

Projet4 Étude sur l'alimentation dans le monde

October 30, 2023

<h1>Étude sur l'alimentation dans le monde</h1>

<h2 style="font-weight: bold; color: #001F3F;">Etape 1 - Importation des librairies et chargement des fichiers</h2>

1.1 - Importation des librairies

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

1.2 - Chargement des fichiers Excel

```
[633]: #Importation du fichier population.csv
population = pd.read_csv('/Users/Bouboule/Documents/population.csv')

#Importation du fichier dispo_alimentaire.csv
dispoAlimentaire = pd.read_csv('/Users/Bouboule/Documents/dispo_alimentaire.
↪csv')

#Importation du fichier aide_alimentaire.csv
aideAlimentaire = pd.read_csv('/Users/Bouboule/Documents/aide_alimentaire.csv')

#Importation du fichier sous_nutrition.csv
sousNutrition = pd.read_csv('/Users/Bouboule/Documents/sous_nutrition.csv')
```

<h2 style="font-weight: bold; color: #001F3F;">Etape 2 - Analyse exploratoire des fichiers</h2>

2.1 - Analyse exploratoire du fichier population

```
[634]: #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)

```
[635]: #Consulter le nombre de colonnes
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

```

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

```
[636]:
      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

```

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

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

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

```
[639]:
      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

```
[640]: #Afficher les dimensions du dataset
print("Le tableau comporte {} observation(s) ou article(s)".
      ↪format(dispoAlimentaire.shape[0]))
print("Le tableau comporte {} colonne(s)".format(dispoAlimentaire.shape[1]))
```

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

```
[641]: #Consulter le nombre de colonnes
dispoAlimentaire.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

```
[642]: # Remplacement des NaN par 0
dispoAlimentaire.fillna(0, inplace=True)
```

```
[643]: dispoAlimentaire.info
```

```

[643]: <bound method DataFrame.info of

```

	Origine	Aliments pour animaux \	Zone	Produit
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
...
15600	Îles Salomon	Viande de Suides	animale	0.0
15601	Îles Salomon	Viande de Volailles	animale	0.0
15602	Îles Salomon	Viande, Autre	animale	0.0
15603	Îles Salomon	Vin	vegetale	0.0
15604	Îles Salomon	Épices, Autres	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
...
15600	0.0	45.0
15601	0.0	11.0
15602	0.0	0.0
15603	0.0	0.0
15604	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
...	...
15600	4.70
15601	3.34
15602	0.06
15603	0.07
15604	0.48

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

15600	4.28
15601	0.69
15602	0.00
15603	0.00
15604	0.21

	Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour) \
0	0.77
1	0.02
2	0.03
3	0.00
4	0.05
...	...
15600	1.41
15601	1.14
15602	0.04
15603	0.00
15604	0.15

	Disponibilité intérieure	Exportations - Quantité \
0	53.0	0.0
1	41.0	2.0
2	2.0	0.0
3	0.0	0.0
4	82.0	0.0
...
15600	3.0	0.0
15601	2.0	0.0
15602	0.0	0.0
15603	0.0	0.0
15604	0.0	0.0

	Importations - Quantité	Nourriture	Pertes	Production	Semences \
0	0.0	53.0	0.0	53.0	0.0
1	40.0	39.0	2.0	3.0	0.0
2	2.0	2.0	0.0	0.0	0.0
3	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0
4	82.0	82.0	0.0	0.0	0.0
...
15600	0.0	3.0	0.0	2.0	0.0
15601	2.0	2.0	0.0	0.0	0.0
15602	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0
15603	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0
15604	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0

	Traitement	Variation de stock
0	0.0	0.0

```

1          0.0          0.0
2          0.0          0.0
3          0.0          0.0
4          0.0          0.0
...
15600      0.0          0.0
15601      0.0          0.0
15602      0.0          0.0
15603      0.0          0.0
15604      0.0          0.0

```

[15605 rows x 18 columns]>

```

[644]: # Multiplication des colonnes par 1000000
colonne_tonne = ['Aliments pour animaux', 'Autres Utilisations', 'Disponibilité_
↳intérieure', 'Exportations - Quantité', 'Importations - Quantité',_
↳'Nourriture', 'Pertes', 'Production', 'Semences', 'Traitement', 'Variation_
↳de stock']
for i in colonne_tonne:
    dispoAlimentaire[i]*= 1000000

```

```

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

```

```

[645]:      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

```
[646]: #Afficher les dimensions du dataset
print("Le tableau comporte {} observation(s) ou article(s)".
      ↪format(aideAlimentaire.shape[0]))
print("Le tableau comporte {} colonne(s)".format(aideAlimentaire.shape[1]))
```

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

Le tableau comporte 4 colonne(s)

```
[647]: #Consulter le nombre de colonnes
aideAlimentaire.info
```

```
[647]: <bound method DataFrame.info of
Produit  Valeur  Pays bénéficiaire  Année
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
...          ...          ...          ...          ...
1470      Zimbabwe    2015  Mélanges et préparations    96
```

1471	Zimbabwe	2013	Non-céréales	5022
1472	Zimbabwe	2014	Non-céréales	2310
1473	Zimbabwe	2015	Non-céréales	306
1474	Zimbabwe	2013	Riz, total	64

[1475 rows x 4 columns]>

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

```
[648]: 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
```

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

```
[650]: #changement du nom de la colonne Valeur bénéficiaire par Aide_alimentaire
aideAlimentaire.rename(columns={'Valeur':'Aide_alimentaire'}, inplace=True)
#Multiplication de la colonne Aide_alimentaire qui contient des tonnes par 1000
↳pour avoir des kg
aideAlimentaire['Aide_alimentaire'] *=1000
```

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

```
[651]: Zone  Année      Produit  Aide_alimentaire
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
```

2.4 - Analyse exploratoire du fichier sous nutrition

```
[652]: #Afficher les dimensions du dataset
print("Le tableau comporte {} observation(s) ou article(s)".
      ↳format(sousNutrition.shape[0]))
print("Le tableau comporte {} colonne(s)".format(sousNutrition.shape[1]))
```

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

Le tableau comporte 3 colonne(s)

```
[653]: #Consulter le nombre de colonnes
sousNutrition.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
```

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

```
[654]:
```

	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

```
[655]: #Conversion de la colonne
sousNutrition['Valeur'] = pd.to_numeric(sousNutrition['Valeur'],
↳errors='coerce')
#Puis remplacement des NaN en 0
sousNutrition = sousNutrition.fillna(0)
```

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

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

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

```
[658]:
```

	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

<h2 style="font-weight: bold; color: #001F3F;">Etape 2 - Analyse</h2>

3.1 - Proportion de personnes en sous nutrition

```
[659]: #jointure & filtrage
```

```

nombre_sous_nutrition = pd.merge(population.loc[population['Année'] == 2017, ["Zone", "Population"]],
                                sousNutrition.loc[sousNutrition['Année'] == '2016-2018', ["Zone", "sous_nutrition"]],
                                on='Zone')
print(nombre_sous_nutrition)

```

	Zone	Population	sous_nutrition
0	Afghanistan	36296113.0	10500000.0
1	Afrique du Sud	57009756.0	3100000.0
2	Albanie	2884169.0	100000.0
3	Algérie	41389189.0	1300000.0
4	Allemagne	82658409.0	0.0
..
198	Venezuela (République bolivarienne du)	29402484.0	8000000.0
199	Viet Nam	94600648.0	6500000.0
200	Yémen	27834819.0	0.0
201	Zambie	16853599.0	0.0
202	Zimbabwe	14236595.0	0.0

[203 rows x 3 columns]

```

[660]: # Calculer la proportion de personnes en sous-nutrition par rapport à la
        population totale
proportion_sous_nutrition = (nombre_sous_nutrition['sous_nutrition'].sum()) /
        (nombre_sous_nutrition['Population'].sum()) * 100
total_sous_nutrition = nombre_sous_nutrition['sous_nutrition'].sum()

print("Nombre total de personnes en sous-nutrition : {:.0f} millions".
      format(total_sous_nutrition))
print("Proportion de personnes en sous-nutrition par rapport à la population
      totale : {:.2f}%".format(proportion_sous_nutrition))

```

Nombre total de personnes en sous-nutrition : 535700000 millions

Proportion de personnes en sous-nutrition par rapport à la population totale : 7.10%

3.2 - Nombre théorique de personne qui pourrait être nourries

```

[661]: #moyenne calorique que doit consommer un être humain par jour
moyenneKcal = 2250

```

```

[662]: #Jointure de la table population filtré par l'année 2017 et agregation de
        dispoAlimentaire
dispo_alimentaire2017 = pd.merge(
    population.loc[population['Année'] == 2017, ["Zone", "Population"]],
    dispoAlimentaire.groupby('Zone')['Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/
        jour)'].sum().reset_index(),

```

```

    on='Zone'
)

```

```

[663]: #Création de la colonne dispo_kcal avec calcul des kcal disponibles mondialement
dispo_alimentaire2017['dispo_kcal'] = dispo_alimentaire2017['Disponibilité_
↳alimentaire (Kcal/personne/jour)'] * dispo_alimentaire2017['Population']*365

```

```

[664]: #Calcul du nombre d'humains pouvant être nourris
total_humain = round(dispo_alimentaire2017['dispo_kcal'].sum() / (365*
↳moyenneKcal))
# Proportion d'êtres humains pouvant être nourris avec la disponibilité_
↳alimentaire totale
proportion_nourris = total_humain *100 / (population.loc[population['Année'] ==
↳2017, 'Population'].sum())

print("Le total de disponibilité alimentaire disponible au total est de {:.2f}
↳Kcal.".format(dispo_alimentaire2017['dispo_kcal'].sum()))
print("Cela pourrait nourrir environ", round(total_humain), "êtres humains.")
print("La proportion d'êtres humains pouvant être nourris avec la disponibilité_
↳alimentaire totale est d'environ", round(proportion_nourris, 2), "% de la
↳population mondiale.")

```

Le total de disponibilité alimentaire disponible au total est de 7635429388975815.00 Kcal.

Cela pourrait nourrir environ 9297326501 êtres humains.

La proportion d'êtres humains pouvant être nourris avec la disponibilité alimentaire totale est d'environ 123.17 % de la population mondiale.

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

```

[665]: #Transfert des données avec les végétaux dans un nouveau dataframe
dispoAlimentaire_vegetaux = pd.merge(
    population.loc[population['Année'] == 2017, ["Zone", "Population"]],
    dispoAlimentaire[dispoAlimentaire['Origine'] == 'vegetale'].
↳groupby('Zone')['Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)'].sum().
↳reset_index(),
    on='Zone'
)
#Ajout de la colonne dispo_kcal
dispoAlimentaire_vegetaux['dispo_kcal'] =
↳dispoAlimentaire_vegetaux['Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)']
↳* dispoAlimentaire_vegetaux['Population']*365
print(dispoAlimentaire_vegetaux)

```

	Zone	Population \
0	Afghanistan	36296113.0
1	Afrique du Sud	57009756.0
2	Albanie	2884169.0

3	Algérie	41389189.0
4	Allemagne	82658409.0
..
167	Venezuela (République bolivarienne du)	29402484.0
168	Viet Nam	94600648.0
169	Yémen	27834819.0
170	Zambie	16853599.0
171	Zimbabwe	14236595.0

	Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)	dispo_kcal
0	1871.0	2.478716e+13
1	2533.0	5.270808e+13
2	2203.0	2.319146e+12
3	2915.0	4.403706e+13
4	2461.0	7.424916e+13
..
167	2157.0	2.314872e+13
168	2169.0	7.489391e+13
169	2028.0	2.060389e+13
170	1818.0	1.118354e+13
171	1935.0	1.005495e+13

[172 rows x 4 columns]

```
[666]: #Calcul du nombre de kcal disponible pour les végétaux
total_kcal = dispoAlimentaire_vegetaux['dispo_kcal'].sum()
print("Le total de disponibilité alimentaire pour les végétaux disponible est de", total_kcal, "Kcal.")
```

Le total de disponibilité alimentaire pour les végétaux disponible est de 6300178937197865.0 Kcal.

```
[667]: #Calcul du nombre d'humains pouvant être nourris
total_humain = round(dispoAlimentaire_vegetaux['dispo_kcal'].sum() / (365*moyenneKcal))
# Proportion d'êtres humains pouvant être nourris avec la disponibilité alimentaire totale
proportion_nourris = total_humain *100 / (population.loc[population['Année'] == 2017, 'Population'].sum())

print("Cela pourrait nourrir environ", round(total_humain), "êtres humains.")
print("La proportion d'êtres humains pouvant être nourris avec la disponibilité alimentaire végétale est d'environ", round(proportion_nourris, 2), "% de la population mondiale.")
```

Cela pourrait nourrir environ 7671450761 êtres humains.

La proportion d'êtres humains pouvant être nourris avec la disponibilité alimentaire végétale est d'environ 101.63 % de la population mondiale.

3.4 - Utilisation de la disponibilité intérieure

```
[668]: #Calcul de la disponibilité totale
total_dispo_interieure = dispoAlimentaire['Disponibilité intérieure'].sum()
print("Le total de disponibilité alimentaire disponible au total est de",
      total_dispo_interieure, "Kg")
```

Le total de disponibilité alimentaire disponible au total est de 9848994000000.0 Kg

```
[669]: # Boucle for pour parcourir les colonnes
for colonne in ['Aliments pour animaux', 'Pertes', 'Nourriture', 'Semences',
               'Traitement', 'Autres Utilisations']:
    somme_dispo_interieure = round(dispoAlimentaire[colonne].sum()*100 /
    total_dispo_interieure,2)
    print(f"Somme totale de la disponibilité intérieure pour '{colonne}':
    {somme_dispo_interieure} kcal", "%")
```

Somme totale de la disponibilité intérieure pour ':Aliments pour animaux':13.24 kcal %

Somme totale de la disponibilité intérieure pour ':Pertes':4.61 kcal %

Somme totale de la disponibilité intérieure pour ':Nourriture':49.51 kcal %

Somme totale de la disponibilité intérieure pour ':Semences':1.57 kcal %

Somme totale de la disponibilité intérieure pour ':Traitement':22.38 kcal %

Somme totale de la disponibilité intérieure pour ':Autres Utilisations':8.78 kcal %

3.5 - Utilisation des céréales

```
[670]: # Création d'une liste avec toutes les variables
liste_cereale = ["Blé", "Riz (Eq Blanchi)", "Orge", "Maïs", "Seigle", "Avoine",
               "Millet", "Sorgho", "Céréales, Autres"]
# Création d'un DataFrame avec les informations uniquement pour ces céréales
cereale = dispoAlimentaire[dispoAlimentaire['Produit'].isin(liste_cereale)]
print(cereale)
```

	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
...
15545	Îles Salomon	Céréales, Autres	vegetale	0.0
15568	Îles Salomon	Maïs	vegetale	0.0
15575	Îles Salomon	Orge	vegetale	0.0
15591	Îles Salomon	Riz (Eq Blanchi)	vegetale	0.0
15593	Îles Salomon	Sorgho	vegetale	0.0

	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	
...	
15545	0.0	0.0	
15568	0.0	1.0	
15575	0.0	0.0	
15591	12000000.0	623.0	
15593	0.0	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+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
...
15545	0.000000e+00	0.0
15568	0.000000e+00	0.0
15575	1.000000e+06	0.0
15591	4.900000e+07	0.0
15593	0.000000e+00	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
...
15545	0.000000e+00	0.000000e+00	0.0	0.000000e+00
15568	0.000000e+00	0.000000e+00	0.0	0.000000e+00
15575	1.000000e+06	0.000000e+00	0.0	0.000000e+00
15591	4.700000e+07	3.600000e+07	1000000.0	3.000000e+06
15593	0.000000e+00	0.000000e+00	0.0	0.000000e+00

	Semences	Traitement	Variation de stock
7	322000000.0	0.0	-350000000.0
12	0.0	0.0	0.0
32	5000000.0	0.0	0.0
34	0.0	0.0	0.0
40	22000000.0	0.0	0.0
...
15545	0.0	0.0	0.0
15568	0.0	0.0	0.0
15575	0.0	1000000.0	0.0
15591	0.0	0.0	0.0
15593	0.0	0.0	0.0

[1497 rows x 18 columns]

[671]: #Affichage de la proportion d'alimentation animale

```

proportion = cereale["Aliments pour animaux"].sum() / cereale["Disponibilité_
↳intérieure"].sum() * 100
print("Proportion d'alimentation animale : {:.2f}%".format(proportion))
# Calcul de la proportion d'alimentation humaine
proportion = cereale["Nourriture"].sum() * 100 / cereale["Disponibilité_
↳intérieure"].sum()
print("Proportion d'alimentation humaine : {:.2f}%".format(proportion))

```

Proportion d'alimentation animale : 36.29%

Proportion d'alimentation humaine : 42.75%

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

```

[672]: proportion_sousAlimente = pd.merge(
    sousNutrition.loc[sousNutrition['Année'] == '2016-2018', ["Zone",
↳"sous_nutrition"]],
    population.loc[population['Année'] == 2017, ["Zone", "Population"]],
    on='Zone'
)
#Création de la colonne proportion par pays
proportion_sousAlimente['proportion_par_pays'] =
↳(proportion_sousAlimente['sous_nutrition'] /
↳proportion_sousAlimente['Population']).round(2)

```

```

[673]: #affichage après trie des 10 pires pays
proportion_sousAlimente.sort_values('proportion_par_pays', ascending=False).
↳head(10)

```

```

[673]:

```

	Zone	sous_nutrition	Population \
78	Haïti	5300000.0	10982366.0
157	République populaire démocratique de Corée	12000000.0	25429825.0
108	Madagascar	10500000.0	25570512.0
103	Libéria	1800000.0	4702226.0
183	Tchad	5700000.0	15016753.0
100	Lesotho	800000.0	2091534.0
161	Rwanda	4200000.0	11980961.0
121	Mozambique	9400000.0	28649018.0
186	Timor-Leste	400000.0	1243258.0
0	Afghanistan	10500000.0	36296113.0

	proportion_par_pays
78	0.48
157	0.47
108	0.41
103	0.38
183	0.38
100	0.38
161	0.35

121	0.33
186	0.32
0	0.29

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

```
[674]: pays_aideAlimentaire = aideAlimentaire[['Zone', 'Aide_alimentaire']].
        ↳groupby('Zone')['Aide_alimentaire'].sum().reset_index()
        print(pays_aideAlimentaire)
```

	Zone	Aide_alimentaire
0	Afghanistan	185452000
1	Algérie	81114000
2	Angola	5014000
3	Bangladesh	348188000
4	Bhoutan	2666000
..
71	Zambie	3026000
72	Zimbabwe	62570000
73	Égypte	1122000
74	Équateur	1362000
75	Éthiopie	1381294000

[76 rows x 2 columns]

```
[675]: #affichage après trie des 10 pays qui ont bénéficié le plus de l'aide_
        ↳alimentaire
        pays_aideAlimentaire.sort_values('Aide_alimentaire', ascending=False).head(10)
```

```
[675]:
```

	Zone	Aide_alimentaire
50	République arabe syrienne	1858943000
75	Éthiopie	1381294000
70	Yémen	1206484000
61	Soudan du Sud	695248000
60	Soudan	669784000
30	Kenya	552836000
3	Bangladesh	348188000
59	Somalie	292678000
53	République démocratique du Congo	288502000
43	Niger	276344000

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

```
[676]: # Effectuer une opération de groupby sur les colonnes 'Zone' et 'Année' et_
        ↳calculer la somme de l'aide alimentaire
        aideAlimentaire_evolution = aideAlimentaire.groupby(['Zone',_
        ↳'Année'])['Aide_alimentaire'].sum().reset_index()
        print(aideAlimentaire_evolution)
```

	Zone	Année	Aide_alimentaire
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]

```
[677]: #Création d'une liste contenant les 5 pays qui ont le plus bénéficiées de
        ↪ l'aide alimentaire
paysAide = ["République arabe syrienne", "Éthiopie", "Yémen", "Soudan du Sud",
        ↪ "Soudan"]
```

```
[678]: #filtre sur le dataframe avec notre liste
top5_aideAlimentaire = aideAlimentaire_grouped[aideAlimentaire_grouped['Zone'].
        ↪ isin(paysAide)]
```

```
[679]: # Affichage des pays avec l'aide alimentaire par année
print(top5_aideAlimentaire)
```

	Zone	Année	Aide_alimentaire
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

3.9 - Pays avec le moins de disponibilité par habitant

```
[680]: habitant_dispoAlimentaire = dispoAlimentaire[['Zone', 'Disponibilité_
↪alimentaire (Kcal/personne/jour)']].groupby('Zone')['Disponibilité_
↪alimentaire (Kcal/personne/jour)'].sum().reset_index()
#Affichage des 10 pays qui ont le moins de dispo alimentaire par personne
habitant_dispoAlimentaire.sort_values('Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/
↪jour)', ascending=True).head(10)
```

```
[680]:
```

	Zone \	
128	République centrafricaine	
166	Zambie	
91	Madagascar	
0	Afghanistan	
65	Haïti	
133	République populaire démocratique de Corée	
151	Tchad	
167	Zimbabwe	
114	Ouganda	
154	Timor-Leste	
	Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)	
128		1879.0
166		1924.0
91		2056.0
0		2087.0
65		2089.0
133		2093.0
151		2109.0
167		2113.0
114		2126.0
154		2129.0

3.10 - Pays avec le plus de disponibilité par habitant

```
[681]: #Affichage des 10 pays qui ont le plus de dispo alimentaire par personne
habitant_dispoAlimentaire.sort_values('Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/
↪jour)', ascending=False).head(10)
```

```
[681]:
```

	Zone	Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)
11	Autriche	3770.0
16	Belgique	3737.0
159	Turquie	3708.0
171	États-Unis d'Amérique	3682.0
74	Israël	3610.0
72	Irlande	3602.0
75	Italie	3578.0
89	Luxembourg	3540.0
168	Égypte	3518.0
4	Allemagne	3503.0

3.11 - Exemple de la Thaïlande pour le Manioc

```
[682]: #Calcul de la sous nutrition en Thaïlande
thailande_sousNutrition = sousNutrition.loc[(sousNutrition['Zone'] == 'Thaïlande'), ["Zone", "Année", "sous_nutrition"]]
# Calculer la moyenne de la sous-nutrition en Thaïlande
moyenne_sous_nutrition = thailande_sousNutrition['sous_nutrition'].mean()
print("Moyenne de la sous-nutrition en Thaïlande :", moyenne_sous_nutrition)
```

Moyenne de la sous-nutrition en Thaïlande : 6133333.333333333

```
[683]: # On calcule la proportion exportée en fonction de la proportion
thailande_manioc = dispoAlimentaire.loc[(dispoAlimentaire['Zone'] == 'Thaïlande') & (dispoAlimentaire['Produit'] == 'Manioc'), ["Zone", "Produit", "Production", "Exportations - Quantité", "Nourriture"]]
thailande_manioc['Proportion Exportée'] = (thailande_manioc['Exportations - Quantité'] / thailande_manioc['Production'] * 100).round(2)
print("Proportion de Manioc exportée : {:.2f}%".format(thailande_manioc['Proportion Exportée'].values[0]))
```

Proportion de Manioc exportée : 83.41%

```
[684]: # Calculez la proportion de manioc utilisée pour la nourriture en pourcentage
proportion_nourriture_manioc = round((thailande_manioc['Nourriture'] / thailande_manioc['Production']) * 100, 1)

# Affichez la proportion de manioc utilisée pour nourrir la population en Thaïlande
print(f"Proportion de Manioc utilisée pour nourrir la population en Thaïlande : {proportion_nourriture_manioc.values[0]}%")
```

Proportion de Manioc utilisée pour nourrir la population en Thaïlande : 2.9%

Etape 3 - Analyse complémentaires

Analyse du gaspillage alimentaire

```
[685]: # Calcul du taux global de gaspillage alimentaire
dispoAlimentaire['Taux de Gaspillage'] = dispoAlimentaire['Pertes'] / dispoAlimentaire['Disponibilité intérieure'] * 100
# Afficher le taux global de gaspillage alimentaire
taux_global = dispoAlimentaire['Taux de Gaspillage'].mean()
print("Taux global de gaspillage alimentaire : {:.2f}%".format(taux_global))

# Calcul du taux global de gaspillage alimentaire par pays
taux_global_par_pays = round(dispoAlimentaire.groupby('Zone')['Pertes'].sum() / dispoAlimentaire.groupby('Zone')['Disponibilité intérieure'].sum() * 100, 2)

# Afficher les 10 pays avec le taux le plus élevé de gaspillage
```

```

top_10_gaspi = taux_global_par_pays.nlargest(10)
print("\nLes 10 pays avec les taux de gaspillage les plus élevés :")
print(top_10_gaspi)
top_10_gaspi.to_csv('top_10_gaspi.csv', index=False)

```

Taux global de gaspillage alimentaire : 2.20%

Les 10 pays avec les taux de gaspillage les plus élevés :

Zone

Sierra Leone	33.35
Ghana	19.08
Cameroun	15.18
Angola	14.98
Dominique	14.18
Guinée	12.78
Malawi	12.22
Togo	11.62
Bulgarie	11.52
Bénin	11.34

dtype: float64

```

[686]: # Calcul du nombre de personnes qui pourraient être nourries avec les 2,22 % de
↳ gaspillage
gaspillage_total_kcal = dispo_alimentaire2017['dispo_kcal'].sum() * 0.0222 #
↳ 2,22 % en kilocalories
personnes_nourries = round(gaspillage_total_kcal / (365 * moyenneKcal))

print("Le total de disponibilité alimentaire gaspillée est de {:.2f} Kcal.".
↳ format(gaspillage_total_kcal))
print("Cela pourrait nourrir environ", personnes_nourries, "êtres humains.")

```

Le total de disponibilité alimentaire gaspillée est de 169506532435263.09 Kcal.
Cela pourrait nourrir environ 206400648 êtres humains.

```

[687]: # Listes de produits par type de produit
cereales_et_grains = ["Blé", "Maïs", "Orge", "Riz (Eq Blanchi)", "Millet",
↳ "Avoine", "Seigle", "Sorgho", "Céréales, Autres"]
fruits = ["Agrumes, Autres", "Ananas", "Bananes", "Dattes", "Fruits, Autres",
↳ "Pommes", "Raisin", "Citrons & Limes", "Pamplemousse"]
legumes = ["Légumes, Autres", "Tomates", "Pommes de Terre", "Pois", "Ignames",
↳ "Patates douces", "Oignons", "Racines nda", "Piments", "Soja"]
viandes_et_produits_carnes = ["Abats Comestible", "Viande d'Ovins/Caprins",
↳ "Viande de Bovins", "Viande de Volailles", "Viande, Autre", "Viande de
↳ Suides", "Cephalopodes", "Crustacés", "Mollusques, Autres", "Poissons
↳ Marins, Autres", "Poissons Pelagiques", "Perciform", "Poissons Eau Douce",
↳ "Animaux Aquatiques Autre"]

```

```

produits_laitiers_et_graisses = ["Beurre, Ghee", "Crème", "Graisses Animales",
    ↪ "Crue", "Huile Graines de Coton", "Huile d'Arachide", "Huile d'Olive", "Huile",
    ↪ "de Colza&Moutarde", "Huile de Palme", "Huile de Soja", "Huile de Sésame",
    ↪ "Huile de Tournesol", "Lait - Excl Beurre", "Huile de Coco", "Huile de Germe",
    ↪ "de Maïs", "Huile de Palmistes", "Huiles de Foie de Poisso", "Huiles de",
    ↪ "Poissons", "Huile de Son de Riz"]
cultures_et_graines_oleagineuses = ["Graines de coton", "Graines de tournesol",
    ↪ "Graines Colza/Moutarde", "Graines de Sésame"]
produits_sucres = ["Sucre Eq Brut", "Sucre, betterave", "Sucre, canne", "Sucre",
    ↪ "non centrifugé"]
boissons = ["Bière", "Boissons Alcooliques", "Boissons Fermentés", "Vin",
    ↪ "Thé", "Café"]
autres_produits = ["Alcool, non Comestible", "Miscellanees", "Épices, Autres",
    ↪ "Aliments pour enfants", "Edulcorants Autres"]
produits_a_base_de_plantes_et_legumineuses = ["Coco (Incl Coprah)", "Graines de",
    ↪ "coton", "Arachides Decortiquees", "Palmistes", "Miel", "Graines Colza/",
    ↪ "Moutarde", "Haricots", "Poivre", "Poissons", "Palmistes", "Noix", "Olives",
    ↪ "Oeufs", "Légumineuses Autres"]
produits_marins = ["Piments", "Plantes Aquatiques"]

# Liste des types de produits
types_de_produits = [
    ("Céréales et Grains", cereales_et_grains),
    ("Fruits", fruits),
    ("Légumes", legumes),
    ("Viandes et Produits Carnés", viandes_et_produits_carnes),
    ("Produits Laitiers et Graisses", produits_laitiers_et_graisses),
    ("Cultures et Graines Oléagineuses", cultures_et_graines_oleagineuses),
    ("Produits sucrés", produits_sucres),
    ("Boissons", boissons),
    ("Autres Produits", autres_produits),
    ("Produits à base de plantes et Légumineuses",
    ↪ produits_a_base_de_plantes_et_legumineuses),
    ("Produits Marins", produits_marins)
]

# Créez une liste pour stocker les taux de gaspillage globaux par type de
    ↪ produit
taux_globaux_par_type = []

# Créez une liste pour stocker les noms de type de produit
types_de_produits_noms = []

for nom_type, liste_de_produits_pour_ce_type in types_de_produits:
    # Sélectionnez les produits correspondant à ce type

```

```

    produits_du_type = dispoAlimentaire[dispoAlimentaire['Produit']].
↳isin(liste_de_produits_pour_ce_type)].copy() # Créez une copie du DataFrame

    # Calcul du taux de gaspillage global pour ce type de produit
    taux_gaspillage_global = round(produits_du_type['Pertes'].sum() /
↳produits_du_type['Disponibilité intérieure'].sum() * 100, 2)

    # Ajoutez le taux global à la liste
    taux_globaux_par_type.append(taux_gaspillage_global)

    # Ajoutez le nom du type de produit à la liste
    types_de_produits_noms.append(nom_type)

# Créez un DataFrame avec les résultats
tableau_resultats = pd.DataFrame({'Type de Produit': types_de_produits_noms,
↳ 'Taux de Gaspillage Global': taux_globaux_par_type})
print(tableau_resultats)

```

	Type de Produit	Taux de Gaspillage Global
0	Céréales et Grains	4.45
1	Fruits	9.33
2	Légumes	7.44
3	Viandes et Produits Carnés	0.26
4	Produits Laitiers et Graisses	2.10
5	Cultures et Graines Oléagineuses	2.74
6	Produits sucrés	3.04
7	Boissons	0.59
8	Autres Produits	0.17
9	Produits à base de plantes et Légumineuses	3.67
10	Produits Marins	0.50

Part de l'utilisation des principales céréales entre l'alimentation humaine et animale

```

[688]: # Création d'un nouveau DataFrame pour stocker les proportions
proportions_df = pd.DataFrame(columns=['Céréale', 'Proportion pour
↳l\'alimentation humaine (%)', 'Proportion pour l\'alimentation animale (%)'])

for cereale_name in liste_cereale:
    # Création d'un sous-DataFrame pour une céréale spécifique
    cereale = dispoAlimentaire[dispoAlimentaire['Produit'] == cereale_name]

    # Calcul de la proportion d'alimentation humaine et arrondi
    proportion_humaine = round((cereale['Nourriture'].sum() /
↳cereale['Disponibilité intérieure'].sum()) * 100)

    # Calcul de la proportion d'alimentation animale et arrondi
    proportion_animale = round((cereale['Aliments pour animaux'].sum() /
↳cereale['Disponibilité intérieure'].sum()) * 100)

```

```

# Ajout des données dans le DataFrame des proportions en utilisant pandas.
↳ concat
proportions_df = pd.concat([proportions_df, pd.DataFrame({'Céréale':␣
↳[cereale_name], 'Proportion pour l\'alimentation humaine (%)':␣
↳[proportion_humaine], 'Proportion pour l\'alimentation animale (%)':␣
↳[proportion_animale]})], ignore_index=True)

# Affichage du tableau de proportions
print(proportions_df)

```

	Céréale	Proportion pour l'alimentation humaine (%) \
0	Blé	67
1	Riz (Eq Blanchi)	79
2	Orge	5
3	Maïs	13
4	Seigle	33
5	Avoine	17
6	Millet	77
7	Sorgho	41
8	Céréales, Autres	19

	Proportion pour l'alimentation animale (%)
0	19
1	7
2	66
3	57
4	49
5	69
6	11
7	43
8	69

[]: