

```
import pandas as pd
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
```

Calcul de la proportion de personnes en état de sous-nutrition en 2017

Création du DataFrame population et nombre de personnes en sous-nutrition pour l'année 2017 Comme indiqué par Julien dans ses notes, les valeurs de personnes en état de sous nutrition sont exprimées en million, pour la moyenne des 3 années, tandis que la population par pays est exprimée en millier.

Pour 2017, on peut donc conserver la moyenne des années 2016, 2017 et 2018, soit la tranche 2016-2018.

```
aide_alimentaire = pd.read_csv("aidealimentaire.csv")
dispo_alimentaire = pd.read_csv("dispoalimentaire.csv")
population = pd.read_csv("population.csv")
sous_nutrition = pd.read_csv("sousnutrition.csv")

sousNutrition = pd.read_csv("sousnutrition.csv")

sousNutrition.loc[sousNutrition["Valeur"] == "<0.1", "Valeur"] = 0

sousNutrition["Valeur"] = sousNutrition["Valeur"].fillna(0)

# DataFrame du nombre de personnes en sous-nutrition par pays en 2017
popMondiale = pd.read_csv("population.csv")

popMondialeParPays2017 = popMondiale[popMondiale["Année"] == 2017]

# DataFrame du nombre de personnes en sous-nutrition par pays en 2017

sousNutrition = pd.read_csv("sousnutrition.csv")

sousNutrition2017 = sousNutrition[sousNutrition["Année"] == "2016-2018"]

# Créer un DataFrame composé des populations et du nombre de personnes en sous-nutrition par pays en 2017

dfPopEtSousNutri = pd.merge(sousNutrition2017, popMondialeParPays2017,
on="Zone", how="inner")

# Arrondir les valeurs <0.1
dfPopEtSousNutri.loc[dfPopEtSousNutri["Valeur_x"] == "<0.1",
"Valeur_x"] = 0
```

```

# Conserver et renommer les colonnes utiles
dfPopEtSousNutri = dfPopEtSousNutri[["Zone", "Valeur_x", "Valeur_y"]]
dfPopEtSousNutri = dfPopEtSousNutri.rename(columns={"Valeur_x":
"Nombre personnes en sous-nutrition", \
                                                    "Valeur_y":
"Population"})

# Traiter comme des valeur numériques
dfPopEtSousNutri["Nombre personnes en sous-nutrition"] = \
pd.to_numeric(dfPopEtSousNutri["Nombre personnes en sous-
nutrition"]).fillna(0)

# Mettre les deux colonnes dans la même unité (nombre de personnes)
dfPopEtSousNutri["Nombre personnes en sous-nutrition"] *= 1000000
dfPopEtSousNutri["Population"] *= 1000

# Transformer le résultat en integer
dfPopEtSousNutri["Nombre personnes en sous-nutrition"] =
dfPopEtSousNutri["Nombre personnes en sous-nutrition"].astype(int)
dfPopEtSousNutri["Population"] =
dfPopEtSousNutri["Population"].astype(int)

display(dfPopEtSousNutri)

```

	Zone \	
0	Afghanistan	
1	Afrique du Sud	
2	Albanie	
3	Algérie	
4	Allemagne	
...		...
198	Venezuela (République bolivarienne du)	
199	Viet Nam	
200	Yémen	
201	Zambie	
202	Zimbabwe	
	Nombre personnes en sous-nutrition	Population
0	10500000	36296113
1	3100000	57009756
2	100000	2884169
3	1300000	41389189
4	0	82658409
...
198	8000000	29402484
199	6500000	94600648
200	0	27834819
201	0	16853599

202

0 14236595

[203 rows x 3 columns]

Calcul de la proportion de personnes en sous-nutrition en 2017

Calcul du nombre de personnes en sous-nutrition en 2017

```
nbPersSousNourrie2017 = dfPopEtSousNutri["Nombre personnes en sous-  
nutrition"].sum()
```

```
print("Nombre de personnes sous nourries dans le monde en 2017 =  
{:,.0f}".format(nbPersSousNourrie2017))
```

Nombre de personnes sous nourries dans le monde en 2017 = 535,700,000

Calcul de la population mondiale en 2017

```
popMondiale2017 = dfPopEtSousNutri["Population"].sum()
```

```
print("Population mondiale en 2017 = {:.0f}".format(popMondiale2017))
```

Population mondiale en 2017 = 7,543,798,769

Calcul de la proportion de personnes en sous-nutrition en 2017

```
proportionSousNutrition2017 = nbPersSousNourrie2017 / popMondiale2017  
* 100
```

```
print("Proportion de la population mondiale en sous nutrition en 2017  
= {:.2f}%".format(proportionSousNutrition2017))
```

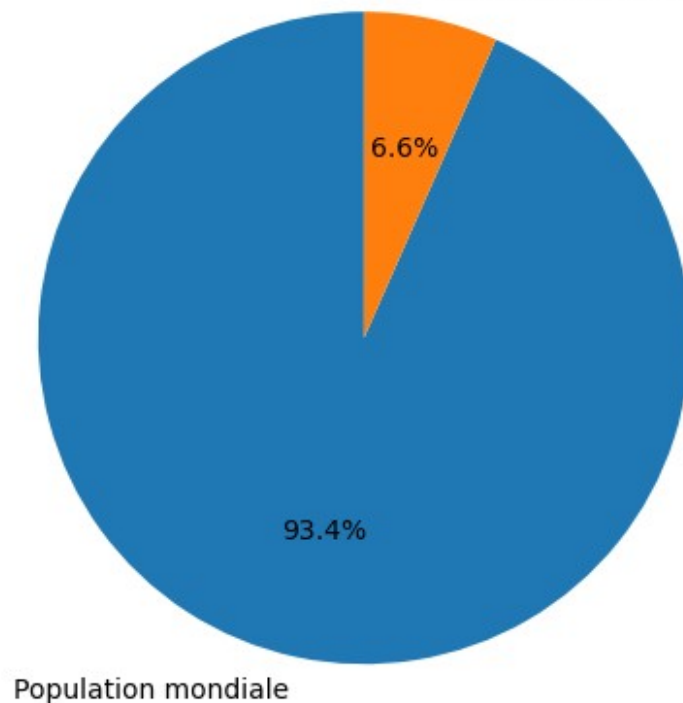
```
labels = ['Population mondiale', 'Personnes sous-alimentées']  
sizes = [popMondiale2017, nbPersSousNourrie2017]  
colors = ['#1f77b4', '#ff7f0e']
```

```
fig1, ax1 = plt.subplots()  
ax1.pie(sizes, colors=colors, labels=labels, autopct='%0.1f%%',  
startangle=90)  
ax1.axis('equal')
```

```
plt.title('Proportion de la population mondiale en sous-nutrition en  
2017')  
plt.show()
```

Proportion de la population mondiale en sous nutrition en 2017 = 7.10%

Proportion de la population mondiale en sous-nutrition en 2017
Personnes sous-alimentées



Nombre théorique de personnes qui pourraient être nourries selon la disponibilité alimentaire mondiale

Calculer la disponibilité alimentaire en Kcal/jour/pers nous permet de savoir combien de personnes pourraient être théoriquement nourries par jour dans chaque pays.

On partira pour se faire du principe qu'un humain a besoin en moyenne de 2500 Kcal par jour, ce chiffre pouvant en pratique varier selon la taille, l'âge, le poids, le sexe de chaque individu

Calcul de la disponibilité alimentaire pour chaque pays

Calcul de la disponibilité alimentaire pour chaque pays

```
dispoAlimentaire = pd.read_csv("dispoalimentaire.csv")
```

```
dispoParPays = dispoAlimentaire.groupby("Zone").sum(numeric_only=True)
```

```
dispoParPays = dispoParPays[["Disponibilité alimentaire  
(Kcal/personne/jour)"]]
```

```
display(dispoParPays)
```

Zone	Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)
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]

Calcul du nombre de personnes théoriquement nourries par pays

```
habNourrisParPays = pd.DataFrame({'Nombre de personne théoriquement
nourries': \
                                dispoParPays['Disponibilité alimentaire
(Kcal/personne/jour)']/2500},
                                index = dispoParPays.index)
```

```
habNourrisParPays = habNourrisParPays.reset_index()
```

```
display(habNourrisParPays)
```

	Zone	Nombre de personne théoriquement nourries
0	Afghanistan	0.8348
1	Afrique du Sud	1.2080
2	Albanie	1.2752
3	Algérie	1.3172
4	Allemagne	1.4012
...
169	Émirats arabes unis	1.3100
170	Équateur	0.9384
171	États-Unis d'Amérique	1.4728
172	Éthiopie	0.8516
173	Îles Salomon	0.9532

[174 rows x 2 columns]

Pondération des résultats par la population de chaque pays

```
# Ajouter la colonne population à notre dataframe.
```

```
df_ponderation = pd.merge(habNourrisParPays, popMondialeParPays2017,
on='Zone')
```

```
# Garder les colonnes utiles
```

```
df_ponderation = df_ponderation[['Zone', 'Nombre de personne
théoriquement nourries', 'Valeur']]

# Renommer la colonne Valeur en 'Population en millier d'habitants'

df_ponderation = df_ponderation.rename(columns={'Valeur' : "Population
en millier d'habitants"})

display(df_ponderation)
```

	Zone	Nombre de personne théoriquement nourries
0	Afghanistan	0.8348
1	Afrique du Sud	1.2080
2	Albanie	1.2752
3	Algérie	1.3172
4	Allemagne	1.4012
..
167	Émirats arabes unis	1.3100
168	Équateur	0.9384
169	États-Unis d'Amérique	1.4728
170	Éthiopie	0.8516
171	Îles Salomon	0.9532

	Population en millier d'habitants
0	36296.113
1	57009.756
2	2884.169
3	41389.189
4	82658.409
..	...
167	9487.203
168	16785.361
169	325084.756
170	106399.924
171	636.039

```
[172 rows x 3 columns]
```

```
# Calculer le coefficient de pondération
```

```
df_ponderation['Coefficient de Pondération'] =  
df_ponderation["Population en millier d'habitants"] /  
df_ponderation["Population en millier d'habitants"].sum()
```

```
display(df_ponderation)
```

	Zone	Nombre de personne théoriquement nourries
0	Afghanistan	0.8348
1	Afrique du Sud	1.2080
2	Albanie	1.2752
3	Algérie	1.3172
4	Allemagne	1.4012
..
167	Émirats arabes unis	1.3100
168	Équateur	0.9384
169	États-Unis d'Amérique	1.4728
170	Éthiopie	0.8516
171	Îles Salomon	0.9532

	Population en millier d'habitants	Coefficient de Pondération
0	36296.113	0.004978
1	57009.756	0.007818
2	2884.169	0.000396
3	41389.189	0.005676
4	82658.409	0.011336
..
167	9487.203	0.001301
168	16785.361	0.002302
169	325084.756	0.044582
170	106399.924	0.014592
171	636.039	0.000087

[172 rows x 4 columns]

Nombre de personnes qui pourraient être théoriquement nourries à l'échelle mondiale

Utiliser la fonction 'average' de numpy pour faire la moyenne pondérée ('weight')

```
values = df_ponderation['Nombre de personne théoriquement nourries']
weights = df_ponderation['Coeficient de Pondération']
```

```
moyennePonderee = np.average(values, weights = weights)
```

```
print("On pourrait nourrir {:.4f} fois la population mondiale en 2017
(soit {:.2f}%)\"
      .format(moyennePonderee, moyennePonderee*100))
```

On pourrait nourrir 1.1475 fois la population mondiale en 2017 (soit 114.75%)

```
nbPersTheoriquementNourriesMonde = float(popMondiale2017) *
moyennePonderee
```

```
print("Le nombre de personnes que l'on pourrait théoriquement nourrir
à l'échelle mondiale en 2017 est : {:.0f}\"
      .format(nbPersTheoriquementNourriesMonde))
```

Le nombre de personnes que l'on pourrait théoriquement nourrir à l'échelle mondiale en 2017 est : 8,656,651,491

Nombre de personnes qui pourraient être nourries uniquement avec des aliments d'origine végétale

Calcul de la disponibilité alimentaire des produits d'origine végétale pour chaque pays

```
dispoVege = dispoAlimentaire.loc[dispoAlimentaire["Origine"] ==
"vegetale"]
```

```
dispoVegeParPays = dispoVege.groupby("Zone").sum(numeric_only=True)
```

```
dispoVegeParPays = dispoVegeParPays[["Disponibilité alimentaire
(Kcal/personne/jour)"]]
```

```
display(dispoVegeParPays)
```

Zone	Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)
Afghanistan	1871.0
Afrique du Sud	2533.0

Albanie	2203.0
Algérie	2915.0
Allemagne	2461.0
...	...
Émirats arabes unis	2718.0
Équateur	1732.0
États-Unis d'Amérique	2698.0
Éthiopie	2005.0
Îles Salomon	2187.0

[174 rows x 1 columns]

Calcul du nombre de personnes théoriquement nourries par pays, uniquement avec des produits d'origine végétale

```
habNourrisParPaysVege = pd.DataFrame({"Nombre de personne
théoriquement nourries Vege": \
                                     dispoVegeParPays['Disponibilité alimentaire
(Kcal/personne/jour)']/2500},
                                     index = dispoVegeParPays.index)
```

```
habNourrisParPaysVege = habNourrisParPaysVege.reset_index()
```

```
display(habNourrisParPaysVege)
```

	Zone	Nombre de personne théoriquement nourries
Vege		
0	Afghanistan	
0.7484		
1	Afrique du Sud	
1.0132		
2	Albanie	
0.8812		
3	Algérie	
1.1660		
4	Allemagne	
0.9844		
..	...	
...		
169	Émirats arabes unis	
1.0872		
170	Équateur	
0.6928		
171	États-Unis d'Amérique	
1.0792		
172	Éthiopie	
0.8020		
173	Îles Salomon	
0.8748		

```
[174 rows x 2 columns]
```

Pondération des résultats par la population de chaque pays

```
# Ajouter la colonne population à notre dataframe.
```

```
df_ponderationVege = pd.merge(habNourrisParPaysVege,  
popMondialeParPays2017, on='Zone')
```

```
# Garder les colonnes utiles
```

```
df_ponderationVege = df_ponderationVege[['Zone', 'Nombre de personne  
théoriquement nourries Vege', 'Valeur']]
```

```
# Renommer la colonne Valeur en 'Population en millier d'habitants'
```

```
df_ponderationVege = df_ponderationVege.rename(columns={'Valeur' :  
"Population en millier d'habitants"})
```

```
display(df_ponderationVege)
```

	Zone	Nombre de personne théoriquement nourries
Vege \		
0	Afghanistan	
0.7484		
1	Afrique du Sud	
1.0132		
2	Albanie	
0.8812		
3	Algérie	
1.1660		
4	Allemagne	
0.9844		
..	...	
...		
167	Émirats arabes unis	
1.0872		
168	Équateur	
0.6928		
169	États-Unis d'Amérique	
1.0792		
170	Éthiopie	
0.8020		
171	Îles Salomon	
0.8748		
	Population en millier d'habitants	
0		36296.113
1		57009.756

```

2          2884.169
3          41389.189
4          82658.409
..
167         9487.203
168        16785.361
169       325084.756
170      106399.924
171        636.039

```

```
[172 rows x 3 columns]
```

```
# Calculer le coeficient de pondération
```

```

df_ponderationVege['Coeficient de Pondération'] =
df_ponderationVege["Population en millier d'habitants"] /
df_ponderationVege["Population en millier d'habitants"].sum()

```

```
display(df_ponderationVege)
```

	Zone	Nombre de personne théoriquement nourries
Vege \		
0	Afghanistan	
0.7484		
1	Afrique du Sud	
1.0132		
2	Albanie	
0.8812		
3	Algérie	
1.1660		
4	Allemagne	
0.9844		
..	...	
...		
167	Émirats arabes unis	
1.0872		
168	Équateur	
0.6928		
169	États-Unis d'Amérique	
1.0792		
170	Éthiopie	
0.8020		
171	Îles Salomon	
0.8748		

	Population en millier d'habitants	Coeficient de Pondération
0	36296.113	0.004978
1	57009.756	0.007818
2	2884.169	0.000396
3	41389.189	0.005676

4	82658.409	0.011336
167	9487.203	0.001301
168	16785.361	0.002302
169	325084.756	0.044582
170	106399.924	0.014592
171	636.039	0.000087

[172 rows x 4 columns]

Nombre de personnes qui pourraient être théoriquement nourries, uniquement à partir de la disponibilité alimentaire d'origine végétale

Utiliser la fonction 'average' de numpy pour faire la moyenne pondérée ('weight')

```
values = df_ponderationVege['Nombre de personne théoriquement nourries
Vege']
weights = df_ponderationVege['Coeficient de Pondération']
```

```
moyennePondereeVege = np.average(values, weights = weights)
```

```
print("On pourrait nourrir {:.2f}% de la population mondiale en 2017,
uniquement avec des produits\
d'origine végétale".format(moyennePondereeVege*100))
```

On pourrait nourrir 94.68% de la population mondiale en 2017, uniquement avec des produits d'origine végétale

```
nbPersNourriesMondeVege = float(popMondiale2017) * moyennePondereeVege
```

```
print("Le nombre de personnes que l'on pourrait théoriquement nourrir
à l'échelle mondiale en 2017, de cette manière\
est : \n{:, .0f}".format(nbPersNourriesMondeVege))
```

Le nombre de personnes que l'on pourrait théoriquement nourrir à l'échelle mondiale en 2017, de cette manière est :
7,142,814,191

Proportion de la disponibilité intérieure en fonction de l'usage

Calcul de la disponibilité intérieure totale

```
dispoAlimentaire = pd.read_csv("dispoalimentaire.csv")
```

```
dispoInterieure = dispoAlimentaire["Disponibilité intérieure"].sum()
```

```
print("La disponibilité intérieure totale est égale à : {:, .0f}
milliers de tonnes".format(dispoInterieure))
```

La disponibilité intérieure totale est égale à : 9,848,994 milliers de tonnes

Proportion de la disponibilité intérieure concrètement utilisée pour l'alimentation humaine

```
nourriture = dispoAlimentaire["Nourriture"].sum()
print ("Total de la disponibilité alimentaire utilisée comme
nourriture : {:, .0f} milliers de tonnes".format(nourriture))
```

Total de la disponibilité alimentaire utilisée comme nourriture :
4,876,258 milliers de tonnes

```
# Calcul de la proportion d'utilisation de la nourriture
proportionNourriture = (nourriture / dispoInterieure) * 100
```

```
dfTemp = pd.DataFrame({'value': [proportionNourriture, 100 -
proportionNourriture]},
                      index=['Nourriture', 'Autres usages'])
```

```
sns.set_theme(style='whitegrid', palette='pastel')
fig, ax = plt.subplots()
ax.pie(dfTemp['value'], labels=dfTemp.index, autopct='%1.1f%%',
startangle = 90)
ax.axis('equal')
ax.set_title('Proportion de la disponibilité intérieure utilisée comme
nourriture')

plt.show()
```

```
-----
-----
NameError                                Traceback (most recent call
last)
Cell In[8], line 2
      1 # Calcul de la proportion d'utilisation de la nourriture
----> 2 proportionNourriture = (nourriture / dispoInterieure) * 100
      4 dfTemp = pd.DataFrame({'value': [proportionNourriture, 100 -
proportionNourriture]},
      5                                index=['Nourriture', 'Autres usages'])
      7 sns.set_theme(style='whitegrid', palette='pastel')
```

NameError: name 'nourriture' is not defined

Détail des proportions

```
# Calcul des proportions
```

```
categories = ["Nourriture", "Aliments pour animaux", "Pertes"]
```

```
proportions = []
for cat in categories:
```

```

    proportion = (dispoAlimentaire[cat].sum() / dispoInterieure) * 100
    proportions.append(proportion)

dfProportions = pd.DataFrame({'value': proportions},
                              index=['Nourriture Humaine', 'Nourriture Animaux',
                                     'Pertes'])

# Même données mais en version "bar"

sns.set_theme(style='whitegrid', palette='pastel')
fig, ax = plt.subplots()

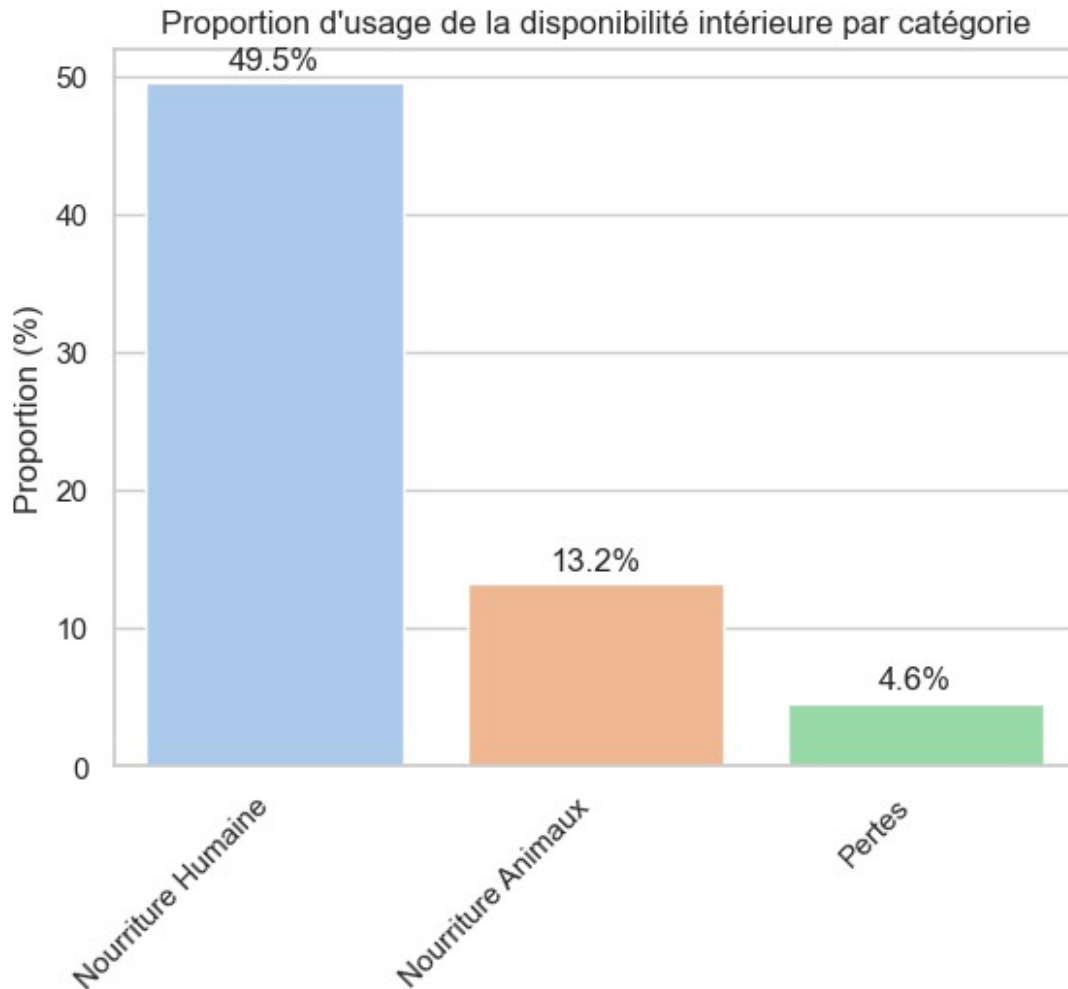
sns.barplot(x=dfProportions.index, y=dfProportions['value'], ax=ax)

# Ajouter la valeur sur chaque bar
for i, v in enumerate(dfProportions['value']):
    ax.text(i, v + 1, '{:,.1f}%'.format(v), ha='center', fontsize=12)

ax.set_title("Proportion d'usage de la disponibilité intérieure par
catégorie")
ax.set_ylabel("Proportion (%)")
plt.xticks(rotation=45, ha="right")

plt.show()

```



Utilisation des céréales pour l'alimentation animale, par rapport à l'alimentation humaine

Proportion en pourcentage de céréales utilisées pour l'alimentation humaines et l'alimentation animale

```
cereales2 =
['Blé', 'Riz', 'Orge', 'Maïs', 'Seigle', 'Avoine', 'Millet', 'Sorgho', 'Céréales, Autres']
```

```
# Filtrer les lignes contenant une céréale dans la colonne "Produit"
```

```
dfCereales2 =
dispoAlimentaire.loc[dispoAlimentaire['Produit'].isin(cereales2),:]
```

```
display(dfCereales2)
```

```

Zone          Produit  Origine  Aliments pour animaux
\

```

7	Afghanistan		Blé	vegetale	NaN
12	Afghanistan	Céréales, Autres		vegetale	NaN
32	Afghanistan		Maïs	vegetale	200.0
34	Afghanistan		Millet	vegetale	NaN
40	Afghanistan		Orge	vegetale	360.0
...
15537	Îles Salomon		Blé	vegetale	NaN
15545	Îles Salomon	Céréales, Autres		vegetale	NaN
15568	Îles Salomon		Maïs	vegetale	NaN
15575	Îles Salomon		Orge	vegetale	NaN
15593	Îles Salomon		Sorgho	vegetale	0.0

Autres Utilisations Disponibilité alimentaire
(Kcal/personne/jour) \

7	NaN
1369.0	
12	NaN
0.0	
32	NaN
21.0	
34	NaN
3.0	
40	NaN
26.0	
...	...
...	
15537	NaN
184.0	
15545	NaN
0.0	
15568	NaN
1.0	
15575	NaN
0.0	
15593	NaN
NaN	

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

7	160.23
12	0.00
32	2.50
34	0.40
40	2.92
...	...
15537	25.37
15545	0.00
15568	0.15
15575	0.07
15593	NaN

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

7	4.69
12	0.00
32	0.30
34	0.02
40	0.24
...	...
15537	1.00
15545	0.00
15568	0.01
15575	NaN
15593	NaN

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

7	36.91
12	0.00
32	0.56
34	0.08
40	0.79
...	...
15537	5.19
15545	0.00
15568	0.03
15575	0.01
15593	NaN

	Disponibilité intérieure	Exportations - Quantité \
7	5992.0	NaN
12	0.0	NaN
32	313.0	0.0
34	13.0	NaN
40	524.0	NaN
...
15537	14.0	0.0
15545	0.0	NaN
15568	0.0	NaN
15575	1.0	NaN
15593	0.0	NaN

	Importations - Quantité	Nourriture	Pertes	Production
Semences \				
7	1173.0	4895.0	775.0	5169.0
322.0				
12	0.0	0.0	NaN	NaN
NaN				
32	1.0	76.0	31.0	312.0
5.0				
34	NaN	12.0	1.0	13.0
0.0				
40	10.0	89.0	52.0	514.0
22.0				
...
..				
15537	14.0	14.0	NaN	NaN
NaN				
15545	0.0	0.0	0.0	NaN
NaN				
15568	0.0	0.0	NaN	NaN
NaN				
15575	1.0	0.0	NaN	NaN
NaN				
15593	0.0	NaN	NaN	NaN
NaN				

	Traitement	Variation de stock
7	NaN	-350.0
12	NaN	NaN
32	NaN	NaN
34	NaN	NaN
40	NaN	0.0
...
15537	NaN	0.0
15545	NaN	NaN
15568	NaN	NaN
15575	1.0	NaN

15593 NaN NaN

[1323 rows x 18 columns]

```
proportionAnimaux = dfCereales2["Aliments pour animaux"].sum()/dfCereales2["Disponibilité intérieure"].sum()*100
print("Proportion d'alimentation animale : {:.2f}%".format(proportionAnimaux))
```

```
proportionHumain = dfCereales2["Nourriture"].sum()/dfCereales2["Disponibilité intérieure"].sum()*100
print("Proportion d'alimentation humaine : {:.2f}%".format(proportionHumain))
```

Proportion d'alimentation animale : 43.49%

Proportion d'alimentation humaine : 33.74%

Répartition selon les céréales

Calcul de la quantité, pour chaque céréale, utilisée pour l'alimentation animale et pour l'alimentation humaine.

```
dfCereales2 = dfCereales2[["Produit", "Aliments pour animaux", "Nourriture"]]
```

```
dfCereales2 = dfCereales2.groupby(dfCereales2["Produit"]).sum()
```

Ajout d'une colonne "Proportion (%)" représentant la part affectée à l'alimentation animale.

```
dfCereales2["Proportion d'usage pour les animaux par rapport à la nourriture (%)"] = \
dfCereales2["Aliments pour animaux"] / (dfCereales2["Aliments pour animaux"] + dfCereales2["Nourriture"]) * 100
```

```
dfCereales2 = dfCereales2.sort_values("Proportion d'usage pour les animaux par rapport à la nourriture (%)", ascending=False)
```

```
dfCereales2 = dfCereales2.reset_index().head(9)
```

```
display(dfCereales2)
```

	Produit	Aliments pour animaux	Nourriture \
0	Orge	92658.0	6794.0
1	Maïs	546116.0	125184.0
2	Avoine	16251.0	3903.0
3	Céréales, Autres	19035.0	5324.0
4	Seigle	8099.0	5502.0
5	Sorgho	24808.0	24153.0

6	Blé	129668.0	457824.0
7	Millet	3306.0	23040.0

Proportion d'usage pour les animaux par rapport à la nourriture (%)

0	93.168564
1	81.352004
2	80.634117
3	78.143602
4	59.547092
5	50.668900
6	22.071449
7	12.548394

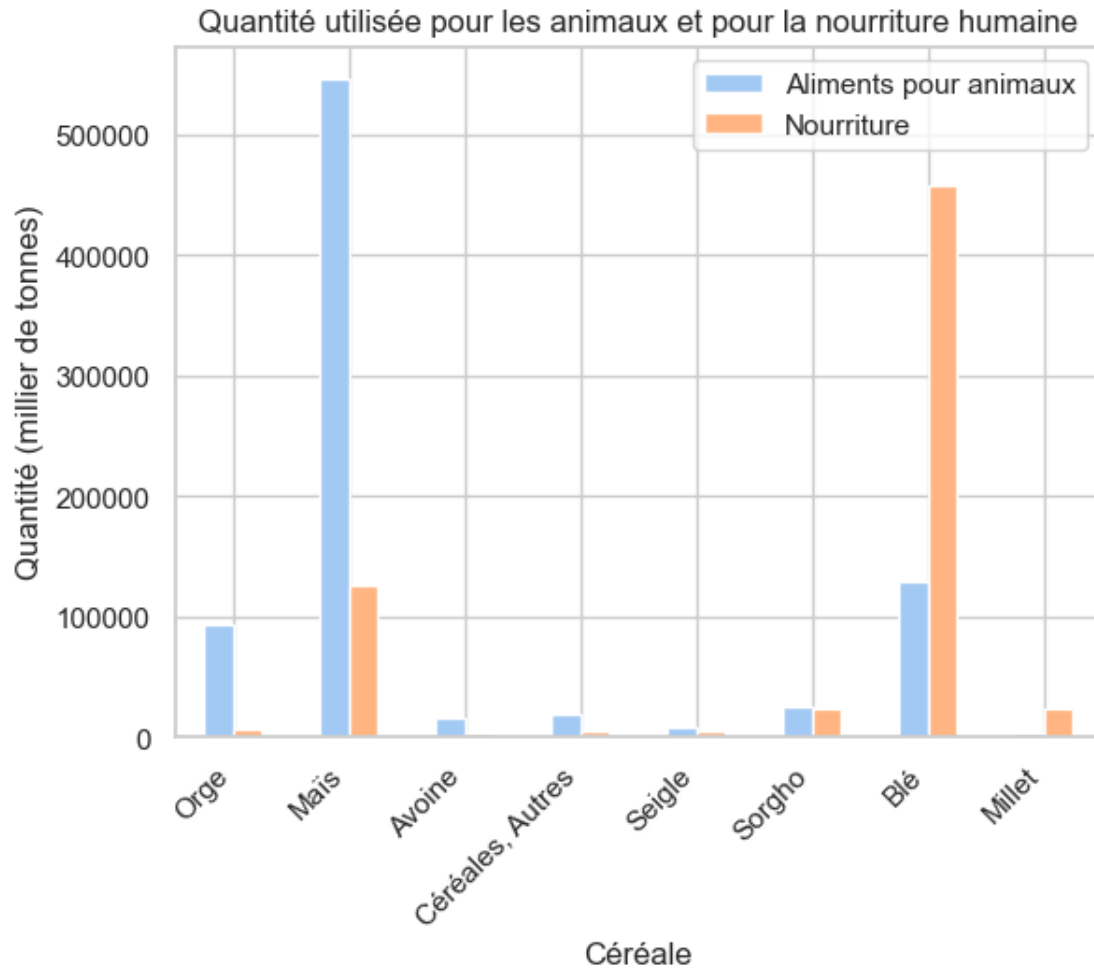
Creation d'un graphique en barres

```
ax = dfCereales2.plot(x='Produit', y=['Aliments pour animaux',
'Nourriture'], kind='bar')
```

Titre et noms des axes

```
sns.set_theme(style='whitegrid', palette='pastel')
ax.set_title('Quantité utilisée pour les animaux et pour la nourriture humaine')
ax.set_xlabel('Céréale')
ax.set_ylabel('Quantité (millier de tonnes)')
plt.xticks(rotation=45, ha="right")
```

```
plt.show()
```



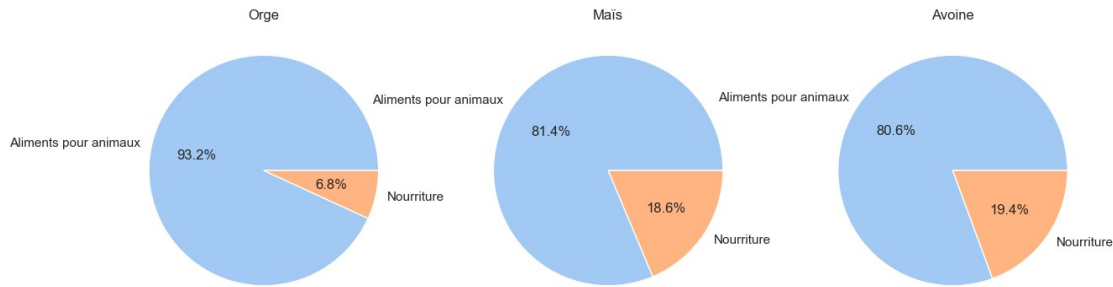
```
cereals = ["Orge", "Maïs", "Avoine"]
df_cereals = dfCereales2[dfCereales2["Produit"].isin(cereals)]

# Extraire les valeurs pour chaque céréale
cereals_data = df_cereals.groupby("Produit")[["Aliments pour animaux",
"Nourriture"]].sum()

# Créer un graphique à 3 colonnes
fig, axs = plt.subplots(1, 3, figsize=(15, 5))

# Créer un graphique pour chacune des 3 céréales les plus utilisées
pour l'alimentation animale
for i, cereal in enumerate(cereals):
    axs[i].pie(cereals_data.loc[cereal], labels=["Aliments pour
animaux", "Nourriture"], autopct="%1.1f%%")
    axs[i].set_title(cereal)

# Display the plot
plt.show()
```



Les 10 Pays où la proportion personnes sous-alimentées est la plus élevée en 2017

```
dfPopEtSousNutri['Proportion'] = dfPopEtSousNutri['Nombre personnes en sous-nutrition'] / dfPopEtSousNutri['Population']
```

```
dfPopEtSousNutri_sorted = dfPopEtSousNutri.sort_values('Proportion', ascending=False)
```

```
dfPopEtSousNutri_sorted = dfPopEtSousNutri_sorted[["Zone", "Proportion"]].head(10)
```

```
display(dfPopEtSousNutri_sorted)
```

	Zone	Proportion
78	Haïti	0.482592
157	République populaire démocratique de Corée	0.471887
108	Madagascar	0.410629
103	Libéria	0.382797
100	Lesotho	0.382494
183	Tchad	0.379576
161	Rwanda	0.350556
121	Mozambique	0.328109
186	Timor-Leste	0.321735
0	Afghanistan	0.289287

Les 10 Pays ayant le plus bénéficié de l'aide depuis 2013

```
aideAlimentaire = pd.read_csv("aidealimentaire.csv")
```

```
aideAlimentaireParPays = aideAlimentaire.groupby("Pays bénéficiaire").sum(numeric_only=True)
```

```
aideAlimentaireParPays_sorted = aideAlimentaireParPays.sort_values('Valeur', ascending=False)
```

```
aideAlimentaireParPays_sorted = aideAlimentaireParPays_sorted[["Valeur"]].head(10)
```

```
aideAlimentaireParPays_sorted =
aideAlimentaireParPays_sorted.rename(columns={"Valeur" : "Quantité
(tonnes)"})
```

```
display(aideAlimentaireParPays_sorted)
```

	Quantité (tonnes)
Pays bénéficiaire	
République arabe syrienne	1858943
Éthiopie	1381294
Yémen	1206484
Soudan du Sud	695248
Soudan	669784
Kenya	552836
Bangladesh	348188
Somalie	292678
République démocratique du Congo	288502
Niger	276344

Disponibilité par habitant

Pays ayant le plus de disponibilité par habitant

```
topDispoParPays = dispoParPays.sort_values("Disponibilité alimentaire
(Kcal/personne/jour)", ascending=False).head().reset_index()
display(topDispoParPays)
```

	Zone	Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)
0	Autriche	3770.0
1	Belgique	3737.0
2	Turquie	3708.0
3	États-Unis d'Amérique	3682.0
4	Israël	3610.0

Pays ayant le moins de disponibilité par habitant

```
lowDispoParPays = dispoParPays.sort_values("Disponibilité alimentaire
(Kcal/personne/jour)", ascending=True).head(10).reset_index()
display(lowDispoParPays)
```

	Zone \
0	République centrafricaine
1	Zambie
2	Madagascar

3	Afghanistan
4	Haïti
5	République populaire démocratique de Corée
6	Tchad
7	Zimbabwe
8	Ouganda
9	Timor-Leste

	Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)
0	1879.0
1	1924.0
2	2056.0
3	2087.0
4	2089.0
5	2093.0
6	2109.0
7	2113.0
8	2126.0
9	2129.0

Export du manioc par la Thaïlande

```
sousNutritionThaïlande = dfPopEtSousNutri[dfPopEtSousNutri["Zone"] ==
"Thaïlande"]
sousNutritionThaïlande = sousNutritionThaïlande.copy()
sousNutritionThaïlande['Proportion (%)'] =
sousNutritionThaïlande['Nombre personnes en sous-nutrition'] /
sousNutritionThaïlande['Population'] * 100
display(sousNutritionThaïlande)
```

	Zone	Nombre personnes en sous-nutrition	Population
Proportion \			
185	Thaïlande	6200000	69209810
0.089583			

	Proportion (%)
185	8.958268

Proportion de manioc exporté par la Thaïlande par rapport à sa production

```
maniocGate = dispoAlimentaire[(dispoAlimentaire["Zone"]=="Thaïlande")
& (dispoAlimentaire["Produit"].str.contains("Manioc"))]
```

```
maniocGate = maniocGate[["Zone", "Produit", "Disponibilité
intérieure", "Exportations - Quantité", "Importations - Quantité",
"Nourriture", "Pertes", "Production"]]
```

```
display(maniocGate)
```


	Zone	Produit	Disponibilité intérieure	Exportations -
Quantité \				
13809	Thaïlande	Manioc	6264.0	
25214.0				

	Importations -	Quantité	Nourriture	Pertes	Production
13809		1250.0	871.0	1511.0	30228.0

```
export = maniocGate["Exportations - Quantité"].sum()
```

```
production = maniocGate["Production"].sum()
```

```
nourriture = maniocGate["Nourriture"].sum()
```

```
proportionExport = (export / production) * 100
```

```
proportionNourriture = (nourriture / production) * 100
```

```
print("Proportion de manioc exporté : {:.2f}
```

```
%".format(proportionExport))
```

```
print("Proportion de manioc utilisée pour l'alimentation : {:.2f}
```

```
%".format(proportionNourriture))
```

```
Proportion de manioc exporté : 83.41%
```

```
Proportion de manioc utilisée pour l'alimentation : 2.88%
```

```
# Création d'un graphique pour visualiser les résultats
```

```
dfManioc = pd.DataFrame({'value': [proportionExport, 100 -  
proportionExport - proportionNourriture, proportionNourriture]},  
index=['Export', 'Autre', 'Nourriture'])
```

```
sns.set_theme(style='whitegrid', palette='pastel')
```

```
fig, ax = plt.subplots()
```

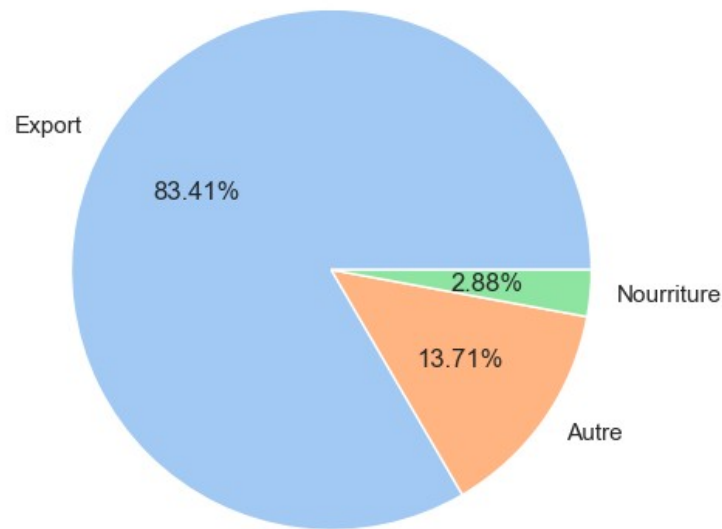
```
ax.pie(dfManioc['value'], labels=dfManioc.index, autopct='%1.2f%%')
```

```
ax.axis('equal')
```

```
ax.set_title('Proportion du Manioc exporté et utilisé comme  
nourriture, sur la production totale en Thaïlande ')
```

```
plt.show()
```

Proportion du Manioc exporté et utilisé comme nourriture, sur la production totale en Thaïlande



Apport supplémentaire

Création d'un DataFrame avec la proportion de personnes en sous-nutrition pour chaque année

Créer un mapping pour faire correspondre les années et les périodes entre population.csv et sous_nutrition.csv

```
year_mapping = {  
    '2012-2014': 2013,  
    '2013-2015': 2014,  
    '2014-2016': 2015,  
    '2015-2017': 2016,  
    '2016-2018': 2017,  
    '2017-2019': 2018  
}
```

Appliquer le mapping sur sousNutritionTemp sans affecter sousNutrition

```
sousNutritionTemp = sousNutrition.copy()  
sousNutritionTemp['Année'] =  
sousNutritionTemp['Année'].map(year_mapping)
```

Merge les Dataframe

```
evolutionSousNutrition = pd.merge(sousNutritionTemp, popMondiale,  
on=['Zone', 'Année'])
```

Renommer les colonnes, unifier les unités et traiter comme des integer

```

evolutionSousNutrition =
evolutionSousNutrition.rename(columns={"Valeur_x": "Nombre personnes
en sous-nutrition", \
                                     "Valeur_y":
"Population"})

evolutionSousNutrition["Nombre personnes en sous-nutrition"] = \
pd.to_numeric(evolutionSousNutrition["Nombre personnes en sous-
nutrition"]).fillna(0)

evolutionSousNutrition["Nombre personnes en sous-nutrition"] *=
1000000
evolutionSousNutrition["Nombre personnes en sous-nutrition"] =
evolutionSousNutrition["Nombre personnes en sous-
nutrition"].astype(int)
evolutionSousNutrition["Population"] *= 1000
evolutionSousNutrition["Population"] =
evolutionSousNutrition["Population"].astype(int)

evolutionSousNutrition["Proportion (%)"] =
evolutionSousNutrition["Nombre personnes en sous-
nutrition"]/evolutionSousNutrition["Population"]*100

display(evolutionSousNutrition)

```

	Zone	Année	Nombre personnes en sous-nutrition
Population \			
0	Afghanistan	2013	8600000
32269589			
1	Afghanistan	2014	8800000
33370794			
2	Afghanistan	2015	8900000
34413603			
3	Afghanistan	2016	9700000
35383032			
4	Afghanistan	2017	10500000
36296113			
...
..			
1213	Zimbabwe	2014	0
13586707			
1214	Zimbabwe	2015	0
13814629			
1215	Zimbabwe	2016	0
14030331			
1216	Zimbabwe	2017	0
14236595			
1217	Zimbabwe	2018	0
14438802			

	Proportion (%)
0	26.650479
1	26.370364
2	25.861866
3	27.414270
4	28.928718
...	...
1213	0.000000
1214	0.000000
1215	0.000000
1216	0.000000
1217	0.000000

[1218 rows x 5 columns]

Sélectionner uniquement les 5 pays les plus en difficulté en 2018

```
evolutionSousNutrition_2018 =
evolutionSousNutrition.loc[evolutionSousNutrition['Année'] == 2018]
```

```
evolutionSousNutrition_sorted =
evolutionSousNutrition_2018.sort_values("Proportion
(%)",ascending=False)
```

```
top_5 = list(evolutionSousNutrition_sorted["Zone"].head(5))
```

```
print("Les 5 pays les plus en difficulté sont : ", top_5)
```

Les 5 pays les plus en difficulté sont : ['Haïti', 'République
populaire démocratique de Corée', 'Madagascar', 'Tchad', 'Libéria']

*# Création d'un dataframe avec toutes les valeurs pour chaque année et
pour chaque pays en difficulté*

```
evolutionTop5 =
evolutionSousNutrition[evolutionSousNutrition["Zone"].isin(top_5)]
```

Visualisation de l'évolution de la proportion de chaque pays en sous-nutrition

```
# Create a figure and axis object
fig, ax = plt.subplots(figsize=(8,6))
```

Iterate over the top 5 countries and plot their data

```
for pays in top_5:
    # filter data for the current country
    pays_data = evolutionTop5[evolutionTop5['Zone'] == pays]
```

```
    # plot the data for the current country
    ax.plot(pays_data['Année'], pays_data['Proportion (%)'],
label=pays)
```

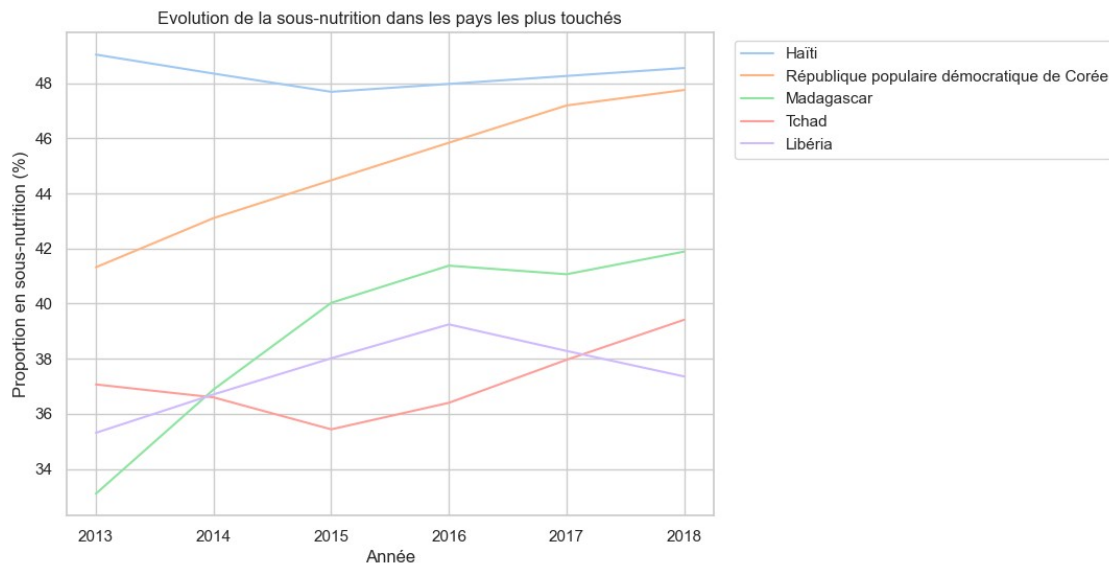
Add labels and legend

```

ax.set_xlabel('Année')
ax.set_ylabel('Proportion en sous-nutrition (%)')
ax.set_title('Evolution de la sous-nutrition dans les pays les plus touchés')
legend = ax.legend(bbox_to_anchor=(1.02, 1), loc='upper left')

# Show the plot
plt.show()

```



Ce graphique en courbe pose plusieurs questions qui peuvent être discutées par l'organisation et dépendent des priorités que l'on souhaite donner, en effet on peut constater que :

La situation en Haïti reste la plus critique en termes de proportion de la population touchée par la sous-nutrition. La situation en République populaire démocratique de Corée et à Madagascar se sont aggravées ces dernières années.

Visualisation de l'évolution du nombre de personnes en sous-nutrition

```

Cell In[168], line 1
    Visualisation de l'évolution du nombre de personnes en sous-
    nutrition
    ^
SyntaxError: invalid syntax

```

```

# Create a figure and axis object
fig, ax = plt.subplots(figsize=(8,6))

# Iterate over the top 5 countries and plot their data
for pays in top_5:
    # filter data for the current country
    pays_data = evolutionTop5[evolutionTop5['Zone'] == pays]

```

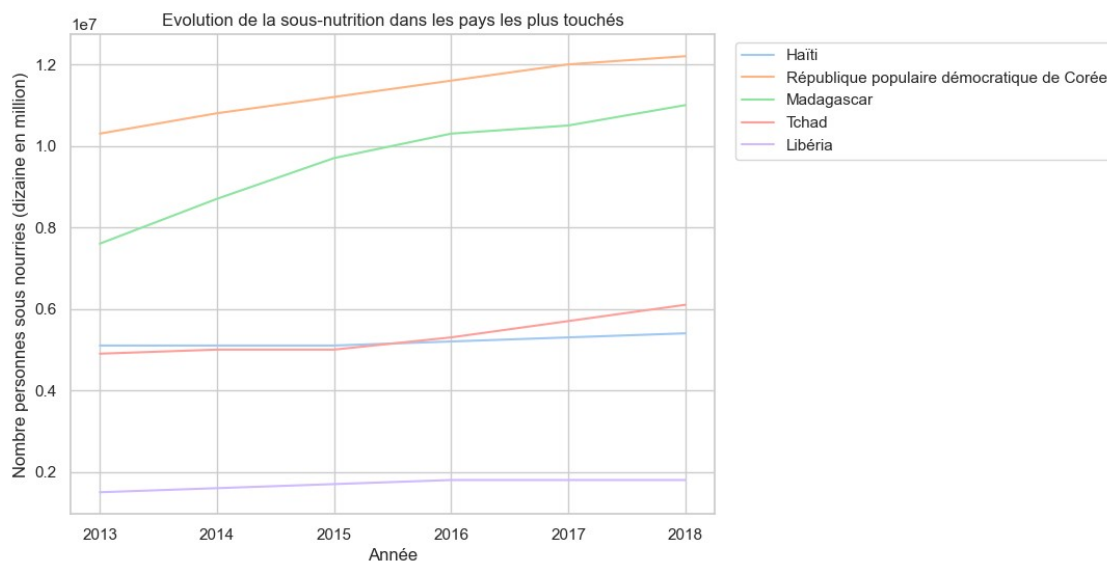
```

# plot the data for the current country
ax.plot(pays_data['Année'], pays_data['Nombre personnes en sous-
nutrition'], label=pays)

# Add labels and legend
ax.set_xlabel('Année')
ax.set_ylabel('Nombre personnes sous nourries (dizaine en million)')
ax.set_title('Evolution de la sous-nutrition dans les pays les plus
touchés')
legend = ax.legend(bbox_to_anchor=(1.02, 1), loc='upper left')

# Show the plot
plt.show()

```



Ce second graphique met en évidence qu'en termes de nombre de personnes touchées par la sous-nutrition les deux pays à la fois les plus touchés mais aussi où la situation s'est le plus aggravées sont :

La République populaire démocratique de Corée Madagascar