

BENMRAD_Justine_2_notebook-pdf_012024

March 6, 2024

1.1 - Importation des librairies

```
[1]: #Importation de la librairie Pandas
import pandas as pd
```

1.2 - Chargement des fichiers Excel

```
[2]: #Importation du fichier population.csv
population = pd.read_csv('population.csv')
```

```
[3]: #Importation du fichier dispo_alimentaire.csv
dispo_alimentaire = pd.read_csv('dispo_alimentaire.csv')
```

```
[4]: #Importation du fichier aide_alimentaire.csv
aide_alimentaire = pd.read_csv('aide_alimentaire.csv')
```

```
[5]: #Importation du fichier sous_nutrition.csv
sous_nutrition = pd.read_csv('sous_nutrition.csv')
```

2.1 - Analyse exploratoire du fichier population

```
[6]: # Affichage des dimensions du dataset du fichier population
print("Le tableau comporte {} observation(s) ou article(s)".format(population.
↪shape[0]))
print("Le tableau comporte {} colonne(s)".format(population.shape[1]))
```

Le tableau comporte 1416 observation(s) ou article(s)

Le tableau comporte 3 colonne(s)

```
[7]: # Consultation du nombre de colonnes du fichier population
population.info()
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 1416 entries, 0 to 1415
Data columns (total 3 columns):
#   Column   Non-Null Count  Dtype
---  -
0    Zone     1416 non-null   object
1    Année    1416 non-null   int64
2    Valeur   1416 non-null   float64
```

```
dtypes: float64(1), int64(1), object(1)
memory usage: 33.3+ KB
```

```
[8]: # Affichage de la nature des données dans chacune des colonnes
population.dtypes
```

```
[8]: Zone      object
Année      int64
Valeur     float64
dtype: object
```

```
[9]: # Affichage des 5 premières lignes de la table
display(population.head())
```

	Zone	Année	Valeur
0	Afghanistan	2013	32269.589
1	Afghanistan	2014	33370.794
2	Afghanistan	2015	34413.603
3	Afghanistan	2016	35383.032
4	Afghanistan	2017	36296.113

```
[10]: # Harmonisation des unités ; multiplication la population par 1000

# Multiplication de la colonne Valeur par 1000
population['Valeur'] = population['Valeur']*1000
```

```
[11]: # Changement du nom de la colonne Valeur par Population
population.rename(columns={'Valeur': 'Population'}, inplace=True)
print(population.columns)
```

```
Index(['Zone', 'Année', 'Population'], dtype='object')
```

```
[12]: # Affichage des 5 premières lignes de la table pour voir les modifications
display(population.head())
```

	Zone	Année	Population
0	Afghanistan	2013	32269589.0
1	Afghanistan	2014	33370794.0
2	Afghanistan	2015	34413603.0
3	Afghanistan	2016	35383032.0
4	Afghanistan	2017	36296113.0

2.2 - Analyse exploratoire du fichier disponibilité alimentaire

```
[13]: # Affichage des dimensions du dataset dispo_alimentaire
print("Le tableau comporte {} observation(s) ou article(s)".
      format(dispo_alimentaire.shape[0]))
print("Le tableau comporte {} colonne(s)".format(dispo_alimentaire.shape[1]))
```

Le tableau comporte 15605 observation(s) ou article(s)
Le tableau comporte 18 colonne(s)

```
[14]: # Consultation du nombre de colonnes
dispo_alimentaire.info()
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 15605 entries, 0 to 15604
Data columns (total 18 columns):
#   Column                                     Non-Null
Count  Dtype
---  -
-----
0    Zone                                     15605 non-
null  object
1    Produit                                15605 non-
null  object
2    Origine                                15605 non-
null  object
3    Aliments pour animaux                  2720 non-
null  float64
4    Autres Utilisations                    5496 non-
null  float64
5    Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour) 14241 non-
null  float64
6    Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an) 14015 non-
null  float64
7    Disponibilité de matière grasse en quantité (g/personne/jour) 11794 non-
null  float64
8    Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour) 11561 non-
null  float64
9    Disponibilité intérieure                15382 non-
null  float64
10   Exportations - Quantité                12226 non-
null  float64
11   Importations - Quantité                14852 non-
null  float64
12   Nourriture                            14015 non-
null  float64
13   Pertes                                4278 non-
null  float64
14   Production                            9180 non-
null  float64
15   Semences                              2091 non-
null  float64
16   Traitement                            2292 non-
null  float64
17   Variation de stock                     6776 non-
```

```

null    float64
dtypes: float64(15), object(3)
memory usage: 2.1+ MB

```

```

[15]: # Affichage des 5 premières lignes de la table
display(dispo_alimentaire.head())

```

	Zone	Produit	Origine	Aliments pour animaux \
0	Afghanistan	Abats Comestible	animale	NaN
1	Afghanistan	Agrumes, Autres	vegetale	NaN
2	Afghanistan	Aliments pour enfants	vegetale	NaN
3	Afghanistan	Ananas	vegetale	NaN
4	Afghanistan	Bananes	vegetale	NaN

	Autres Utilisations	Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour) \
0	NaN	5.0
1	NaN	1.0
2	NaN	1.0
3	NaN	0.0
4	NaN	4.0

	Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an) \
0	1.72
1	1.29
2	0.06
3	0.00
4	2.70

	Disponibilité de matière grasse en quantité (g/personne/jour) \
0	0.20
1	0.01
2	0.01
3	NaN
4	0.02

	Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour) \
0	0.77
1	0.02
2	0.03
3	NaN
4	0.05

	Disponibilité intérieure	Exportations - Quantité	Importations - Quantité \
0	53.0	NaN	NaN
1	41.0	2.0	40.0
2	2.0	NaN	2.0
3	0.0	NaN	0.0
4	82.0	NaN	82.0

	Nourriture	Pertes	Production	Semences	Traitement	Variation de stock
0	53.0	NaN	53.0	NaN	NaN	NaN
1	39.0	2.0	3.0	NaN	NaN	NaN
2	2.0	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
3	0.0	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
4	82.0	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN

```
[16]: # Remplacement des NaN dans le dataset par des 0
dispo_alimentaire.fillna(0, inplace=True)
```

```
[17]: # Multiplication de toutes les lignes contenant des milliers de tonnes, en Kg

# Définition des lignes à multiplier
colonnes_tonnes = ['Aliments pour animaux', 'Autres Utilisations',
↳ 'Disponibilité intérieure', 'Exportations - Quantité', 'Importations -
↳ Quantité', 'Nourriture', 'Pertes', 'Production', 'Semences', 'Traitement',
↳ 'Variation de stock']

# Multiplication des lignes * 1 000 000
dispo_alimentaire.loc[:, colonnes_tonnes] = dispo_alimentaire.loc[:,
↳ colonnes_tonnes] * 1000000
```

```
[18]: # Affichage des 5 premières lignes de la table
display(dispo_alimentaire.head())
```

	Zone	Produit	Origine	Aliments pour animaux \
0	Afghanistan	Abats Comestible	animale	0.0
1	Afghanistan	Agrumes, Autres	vegetale	0.0
2	Afghanistan	Aliments pour enfants	vegetale	0.0
3	Afghanistan	Ananas	vegetale	0.0
4	Afghanistan	Bananes	vegetale	0.0

	Autres Utilisations	Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour) \
0	0.0	5.0
1	0.0	1.0
2	0.0	1.0
3	0.0	0.0
4	0.0	4.0

	Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an) \
0	1.72
1	1.29
2	0.06
3	0.00
4	2.70

	Disponibilité de matière grasse en quantité (g/personne/jour) \
0	0.20

1	0.01
2	0.01
3	0.00
4	0.02

	Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour) \
0	0.77
1	0.02
2	0.03
3	0.00
4	0.05

	Disponibilité intérieure	Exportations - Quantité	Importations - Quantité \
0	53000000.0	0.0	0.0
1	41000000.0	2000000.0	40000000.0
2	2000000.0	0.0	2000000.0
3	0.0	0.0	0.0
4	82000000.0	0.0	82000000.0

	Nourriture	Pertes	Production	Semences	Traitement	Variation de stock
0	53000000.0	0.0	53000000.0	0.0	0.0	0.0
1	39000000.0	2000000.0	3000000.0	0.0	0.0	0.0
2	2000000.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0
3	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0
4	82000000.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0

2.3 - Analyse exploratoire du fichier aide alimentaire

```
[19]: # Affichage des dimensions du dataset aide_alimentaire
print("Le tableau comporte {} observation(s) ou article(s)".
      format(aide_alimentaire.shape[0]))
print("Le tableau comporte {} colonne(s)".format(aide_alimentaire.shape[1]))
```

Le tableau comporte 1475 observation(s) ou article(s)
 Le tableau comporte 4 colonne(s)

```
[20]: # Consultation du nombre de colonnes
aide_alimentaire.info()
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 1475 entries, 0 to 1474
Data columns (total 4 columns):
#   Column          Non-Null Count  Dtype
---  -
0   Pays bénéficiaire 1475 non-null   object
1   Année            1475 non-null   int64
2   Produit          1475 non-null   object
3   Valeur           1475 non-null   int64
dtypes: int64(2), object(2)
```

memory usage: 46.2+ KB

```
[21]: # Affichage des 5 premières lignes de la table
display(aide_alimentaire.head())
```

	Pays bénéficiaire	Année	Produit	Valeur
0	Afghanistan	2013	Autres non-céréales	682
1	Afghanistan	2014	Autres non-céréales	335
2	Afghanistan	2013	Blé et Farin	39224
3	Afghanistan	2014	Blé et Farin	15160
4	Afghanistan	2013	Céréales	40504

```
[22]: # Changement du nom de la colonne Pays bénéficiaire par Zone
aide_alimentaire.rename(columns={'Pays bénéficiaire': 'Zone'}, inplace=True)
print(aide_alimentaire.columns)
```

```
Index(['Zone', 'Année', 'Produit', 'Valeur'], dtype='object')
```

```
[23]: # Multiplication de la colonne Valeur qui contient des tonnes par 1 000 pour
      ↪ avoir des kg
aide_alimentaire.loc[:, 'Valeur'] = aide_alimentaire.loc[:, 'Valeur'] * 1000
```

```
[24]: #Affichage les 5 premières lignes de la table
display(aide_alimentaire.head())
```

	Zone	Année	Produit	Valeur
0	Afghanistan	2013	Autres non-céréales	682000
1	Afghanistan	2014	Autres non-céréales	335000
2	Afghanistan	2013	Blé et Farin	39224000
3	Afghanistan	2014	Blé et Farin	15160000
4	Afghanistan	2013	Céréales	40504000

2.3 - Analyse exploratoire du fichier sous nutrition

```
[25]: # Affichage des dimensions du dataset sous_nutrition
print("Le tableau comporte {} observation(s) ou article(s)".
      ↪ format(sous_nutrition.shape[0]))
print("Le tableau comporte {} colonne(s)".format(sous_nutrition.shape[1]))
```

Le tableau comporte 1218 observation(s) ou article(s)
Le tableau comporte 3 colonne(s)

```
[26]: # Consultation du nombre de colonnes
sous_nutrition.info()
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 1218 entries, 0 to 1217
Data columns (total 3 columns):
#   Column   Non-Null Count  Dtype
---  -
0    Zone     1218 non-null   object
```

```

1   Année   1218 non-null   object
2   Valeur   624 non-null   object
dtypes: object(3)
memory usage: 28.7+ KB

```

```

[27]: # Affichage des 5 premières lignes de la table
display(sous_nutrition.head())

```

```

      Zone      Année Valeur
0  Afghanistan  2012-2014    8.6
1  Afghanistan  2013-2015    8.8
2  Afghanistan  2014-2016    8.9
3  Afghanistan  2015-2017    9.7
4  Afghanistan  2016-2018   10.5

```

```

[28]: # Conversion de la colonne sous nutrition en numérique

# Remplacement de la valeur <0.1 par 0.001 pour avoir un format convertissable
sous_nutrition['Valeur'].replace('<0.1', 0.001, inplace=True)
# Conversion en numérique
sous_nutrition['Valeur'] = pd.to_numeric(sous_nutrition['Valeur'])

```

```

[29]: # Autre possibilité de conversion en numérique :

# Conversion de la colonne (avec l'argument errors=coerce qui permet de
↳ convertir automatiquement les lignes qui ne sont pas des nombres en NaN)
#sous_nutrition['Valeur'] = pd.to_numeric(sous_nutrition['Valeur'],
↳ errors='coerce')

# Remplacement des NaN en 0
#sous_nutrition.fillna(0, inplace=True)

```

```

[30]: # Changement du nom de la colonne Valeur par SousNutrition
sous_nutrition.rename(columns={'Valeur': 'SousNutrition'}, inplace=True)
print(sous_nutrition.columns)

```

```

Index(['Zone', 'Année', 'SousNutrition'], dtype='object')

```

```

[31]: # Multiplication de la colonne SousNutrition par 1 000 000
sous_nutrition['SousNutrition'] = sous_nutrition['SousNutrition']*1000000

```

```

[32]: # Affichage des 5 premières lignes de la table
display(sous_nutrition.head())

```

```

      Zone      Année SousNutrition
0  Afghanistan  2012-2014    8600000.0
1  Afghanistan  2013-2015    8800000.0
2  Afghanistan  2014-2016    8900000.0
3  Afghanistan  2015-2017    9700000.0

```


4 Afghanistan 2016-2018 10500000.0

3.1 - Proportion de personnes en sous nutrition

```
[33]: # Réalisation d'une jointure entre la table population et la table sous_
      ↪ nutrition, en ciblant l'année 2017

      # Remplacement des tranches d'années par l'année représentative
      sous_nutrition['Année'].replace('2012-2014', 2013, inplace=True)
      sous_nutrition['Année'].replace('2013-2015', 2014, inplace=True)
      sous_nutrition['Année'].replace('2014-2016', 2015, inplace=True)
      sous_nutrition['Année'].replace('2015-2017', 2016, inplace=True)
      sous_nutrition['Année'].replace('2016-2018', 2017, inplace=True)
      sous_nutrition['Année'].replace('2017-2019', 2018, inplace=True)

      # Création de la jointure entre population et sous_nutrition
      pop_sous_nut = pd.merge(population,sous_nutrition)

      # Création d'un DF pop_sous_nut_2017 avec uniquement les données pour l'année_
      ↪ 2017
      pop_sous_nut_2017 = pop_sous_nut[pop_sous_nut['Année'] == 2017]

      # Affichage du DF pop_sous_nut_2017
      display(pop_sous_nut_2017.head())
```

	Zone	Année	Population	SousNutrition
4	Afghanistan	2017	36296113.0	10500000.0
10	Afrique du Sud	2017	57009756.0	3100000.0
16	Albanie	2017	2884169.0	100000.0
22	Algérie	2017	41389189.0	1300000.0
28	Allemagne	2017	82658409.0	NaN

```
[34]: print("Le tableau comporte {} observation(s) ou article(s)".
      ↪ format(pop_sous_nut_2017.shape[0]))
      print("Le tableau comporte {} colonne(s)".format(pop_sous_nut_2017.shape[1]))
```

Le tableau comporte 203 observation(s) ou article(s)

Le tableau comporte 4 colonne(s)

```
[35]: # Calcul et affichage du nombre de personnes en état de sous nutrition

      # Calcul de la population mondiale totale = somme Population
      total_population = pop_sous_nut_2017['Population'].sum()

      # Calcul de la population mondiale en sous nutrition totale = somme_
      ↪ SousNutrition
      total_sous_nutrition = pop_sous_nut_2017['SousNutrition'].sum()
```

```
# Calcul de la part de personnes en état de sous nutrition dans la population
↳ mondiale = SousNutriton / Population
pourcentage_sous_nutrition = (total_sous_nutrition / total_population) * 100

# Affichage des résultats
print('La population totale en 2017 est de', total_population)
print('Le nombre de personnes en état sous nutrition en 2017 est de',
↳ total_sous_nutrition)
print("Le pourcentage de personnes en état sous-nutrition par rapport à la
↳ population totale en 2017 est de:", pourcentage_sous_nutrition, "%")
```

La population totale en 2017 est de 7543798779.0

Le nombre de personnes en état sous nutrition en 2017 est de 535720000.0

Le pourcentage de personnes en état sous-nutrition par rapport à la population totale en 2017 est de: 7.101461951653682 %

3.2 - Nombre théorique de personne qui pourrait être nourries

```
[36]: # Selon l'OMS, un être humain mange en moyenne 2 000 calories par jour (et ~
↳ 900 kg / an / pers)
```

```
[37]: # Réalisation d'une jointure entre population et dispo_alimentaire, pour
↳ ajouter la colonne Population dans dispo_alimentaire

# Création du DF population_2017 avec uniquement les données 2017
population_2017 = population.loc[population['Année'] == 2017][['Zone',
↳ 'Population']]

# Création de la jointure
dispo_ali_pop_2017 = pd.merge(dispo_alimentaire, population_2017)
```

```
[38]: # Affichage du nouveau DF
display(dispo_ali_pop_2017.head())
```

	Zone	Produit	Origine	Aliments pour animaux	\
0	Afghanistan	Abats Comestible	animale	0.0	
1	Afghanistan	Agrumes, Autres	vegetale	0.0	
2	Afghanistan	Aliments pour enfants	vegetale	0.0	
3	Afghanistan	Ananas	vegetale	0.0	
4	Afghanistan	Bananes	vegetale	0.0	

	Autres Utilisations	Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)	\
0	0.0	5.0	
1	0.0	1.0	
2	0.0	1.0	
3	0.0	0.0	
4	0.0	4.0	

	Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an) \			
0				1.72
1				1.29
2				0.06
3				0.00
4				2.70

	Disponibilité de matière grasse en quantité (g/personne/jour) \			
0				0.20
1				0.01
2				0.01
3				0.00
4				0.02

	Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour) \			
0				0.77
1				0.02
2				0.03
3				0.00
4				0.05

	Disponibilité intérieure	Exportations - Quantité	Importations - Quantité	\
0	53000000.0	0.0	0.0	
1	41000000.0	2000000.0	40000000.0	
2	2000000.0	0.0	2000000.0	
3	0.0	0.0	0.0	
4	82000000.0	0.0	82000000.0	

	Nourriture	Pertes	Production	Semences	Traitement	\
0	53000000.0	0.0	53000000.0	0.0	0.0	
1	39000000.0	2000000.0	3000000.0	0.0	0.0	
2	2000000.0	0.0	0.0	0.0	0.0	
3	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	
4	82000000.0	0.0	0.0	0.0	0.0	

	Variation de stock	Population
0	0.0	36296113.0
1	0.0	36296113.0
2	0.0	36296113.0
3	0.0	36296113.0
4	0.0	36296113.0

```
[39]: # Création de la colonne dispo_kcal avec calcul des kcal disponibles
      ↪mondialement (par jour) = Disponibilité alimentaire * Population
dispo_ali_pop_2017['dispo_kcal'] = dispo_ali_pop_2017['Disponibilité
      ↪alimentaire (Kcal/personne/jour)'] * dispo_ali_pop_2017['Population']
```

```
# Calcul du nombre de calories disponibles mondialement par jour
somme_kcal = dispo_ali_pop_2017['dispo_kcal'].sum()

# Affichage du résultat
print("Le nombre de calories disponibles mondialement par jour en 2017 est de",
      somme_kcal, "kg")
```

Le nombre de calories disponibles mondialement par jour en 2017 est de 20918984627331.0 kg

```
[40]: # Calcul du nombre d'humains pouvant être nourris = somme des calories / 2000
humains_nourris = somme_kcal / 2000

# Affichage du résultat
print("Le nombre d'humains pouvant être nourris en 2017 est de",
      humains_nourris)
```

Le nombre d'humains pouvant être nourris en 2017 est de 10459492313.6655

3.3 - Nombre théorique de personne qui pourrait être nourrie avec les produits végétaux

```
[41]: # Création d'un nouveau DF avec les données provenant uniquement des produits
      ↪ d'origine végétale : df_vegetaux
df_vegetaux = dispo_ali_pop_2017[dispo_ali_pop_2017["Origine"] == "vegetale"]

# Affichage du nouveau DF df_vegetaux
display(df_vegetaux.head())
```

	Zone	Produit	Origine	Aliments pour animaux	\
1	Afghanistan	Agrumes, Autres	vegetale	0.0	
2	Afghanistan	Aliments pour enfants	vegetale	0.0	
3	Afghanistan	Ananas	vegetale	0.0	
4	Afghanistan	Bananes	vegetale	0.0	
6	Afghanistan	Bière	vegetale	0.0	

	Autres Utilisations	Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)	\
1	0.0	1.0	
2	0.0	1.0	
3	0.0	0.0	
4	0.0	4.0	
6	0.0	0.0	

	Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)	\
1	1.29	
2	0.06	
3	0.00	
4	2.70	
6	0.09	

	Disponibilité de matière grasse en quantité (g/personne/jour) \
1	0.01
2	0.01
3	0.00
4	0.02
6	0.00

	Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour) \
1	0.02
2	0.03
3	0.00
4	0.05
6	0.00

	Disponibilité intérieure	Exportations - Quantité	Importations - Quantité \
1	41000000.0	2000000.0	40000000.0
2	2000000.0	0.0	2000000.0
3	0.0	0.0	0.0
4	82000000.0	0.0	82000000.0
6	3000000.0	0.0	3000000.0

	Nourriture	Pertes	Production	Semences	Traitement \
1	39000000.0	2000000.0	3000000.0	0.0	0.0
2	2000000.0	0.0	0.0	0.0	0.0
3	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0
4	82000000.0	0.0	0.0	0.0	0.0
6	3000000.0	0.0	0.0	0.0	0.0

	Variation de stock	Population	dispo_kcal
1	0.0	36296113.0	36296113.0
2	0.0	36296113.0	36296113.0
3	0.0	36296113.0	0.0
4	0.0	36296113.0	145184452.0
6	0.0	36296113.0	0.0

```
[42]: # Calcul du nombre de kcal disponible pour les végétaux = somme de la colonne
      ↪dispo_kcal
      kcal_vegetaux = df_vegetaux["dispo_kcal"].sum()

      # Affichage du résultat
      print("Le nombre de calories disponibles pour les végétaux en 2017 est de",
      ↪kcal_vegetaux)
```

Le nombre de calories disponibles pour les végétaux en 2017 est de
17260764211501.0

```
[43]: #Calcul du nombre d'humains pouvant être nourris avec les végétaux = calories
      ↪vegetaux / 2 000
```

```

vegetaux_nourriture = kcal_vegetaux / 2000

# Affichage du résultat
print("Le nombre d'humain pouvant être nourris par jour avec les végétaux en 2017 est de", vegetaux_nourriture)

```

Le nombre d'humain pouvant être nourris par jour avec les végétaux en 2017 est de 8630382105.7505

3.4 - Utilisation de la disponibilité intérieure

```

[44]: # Calcul de la disponibilité intérieure totale
dispo_totale = dispo_ali_pop_2017 ['Disponibilité intérieure'].sum()

# Affichage du résultat
print("La disponibilité intérieure totale en 2017 est de", dispo_totale, "kg")

```

La disponibilité intérieure totale en 2017 est de 9733927000000.0 kg

```

[45]: # Création d'une boucle for pour afficher les différentes valeurs en fonction
      ↪ des colonnes

sommes = {
    "Aliments pour animaux": 0,
    "Pertes": 0,
    "Nourriture": 0,
    "Semences": 0,
    "Traitement": 0,
    "Autres Utilisations": 0,
}

# Parcours des lignes du DF
for index, row in dispo_ali_pop_2017.iterrows():
    # Ajout des valeurs des colonnes spécifiées aux variables de somme
    for col in sommes.keys():
        valeur = row.get(col)
        if valeur is not None:
            sommes[col] += valeur

# Affichage des résultats bruts
for col, somme in sommes.items():
    print(f"Somme de {col}: {somme}")

# Affichage du résultat (indem cellule ci dessus)
print("La disponibilité intérieure totale en 2017 est de", dispo_totale)

# Calcul du pourcentage de chaque colonne
pourcentages = {}

```

```

for col, somme in sommes.items():
    pourcentages[col] = (somme / dispo_totale) * 100

# Affichage des résultats en pourcentage
for col, pourcentage in pourcentages.items():
    print(f"Pourcentage de {col}: {pourcentage:.2f}%")

```

```

Somme de Aliments pour animaux: 1288002000000.0
Somme de Pertes: 452283000000.0
Somme de Nourriture: 4805525000000.0
Somme de Semences: 153317000000.0
Somme de Traitement: 2185641000000.0
Somme de Autres Utilisations: 858771000000.0
La disponibilité intérieure totale en 2017 est de 9733927000000.0
Pourcentage de Aliments pour animaux: 13.23%
Pourcentage de Pertes: 4.65%
Pourcentage de Nourriture: 49.37%
Pourcentage de Semences: 1.58%
Pourcentage de Traitement: 22.45%
Pourcentage de Autres Utilisations: 8.82%

```

```

[46]: import matplotlib.pyplot as plt

# Sélection des colonnes pour le camembert
colonnes_camembert = ["Aliments pour animaux", "Pertes", "Nourriture", "Semences", "Traitement", "Autres Utilisations"]

# Extraction des valeurs des colonnes sélectionnées
valeurs_camembert = [pourcentages[col] for col in colonnes_camembert]

# Définition des labels
labels_camembert = colonnes_camembert

# Création du graphique camembert
plt.pie(valeurs_camembert, labels=labels_camembert)

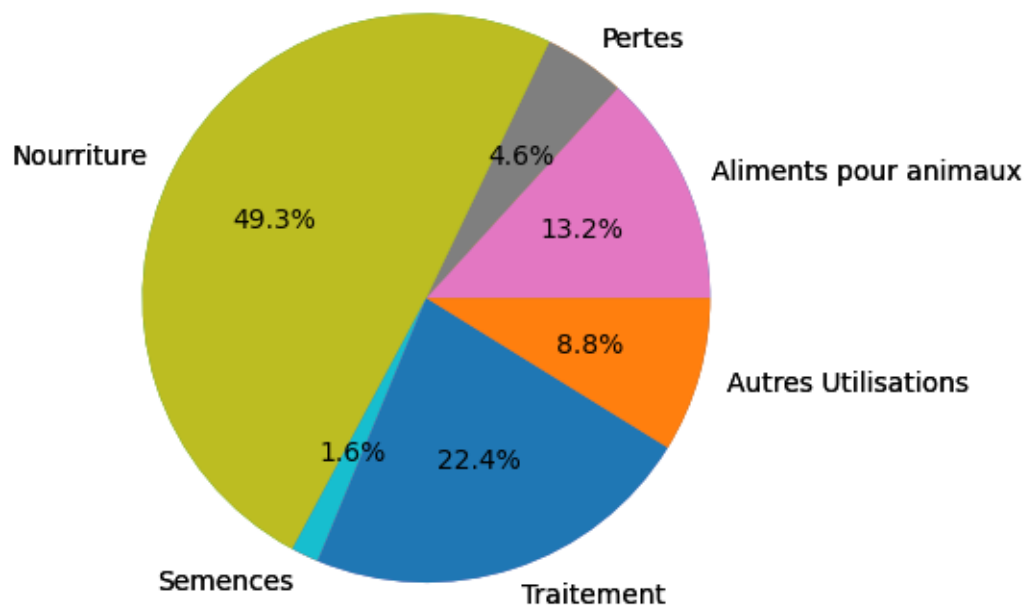
# Ajout du pourcentage dans chaque secteur
plt.pie(valeurs_camembert, labels=labels_camembert, autopct='%1.1f%%')

# Affichage du titre
plt.title("Répartition de la disponibilité alimentaire mondiale en 2017")

# Affichage du graphique
plt.show()

```

Répartition de la disponibilité alimentaire mondiale en 2017



3.5 - Utilisation des céréales

```
[47]: # Création d'une liste avec toutes les variables

# Création d'une liste avec les valeurs de la colonne produit
produits_uniques = set(dispo_ali_pop_2017["Produit"])

# Trie des valeurs uniques et par ordre alphabétique
produits_triés = sorted(produits_uniques)
for produit in produits_triés:
    print(produit)
```

```
Abats Comestible
Agrumes, Autres
Alcool, non Comestible
Aliments pour enfants
Ananas
Animaux Aquatiques Autre
Arachides Decortiquees
Avoine
Bananes
Bananes plantains
Beurre, Ghee
```


Bière
Blé
Boissons Alcooliques
Boissons Fermentés
Café
Cephalopodes
Citrons & Limes
Coco (Incl Coprah)
Crustacés
Crème
Céréales, Autres
Dattes
Edulcorants Autres
Fève de Cacao
Fruits, Autres
Girofles
Graines Colza/Moutarde
Graines de coton
Graines de tournesol
Graisses Animales Crue
Haricots
Huile Plantes Oleif Autr
Huile Graines de Coton
Huile d'Arachide
Huile d'Olive
Huile de Coco
Huile de Colza&Moutarde
Huile de Germe de Maïs
Huile de Palme
Huile de Palmistes
Huile de Soja
Huile de Son de Riz
Huile de Sésame
Huile de Tournesol
Huiles de Foie de Poisso
Huiles de Poissons
Ignames
Lait - Excl Beurre
Légumes, Autres
Légumineuses Autres
Manioc
Maïs
Miel
Millet
Miscellanees
Mollusques, Autres
Noix
Oeufs

Oignons
 Olives
 Oranges, Mandarines
 Orge
 Palmistes
 Pamplemousse
 Patates douces
 Perciform
 Piments
 Plantes Aquatiques
 Plantes Oleiferes, Autre
 Pois
 Poissons Eau Douce
 Poissons Marins, Autres
 Poissons Pelagiques
 Poivre
 Pommes
 Pommes de Terre
 Racines nda
 Raisin
 Riz (Eq Blanchi)
 Seigle
 Soja
 Sorgho
 Sucre Eq Brut
 Sucre non centrifugé
 Sucre, betterave
 Sucre, canne
 Sésame
 Thé
 Tomates
 Viande d'Ovins/Caprins
 Viande de Anim Aquatiq
 Viande de Bovins
 Viande de Suides
 Viande de Volailles
 Viande, Autre
 Vin
 Épices, Autres

```

[48]: # Création d'un DF avec les informations uniquement pour les céréales, à partir
      ↪ de dispo_alimentaire
      # Céréales = blé maïs orge avoine seigle sorgho millet riz autres

      # Création du df_cereales
  
```

```
df_cereales = dispo_ali_pop_2017[dispo_ali_pop_2017["Produit"].isin(["Avoine",
↪ "Blé", "Céréales, Autres", "Maïs", "Millet", "Orge", "Riz (Eq Blanchi)",
↪ "Seigle", "Sorgho"])]

# Affichage du df_cereales
display(df_cereales.head())
```

	Zone	Produit	Origine	Aliments pour animaux \
7	Afghanistan	Blé	vegetale	0.0
12	Afghanistan	Céréales, Autres	vegetale	0.0
32	Afghanistan	Maïs	vegetale	200000000.0
34	Afghanistan	Millet	vegetale	0.0
40	Afghanistan	Orge	vegetale	360000000.0

	Autres Utilisations	Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour) \
7	0.0	1369.0
12	0.0	0.0
32	0.0	21.0
34	0.0	3.0
40	0.0	26.0

	Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an) \
7	160.23
12	0.00
32	2.50
34	0.40
40	2.92

	Disponibilité de matière grasse en quantité (g/personne/jour) \
7	4.69
12	0.00
32	0.30
34	0.02
40	0.24

	Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour) \
7	36.91
12	0.00
32	0.56
34	0.08
40	0.79

	Disponibilité intérieure	Exportations - Quantité \
7	5.992000e+09	0.0
12	0.000000e+00	0.0
32	3.130000e+08	0.0
34	1.300000e+07	0.0
40	5.240000e+08	0.0

	Importations - Quantité	Nourriture	Pertes	Production \
7	1.173000e+09	4.895000e+09	775000000.0	5.169000e+09
12	0.000000e+00	0.000000e+00	0.0	0.000000e+00
32	1.000000e+06	7.600000e+07	31000000.0	3.120000e+08
34	0.000000e+00	1.200000e+07	1000000.0	1.300000e+07
40	1.000000e+07	8.900000e+07	52000000.0	5.140000e+08

	Semences	Traitement	Variation de stock	Population	dispo_kcal
7	322000000.0	0.0	-350000000.0	36296113.0	4.968938e+10
12	0.0	0.0	0.0	36296113.0	0.000000e+00
32	5000000.0	0.0	0.0	36296113.0	7.622184e+08
34	0.0	0.0	0.0	36296113.0	1.088883e+08
40	22000000.0	0.0	0.0	36296113.0	9.436989e+08

```
[49]: # Affichage de la proportion d'alimentation animale
# Je me permets d'étendre la question afin de calculer la proportion de chacune
# des valeurs dans la disponibilité intérieure totale des céréales.
# Disponibilité intérieure céréales = semences + pertes + nourriture + aliments
# pour animaux + traitement + autres utilisations

# Total de la disponibilité intérieure pour les céréales
dispo_cereales = df_cereales["Disponibilité intérieure"].sum()

# Création d'une boucle for pour afficher les différentes valeurs en fonction
# des colonnes

sommes = {
    "Aliments pour animaux": 0,
    "Pertes": 0,
    "Nourriture": 0,
    "Semences": 0,
    "Traitement": 0,
    "Autres Utilisations": 0,
}

# Parcours des lignes du DF
for index, row in df_cereales.iterrows():
    # Ajout des valeurs des colonnes spécifiées aux variables de somme
    for col in sommes.keys():
        valeur = row.get(col)
        if valeur is not None:
            sommes[col] += valeur

# Affichage des résultats bruts
for col, somme in sommes.items():
    print(f"Somme de {col}: {somme}")
```

```

# Affichage du résultat (indem cellule ci dessus)
print("La disponibilité intérieure des céréales en 2017 est de", dispo_cereales)

# Calcul du pourcentage de chaque colonne
pourcentages = {}
for col, somme in sommes.items():
    pourcentages[col] = (somme / dispo_cereales) * 100

# Affichage des résultats en pourcentage
for col, pourcentage in pourcentages.items():
    print(f"Pourcentage de {col}: {pourcentage:.2f}%")

```

```

Somme de Aliments pour animaux: 859615000000.0
Somme de Pertes: 106706000000.0
Somme de Nourriture: 1020464000000.0
Somme de Semences: 67719000000.0
Somme de Traitement: 91781000000.0
Somme de Autres Utilisations: 232672000000.0
La disponibilité intérieure des céréales en 2017 est de 2378371000000.0
Pourcentage de Aliments pour animaux: 36.14%
Pourcentage de Pertes: 4.49%
Pourcentage de Nourriture: 42.91%
Pourcentage de Semences: 2.85%
Pourcentage de Traitement: 3.86%
Pourcentage de Autres Utilisations: 9.78%

```

```

[50]: import matplotlib.pyplot as plt

# Sélection des colonnes pour le camembert
colonnes_cereales = ["Aliments pour animaux", "Pertes", "Nourriture",
    ↪ "Semences", "Traitement", "Autres Utilisations"]

# Extraction des valeurs des colonnes sélectionnées
valeurs_cereales = [pourcentages[col] for col in colonnes_cereales]

# Définition des labels
labels_cereales = colonnes_cereales

# Création du graphique camembert
plt.pie(valeurs_cereales, labels=labels_cereales)

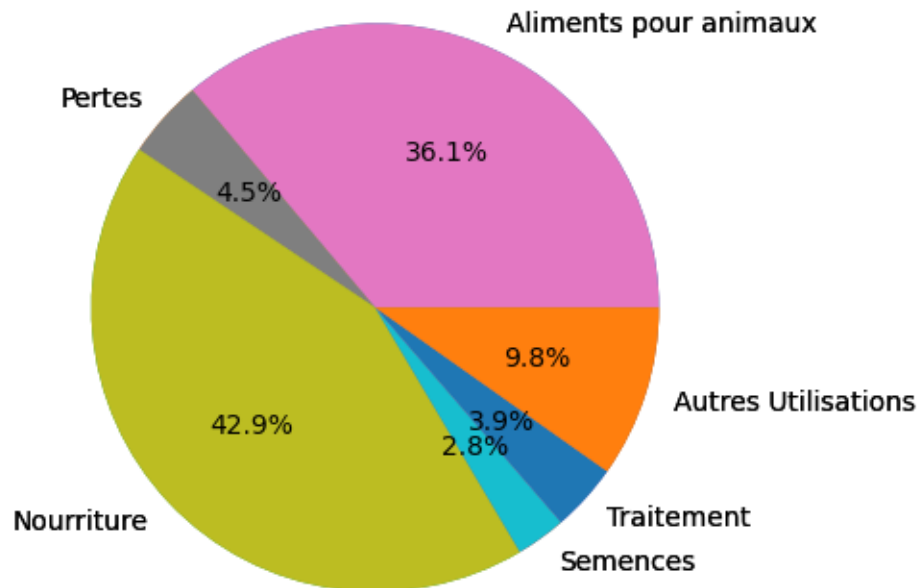
# Ajout du pourcentage dans chaque secteur
plt.pie(valeurs_cereales, labels=labels_cereales, autopct='%1.1f%%')

# Affichage du titre
plt.title("Répartition de la disponibilité mondiale des céréales en 2017")

```

```
# Affichage du graphique
plt.show()
```

Répartition de la disponibilité mondiale des céréales en 2017



3.6 - Pays avec la proportion de personnes sous-alimentée la plus forte en 2017

```
[51]: # Création de la colonne proportion par pays

# Utilisation de .loc pour créer une nouvelle colonne proportion par pays dans le DF
# le DF pop_sous_nut_2017 = (SousNutrition / Population) * 100
pop_sous_nut_2017.loc[:, "Proportion par pays"] = (pop_sous_nut_2017["SousNutrition"] / pop_sous_nut_2017["Population"]) * 100
```

C:\Users\Yassine\AppData\Local\Temp\ipykernel_6840\576008377.py:4:

SettingWithCopyWarning:

A value is trying to be set on a copy of a slice from a DataFrame.

Try using .loc[row_indexer,col_indexer] = value instead

See the caveats in the documentation: https://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/user_guide/indexing.html#returning-a-view-versus-a-copy

```
pop_sous_nut_2017.loc[:, "Proportion par pays"] = (pop_sous_nut_2017["SousNutrition"] / pop_sous_nut_2017["Population"]) * 100
```

```
[52]: # Affichage, après trie, des 10 pays où la proportion de personnes en état de
      ↪ sous-nutrition est la plus forte en 2017

      # Tri décroissant du DF pop_sous_nut_2017 par la colonne Proportion par pays
      pop_sous_nut_2017_flop = pop_sous_nut_2017.sort_values("Proportion par pays",
      ↪ ascending=False)

      # Affichage des 10 premières lignes du DF
      display(pop_sous_nut_2017_flop.head(10))
```

	Zone	Année	Population \
472	Haïti	2017	10982366.0
946	République populaire démocratique de Corée	2017	25429825.0
652	Madagascar	2017	25570512.0
622	Libéria	2017	4702226.0
604	Lesotho	2017	2091534.0
1102	Tchad	2017	15016753.0
970	Rwanda	2017	11980961.0
730	Mozambique	2017	28649018.0
1120	Timor-Leste	2017	1243258.0
4	Afghanistan	2017	36296113.0

	SousNutrition	Proportion par pays
472	5300000.0	48.259182
946	12000000.0	47.188685
652	10500000.0	41.062924
622	1800000.0	38.279742
604	800000.0	38.249438
1102	5700000.0	37.957606
970	4200000.0	35.055619
730	9400000.0	32.810898
1120	400000.0	32.173531
4	10500000.0	28.928718

3.7 - Pays qui ont le plus bénéficié d'aide alimentaire depuis 2013

```
[53]: # Calcul, par pays, du total de l'aide alimentaire

      # Regroupement du DF aide_alimentaire par Zone (pays) et calcul de la somme de
      ↪ Valeur
      aide_alimentaire_total = aide_alimentaire.groupby("Zone")["Valeur"].sum()
```

```
[54]: # Affichage, après trie, des 10 pays qui ont le plus bénéficié de l'aide
      ↪ alimentaire

      # Tri du DF aide_alimentaire_totale par la colonne valeur par ordre décroissant
      aide_alimentaire_total_top = aide_alimentaire_total.sort_values(ascending=False)
```

```
# Affichage des résultats triés
display(aide_alimentaire_total_top.head(10))
```

Zone	
République arabe syrienne	1858943000
Éthiopie	1381294000
Yémen	1206484000
Soudan du Sud	695248000
Soudan	669784000
Kenya	552836000
Bangladesh	348188000
Somalie	292678000
République démocratique du Congo	288502000
Niger	276344000

Name: Valeur, dtype: int64

3.8 - Evolution des 5 pays qui ont le plus bénéficiés de l'aide alimentaire entre 2013 et 2016

```
[55]: # Création d'un dataframe avec la zone, l'année et l'aide alimentaire puis
      ↪ groupby sur zone et année

      # Création du DF aide_ali avec les colonnes Zone, Année et Valeur du DF
      ↪ aide_alimentaire
aide_ali = aide_alimentaire[["Zone", "Année", "Valeur"]]

      # Regroupement du DF aide_ali par Zone puis par Année, puis addition des valeurs
aide_ali_groupe = aide_ali.groupby(["Zone", "Année"])["Valeur"].sum()

      # Affichage du résultat
display(aide_ali_groupe.head())
```

Zone	Année	
Afghanistan	2013	128238000
	2014	57214000
Algérie	2013	35234000
	2014	18980000
	2015	17424000

Name: Valeur, dtype: int64

```
[56]: #Création d'une liste contenant les 5 pays qui ont le plus bénéficié de l'aide
      ↪ alimentaire

      # Grouper par Zone et additionner les Valeur
aide_ali_zone = aide_ali.groupby("Zone")["Valeur"].sum()

      # Trier par valeur dans l'ordre décroissant
aide_ali_zone_desc = aide_ali_zone.sort_values(ascending=False)
```



```
# Affichage des 5 zones avec la valeur la plus élevée et leur valeur respective
top_5_zones = aide_ali_zone_desc.to_frame().reset_index().head(5)

print(top_5_zones)
```

	Zone	Valeur
0	République arabe syrienne	1858943000
1	Éthiopie	1381294000
2	Yémen	1206484000
3	Soudan du Sud	695248000
4	Soudan	669784000

```
[57]: # Filtrage sur le DF avec la liste
# Affichage des pays avec l'aide alimentaire par année

# Filtrage des données pour les 5 zones sélectionnées
zone_select = ["République arabe syrienne", "Éthiopie", "Yémen", "Soudan du Sud", "Soudan"]
aide_ali_filtre = aide_ali[aide_ali["Zone"].isin(zone_select)]

# Groupement par Zone et Année et additionner les Valeur
aide_ali_zone_annee = aide_ali_filtre.groupby(["Zone", "Année"])["Valeur"].sum()

# Afficher le résultat
print(aide_ali_zone_annee)
```

Zone	Année	Valeur
République arabe syrienne	2013	563566000
	2014	651870000
	2015	524949000
	2016	118558000
Soudan	2013	330230000
	2014	321904000
	2015	17650000
Soudan du Sud	2013	196330000
	2014	450610000
	2015	48308000
Yémen	2013	264764000
	2014	103840000
	2015	372306000
	2016	465574000
Éthiopie	2013	591404000
	2014	586624000
	2015	203266000

Name: Valeur, dtype: int64

3.9 - Pays avec le moins de disponibilité par habitant

```
[58]: #Calcul de la disponibilité en kcal par personne par jour par pays

# Regroupement du DF dispo_alimentaire par Zone
dispo_alimentaire_zone = dispo_alimentaire.groupby("Zone")

# Calcul de la somme de la disponibilité alimentaire pour chaque Zone
dispo_alimentaire_jour = dispo_alimentaire_zone["Disponibilité alimentaire_
↪(Kcal/personne/jour)"].sum()
```

```
[59]: # Affichage des 10 pays qui ont le moins de disponibilité alimentaire par_
↪personne

# Tri du DF par la colonne disponibilité alimentaire par ordre croissant
dispo_alimentaire_asc = dispo_alimentaire_jour.sort_values()

# Affichage des 10 premières lignes
display(dispo_alimentaire_asc.head(10))
```

Zone	
République centrafricaine	1879.0
Zambie	1924.0
Madagascar	2056.0
Afghanistan	2087.0
Haïti	2089.0
République populaire démocratique de Corée	2093.0
Tchad	2109.0
Zimbabwe	2113.0
Ouganda	2126.0
Timor-Leste	2129.0

Name: Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour), dtype: float64

3.10 - Pays avec le plus de disponibilité par habitant

```
[60]: # Affichage des 10 pays qui ont le plus de disponibilité alimentaire par_
↪personne

# Tri du DF par la colonne disponibilité alimentaire en ordre décroissant
dispo_alimentaire_desc = dispo_alimentaire_jour.sort_values(ascending=False)

# Affichage des 10 premières lignes
display(dispo_alimentaire_desc.head(10))
```

Zone	
Autriche	3770.0
Belgique	3737.0
Turquie	3708.0
États-Unis d'Amérique	3682.0
Israël	3610.0
Irlande	3602.0

```

Italie                3578.0
Luxembourg            3540.0
Égypte                3518.0
Allemagne             3503.0
Name: Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour), dtype: float64

```

3.11 - Exemple de la Thaïlande pour le Manioc

```

[61]: # Création d'un DF avec uniquement la zone Thaïlande

# Filtrage du nouveau DF sur la zone "Thaïlande"
df_thaïlande = dispo_ali_pop_2017[dispo_ali_pop_2017["Zone"] == "Thaïlande"]

# Affichage du nouveau DF
display(df_thaïlande)

```

	Zone	Produit	Origine	Aliments pour animaux	\
13570	Thaïlande	Abats Comestible	animale	0.0	
13571	Thaïlande	Agrumes, Autres	vegetale	0.0	
13572	Thaïlande	Alcool, non Comestible	vegetale	0.0	
13573	Thaïlande	Aliments pour enfants	vegetale	0.0	
13574	Thaïlande	Ananas	vegetale	0.0	
...	
13660	Thaïlande	Viande de Suides	animale	0.0	
13661	Thaïlande	Viande de Volailles	animale	0.0	
13662	Thaïlande	Viande, Autre	animale	0.0	
13663	Thaïlande	Vin	vegetale	0.0	
13664	Thaïlande	Épices, Autres	vegetale	0.0	

	Autres Utilisations	Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)	\
13570	0.0	3.0	
13571	0.0	0.0	
13572	358000000.0	0.0	
13573	0.0	2.0	
13574	0.0	10.0	
...	
13660	0.0	124.0	
13661	0.0	52.0	
13662	0.0	0.0	
13663	0.0	0.0	
13664	0.0	16.0	

	Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)	\
13570	1.11	
13571	0.09	
13572	0.00	
13573	0.18	
13574	10.02	
...	...	

13660	13.00
13661	13.69
13662	0.03
13663	0.12
13664	1.70

Disponibilité de matière grasse en quantité (g/personne/jour) \

13570	0.09
13571	0.00
13572	0.00
13573	0.01
13574	0.04
...	...
13660	11.83
13661	3.62
13662	0.01
13663	0.00
13664	0.30

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

13570	0.56
13571	0.00
13572	0.00
13573	0.08
13574	0.08
...	...
13660	3.92
13661	4.49
13662	0.02
13663	0.00
13664	0.43

Disponibilité intérieure Exportations - Quantité \

13570	74000000.0	5.000000e+06
13571	8000000.0	6.000000e+06
13572	358000000.0	1.100000e+08
13573	12000000.0	7.000000e+06
13574	782000000.0	1.449000e+09
...
13660	871000000.0	2.200000e+07
13661	945000000.0	5.360000e+08
13662	-92000000.0	9.600000e+07
13663	8000000.0	8.000000e+06
13664	114000000.0	4.200000e+07

	Importations - Quantité	Nourriture	Pertes	Production \
13570	33000000.0	75000000.0	0.0	4.500000e+07
13571	2000000.0	6000000.0	0.0	1.200000e+07

13572	21000000.0	0.0	0.0	4.470000e+08
13573	19000000.0	12000000.0	0.0	0.000000e+00
13574	9000000.0	671000000.0	110000000.0	2.209000e+09
...
13660	1000000.0	871000000.0	0.0	8.910000e+08
13661	11000000.0	917000000.0	28000000.0	1.470000e+09
13662	4000000.0	2000000.0	0.0	0.000000e+00
13663	16000000.0	8000000.0	0.0	0.000000e+00
13664	13000000.0	114000000.0	0.0	1.430000e+08

	Semences	Traitement	Variation de stock	Population	dispo_kcal
13570	0.0	0.0	0.0	69209810.0	2.076294e+08
13571	0.0	2000000.0	0.0	69209810.0	0.000000e+00
13572	0.0	0.0	0.0	69209810.0	0.000000e+00
13573	0.0	0.0	0.0	69209810.0	1.384196e+08
13574	0.0	0.0	13000000.0	69209810.0	6.920981e+08
...
13660	0.0	0.0	0.0	69209810.0	8.582016e+09
13661	0.0	0.0	0.0	69209810.0	3.598910e+09
13662	0.0	0.0	0.0	69209810.0	0.000000e+00
13663	0.0	0.0	0.0	69209810.0	0.000000e+00
13664	0.0	0.0	0.0	69209810.0	1.107357e+09

[95 rows x 20 columns]

```
[62]: # Calcul de la sous nutrition en Thaïlande (cette donnée est déjà dans le DF
      ↪pop_sous_nut_2017)

# Filtrage du DF pop_sous_nut_2017 sur la zone Thaïlande
df_thaïlande_sn = pop_sous_nut_2017[pop_sous_nut_2017["Zone"] == "Thaïlande"]

# Affichage du DF
display(df_thaïlande_sn)
```

	Zone	Année	Population	SousNutrition	Proportion par pays
1114	Thaïlande	2017	69209810.0	6200000.0	8.958268

```
[63]: # Calcul de la proportion des exportations de manioc en fonction de la
      ↪production

# Filtrage du DF sur le produit "manioc"
df_manioc = df_thaïlande[df_thaïlande["Produit"] == "Manioc"]

# Calcul de la proportion des exportations par rapport à la production =
      ↪(exportation / production)*100
df_manioc_proportion = (df_manioc["Exportations - Quantité"] /
      ↪df_manioc["Production"]) * 100
```

```
# Affichage du résultat
proportion = df_manioc_proportion.iloc[0]
print(f"Le taux d'exportation de manioc par rapport à sa production en_
↳ Thaïlande est de {proportion:.2f}%")
```

Le taux d'exportation de manioc par rapport à sa production en Thaïlande est de 83.41%

```
[64]: # Total de la disponibilité intérieure pour la Thaïlande

# Groupement de la zone thaïlande ; somme de la colonne disponibilité intérieure
dispo_int_thai = df_thaïlande[df_thaïlande["Zone"] == "Thaïlande"].
↳ groupby("Zone")["Disponibilité intérieure"].sum()

# division du résultat par la valeur de la colonne population
dispo_int_thai = dispo_int_thai / df_thaïlande[df_thaïlande["Zone"] ==_
↳ "Thaïlande"]["Population"].values[0]

# Afficher le résultat
print(dispo_int_thai)
```

```
Zone
Thaïlande    2284.791708
Name: Disponibilité intérieure, dtype: float64
```

```
[65]: # Calcul du nombre théorique de thaïlandais pouvant être nourris

kcal_thai_pers = (df_thaïlande["dispo_kcal"].sum()) / 2000

# Affichage du résultat
print("Le nombre théorique de thaïlandais pouvant être nourris en 2017 est de",_
↳ kcal_thai_pers)
```

Le nombre théorique de thaïlandais pouvant être nourris en 2017 est de 96374660.425

```
[66]: # Calcul de la balance commerciale de la Thaïlande = exportations - importations

# Calculer la somme de la colonne Exportation
balance_commerciale = (df_thaïlande["Exportations - Quantité"].sum()) -_
↳ (df_thaïlande["Importations - Quantité"].sum())

# Afficher le résultat
print("La balance commerciale de la Thaïlande en 2017 est de",_
↳ balance_commerciale)
```

La balance commerciale de la Thaïlande en 2017 est de 39095000000.0

Etape 6 - Analyse complémentaires

[67]: *# Rajouter en dessous, toutes les analyses complémentaires suite à la demande de*
→Mélanie :
"et toutes les infos que tu trouverais utiles pour mettre en relief les pays
→qui semblent être le plus en difficulté au niveau alimentaire"
Balance commerciale de la Thaïlande (voir cellule ci dessus)