio_export_import	conso_par_habitant	score_agro_eco	\
74	9729823.0	3.620690	0.027339	13583.941	
85	7306322.0	0.730981	0.038323	26281.379	

	Distance_France_km
74	1290.29
85	NaN

```
[262]: df.loc[df['Zone'] == 'Chine - RAS de Hong-Kong', 'Distance_France_km'] = 9779
```

```
[266]: df[df['Zone'] == 'Chine - RAS de Hong-Kong'][['Zone', 'Distance_France_km']]
```

```
[266]:
```

	Zone	Distance_France_km
85	Chine - RAS de Hong-Kong	9779.0

```
[286]: df.to_csv("top_100_pays_avec_distance_corrigees.csv", index=False,
               encoding='utf-8-sig')
```

```
[288]: from geopy.distance import geodesic
from geopy.geocoders import Nominatim
import time

# 1. Charger le fichier
df = pd.read_csv("top_100_pays.csv")

# 2. Coordonnées de Paris (France)
paris_coords = (48.8566, 2.3522)

# 3. Initialiser le géolocalisateur
geolocator = Nominatim(user_agent="geo_distance_app")

# 4. Fonction pour obtenir les coordonnées d'un pays
def get_country_coordinates(country_name):
    try:
        location = geolocator.geocode(country_name)
        if location:
            return (location.latitude, location.longitude)
    except:
        return None
    return None

# 5. Calculer les distances
```

```

country_distances = {}
for country in df['Zone'].unique():
    coords = get_country_coordinates(country)
    if coords:
        distance = geodesic(paris_coords, coords).kilometers
        country_distances[country] = round(distance, 2)
    else:
        country_distances[country] = None
    time.sleep(1) # pause pour éviter surcharge de l'API

# 6. Ajouter la colonne de distance au DataFrame
df['Distance_France_km'] = df['Zone'].map(country_distances)

# 7. Sauvegarder le nouveau fichier
df.to_csv("top_100_pays_avec_distance.csv", index=False, encoding='utf-8-sig')

# 8. Afficher un aperçu
df[['Zone', 'Distance_France_km']].head()

```

```

[288]:
      Zone  Distance_France_km
0  Indonésie             12061.04
1  Pakistan              6040.23
2  Nigéria              4383.89
3  Bangladesh           7854.91
4  Fédération de Russie    5480.82

```

```

[289]: # Liste des pays à exclure
pays_a_exclure = ["Chine, continentale", "Inde", "Brésil", "États-Unis",
                  "Amérique"]

# Suppression des lignes dont la valeur de 'Zone' est dans la liste
df_sans_outliers = df[~df['Zone'].isin(pays_a_exclure)]

```

```

[290]: #vérification des pays outliers exclus
print(df_sans_outliers['Zone'].unique())

```

```

['Indonésie' 'Pakistan' 'Nigéria' 'Bangladesh' 'Fédération de Russie'
 'Japon' 'Mexique' 'Éthiopie' 'Philippines' 'Égypte' 'Viet Nam'
 'Allemagne' "Iran (République islamique d')" 'Thaïlande'
 "Royaume-Uni de Grande-Bretagne et d'Irlande du Nord" 'France' 'Italie'
 'Afrique du Sud' 'République-Unie de Tanzanie' 'Myanmar'
 'République de Corée' 'Kenya' 'Colombie' 'Espagne' 'Ukraine' 'Argentine'
 'Algérie' 'Ouganda' 'Soudan' 'Pologne' 'Iraq' 'Canada' 'Afghanistan'
 'Maroc' 'Arabie saoudite' 'Pérou' 'Malaisie' 'Angola' 'Ghana'
 'Mozambique' 'Népal' 'Madagascar' 'Australie' 'Cameroun' "Côte d'Ivoire"
 'Niger' 'Sri Lanka' 'Roumanie' 'Burkina Faso' 'Mali' 'Chili' 'Kazakhstan'
 'Malawi' 'Guatemala' 'Zambie' 'Équateur' 'Cambodge' 'Sénégal' 'Tchad'
 'Zimbabwe' 'Guinée' 'Rwanda' 'Tunisie' 'Belgique'

```

```
'Bolivie (État plurinational de)' 'Bénin' 'Haïti' 'Tchéquie' 'Grèce'
'République dominicaine' 'Portugal' 'Suède' 'Azerbaïdjan' 'Jordanie'
'Hongrie' 'Émirats arabes unis' 'Biélorus' 'Honduras' 'Tadjikistan'
'Serbie' 'Autriche' 'Suisse' 'Israël' 'Togo' 'Sierra Leone'
'Chine - RAS de Hong-Kong' 'Bulgarie' 'Paraguay' 'Liban' 'El Salvador'
'Nicaragua' 'Kirghizistan' 'Danemark' 'Finlande' 'Slovaquie' 'Norvège'
'Congo' 'Costa Rica' 'Irlande' 'Libéria']
```

```
[291]: top_100_pays = df_sans_outliers.sort_values(by='Population', ascending=False).
        ↪head(100)
```

```
[292]: print(top_100_pays[['Zone', 'Population']])
```

	Zone	Population
0	Indonésie	264650963.0
1	Pakistan	207906209.0
2	Nigéria	190873244.0
3	Bangladesh	159685424.0
4	Fédération de Russie	145530082.0
..	...	...
95	Norvège	5296326.0
96	Congo	5110695.0
97	Costa Rica	4949954.0
98	Irlande	4753279.0
99	Libéria	4702226.0

[100 rows x 2 columns]

```
[293]: print(top_100_pays.columns)
```

```
Index(['Zone', 'Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)',
      'Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour)',
      'Disponibilité intérieure', 'Exportations - Quantité',
      'Importations - Quantité', 'PIB par habitant', 'Stabilité politique',
      'Population', 'ratio_export_import', 'conso_par_habitant',
      'score_agro_eco', 'Distance_France_km'],
      dtype='object')
```

```
[294]: import os
```

```
folder_path = r"C:\Users\FAMILLE\Desktop\Dossier Cours_
        ↪Openclassrooms\Projet_11_Etude_de_marché_Python"
os.makedirs(folder_path, exist_ok=True)

# Enregistrer countries_with_nans
countries_with_nans.to_csv(os.path.join(folder_path, "countries_with_nans.
        ↪csv"), index=False)
```

```
# Enregistrer top_100_pays
top_100_pays.to_csv(os.path.join(folder_path, "top_100_pays.csv"), index=False)

print("Les deux fichiers ont été enregistrés dans le dossier :", folder_path)
```

Les deux fichiers ont été enregistrés dans le dossier :

C:\Users\FAMILLE\Desktop\Dossier Cours

Openclassrooms\Projet\_11\_Etude\_de\_marché\_Python

```
[295]: # Vérifier si "Chine" et "Inde" sont présents dans la colonne 'Zone'
pays_a_verifier = ["Chine", "Inde", "Brésil", "États-Unis d'Amérique"]
for pays in pays_a_verifier:
    if pays in top_100_pays['Zone'].values:
        print(f"{pays} est présent dans la colonne 'Zone'")
    else:
        print(f"{pays} n'est PAS présent dans la colonne 'Zone'")
```

Chine n'est PAS présent dans la colonne 'Zone'

Inde n'est PAS présent dans la colonne 'Zone'

Brésil n'est PAS présent dans la colonne 'Zone'

États-Unis d'Amérique n'est PAS présent dans la colonne 'Zone'

```
[296]: top_100_pays.info()
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 100 entries, 0 to 99
Data columns (total 13 columns):
#   Column                                     Non-Null Count
Dtype
---  ---
0    Zone                                     100 non-null
object
1    Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)  100 non-null
float64
2    Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour) 100 non-null
float64
3    Disponibilité intérieure                    100 non-null
float64
4    Exportations - Quantité                    100 non-null
float64
5    Importations - Quantité                    100 non-null
float64
6    PIB par habitant                          100 non-null
float64
7    Stabilité politique                        100 non-null
float64
8    Population                                100 non-null
float64
```

```

    9    ratio_export_import          100 non-null
float64
   10    conso_par_habitant          100 non-null
float64
   11    score_agro_eco              100 non-null
float64
   12    Distance_France_km          99 non-null
float64
dtypes: float64(12), object(1)
memory usage: 10.3+ KB

```

```

[307]: # 1. Nettoyer les noms
df['Zone'] = df['Zone'].str.strip()

# 2. Modifier directement dans df (le bon DataFrame)
df.loc[df['Zone'].str.contains('Hong-Kong', case=False, na=False),
      ↪ 'Distance_France_km'] = 9779

# 3. Vérifier que c'est bien dans df
print(df.loc[df['Zone'].str.contains('Hong-Kong', case=False, na=False),
      ↪ ['Zone', 'Distance_France_km']])

```

```

              Zone  Distance_France_km
85  Chine - RAS de Hong-Kong          9779.0

```

```

[309]: df.to_csv("top_100_pays_avec_distance_corrigee.csv", index=False,
      ↪ encoding='utf-8-sig')

```

```

[311]: df[df['Distance_France_km'].isna()]

```

```

[311]: Empty DataFrame
Columns: [Zone, Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an),
Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour), Disponibilité
intérieure, Exportations - Quantité, Importations - Quantité, PIB par habitant,
Stabilité politique, Population, ratio_export_import, conso_par_habitant,
score_agro_eco, Distance_France_km]
Index: []

```

```

[ ]:

```