

# Fernandes\_David\_1\_notebook\_112024

November 11, 2024

## PROJET 4 DATA ANALYST

Réalisez une étude de santé publique avec R ou Python

## 1 OBJECTIF DE CE NOTEBOOK

Bienvenue dans l'outil plébiscité par les analystes de données Jupyter.

Il s'agit d'un outil permettant de mixer et d'alterner codes, textes et graphique.

Cet outil est formidable pour plusieurs raisons:

- il permet de tester des lignes de codes au fur et à mesure de votre rédaction, de constater immédiatement le résultat d'une instruction, de la corriger si nécessaire.
- De rédiger du texte pour expliquer l'approche suivie ou les résultats d'une analyse et de le mettre en forme grâce à du code html ou plus simple avec **Markdown**
- d'agrémenter de graphiques

Pour vous aider dans vos premiers pas à l'usage de Jupyter et de Python, nous avons rédigé ce notebook en vous indiquant les instructions à suivre.

Il vous suffit pour cela de saisir le code Python répondant à l'instruction donnée.

Vous verrez de temps à autre le code Python répondant à une instruction donnée mais cela est fait pour vous aider à comprendre la nature du travail qui vous est demandée.

Et garder à l'esprit, qu'il n'y a pas de solution unique pour résoudre un problème et qu'il y a autant de résolutions de problèmes que de développeurs ;)...

Note jeremy Est ce qu'il faut faire le calcul de la sous nutrition sur les pays qu'on a ? Est ce qu'il faut faire des graphiques ? Rajouter le soja La liste des céréales est difficile a trouver ...

Etape 1 - Importation des librairies et chargement des fichiers

1.1 - Importation des librairies

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

1.2 - Chargement des fichiers Excel

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

```

#Importation du fichier dispo_alimentaire.csv
dispo_alimentaire = pd.read_csv('dispo_alimentaire.csv')

#Importation du fichier aide_alimentaire.csv
aide_alimentaire = pd.read_csv('aide_alimentaire.csv')

#Importation du fichier sous_nutrition.csv
sous_nutrition = pd.read_csv('sous_nutrition.csv')

```

Etape 2 - Analyse exploratoire des fichiers

2.1 - Analyse exploratoire du fichier population

```

[11]: #Afficher les dimensions du dataset
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)

```

[12]: #Consulter le nombre de colonnes
print("Le tableau comporte {} colonne(s)".format(population.shape[1]))

#La nature des données dans chacune des colonnes
print("\nNature des données dans chaque colonne :")
print(population.dtypes)

#Le nombre de valeurs présentes dans chacune des colonnes
print("\nNombre de valeurs présentes dans chaque colonne :")
population.count()

```

Le tableau comporte 3 colonne(s)

Nature des données dans chaque colonne :

```

Zone      object
Année     int64
Valeur    float64
dtype: object

```

Nombre de valeurs présentes dans chaque colonne :

```

[12]: Zone      1416
Année    1416
Valeur   1416
dtype: int64

```

```

[13]: #Affichage les 5 premières lignes de la table
population.head()

```

```
[13]:
```

	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

```
[14]: #Nous allons harmoniser les unités. Pour cela, nous avons décidé de multiplier la population par 1000
population['Valeur'] = population['Valeur'] * 1000

#Multiplication de la colonne valeur par 1000
population.head()
```

```
[14]:
```

	Zone	Année	Valeur
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

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

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

```
[16]:
```

	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

```
[18]: #Afficher les dimensions du dataset
print("Dimensions du dataset \ 'Dispo alimentaire' :", dispo_alimentaire.shape)
```

Dimensions du dataset 'Dispo alimentaire' : (15605, 18)

```
[19]: #Consulter le nombre de colonnes
print("Nombre de colonnes \ 'Dispo alimentaire' :", dispo_alimentaire.shape[1])
```

Nombre de colonnes 'Dispo alimentaire' : 18

```
[20]: #Affichage les 5 premières lignes de la table
dispo_alimentaire.head()
```

[20]:

	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
---	------	-----	-----	-----	-----	-----

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

```
[22]: #multiplication de toutes les lignes contenant des milliers de tonnes en Kg
dispo_alimentaire['Disponibilité intérieure'] =
    ↳dispo_alimentaire['Disponibilité intérieure'] * 1000000
dispo_alimentaire['Exportations - Quantité'] = dispo_alimentaire['Exportations_
    ↳Quantité'] * 1000000
dispo_alimentaire['Importations - Quantité'] = dispo_alimentaire['Importations_
    ↳Quantité'] * 1000000
dispo_alimentaire['Nourriture'] = dispo_alimentaire['Nourriture'] * 1000000
dispo_alimentaire['Pertes'] = dispo_alimentaire['Pertes'] * 1000000
dispo_alimentaire['Production'] = dispo_alimentaire['Production'] * 1000000
dispo_alimentaire['Semences'] = dispo_alimentaire['Semences'] * 1000000
dispo_alimentaire['Variation de stock'] = dispo_alimentaire['Variation de_
    ↳stock'] * 1000000
dispo_alimentaire['Traitement'] = dispo_alimentaire['Traitement'] * 1000000
dispo_alimentaire['Aliments pour animaux'] = dispo_alimentaire['Aliments pour_
    ↳animaux'] * 1000000
dispo_alimentaire['Autres Utilisations'] = dispo_alimentaire['Autres_
    ↳Utilisations'] * 1000000
```

```
[23]: liste = ['Disponibilité intérieure', 'Exportations - Quantité', 'Importations -
    ↳Quantité', 'Nourriture', 'Pertes', 'Production', 'Semences', 'Variation de_
    ↳stock', 'Traitement', 'Aliments pour animaux', 'Autres Utilisations']
for element in liste:
    dispo_alimentaire[element] *= 1000000
```

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

```
[24]:
```

	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	5.300000e+13	0.000000e+00	0.000000e+00	
1	4.100000e+13	2.000000e+12	4.000000e+13	
2	2.000000e+12	0.000000e+00	2.000000e+12	
3	0.000000e+00	0.000000e+00	0.000000e+00	
4	8.200000e+13	0.000000e+00	8.200000e+13	

  

	Nourriture	Pertes	Production	Semences	Traitement	\
0	5.300000e+13	0.000000e+00	5.300000e+13	0.0	0.0	
1	3.900000e+13	2.000000e+12	3.000000e+12	0.0	0.0	
2	2.000000e+12	0.000000e+00	0.000000e+00	0.0	0.0	
3	0.000000e+00	0.000000e+00	0.000000e+00	0.0	0.0	
4	8.200000e+13	0.000000e+00	0.000000e+00	0.0	0.0	

  

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

### 2.3 - Analyse exploratoire du fichier aide alimentaire

```
[26]: #Afficher les dimensions du dataset
print("Dimensions du dataset \'Aide alimentaire\' :", aide_alimentaire.shape)
```

Dimensions du dataset 'Aide alimentaire' : (1475, 4)

```
[27]: #Consulter le nombre de colonnes
print("Nombre de colonnes \'Aide alimentaire\' :", aide_alimentaire.shape[1])
```

Nombre de colonnes 'Aide alimentaire' : 4

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

```
[28]:
```

	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

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

```
[30]: #Multiplication de la colonne Aide_alimentaire qui contient des tonnes par 1000
      ↪pour avoir des kg
aide_alimentaire['Valeur'] = aide_alimentaire['Valeur'] * 1000
```

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

```
[31]:
```

	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

```
[33]: #Afficher les dimensions du dataset
print("Dimensions du dataset \'Sous nutrition\' :", sous_nutrition.shape)
```

Dimensions du dataset 'Sous nutrition' : (1218, 3)

```
[34]: #Consulter le nombre de colonnes
print("Nombre de colonnes \'Sous nutrition\' :", sous_nutrition.shape[1])
```

Nombre de colonnes 'Sous nutrition' : 3

```
[35]: #Afficher les 5 premières lignes de la table
sous_nutrition.head(5)
```

```
[35]:
```

	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

```
[36]: #Conversion de la colonne sous nutrition en numérique
sous_nutrition['Valeur'] = pd.to_numeric(sous_nutrition['Valeur'],
↳errors='coerce')
sous_nutrition.head()
```

```
[36]:
```

	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

```
[37]: #Conversion de la colonne (avec l'argument errors=coerce qui permet de
↳convertir automatiquement les lignes qui ne sont pas des nombres en NaN)

#Puis remplacement des NaN en 0
sous_nutrition.fillna(0, inplace=True)
sous_nutrition
```

```
[37]:
```

	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
...	...	...	...
1213	Zimbabwe	2013-2015	0.0
1214	Zimbabwe	2014-2016	0.0
1215	Zimbabwe	2015-2017	0.0
1216	Zimbabwe	2016-2018	0.0
1217	Zimbabwe	2017-2019	0.0

[1218 rows x 3 columns]

```
[38]: #changement du nom de la colonne Valeur par sous_nutrition
sous_nutrition.rename(columns={'Valeur': 'sous_nutrition'}, inplace=True)
```

```
[39]: #Multiplication de la colonne sous_nutrition par 1000000
sous_nutrition['sous_nutrition'] = sous_nutrition['sous_nutrition'] * 1000000
sous_nutrition
```



```
[39]:
```

	Zone	Année	sous_nutrition
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
...	...	...	...
1213	Zimbabwe	2013-2015	0.0
1214	Zimbabwe	2014-2016	0.0
1215	Zimbabwe	2015-2017	0.0
1216	Zimbabwe	2016-2018	0.0
1217	Zimbabwe	2017-2019	0.0

[1218 rows x 3 columns]

```
[40]: #Afficher les 5 premières lignes de la table
sous_nutrition.head(5)
```

```
[40]:
```

	Zone	Année	sous_nutrition
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

```
[42]: population_tmp = population.copy()
sous_nutrition_tmp = sous_nutrition.copy()

population_2017 = population_tmp[population_tmp['Année'] == 2017]
sous_nutrition_2017 = sous_nutrition_tmp[sous_nutrition_tmp['Année'] ==
↳ '2016-2018']
sous_nutrition_2017.loc[:, 'Année'] = 2017

merged_df_2017 = pd.merge(population_2017, sous_nutrition_2017, on=['Zone',
↳ 'Année'])
merged_df_2017
```

```
[42]:
```

	Zone	Année	Population	sous_nutrition
0	Afghanistan	2017	36296113.0	10500000.0
1	Afrique du Sud	2017	57009756.0	3100000.0
2	Albanie	2017	2884169.0	100000.0
3	Algérie	2017	41389189.0	1300000.0
4	Allemagne	2017	82658409.0	0.0
...	...	...	...	...
198	Venezuela (République bolivarienne du)	2017	29402484.0	8000000.0
199	Viet Nam	2017	94600648.0	6500000.0

200	Yémen	2017	27834819.0	0.0
201	Zambie	2017	16853599.0	0.0
202	Zimbabwe	2017	14236595.0	0.0

[203 rows x 4 columns]

```
[43]: #Affichage du dataset
print("Dataset joint pour l'année 2017 :")
merged_df_2017.head(10)
```

Dataset joint pour l'année 2017 :

```
[43]:
```

	Zone	Année	Population	sous_nutrition
0	Afghanistan	2017	36296113.0	10500000.0
1	Afrique du Sud	2017	57009756.0	3100000.0
2	Albanie	2017	2884169.0	100000.0
3	Algérie	2017	41389189.0	1300000.0
4	Allemagne	2017	82658409.0	0.0
5	Andorre	2017	77001.0	0.0
6	Angola	2017	29816766.0	5800000.0
7	Antigua-et-Barbuda	2017	95426.0	0.0
8	Arabie saoudite	2017	33101179.0	1600000.0
9	Argentine	2017	43937140.0	1500000.0

```
[44]: #Calcul et affichage du nombre de personnes en état de sous nutrition mondiale
      ↪ + calcul de % de la population en sous nutrition par rapport à mondiale
      ↪ (enrion 7%)
somme_sous_nutri = merged_df_2017['sous_nutrition'].sum()
print("Somme personne en sous nutrition dans le monde :")
somme_sous_nutri
```

Somme personne en sous nutrition dans le monde :

```
[44]: 535700000.0
```

```
[45]: #Calcul du nombre d'humains pouvant être nourris
total_pop = merged_df_2017['Population'].sum()
Nourris_monde = somme_sous_nutri * 100 / total_pop
Nourris_monde
```

```
[45]: 7.1011968332354165
```

3.2 - Nombre théorique de personne qui pourrait être nourries

```
[47]: #Combien mange en moyenne un être humain ? Source =>
      # 2000 kcal : Source -> https://fr.wikipedia.org/wiki/Alimentation_humaine
```

```
[48]: #On commence par faire une jointure entre le data frame population et
      ↪Dispo_alimentaire afin d'ajouter dans ce dernier la population (population
      ↪2017 /\)

merged_df_Popu_ali = dispo_alimentaire[['Zone', 'Disponibilité alimentaire
      ↪(Kcal/personne/jour)']]
merged_df_Popu_ali = merged_df_Popu_ali.groupby('Zone').sum()
merged_df_Popu_ali = pd.merge(merged_df_Popu_ali, merged_df_2017, on=("Zone"),
      ↪how='inner')
merged_df_Popu_ali = merged_df_Popu_ali[['Zone', 'Disponibilité alimentaire
      ↪(Kcal/personne/jour)', 'Population']]
```

```
[49]: #Affichage du nouveau dataframe
merged_df_Popu_ali.head()
```

```
[49]:
```

	Zone	Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)	Population
0	Afghanistan	2087.0	36296113.0
1	Afrique du Sud	3020.0	57009756.0
2	Albanie	3188.0	2884169.0
3	Algérie	3293.0	41389189.0
4	Allemagne	3503.0	82658409.0

```
[50]: #Création de la colonne dispo_kcal avec calcul des kcal disponibles
      ↪mondialement (faire la somme de la colonne total calories disponible)

merged_df_Popu_ali['dispo kcal'] = merged_df_Popu_ali['Disponibilité
      ↪alimentaire (Kcal/personne/jour)'] * merged_df_Popu_ali['Population'] * 365
merged_df_Popu_ali.head()
```

```
[50]:
```

	Zone	Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)	Population \
0	Afghanistan	2087.0	36296113.0
1	Afrique du Sud	3020.0	57009756.0
2	Albanie	3188.0	2884169.0
3	Algérie	3293.0	41389189.0
4	Allemagne	3503.0	82658409.0

  

	dispo kcal
0	2.764875e+13
1	6.284185e+13
2	3.356077e+12
3	4.974753e+13
4	1.056866e+14

```
[51]: dispo_kcal_monde = merged_df_Popu_ali['dispo kcal'].sum()
dispo_kcal_monde
```

[51]: 7635429388975815.0

```
[52]: #Calcul du nombre d'humains pouvant être nourris (%)
kcalDispo = round(((merged_df_Popu_ali["Disponibilité alimentaire (Kcal/
↪personne/jour)"] * merged_df_Popu_ali["Population"])).sum())
# 2000 : nombre de calorie moyen pour un adulte
nb_pers_nourri = round(kcalDispo/2000)

print("Le nombre théorique de personne qui pourrais être nourri est_
↪de",nb_pers_nourri,"personnes")
proportion_nourri = round(nb_pers_nourri/ total_pop *100)

print("Grace à la disponibilité de l'année 2017 nous pourrions_
↪nourrire",proportion_nourri,"% de la population mondiale en 2017")
```

Le nombre théorique de personne qui pourrais être nourri est de 10459492314 personnes

Grace à la disponibilité de l'année 2017 nous pourrions nourrire 139 % de la population mondiale en 2017

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

```
[54]: #Transfert des données avec les végétaux dans un nouveau dataframe

dispo_vege = dispo_alimentaire[['Zone', 'Origine', 'Disponibilité alimentaire_
↪(Kcal/personne/jour)']]
dispo_vege = dispo_alimentaire[dispo_alimentaire['Origine'] == 'vegetale']

pop_dispo_veg = pd.merge(dispo_vege, merged_df_Popu_ali, on=("Zone"),_
↪how='inner')
pop_dispo_veg = pop_dispo_veg[['Zone', 'Disponibilité alimentaire (Kcal/
↪personne/jour)_x', 'Population']]
pop_dispo_veg = pop_dispo_veg.rename(columns={'Disponibilité alimentaire (Kcal/
↪personne/jour)':'Disponibilité alimentaire vegetale (Kcal/personne/jour)'})
pop_dispo_veg.head()
```

```
[54]:
```

	Zone	Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)_x	Population
0	Afghanistan	1.0	36296113.0
1	Afghanistan	1.0	36296113.0
2	Afghanistan	0.0	36296113.0
3	Afghanistan	4.0	36296113.0
4	Afghanistan	0.0	36296113.0

```
[55]: #Calcul du nombre de kcal disponible pour les végétaux
pop_dispo_veg['dispo kcal'] = pop_dispo_veg['Disponibilité alimentaire (Kcal/
↪personne/jour)_x'] * pop_dispo_veg['Population'] * 365
pop_dispo_veg
```

```
[55]:
```

	Zone	Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)_x \
0	Afghanistan	1.0
1	Afghanistan	1.0
2	Afghanistan	0.0
3	Afghanistan	4.0
4	Afghanistan	0.0
...	...	...
11746	Îles Salomon	0.0
11747	Îles Salomon	0.0
11748	Îles Salomon	0.0
11749	Îles Salomon	0.0
11750	Îles Salomon	4.0

  

	Population	dispo kcal
0	36296113.0	1.324808e+10
1	36296113.0	1.324808e+10
2	36296113.0	0.000000e+00
3	36296113.0	5.299232e+10
4	36296113.0	0.000000e+00
...	...	...
11746	636039.0	0.000000e+00
11747	636039.0	0.000000e+00
11748	636039.0	0.000000e+00
11749	636039.0	0.000000e+00
11750	636039.0	9.286169e+08

[11751 rows x 4 columns]

```
[56]: #Calcul du nombre d'humains pouvant être nourris avec les végétaux
kcalDispo_veg = round(((pop_dispo_veg['Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/
↪jour)_x'] * pop_dispo_veg["Population"])).sum())
# 2500 : nombre de calorie moyen pour un adulte
nb_pers_nourri_veg = round(kcalDispo_veg/2500)

print("Le nombre théorique de personne qui pourrais etre nourri, seulement_
↪grace à la disponibilité alimentaire des produits végétaux, est_
↪de",nb_pers_nourri_veg,"personnes")

proportion_nourri_veg = round((nb_pers_nourri_veg/total_pop)*100)

print("Grace à la disponibilité alimentaire des produits végétaux de l'année_
↪2017 nous pourrions nourrir {:.2f} % de la population mondiale en 2017".
↪format(proportion_nourri_veg))
```

Le nombre théorique de personne qui pourrais etre nourri, seulement grace à la disponibilité alimentaire des produits végétaux, est de 6904305685 personnes  
 Grace à la disponibilité alimentaire des produits végétaux de l'année 2017 nous pourrions nourrir 92.00 % de la population mondiale en 2017

### 3.4 - Utilisation de la disponibilité intérieure

```
[58]: #Calcul de la disponibilité totale
dispo_totale = round(dispo_alimentaire['Disponibilité intérieure'].sum())
dispo_totale
```

```
[58]: 9848994000000000000
```

```
[59]: #création d'une boucle for pour afficher les différentes valeurs en fonction
      ↪ des colonnes aliments pour animaux, pertes, nourritures,

liste_col = ['Aliments pour animaux', 'Pertes', 'Nourriture']
for element in liste_col:
    print('Proportion de',element, "{:.2f}".format(dispo_alimentaire[element].
      ↪sum() * 100 / dispo_totale), '%')
```

Proportion de Aliments pour animaux 13.24 %

Proportion de Pertes 4.61 %

Proportion de Nourriture 49.51 %

### 3.5 - Utilisation des céréales

```
[61]: #Création d'une liste avec toutes les variables
cereales = ['Blé', 'Riz (Eq Blanchi)', 'Orge', 'Maïs' , 'Seigle', 'Avoine',
      ↪ 'Millet' , 'Sorgho', 'Céréales, Autres']
print(cereales)
```

```
['Blé', 'Riz (Eq Blanchi)', 'Orge', 'Maïs', 'Seigle', 'Avoine', 'Millet',
'Sorgho', 'Céréales, Autres']
```

```
[62]: #Création d'un dataframe avec les informations uniquement pour ces céréales
cereales_dispo_al = dispo_alimentaire.loc[dispo_alimentaire["Produit"].
      ↪isin(cereales)]
cereales_dispo_al
```

```
[62]:
```

	Zone	Produit	Origine	Aliments pour animaux \
7	Afghanistan	Blé	vegetale	0.000000e+00
12	Afghanistan	Céréales, Autres	vegetale	0.000000e+00
32	Afghanistan	Maïs	vegetale	2.000000e+14
34	Afghanistan	Millet	vegetale	0.000000e+00
40	Afghanistan	Orge	vegetale	3.600000e+14
...	...	...	...	...
15545	Îles Salomon	Céréales, Autres	vegetale	0.000000e+00
15568	Îles Salomon	Maïs	vegetale	0.000000e+00
15575	Îles Salomon	Orge	vegetale	0.000000e+00
15591	Îles Salomon	Riz (Eq Blanchi)	vegetale	0.000000e+00
15593	Îles Salomon	Sorgho	vegetale	0.000000e+00

	Autres Utilisations	Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour) \
7	0.000000e+00	1369.0
12	0.000000e+00	0.0
32	0.000000e+00	21.0
34	0.000000e+00	3.0
40	0.000000e+00	26.0
...	...	...
15545	0.000000e+00	0.0
15568	0.000000e+00	1.0
15575	0.000000e+00	0.0
15591	1.200000e+13	623.0
15593	0.000000e+00	0.0

	Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an) \
7	160.23
12	0.00
32	2.50
34	0.40
40	2.92
...	...
15545	0.00
15568	0.15
15575	0.07
15591	63.76
15593	0.00

	Disponibilité de matière grasse en quantité (g/personne/jour) \
7	4.69
12	0.00
32	0.30
34	0.02
40	0.24
...	...
15545	0.00
15568	0.01
15575	0.00
15591	1.36
15593	0.00

	Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour) \
7	36.91
12	0.00
32	0.56
34	0.08
40	0.79
...	...
15545	0.00

15568	0.03
15575	0.01
15591	10.90
15593	0.00

	Disponibilité intérieure	Exportations - Quantité \
7	5.992000e+15	0.0
12	0.000000e+00	0.0
32	3.130000e+14	0.0
34	1.300000e+13	0.0
40	5.240000e+14	0.0
...	...	...
15545	0.000000e+00	0.0
15568	0.000000e+00	0.0
15575	1.000000e+12	0.0
15591	4.900000e+13	0.0
15593	0.000000e+00	0.0

	Importations - Quantité	Nourriture	Pertes	Production \
7	1.173000e+15	4.895000e+15	7.750000e+14	5.169000e+15
12	0.000000e+00	0.000000e+00	0.000000e+00	0.000000e+00
32	1.000000e+12	7.600000e+13	3.100000e+13	3.120000e+14
34	0.000000e+00	1.200000e+13	1.000000e+12	1.300000e+13
40	1.000000e+13	8.900000e+13	5.200000e+13	5.140000e+14
...	...	...	...	...
15545	0.000000e+00	0.000000e+00	0.000000e+00	0.000000e+00
15568	0.000000e+00	0.000000e+00	0.000000e+00	0.000000e+00
15575	1.000000e+12	0.000000e+00	0.000000e+00	0.000000e+00
15591	4.700000e+13	3.600000e+13	1.000000e+12	3.000000e+12
15593	0.000000e+00	0.000000e+00	0.000000e+00	0.000000e+00

	Semences	Traitement	Variation de stock
7	3.220000e+14	0.000000e+00	-3.500000e+14
12	0.000000e+00	0.000000e+00	0.000000e+00
32	5.000000e+12	0.000000e+00	0.000000e+00
34	0.000000e+00	0.000000e+00	0.000000e+00
40	2.200000e+13	0.000000e+00	0.000000e+00
...	...	...	...
15545	0.000000e+00	0.000000e+00	0.000000e+00
15568	0.000000e+00	0.000000e+00	0.000000e+00
15575	0.000000e+00	1.000000e+12	0.000000e+00
15591	0.000000e+00	0.000000e+00	0.000000e+00
15593	0.000000e+00	0.000000e+00	0.000000e+00

[1497 rows x 18 columns]



```
[63]: #Affichage de la proportion d'alimentation humaine
alim_animale = round(cereales_dispo_ali['Aliments pour animaux'].sum())
alim_hum = round(cereales_dispo_ali['Autres Utilisations'].sum())
alim_total = alim_hum + alim_animale
pourc_alim_hum = alim_hum / (alim_total) * 100
print("La proportion de céréale visant à l'alimentation humaine est de ",
      ↪pourc_alim_hum , "% de la population mondiale en 2017")
```

La proportion de céréale visant à l'alimentation humaine est de  
21.18400609209237 % de la population mondiale en 2017

```
[64]: #Affichage de la proportion d'alimentation animale
pourc_alim_animal = alim_animale / (alim_total) * 100

print("La proportion de céréale visant à l'alimentation animale est de",
      ↪pourc_alim_animal, "% de la population mondiale en 2017")
```

La proportion de céréale visant à l'alimentation animale est de  
78.81599390790764 % de la population mondiale en 2017

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

```
[66]: #Création de la colonne proportion par pays
population_tmp = population.copy()
sous_nutrition_tmp = sous_nutrition.copy()

population_2017 = population_tmp[population_tmp['Année'] == 2017]
sous_nutrition_2017 = sous_nutrition_tmp[sous_nutrition_tmp['Année'] ==
      ↪'2016-2018']
sous_nutrition_2017.loc[:, 'Année'] = 2017

merged_df_2017 = pd.merge(population_2017, sous_nutrition_2017, on=['Zone',
      ↪'Année'])

merged_df_2017['proportion sous nutrition'] = merged_df_2017['sous_nutrition'] /
      ↪merged_df_2017['Population'] * 100
merged_df_2017
```

```
[66]:
```

	Zone	Année	Population	sous_nutrition \
0	Afghanistan	2017	36296113.0	10500000.0
1	Afrique du Sud	2017	57009756.0	3100000.0
2	Albanie	2017	2884169.0	100000.0
3	Algérie	2017	41389189.0	1300000.0
4	Allemagne	2017	82658409.0	0.0
..	...	...	...	...
198	Venezuela (République bolivarienne du)	2017	29402484.0	8000000.0
199	Viet Nam	2017	94600648.0	6500000.0
200	Yémen	2017	27834819.0	0.0

201	Zambie	2017	16853599.0	0.0
202	Zimbabwe	2017	14236595.0	0.0

	proportion sous nutrition
0	28.928718
1	5.437666
2	3.467203
3	3.140917
4	0.000000
..	...
198	27.208586
199	6.870989
200	0.000000
201	0.000000
202	0.000000

[203 rows x 5 columns]

```
[67]: #affichage après trie des 10 pires pays
Pire_pays = merged_df_2017.sort_values(by='proportion sous nutrition',
↪ascending=False)
Pire_pays.head(10)
```

```
[67]:
```

	Zone	Année	Population \
78	Haïti	2017	10982366.0
157	République populaire démocratique de Corée	2017	25429825.0
108	Madagascar	2017	25570512.0
103	Libéria	2017	4702226.0
100	Lesotho	2017	2091534.0
183	Tchad	2017	15016753.0
161	Rwanda	2017	11980961.0
121	Mozambique	2017	28649018.0
186	Timor-Leste	2017	1243258.0
0	Afghanistan	2017	36296113.0

	sous_nutrition	proportion sous nutrition
78	5300000.0	48.259182
157	12000000.0	47.188685
108	10500000.0	41.062924
103	1800000.0	38.279742
100	800000.0	38.249438
183	5700000.0	37.957606
161	4200000.0	35.055619
121	9400000.0	32.810898
186	400000.0	32.173531
0	10500000.0	28.928718

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

```
[69]: #calcul du total de l'aide alimentaire par pays
aide = aide_alimentaire[['Zone', 'Valeur']].groupby('Zone').sum()
aide
```

```
[69]:
```

	Valeur
Zone	
Afghanistan	185452000
Algérie	81114000
Angola	5014000
Bangladesh	348188000
Bhoutan	2666000
...	...
Zambie	3026000
Zimbabwe	62570000
Égypte	1122000
Équateur	1362000
Éthiopie	1381294000

[76 rows x 1 columns]

```
[70]: #affichage après trie des 10 pays qui ont bénéficié le plus de l'aide_
      ↪ alimentaire
aide.sort_values(by=['Valeur'], ascending=False).head(10)
```

```
[70]:
```

	Valeur
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

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

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

aide2 = aide_alimentaire[['Zone', 'Année', 'Valeur']].groupby(["Zone", "Année"]).
      ↪ sum().reset_index()
aide2
```

```
[72]:
```

	Zone	Année	Valeur
0	Afghanistan	2013	128238000

1	Afghanistan	2014	57214000
2	Algérie	2013	35234000
3	Algérie	2014	18980000
4	Algérie	2015	17424000
..	...	...	...
223	Égypte	2013	1122000
224	Équateur	2013	1362000
225	Éthiopie	2013	591404000
226	Éthiopie	2014	586624000
227	Éthiopie	2015	203266000

[228 rows x 3 columns]

```
[73]: Top5Aide_liste = ['République arabe syrienne', 'Éthiopie', 'Yémen', 'Soudan du Sud', 'Soudan']
Top5Aide_liste
```

```
[73]: ['République arabe syrienne', 'Éthiopie', 'Yémen', 'Soudan du Sud', 'Soudan']
```

```
[74]: #On filtre sur le dataframe avec notre liste
aide_filtre = aide2.loc[aide2['Zone'].isin(Top5Aide_liste),:]

aide_filtre
```

```
[74]:
```

	Zone	Année	Valeur
157	République arabe syrienne	2013	563566000
158	République arabe syrienne	2014	651870000
159	République arabe syrienne	2015	524949000
160	République arabe syrienne	2016	118558000
189	Soudan	2013	330230000
190	Soudan	2014	321904000
191	Soudan	2015	17650000
192	Soudan du Sud	2013	196330000
193	Soudan du Sud	2014	450610000
194	Soudan du Sud	2015	48308000
214	Yémen	2013	264764000
215	Yémen	2014	103840000
216	Yémen	2015	372306000
217	Yémen	2016	465574000
225	Éthiopie	2013	591404000
226	Éthiopie	2014	586624000
227	Éthiopie	2015	203266000

```
[75]: # Affichage des pays avec l'aide alimentaire par année
```

### 3.9 - Pays avec le moins de disponibilité par habitant

```
[77]: #Calcul de la disponibilité en kcal par personne par jour par pays
dispo = dispo_alimentaire.groupby('Zone')['Disponibilité alimentaire (Kcal/
↳personne/jour)'].sum()
DFdispo = pd.DataFrame(dispo, columns = ['Disponibilité alimentaire (Kcal/
↳personne/jour)'])
DFdispo
```

```
[77]:                                     Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)
Zone
Afghanistan                                     2087.0
Afrique du Sud                                 3020.0
Albanie                                         3188.0
Algérie                                         3293.0
Allemagne                                     3503.0
...
Émirats arabes unis                           3275.0
Équateur                                       2346.0
États-Unis d'Amérique                         3682.0
Éthiopie                                       2129.0
Îles Salomon                                 2383.0

[174 rows x 1 columns]
```

```
[78]: #Affichage des 10 pays qui ont le moins de dispo alimentaire par personne
pays_moins_dispo = DFdispo.sort_values(by=['Disponibilité alimentaire (Kcal/
↳personne/jour)'], ascending=True).head(10)
pays_moins_dispo
```

```
[78]:                                     Disponibilité alimentaire
(Kcal/personne/jour)
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

```

### 3.10 - Pays avec le plus de disponibilité par habitant

```

[80]: #Affichage des 10 pays qui ont le plus de dispo alimentaire par personne
pays_plus_dispo = DFdispo.sort_values(by=['Disponibilité alimentaire (Kcal/
↳personne/jour)'], ascending=False).head(10)
pays_plus_dispo

```

```

[80]:                                     Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)
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

```

### 3.11 - Exemple de la Thaïlande pour le Manioc

```

[82]: #création d'un dataframe avec uniquement la Thaïlande

dispo_thaï = dispo_alimentaire[dispo_alimentaire['Zone'] == 'Thaïlande']
dispo_thaï_produit = dispo_thaï.groupby('Produit').sum().reset_index()
dispo_thaï_produit

```

```

[82]:
   Produit      Zone  Origine  Aliments pour animaux \
0  Abats Comestible  Thaïlande  animale                0.0
1  Agrumes, Autres  Thaïlande  vegetale                0.0
2  Alcool, non Comestible  Thaïlande  vegetale                0.0
3  Aliments pour enfants  Thaïlande  vegetale                0.0
4  Ananas  Thaïlande  vegetale                0.0
..      ...      ...      ...      ...
90  Viande de Suides  Thaïlande  animale                0.0
91  Viande de Volailles  Thaïlande  animale                0.0
92  Viande, Autre  Thaïlande  animale                0.0
93  Vin  Thaïlande  vegetale                0.0
94  Épices, Autres  Thaïlande  vegetale                0.0

Autres Utilisations  Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour) \
0  0.000000e+00  3.0

```

1	0.000000e+00	0.0
2	3.580000e+14	0.0
3	0.000000e+00	2.0
4	0.000000e+00	10.0
..	...	...
90	0.000000e+00	124.0
91	0.000000e+00	52.0
92	0.000000e+00	0.0
93	0.000000e+00	0.0
94	0.000000e+00	16.0

Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an) \

0	1.11
1	0.09
2	0.00
3	0.18
4	10.02
..	...
90	13.00
91	13.69
92	0.03
93	0.12
94	1.70

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

0	0.09
1	0.00
2	0.00
3	0.01
4	0.04
..	...
90	11.83
91	3.62
92	0.01
93	0.00
94	0.30

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

0	0.56
1	0.00
2	0.00
3	0.08
4	0.08
..	...
90	3.92
91	4.49
92	0.02

```

93                                     0.00
94                                     0.43

```

```

      Disponibilité intérieure  Exportations - Quantité \
0          7.400000e+13          5.000000e+12
1          8.000000e+12          6.000000e+12
2          3.580000e+14          1.100000e+14
3          1.200000e+13          7.000000e+12
4          7.820000e+14          1.449000e+15
..          ...
90          8.710000e+14          2.200000e+13
91          9.450000e+14          5.360000e+14
92         -9.200000e+13          9.600000e+13
93          8.000000e+12          8.000000e+12
94          1.140000e+14          4.200000e+13

```

```

      Importations - Quantité  Nourriture      Pertes      Production \
0          3.300000e+13  7.500000e+13  0.000000e+00  4.500000e+13
1          2.000000e+12  6.000000e+12  0.000000e+00  1.200000e+13
2          2.100000e+13  0.000000e+00  0.000000e+00  4.470000e+14
3          1.900000e+13  1.200000e+13  0.000000e+00  0.000000e+00
4          9.000000e+12  6.710000e+14  1.100000e+14  2.209000e+15
..          ...
90          1.000000e+12  8.710000e+14  0.000000e+00  8.910000e+14
91          1.100000e+13  9.170000e+14  2.800000e+13  1.470000e+15
92          4.000000e+12  2.000000e+12  0.000000e+00  0.000000e+00
93          1.600000e+13  8.000000e+12  0.000000e+00  0.000000e+00
94          1.300000e+13  1.140000e+14  0.000000e+00  1.430000e+14

```

```

      Semences      Traitement  Variation de stock
0          0.0  0.000000e+00          0.000000e+00
1          0.0  2.000000e+12          0.000000e+00
2          0.0  0.000000e+00          0.000000e+00
3          0.0  0.000000e+00          0.000000e+00
4          0.0  0.000000e+00          1.300000e+13
..          ...
90          0.0  0.000000e+00          0.000000e+00
91          0.0  0.000000e+00          0.000000e+00
92          0.0  0.000000e+00          0.000000e+00
93          0.0  0.000000e+00          0.000000e+00
94          0.0  0.000000e+00          0.000000e+00

```

```
[95 rows x 18 columns]
```

```

[83]: #Calcul de la sous nutrition en Thaïlande
sous_nutrition_thai = merged_df_2017[merged_df_2017['Zone'] == 'Thaïlande']
sous_nutrition_thai

```



```
[83]:      Zone Année  Population  sous_nutrition  proportion sous nutrition
185  Thaïlande  2017  69209810.0      6200000.0      8.958268
```

```
[84]: # On calcule la proportion exportée en fonction de la proportion
Thai_manioc = dispo_thai_produit[dispo_thai_produit['Produit'] == 'Manioc']
export_thai = Thai_manioc['Exportations - Quantité'].sum() * 100 /
    ↪(Thai_manioc['Production'].sum())
print("La proportion de manioc exportée par la Thaïlande en fonction de sa
    ↪production est de {:.2f} %".format(export_thai))
```

La proportion de manioc exportée par la Thaïlande en fonction de sa production est de 83.41 %

Étape 6 - Analyse complémentaires

```
[86]: #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"
```

```
[87]: Thai_manioc
```

```
[87]:  Produit      Zone  Origine  Aliments pour animaux  Autres Utilisations \
50  Manioc  Thaïlande  vegetale      1.800000e+15      2.081000e+15

    Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour) \
50                                     40.0

    Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an) \
50                                     13.0

    Disponibilité de matière grasse en quantité (g/personne/jour) \
50                                     0.05

    Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour) \
50                                     0.14

    Disponibilité intérieure  Exportations - Quantité \
50      6.264000e+15      2.521400e+16

    Importations - Quantité  Nourriture      Pertes  Production \
50      1.250000e+15  8.710000e+14  1.511000e+15  3.022800e+16

    Semences  Traitement  Variation de stock
50      0.0      0.0      0.0
```

```
[ ]:
```