

Etape 1 - Importation des librairies et chargement des fichiers

1.1 - Importation des librairies

```
import pandas as pd
```

1.2 - Chargement des fichiers Excel

```
population= pd.read_csv('population.csv')
dispo_alimentaire= pd.read_csv('dispo_alimentaire.csv')
aide_alimentaire= pd.read_csv('aide_alimentaire.csv')
sous_nutrition= pd.read_csv('sous_nutrition.csv')
```

Etape 2 - Analyse exploratoire des fichiers

2.1 - Analyse exploratoire du fichier population

```
print("Le tableau comporte {} observation(s) ou article(s)".format(population.shape[0]))
print("Le tableau comporte {} colonnes(s)".format(population.shape[1]))

    Le tableau comporte 1416 observation(s) ou article(s)
    Le tableau comporte 3 colonnes(s)

print("dimension de data set:", population.shape)

    dimension de data set: (1416, 3)

print("nombre de colonne=", population.shape[1])

    nombre de colonne= 3

population.dtypes

    Zone      object
    Année    int64
    Valeur    float64
    dtype: object

population.count()

    Zone      1416
    Année     1416
    Valeur     1416
    dtype: int64

population.head(5)

    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

population['Valeur']= population['Valeur']*1000

population=population.rename(columns={'Valeur': 'Population'})
population.head(5)

    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

```
print("Le tableau comporte {} observation(s) ou article(s)".format(dispo_alimentaire.shape[0]))
print("Le tableau comporte {} colonnes(s)".format(dispo_alimentaire.shape[1]))

    Le tableau comporte 15695 observation(s) ou article(s)
    Le tableau comporte 18 colonnes(s)

print("le nombre de colonne =", dispo_alimentaire.shape[1])

    le nombre de colonne = 18

dispo_alimentaire.head(5)

    Zone  Produit  Origine  Aliments pour animaux  Autres utilisations  Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)  Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)  Disponibilité de matière grasse en quantité (g/personne/jour)  Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour)  Disponibilité intérieure  Exportations - Quantité  Importations - Quantité  Nourriture  Pertes  Production  Semences  Traitement  Variation de stock
0  Afghanistan  Abats Comestible  animale  NaN  NaN  5.0  1.72  0.20  0.77  53.0  NaN  NaN  53.0  NaN  53.0  NaN  NaN  NaN
1  Afghanistan  Agrumes, Autres  végétale  NaN  NaN  1.0  1.29  0.01  0.02  41.0  2.0  40.0  39.0  2.0  3.0  NaN  NaN  NaN
2  Afghanistan  Aliments pour enfants  végétale  NaN  NaN  1.0  0.06  0.01  0.03  2.0  NaN  2.0  2.0  NaN  NaN  NaN  NaN  NaN
3  Afghanistan  Ananas  végétale  NaN  NaN  0.0  0.00  NaN  NaN  0.0  NaN  0.0  0.0  NaN  NaN  NaN  NaN  NaN
4  Afghanistan  Bananes  végétale  NaN  NaN  4.0  2.70  0.02  0.05  82.0  NaN  82.0  82.0  NaN  NaN  NaN  NaN  NaN

dispo_alimentaire= dispo_alimentaire.fillna(0)

ligne_en_milliers_de_tonnes= ['Autres Utilisations', 'Disponibilité intérieure', 'Exportations - Quantité', 'Importations - Quantité', 'Nourriture', 'Pertes', 'Production', 'Semences', 'Traitement', 'Variation de stock']
dispo_alimentaire.loc[:,ligne_en_milliers_de_tonnes]=1000

dispo_alimentaire.head(5)

    Zone  Produit  Origine  Aliments pour animaux  Autres utilisations  Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)  Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)  Disponibilité de matière grasse en quantité (g/personne/jour)  Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour)  Disponibilité intérieure  Exportations - Quantité  Importations - Quantité  Nourriture  Pertes  Production  Semences  Traitement  Variation de stock
0  Afghanistan  Abats Comestible  animale  0.0  0.0  5.0  1.72  0.20  0.77  53000.0  0.0  0.0  53000.0  0.0  53000.0  0.0  0.0  0.0
1  Afghanistan  Agrumes, Autres  végétale  0.0  0.0  1.0  1.29  0.01  0.02  41000.0  2000.0  40000.0  39000.0  2000.0  3000.0  0.0  0.0  0.0
2  Afghanistan  Aliments pour enfants  végétale  0.0  0.0  1.0  0.06  0.01  0.03  2000.0  0.0  2000.0  2000.0  0.0  0.0  0.0  0.0  0.0
3  Afghanistan  Ananas  végétale  0.0  0.0  0.0  0.00  0.00  0.00  0.0  0.0  0.0  0.0  0.0  0.0  0.0  0.0  0.0  0.0
4  Afghanistan  Bananes  végétale  0.0  0.0  4.0  2.70  0.02  0.05  82000.0  0.0  82000.0  82000.0  0.0  0.0  0.0  0.0  0.0
```

2.3 - Analyse exploratoire du fichier aide alimentaire

```
print("Le tableau comporte {} observation(s) ou article(s)".format(aide_alimentaire.shape[0]))
print("Le tableau comporte {} colonnes(s)".format(aide_alimentaire.shape[1]))

    Le tableau comporte 3475 observation(s) ou article(s)
    Le tableau comporte 4 colonnes(s)

aide_alimentaire.shape[1]

    4

aide_alimentaire.head(5)

    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  15180
4  Afghanistan  2013  Céréales  40504

aide_alimentaire = aide_alimentaire.rename(columns={'Pays bénéficiaire': 'Zone'})

aide_alimentaire['Valeur']*1000

aide_alimentaire.head(5)

    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
```

2.4 - Analyse exploratoire du fichier sous nutrition

```
print("Le tableau comporte {} observation(s) ou article(s)".format(sous_nutrition.shape[0]))
print("Le tableau comporte {} colonnes(s)".format(sous_nutrition.shape[1]))

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

sous_nutrition.shape[1]

    3

sous_nutrition.head(5)

    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

sous_nutrition.dtypes

    Zone      object
    Année     object
    Valeur     object
    dtype: object

sous_nutrition['Valeur'] = pd.to_numeric(sous_nutrition['Valeur'], errors='coerce')

sous_nutrition = sous_nutrition.fillna(0)

sous_nutrition= sous_nutrition.rename(columns={'Valeur': 'Sous_nutrition'})

sous_nutrition['Sous_nutrition'] *= 1000000

sous_nutrition.head(5)

    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

```
# Filtre pour sélectionner uniquement les données de l'année 2017
population_2017 = population[population['Année'] == 2017]
sous_nutrition_2017 = sous_nutrition[sous_nutrition['Année'] == '2016-2018']

# Jointure des deux tables en utilisant la colonne "Zone" comme clé de jointure
jointure = pd.merge(population_2017, sous_nutrition_2017, on="Zone")

# Affichage des résultats de la jointure
print(jointure)

    Zone  Année_x  Population  Année_y \
0  Afghanistan  2017  36296113.0  2016-2018
1  Afrique du Sud  2017  57809756.0  2016-2018
2  Albanie  2017  2884169.0  2016-2018
3  Algérie  2017  4139189.0  2016-2018
4  Allemagne  2017  8265849.0  2016-2018
...
158  Venezuela (République bolivarienne du)  2017  29482484.0  2016-2018
199  Viet Nam  2017  94680648.0  2016-2018
200  Yémen  2017  27534819.0  2016-2018
201  Zambie  2017  16853999.0  2016-2018
202  Zimbabwe  2017  14236595.0  2016-2018

    Sous_nutrition
0  1000000.0
1  3100000.0
2  100000.0
```

```
3      1380000.0
4      0.0
5      ...
198      8800000.0
199      6500000.0
200      0.0
201      0.0
202      0.0

[203 rows x 5 columns]

nombre_sous_nutrition = jointure['Sous_nutrition'].sum()

print('Nombre de personnes en état de sous-nutrition en 2017 :', nombre_sous_nutrition)

Nombre de personnes en état de sous-nutrition en 2017 : 535700000.0

# Calcul de la population totale
population_totale = population_2017['Population'].sum()

# Calcul de la proportion de personne en sous-nutrition
proportion_sous_nutrition = (nombre_sous_nutrition / population_totale) * 100
# Affichage du résultat
print('Proportion de personnes en sous-nutrition en 2017 : {:.2f}%'.format(proportion_sous_nutrition))

Proportion de personnes en sous-nutrition en 2017 : 7.18%
```

3.2 - Nombre théorique de personne qui pourrait être nourries

```
# Jointure des deux dataframes en utilisant la colonne "zone" comme clé de jointure
dispo_alimentaire_population = pd.merge(dispo_alimentaire, population, on="Zone")

# Affichage du dataframe résultant avec la population ajoutée
print(dispo_alimentaire_population)

   Zone      Produit  Origine  Aliments pour animaux \
0  Afghanistan  Abats Comestible  animale      0.0
1  Afghanistan  Abats Comestible  animale      0.0
2  Afghanistan  Abats Comestible  animale      0.0
3  Afghanistan  Abats Comestible  animale      0.0
4  Afghanistan  Abats Comestible  animale      0.0
...
92491  Îles Salomon  Épices, Autres  végétale      0.0
92492  Îles Salomon  Épices, Autres  végétale      0.0
92493  Îles Salomon  Épices, Autres  végétale      0.0
92494  Îles Salomon  Épices, Autres  végétale      0.0
92495  Îles Salomon  Épices, Autres  végétale      0.0

   Autres Utilisations  Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour) \
0      0.0      5.0
1      0.0      5.0
2      0.0      5.0
3      0.0      5.0
4      0.0      5.0
...
92491      0.0      4.0
92492      0.0      4.0
92493      0.0      4.0
92494      0.0      4.0
92495      0.0      4.0

   Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an) \
0      1.72
1      1.72
2      1.72
3      1.72
4      1.72
...
92491      0.48
92492      0.48
92493      0.48
92494      0.48
92495      0.48

   Disponibilité de matière grasse en quantité (g/personne/jour) \
0      0.20
1      0.20
2      0.20
3      0.20
4      0.20
...
92491      0.21
92492      0.21
92493      0.21
92494      0.21
92495      0.21

   Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour) \
0      0.77
1      0.77
2      0.77
3      0.77
4      0.77
```

```
# Calcul de la disponibilité alimentaire en kilocalories pour chaque produit et chaque zone
dispo_alimentaire_population['dispo_kcal'] = dispo_alimentaire_population['Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)'] * dispo_alimentaire_population['Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)'] * dispo_alimentaire_population['Population'] * 365

# Agrégation des données pour obtenir la disponibilité alimentaire mondiale en kilocalories par zone
dispo_kcal_mondiale = dispo_alimentaire_population.groupby('Zone')['dispo_kcal'].sum().reset_index()

# Jointure pour ajouter la colonne dispo_kcal au dataframe dispo_alimentaire_population
dispo_alimentaire_population = pd.merge(dispo_alimentaire_population, dispo_kcal_mondiale, on="Zone", suffixes=('-', '_mondiale'))

# Affichage du dataframe avec la colonne dispo_kcal
print(dispo_alimentaire_population)
```

```
   Zone      Produit  Origine  Aliments pour animaux \
0  Afghanistan  Abats Comestible  animale      0.0
1  Afghanistan  Abats Comestible  animale      0.0
2  Afghanistan  Abats Comestible  animale      0.0
3  Afghanistan  Abats Comestible  animale      0.0
4  Afghanistan  Abats Comestible  animale      0.0
...
92491  Îles Salomon  Épices, Autres  végétale      0.0
92492  Îles Salomon  Épices, Autres  végétale      0.0
92493  Îles Salomon  Épices, Autres  végétale      0.0
92494  Îles Salomon  Épices, Autres  végétale      0.0
92495  Îles Salomon  Épices, Autres  végétale      0.0

   Autres Utilisations  Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour) \
0      0.0      5.0
1      0.0      5.0
2      0.0      5.0
3      0.0      5.0
4      0.0      5.0
...
92491      0.0      4.0
92492      0.0      4.0
92493      0.0      4.0
92494      0.0      4.0
92495      0.0      4.0

   Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an) \
0      1.72
1      1.72
2      1.72
3      1.72
4      1.72
...
92491      0.48
92492      0.48
92493      0.48
92494      0.48
92495      0.48

   Disponibilité de matière grasse en quantité (g/personne/jour) \
0      0.20
1      0.20
2      0.20
3      0.20
4      0.20
...
92491      0.21
92492      0.21
92493      0.21
92494      0.21
92495      0.21

   Disponibilité de protéines en quantité (g/personne/jour) \
0      0.77
1      0.77
2      0.77
3      0.77
4      0.77
```

```
# Filtrer les données pour l'année 2017
dispo_alimentaire_2017 = dispo_alimentaire_population[dispo_alimentaire_population['Année'] == 2017]

dispo_en_kcal_mondial_2017= dispo_alimentaire_2017['dispo_kcal_mondiale'].sum()
print(dispo_en_kcal_mondial_2017)

2.4813718771898118e+20

# Consommation moyenne de kilocalories par jour par personne
consommation_moyenne_kcal = 2108 # Exemple : consommation moyenne recommandée

# Consommation moyenne de kilocalories par jour par la population totale en 2017
consommation_moyenne_kcal_mondiale_2017 = consommation_moyenne_kcal * population_totale
print("Consommation moyenne kcal mondiale 2017:", consommation_moyenne_kcal_mondiale_2017)

Consommation moyenne kcal mondiale 2017: 169833081749759.8

# Calcul du nombre d'humains pouvant être nourris
nombre_humains_nourris = (dispo_en_kcal_mondial_2017 / consommation_moyenne_kcal_mondiale_2017) * 365

# Affichage du résultat
print('Nombre d\'humains pouvant être nourris :', round(nombre_humains_nourris))

Nombre d'humains pouvant être nourris : 5322887895
```

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

```
# Filtrer les données pour l'année 2017
dispo_alimentaire_2017 = dispo_alimentaire_population[dispo_alimentaire_population['Année'] == 2017]

# Filtrer les données pour ne garder que les produits d'origine végétale
dispo_vegetaux_2017 = dispo_alimentaire_2017[dispo_alimentaire_2017['Origine'] == 'végétale']

# Calcul de la disponibilité alimentaire totale en kilocalories pour les végétaux
kcal_disponibles_vegetaux = dispo_vegetaux_2017['dispo_kcal_mondiale'].sum()

# Affichage du résultat
print('Nombre de kilocalories disponibles pour les végétaux :', kcal_disponibles_vegetaux)

Nombre de kilocalories disponibles pour les végétaux : 1.9059829786981686e+20

# Consommation moyenne de kilocalories par jour par personne
consommation_moyenne_kcal = 2250 # Exemple : consommation moyenne recommandée

# Calcul du nombre d'humains pouvant être nourris avec les végétaux
nombre_humains_nourris_vegetaux = (kcal_disponibles_vegetaux / consommation_moyenne_kcal_mondiale_2017) * 365

# Affichage du résultat
print('Nombre d\'humains pouvant être nourris avec les végétaux :', int(nombre_humains_nourris_vegetaux))

Nombre d'humains pouvant être nourris avec les végétaux : 4896189210
```

3.4 - Utilisation de la disponibilité intérieure

```
# Filtrer les données pour l'année 2017
data_2017 = dispo_alimentaire_population[dispo_alimentaire_population['Année'] == 2017]

# Calculer la somme de la disponibilité intérieure pour l'année 2017
disponibilite_interieur_2017 = data_2017['Disponibilité intérieure'].sum()
print("La disponibilité intérieure pour l'année 2017 est :", disponibilite_interieur_2017)

# Colonnes à afficher
colonnes_a_afficher = ['Aliments pour animaux', 'Pertes', 'Nourriture', 'Semences', 'Traitement', 'Autres Utilisations']

# Boucle pour afficher les totaux des colonnes spécifiées
for colonne in colonnes_a_afficher:
    total_colonne = data_2017[colonne].sum()
    print("Total de la colonne", colonne, "pour l'année 2017 :", total_colonne)

La disponibilité intérieure pour l'année 2017 est : 9733927000.0
Total de la colonne Aliments pour animaux pour l'année 2017 : 1288002.0
Total de la colonne Pertes pour l'année 2017 : 451283000.0
Total de la colonne Nourriture pour l'année 2017 : 480525000.0
Total de la colonne Semences pour l'année 2017 : 151317000.0
Total de la colonne Traitement pour l'année 2017 : 2155641000.0
Total de la colonne Autres Utilisations pour l'année 2017 : 858771000.0

# Calcul de la somme des aliments pour animaux
somme_aliments_animaux = data_2017['Aliments pour animaux'].sum()

# Calcul de la somme de la disponibilité alimentaire totale
somme_dispo_alimentaire = data_2017['Disponibilité intérieure'].sum()

# Calcul de la proportion d'alimentation animale
proportion_alimentation_animale = (somme_aliments_animaux / somme_dispo_alimentaire) * 100

# Affichage de la proportion d'alimentation animale
print("Proportion d'alimentation animale : {:.2f}%".format(proportion_alimentation_animale))

Proportion d'alimentation animale : 0.01%
```

3.5 - Utilisation des céréales

```
# Liste des céréales spécifiques
cereales = ['Blé', 'Riz (de blanc)', 'Maïs', 'Orge', 'Seigle', 'Avoine', 'Millet', 'Sorgho', 'Céréales', 'Autres']

# Filtrage du dataframe pour ne garder que les lignes correspondant aux céréales spécifiques
cereales_dataframe = dispo_alimentaire[dispo_alimentaire['Produit'].isin(cereales)]

# Calcul de la somme de la disponibilité alimentaire pour chaque céréale spécifique
somme_dispo_total = cereales_dataframe.groupby('Produit')['Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)'].sum()

# Filtrage pour ne garder que les lignes où les aliments sont utilisés pour l'alimentation animale
alimentation_animale = cereales_dataframe[cereales_dataframe['Aliments pour animaux'] > 0 ]

# Calcul de la somme de la disponibilité alimentaire pour chaque céréale spécifique utilisée pour l'alimentation animale
somme_dispo_animale = alimentation_animale.groupby('Produit')['Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)'].sum()

# Calcul de la part d'alimentation animale en pourcentage pour chaque céréale spécifique
part_alimentation_animale_pourcentage = round((somme_dispo_animale / somme_dispo_total) * 100, 2)

# Affichage des résultats
print(part_alimentation_animale_pourcentage)

   Produit
Avoine      65.61
Blé         70.48
Maïs        91.86
```



```

Millet 75.24
Orge 75.51
Séigle 72.16
Sorgho 72.16
Name: Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an), dtype: float64

# Calcul de la somme de la disponibilité alimentaire de toutes les céréales spécifiques
somme_dispo_total = cereales_dataframe['Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)'].sum()

# Filtrage pour ne garder que les lignes où les aliments sont utilisés pour l'alimentation animale
alimentation_animale = cereales_dataframe[cereales_dataframe['Aliments pour animaux'] > 0]

# Calcul de la somme de la disponibilité alimentaire destinée à l'alimentation animale de toutes les céréales spécifiques
somme_dispo_animale = alimentation_animale['Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)'].sum()

# Calcul de la part totale destinée à l'alimentation animale en pourcentage
part_alimentation_animale_pourcentage = (somme_dispo_animale / somme_dispo_total) * 100

# Affichage du résultat
print("La part totale destinée à l'alimentation animale en pourcentage : {:.2f}%".format(part_alimentation_animale_pourcentage))

La part totale destinée à l'alimentation animale en pourcentage : 75.36%

# Filtrage pour ne garder que les lignes où les aliments sont destinés à l'alimentation humaine (nourriture)
nourriture_humaine = cereales_dataframe[cereales_dataframe['Aliments pour animaux'] == 0]

# Calcul de la somme totale de la disponibilité alimentaire destinée à l'alimentation humaine
somme_dispo_nourriture_total = nourriture_humaine['Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)'].sum()

# Calcul de la part d'utilisation humaine (nourriture) en pourcentage pour chaque céréale spécifique
part_nourriture_pourcentage = round((nourriture_humaine.groupby('Produit')['Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)'].sum() / somme_dispo_nourriture_total) * 100, 2)

# Affichage des résultats
print(part_nourriture_pourcentage)

Produit
Avoine 1.19
Blé 82.89
Maïs 7.51
Millet 2.89
Orge 1.47
Séigle 0.16
Sorgho 3.89
Name: Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an), dtype: float64

# Filtrage pour ne garder que les lignes où les aliments sont destinés à la nourriture humaine
nourriture_humaine = cereales_dataframe[cereales_dataframe['Aliments pour animaux'] == 0]

# Calcul de la somme de la disponibilité alimentaire destinée à la nourriture pour toutes les céréales spécifiques
somme_dispo_nourriture = nourriture_humaine['Disponibilité alimentaire en quantité (kg/personne/an)'].sum()

# Calcul de la part totale destinée à la nourriture en pourcentage
part_nourriture_pourcentage = (somme_dispo_nourriture / somme_dispo_total) * 100

# Affichage du résultat
print("La part totale destinée à la nourriture en pourcentage : {:.2f}%".format(part_nourriture_pourcentage))

La part totale destinée à la nourriture en pourcentage : 24.64%
```

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

```

# Calcul de la somme de sous-nutrition par pays
somme_sous_nutrition = sous_nutrition.groupby('Zone')['Sous_nutrition'].sum()

# Création de la colonne "proportion"
sous_nutrition['proportion'] = (sous_nutrition['Sous_nutrition'] / sous_nutrition['Zone']).map(somme_sous_nutrition).round(2)

# Filtrage des données pour l'intervalle 2016-2018
sous_nutrition_2017 = sous_nutrition[sous_nutrition['Année'].str.contains('2016-2018')]

# Calcul de la moyenne de sous-nutrition sur les 3 années
df_mean = sous_nutrition_2017.groupby('Zone')['Sous_nutrition']

# Triage des données en fonction de la proportion de manière décroissante
proportion_sous_nutrition = sous_nutrition_2017.sort_values(by='proportion', ascending=False)

# Sélection des 10 premiers pays avec la proportion la plus élevée
top_10_pays = proportion_sous_nutrition.head(10)

# Affichage des 10 premiers pays avec la proportion la plus élevée
print("Les 10 pays avec la proportion la plus élevée de personnes sous-alimentées en 2017 :")
print(top_10_pays[['Zone', 'Sous_nutrition', 'proportion']])

Les 10 pays avec la proportion la plus élevée de personnes sous-alimentées en 2017 :
Zone Sous_nutrition proportion
1174  Libanie 1500000.0 0.34
1192  Venezuela (République bolivarienne du) 8000000.0 0.25
58  Argentine 1500000.0 0.22
604  Lesotho 800000.0 0.21
412  Géorgie 300000.0 0.21
406  Gambie 300000.0 0.20
706  Mexique 8400000.0 0.20
700  Mauritanie 500000.0 0.20
772  Nigéria 22000000.0 0.19
730  Mozambique 9400000.0 0.19
```

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

```

aide_alimentaire.head()

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

# Calcul du total de l'aide alimentaire par pays
total_aide_par_pays = aide_alimentaire.groupby('Zone')['Valeur'].sum()

# Affichage du total de l'aide alimentaire par pays
print(total_aide_par_pays)

Zone
Afghanistan 185452000
Algérie 81134000
Angola 5014000
Bangladesh 348189000
Bhoutan 2666000
Zambie 3026000
Zimbabwe 6375000
Égypte 1122000
Émirats 1362000
Éthiopie 1381254000
Name: Valeur, Length: 76, dtype: int64

# Filtrage des données pour ne conserver que les lignes à partir de l'année 2013
aide_alimentaire_depuis_2013 = aide_alimentaire[aide_alimentaire['Année'] >= 2013]

# Calcul de la somme de l'aide alimentaire par pays
total_aide_par_pays = aide_alimentaire_depuis_2013.groupby('Zone')['Valeur'].sum()

# Triage des données en fonction de la somme de manière décroissante
total_aide_par_pays = total_aide_par_pays.sort_values(ascending=False)

# Sélection des 10 premiers pays
top_10_pays = total_aide_par_pays.head(10)

# Affichage des 10 premiers pays qui ont bénéficié le plus de l'aide alimentaire depuis 2013
print("Les 10 pays qui ont bénéficié le plus de l'aide alimentaire depuis 2013 :")
print(top_10_pays)

Les 10 pays qui ont bénéficié le plus de l'aide alimentaire depuis 2013 :
Zone
République arabe syrienne 1858943000
Éthiopie 1381254000
Yémen 1206464000
Soudan du Sud 695248000
Soudan 669704000
Kenya 552836000
Bangladesh 348189000
Somalie 292077000
République démocratique du Congo 289582000
Niger 276544000
Name: Valeur, dtype: int64
```

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

```

# Calcul du total de l'aide alimentaire par pays
total_aide_par_pays = aide_alimentaire.groupby('Zone')['Valeur'].sum()

# Triage des données en fonction de la somme de manière décroissante
total_aide_trie = total_aide_par_pays.sort_values(ascending=False)

# Sélection des 5 premiers pays
top_5_pays = total_aide_trie.head(5)

# Création de la liste des 5 pays les plus bénéficiaires d'aide alimentaire
liste_pays = top_5_pays.index.tolist()

# Affichage de la liste des 5 pays
print("Les 5 pays les plus bénéficiaires d'aide alimentaire :")
print(liste_pays)

Les 5 pays les plus bénéficiaires d'aide alimentaire :
['République arabe syrienne', 'Éthiopie', 'Yémen', 'Soudan du Sud', 'Soudan']

# Filtrage du dataframe initial en utilisant la liste des pays bénéficiaires
df_filtre = aide_alimentaire[aide_alimentaire['Zone'].isin(['République arabe syrienne', 'Éthiopie', 'Yémen', 'Soudan du Sud', 'Soudan'])]

# Filtrer les données pour la période de 2013 à 2016
donnees_periode = df_filtre[(df_filtre['Année'] >= 2013) & (df_filtre['Année'] <= 2016)]

# Regrouper les données par pays et année, puis calculer la somme de l'aide alimentaire
evolution_aide_alimentaire = donnees_periode.groupby(['Zone', 'Année'])['Valeur'].sum()

# Afficher l'évolution de l'aide alimentaire pour chaque pays
for pays in liste_pays:
    evolution_pays = evolution_aide_alimentaire[pays]
    print(f"Évolution de l'aide alimentaire pour {pays}:")
    print(evolution_pays)
    print()

Évolution de l'aide alimentaire pour République arabe syrienne:
Année
2013 563566000
2014 651870000
2015 524840000
2016 118558000
Name: Valeur, dtype: int64

Évolution de l'aide alimentaire pour Éthiopie:
Année
2013 591484000
2014 58624000
2015 203266000
Name: Valeur, dtype: int64

Évolution de l'aide alimentaire pour Yémen:
Année
2013 26474000
2014 183840000
2015 372386000
2016 45574000
Name: Valeur, dtype: int64

Évolution de l'aide alimentaire pour Soudan du Sud:
Année
2013 196330000
2014 458610000
2015 4830000
Name: Valeur, dtype: int64

Évolution de l'aide alimentaire pour Soudan:
Année
2013 330230000
2014 321984000
2015 1705000
Name: Valeur, dtype: int64
```

3.9 - Pays avec le moins de disponibilité par habitant

```

# Groupement par pays et calcul de la disponibilité alimentaire moyenne par personne
dispo_alimentaire_moyenne = dispo_alimentaire.groupby('Zone')['Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)'].mean()

# Tri des pays par ordre croissant de disponibilité alimentaire moyenne
pays_moins_dispo = round(dispo_alimentaire_moyenne.nsmallest(10), 2)

# Affichage des 10 pays qui ont le moins de disponibilité alimentaire par personne
print("Les 10 pays qui ont le moins de disponibilité alimentaire par personne :")
print(pays_moins_dispo)

Les 10 pays qui ont le moins de disponibilité alimentaire par personne :
Zone
Zambie 20.69
République centrafricaine 22.11
Madagascar 22.35
Ouganda 22.38
République-Unie de Tanzanie 22.96
Zimbabwe 22.97
Kenya 22.97
Namibie 23.04
Éthiopie 23.14
Yémen 23.84
Name: Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour), dtype: float64
```

3.10 - Pays avec le plus de disponibilité par habitant

```

# Groupement par pays et calcul de la disponibilité alimentaire moyenne par personne
dispo_alimentaire_moyenne = dispo_alimentaire.groupby('Zone')['Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)'].mean()

# Tri des pays par ordre décroissant de disponibilité alimentaire moyenne
pays_plus_dispo = round(dispo_alimentaire_moyenne.nlargest(10), 2)

# Affichage des 10 pays qui ont le plus de disponibilité alimentaire par personne en 2017
print("Les 10 pays qui ont le plus de disponibilité alimentaire par personne en 2017 :")
print(pays_plus_dispo)

Les 10 pays qui ont le plus de disponibilité alimentaire par personne en 2017 :
Zone
Turkménistan 49.75
```

```
Lesotho      47.70
Kiribati     41.67
Turquie      39.87
Autriche     39.68
Israël       39.67
Belgique     39.34
Monténégro   39.21
Samoa        38.89
Koweït       38.88
Name: Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour), dtype: float64
```

3.11 - Exemple de la Thaïlande pour le Manioc

```
# Création du nouveau dataframe avec uniquement les données de la Thaïlande
df_thaïlande = sous_nutrition.loc[sous_nutrition['Zone'] == 'Thaïlande']

# Filtrer les données pour obtenir celles de la Thaïlande en 2017
sous_nutrition_thaïlande_2017 = df_thaïlande[df_thaïlande['Année'] == '2016-2018'][['Sous_nutrition'].values[0]]
print('Nombre de personnes en sous-nutrition en Thaïlande en 2017:', sous_nutrition_thaïlande_2017)

    Nombre de personnes en sous-nutrition en Thaïlande en 2017: 6200000.0

# Filtrer les lignes pour ne garder que la disponibilité alimentaire et le produit Manioc en Thaïlande
thaïlande_2017 = dispo_alimentaire[(dispo_alimentaire['Zone'] == 'Thaïlande') & (dispo_alimentaire['Produit'] == 'Manioc')]

# Extraire la valeur 'Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)'
kcal_par_personne_par_jour = thaïlande_2017['Disponibilité alimentaire (kcal/personne/jour)']

print(f'Disponibilité alimentaire en kcal de Manioc en Thaïlande par personne en 2017 : {kcal_par_personne_par_jour}')

    Disponibilité alimentaire en kcal de Manioc en Thaïlande par personne en 2017 : 13809    40.0
    Name: Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour), dtype: float64

# Filtrer les données pour "produit" = "Manioc"
manioc_2017 = dispo_alimentaire[dispo_alimentaire['Produit'] == 'Manioc']

# Calculer la production totale de manioc en 2017
production_totale_2017 = manioc_2017['Production'].sum()

print("Production totale de manioc en 2017 :", production_totale_2017)

    Production totale de manioc en 2017 : 255802000.0

# Calculer la production totale de manioc en Thaïland
production_totale_manioc_2017 = thaïlande_2017['Production'].sum()

print("Production totale de Manioc en 2017 :", production_totale_manioc_2017)

    Production totale de Manioc en 2017 : 30228000.0

# Production totale mondiale de manioc en 2017
production_mondiale = 255802000.0

# Calculer la proportion de la production de Thaïlande par rapport à la production mondiale
proportion = round((production_totale_manioc_2017 / production_mondiale) * 100, 2)

print(f"Proportion de la production de Thaïlande par rapport à la production mondiale en 2017: ", proportion, "%")

    Proportion de la production de Thaïlande par rapport à la production mondiale en 2017: 11.85 %

# Calculer la somme des exportations de manioc en Thaïlande en 2017
exportations_manioc_thaïlande = thaïlande_2017['Exportations - Quantité'].sum()

# Calculer la production totale de manioc en Thaïlande en 2017
production_totale_manioc_thaïlande = thaïlande_2017['Production'].sum()

# Calculer le pourcentage d'exportation de manioc en Thaïlande en 2017
pourcentage_export_manioc_thaïlande = round((exportations_manioc_thaïlande / production_totale_manioc_thaïlande) * 100, 2)

print(f"Pourcentage d'exportation de Manioc en Thaïlande en 2017 :", pourcentage_export_manioc_thaïlande)

    Pourcentage d'exportation de Manioc en Thaïlande en 2017 : 83.41
```

Analyses complémentaires

la proportion de la sous nutrition en thaïland de 2013 à 2018

```
# Filtrer les lignes pour la Thaïlande
thaïlande_data = sous_nutrition[sous_nutrition['Zone'] == 'Thaïlande']

# Trier les données par année pour s'assurer qu'elles sont dans l'ordre chronologique
thaïlande_data = thaïlande_data.sort_values(by='Année')

# Afficher l'évolution de la sous-nutrition en Thaïlande au fil des années
print(thaïlande_data)
```

	Zone	Année	Sous_nutrition	proportion
1110	Thaïlande	2012-2014	6200000.0	0.17
1111	Thaïlande	2013-2015	6000000.0	0.16
1112	Thaïlande	2014-2016	5900000.0	0.16
1113	Thaïlande	2015-2017	6000000.0	0.16
1114	Thaïlande	2016-2018	6200000.0	0.17
1115	Thaïlande	2017-2019	6200000.0	0.18

les origines de produits

```
# Grouper les données filtrées par origine, puis compter le nombre de produits de chaque origine pour l'année 2017
origin_counts_2017 = dispo_alimentaire_2017.groupby('Origine')['Produit'].count()

# Afficher les chiffres pour l'année 2017
print(origin_counts_2017)
```

Origine	
animale	3665
végétale	1751
Name: Produit, dtype: int64	

Dispo_alimentaire en kcal des 10 pays les plus sous-alimentés en 2017

```
# Pays à calculer
pays_a_calculer = ['Ukraine', 'Venezuela (République bolivarienne du)', 'Argentine', 'Lesotho', 'Géorgie', 'Gambie', 'Mexique', 'Mauritanie', 'Nigéria', 'Mozambique']

# Calcul de la moyenne de la disponibilité en kcal pour chaque pays spécifié
moyennes_par_pays = dispo_alimentaire[dispo_alimentaire['Zone'].isin(pays_a_calculer)].groupby('Zone')['Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)'].mean()

# Affichage des moyennes pour chaque pays
for pays, moyenne in moyennes_par_pays.items():
    print(f"Moyenne de la disponibilité en kcal pour {pays}: {moyenne:2f} kcal")

    Moyenne de la disponibilité en kcal pour Argentine: 34.69 kcal
    Moyenne de la disponibilité en kcal pour Gambie: 30.13 kcal
    Moyenne de la disponibilité en kcal pour Géorgie: 31.89 kcal
    Moyenne de la disponibilité en kcal pour Lesotho: 47.79 kcal
    Moyenne de la disponibilité en kcal pour Mauritanie: 31.54 kcal
    Moyenne de la disponibilité en kcal pour Mexique: 32.29 kcal
    Moyenne de la disponibilité en kcal pour Mozambique: 25.64 kcal
    Moyenne de la disponibilité en kcal pour Nigéria: 29.67 kcal
    Moyenne de la disponibilité en kcal pour Ukraine: 34.48 kcal
    Moyenne de la disponibilité en kcal pour Venezuela (République bolivarienne du): 27.43 kcal
```

Disponibilité alimentaire des 10 pays les plus peuplés en 2017

```
# Sélectionner les données pour l'année 2017
population_2017 = population[population['Année'] == 2017]

# Trier les données par population de manière décroissante et sélectionner les 10 zones les plus peuplées
top_10_zones = population_2017.sort_values(by='Population', ascending=False).head(10)

# Affichage des 10 zones les plus peuplées en 2017
print(top_10_zones)
```

	Zone	Année	Population
262	Chine, continentale	2017	1.421822e+09
622	Inde	2017	1.33877e+09
394	États-Unis d'Amérique	2017	3.250848e+08
638	Indonésie	2017	2.646518e+08
964	Pakistan	2017	2.079062e+08
100	Bresil	2017	2.078338e+08
910	Nigeria	2017	1.908732e+08
118	Bangladesh	2017	1.596854e+08
406	Fédération de Russie	2017	1.455381e+08
676	Japon	2017	1.275027e+08

```
# Liste des pays les plus peuplés
pays_plus_peuplés = [
    "Chine, continentale", "Inde", "États-Unis d'Amérique", "Indonésie",
    "Pakistan", "Bresil", "Nigeria", "Bangladesh", "Fédération de Russie", "Japon"
]
```

```
# Filtrer les données pour les pays les plus peuplés
df_pays_plus_peuplés = dispo_alimentaire[dispo_alimentaire['Zone'].isin(pays_plus_peuplés)]

# Calculer la disponibilité alimentaire moyenne pour chaque pays
disponibilite_moyenne = round(df_pays_plus_peuplés.groupby("Zone")["Disponibilite alimentaire (kcal/personne/jour)"].mean(), 2)

print(disponibilite_moyenne)
```

Zone	
Bangladesh	26.18
Bresil	32.38
Chine, continentale	32.42
Fédération de Russie	35.74
Inde	25.38
Indonésie	28.92
Japon	28.10
Nigeria	29.67
Pakistan	25.34
États-Unis d'Amérique	38.76
Name: Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour), dtype: float64	

GRAPHIQUES

```
import matplotlib.pyplot as plt

# Noms des colonnes
colonnes = ['Aliments pour animaux', 'Pertes', 'Nouriture', 'Semences', 'Traitement', 'Autres Utilisations']

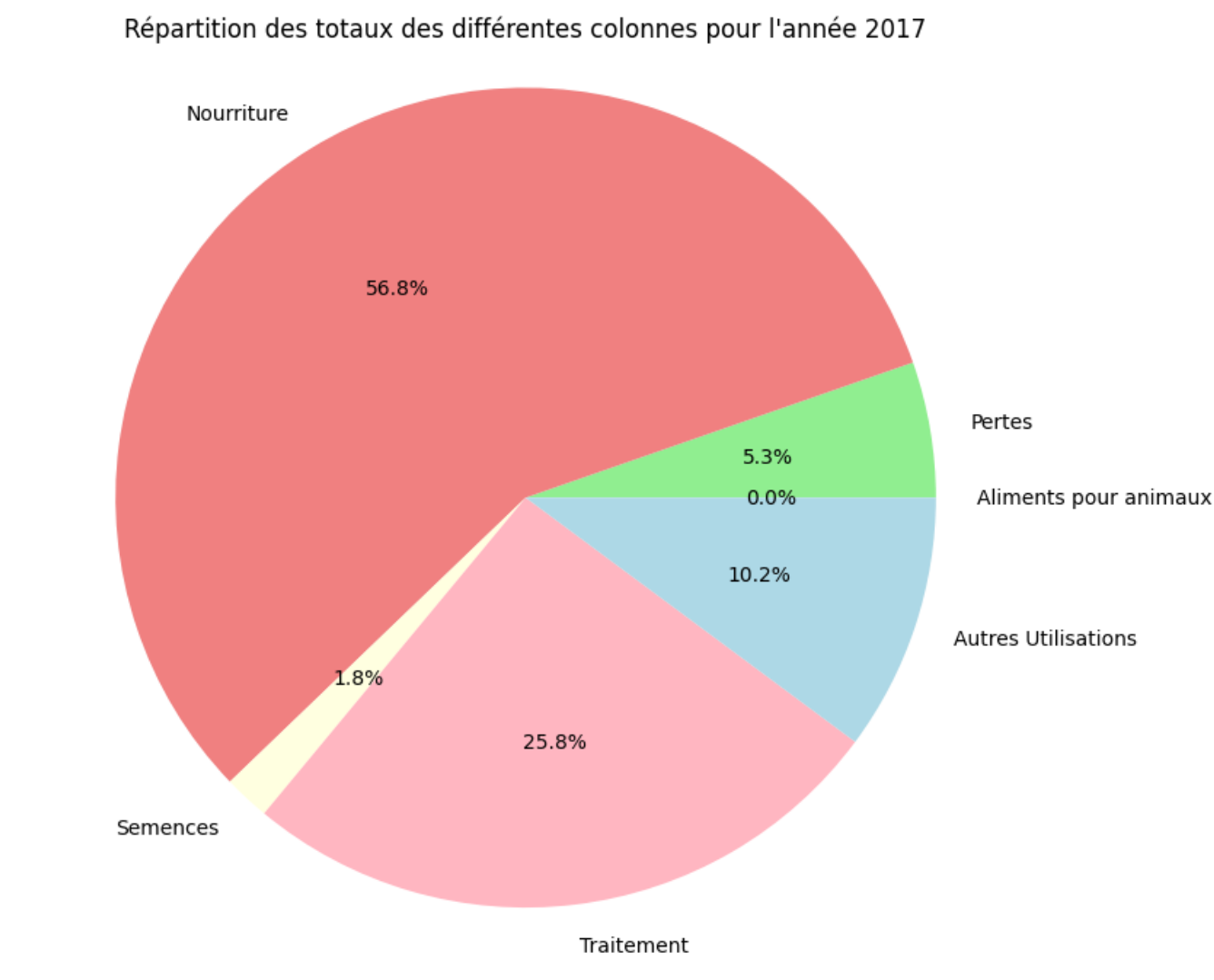
# Totaux des colonnes correspondant à l'année 2017
totaux = [1198002.0, 45228000.0, 400525000.0, 153117000.0, 2185641000.0, 858771000.0]

# Modifier la part d'utilisation pour "Aliments pour animaux" à 0.015
totaux[0] = 0.01

# Création du graphique en camembert
plt.figure(figsize=(8, 8))
plt.pie(totaux, labels=colonnes, autopct='%1.1f%%', colors=['skyblue', 'lightgreen', 'lightcoral', 'lightyellow', 'lightpink', 'lightblue'])

# Ajout de titre
plt.title("Répartition des totaux des différentes colonnes pour l'année 2017")

# Affichage du graphique
plt.axis('equal')
plt.show()
```



```
# Pourcentages
part_alimentation_animale = 75.36
part_alimentation_humaine = 100 - part_alimentation_animale

# Noms des sections
sections = ['Alimentation animale', 'Alimentation humaine']

# Données pour chaque section
data = [part_alimentation_animale, part_alimentation_humaine]

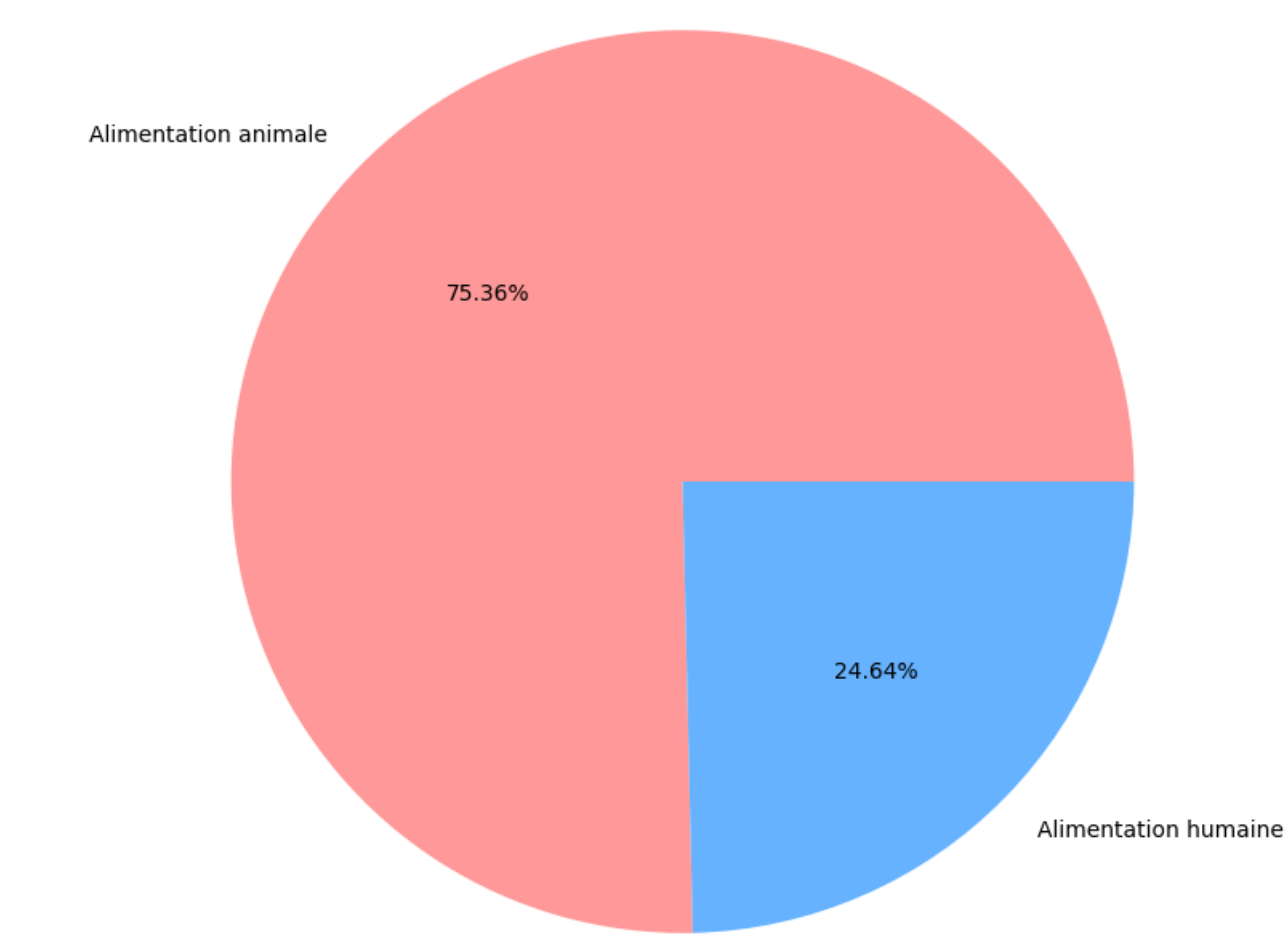
# Couleurs des sections
colors = ['#FF9999', '#66CCFF'] # Rouge pour animale, Bleu pour humaine

# Création du graphique en camembert avec couleurs différentes
plt.figure(figsize=(8, 8))
plt.pie(data, labels=sections, autopct='%1.2f%%', colors=colors)

# Ajout de titre
plt.title("Répartition de la part d'utilisation pour l'alimentation animale et humaine en 2017")

# Affichage du graphique
plt.axis('equal')
plt.show()
```


Répartition de la part d'utilisation pour l'alimentation animale et humaine en 2017



```
# Données des pays et des proportions de sous-alimentation
pays = ['Ukraine', 'Venezuela', 'Argentine', 'Lesotho', 'Géorgie', 'Gambie', 'Mexique', 'Mauritanie', 'Nigéria', 'Mozambique']
proportions = [0.34, 0.25, 0.22, 0.21, 0.21, 0.20, 0.20, 0.20, 0.19, 0.19]

# Couleurs personnalisées pour les barres
couleurs = ['#1f77b4', '#ff7f0e', '#2ca02c', '#d62728', '#9467bd', '#8c564b', '#e377c2', '#7f7f7f', '#bcbd22', '#17becf']

# Création du graphique à barres avec les couleurs personnalisées
fig, ax = plt.subplots(figsize=(10, 6))
bars = ax.barh(pays, proportions, color=couleurs, edgecolor='black', linewidth=1)

# Personnalisation du graphique
plt.xlabel('Proportion de sous-alimentation')
plt.ylabel('Pays')
plt.title('Les 10 pays avec la proportion la plus élevée de personnes sous-alimentées en 2017')

# Affichage des valeurs numériques au-dessus des barres
for i, bar in enumerate(bars):
    ax.annotate(f'{proportions[i]:.0%}', xy=(bar.get_width() + 0.005, bar.get_y() + bar.get_height() / 2),
        xytext=(5, 0), textcoords='offset points', va='center', fontsize=10, fontweight='bold', color='black')

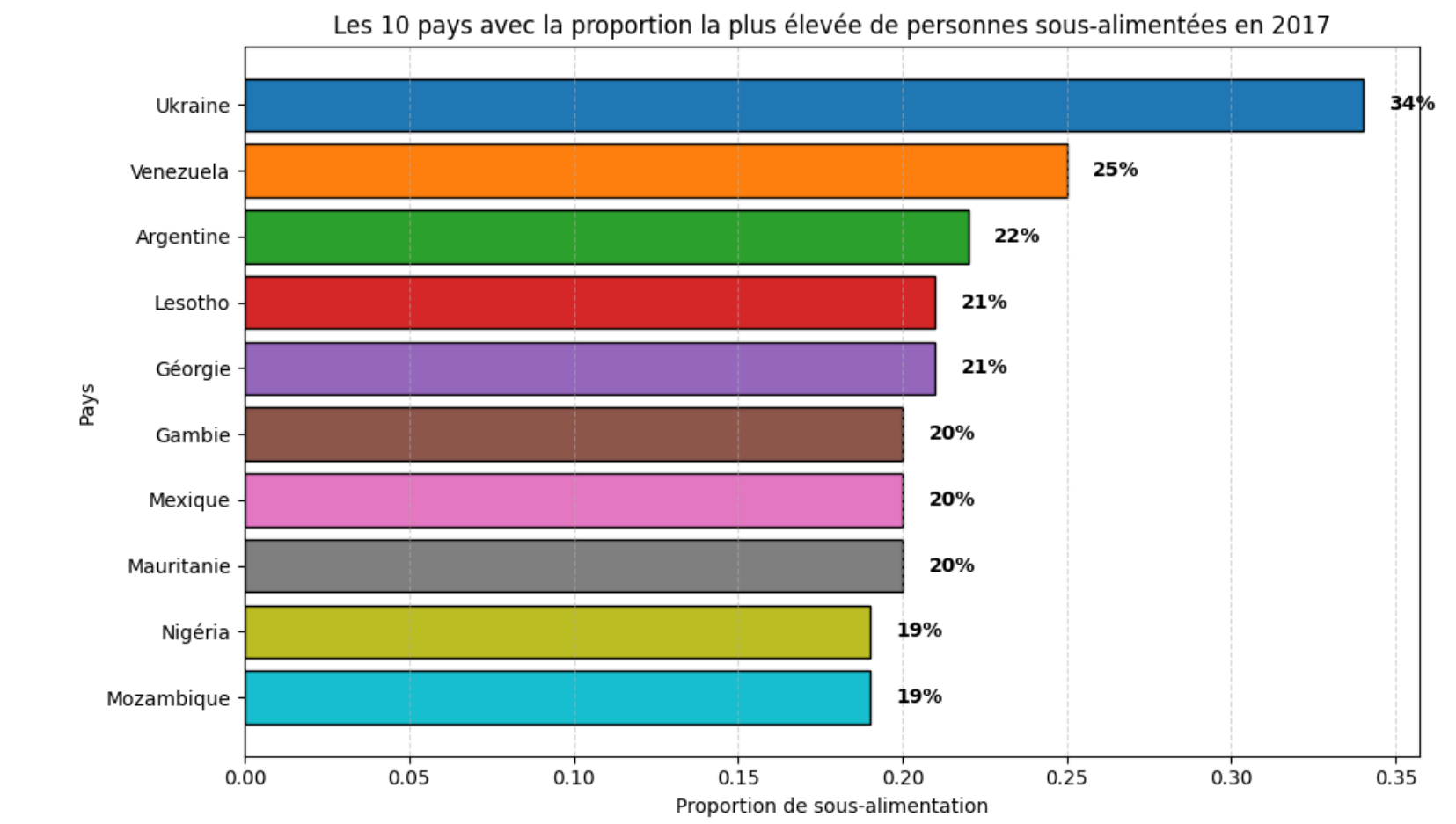
# Inverser l'ordre des pays pour avoir le plus bas en haut
plt.gca().invert_yaxis()

# Ajustement des marges autour du graphique
plt.subplots_adjust(left=0.25)

# Ajout d'une grille
ax.grid(axis='x', linestyle='--', alpha=0.5)

# Amélioration de la mise en page
plt.tight_layout()

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



```
# Données des 10 pays qui ont bénéficié le plus de l'aide alimentaire depuis 2013 (en kg)
pays = ['République arabe syrienne', 'Éthiopie', 'Yémen', 'Soudan du Sud', 'Soudan', 'Kenya', 'Bangladesh', 'Somalie', 'République démocratique du Congo', 'Niger']
aide_alimentaire_kg = [185940000, 1381200000, 120640000, 695400000, 670400000, 553400000, 348400000, 293400000, 289400000, 276400000]

# Convertir l'aide alimentaire en tonnes (pour une meilleure lisibilité sur le graphique)
aide_alimentaire_tonnes = [aide / 1000000 for aide in aide_alimentaire_kg]

# Inverser l'ordre des pays et des valeurs pour obtenir un podium vertical
pays = pays[::-1]
aide_alimentaire_tonnes = aide_alimentaire_tonnes[::-1]

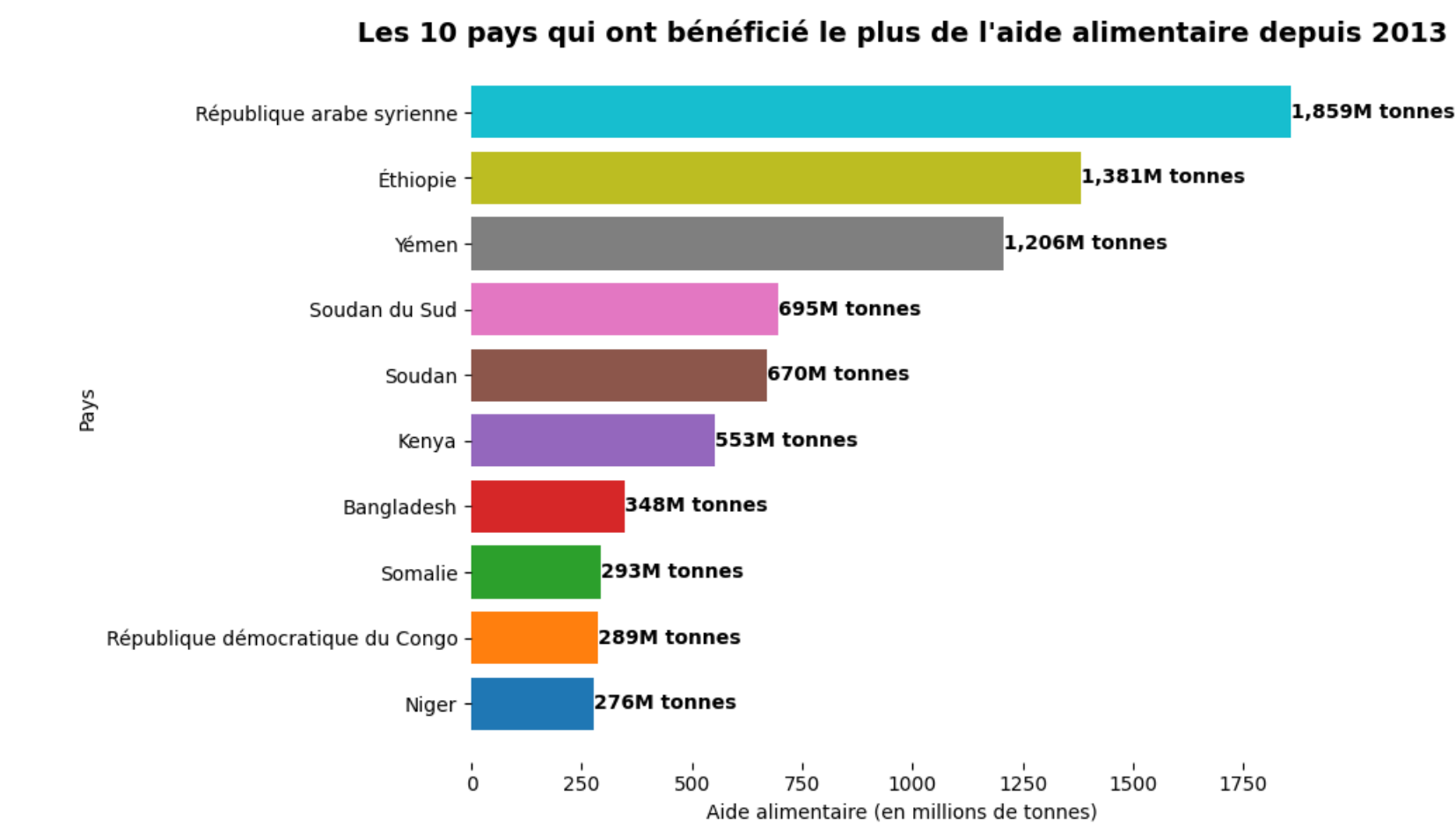
# Création du graphique en podium vertical (barres verticales) avec des couleurs personnalisées
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.barh(pays, aide_alimentaire_tonnes, color=['#1f77b4', '#ff7f0e', '#2ca02c', '#d62728', '#9467bd', '#8c564b', '#e377c2', '#7f7f7f', '#bcbd22', '#17becf'])

# Ajouter les valeurs au-dessus de chaque barre (podium vertical) avec un format lisible
for i, valeur in enumerate(aide_alimentaire_tonnes):
    plt.text(valeur, i, '({:,})'.format(valeur) + 'M tonnes', ha='left', va='center', fontsize=10, fontweight='bold')

# Personnalisation du graphique
plt.xlabel('Aide alimentaire (en millions de tonnes)')
plt.ylabel('Pays')
plt.title('Les 10 pays qui ont bénéficié le plus de l\'aide alimentaire depuis 2013', fontsize=14, fontweight='bold')

# Supprimer les bordures du graphique
plt.box(on=None)

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



```
# Données de l'évolution de l'aide alimentaire pour chaque pays
annees_syrie = [2013, 2014, 2015, 2016]
aide_syrie = [563566000, 651870000, 524949000, 118580000]

annees_ethiopie = [2013, 2014, 2015]
aide_ethiopie = [591404000, 586624000, 203266000]

annees_yemen = [2013, 2014, 2015, 2016]
aide_yemen = [264764000, 203848000, 372306000, 465574000]

annees_soudan_sud = [2013, 2014, 2015]
aide_soudan_sud = [196330000, 450610000, 483080000]

annees_soudan = [2013, 2014, 2015]
aide_soudan = [330220000, 321904000, 176500000]

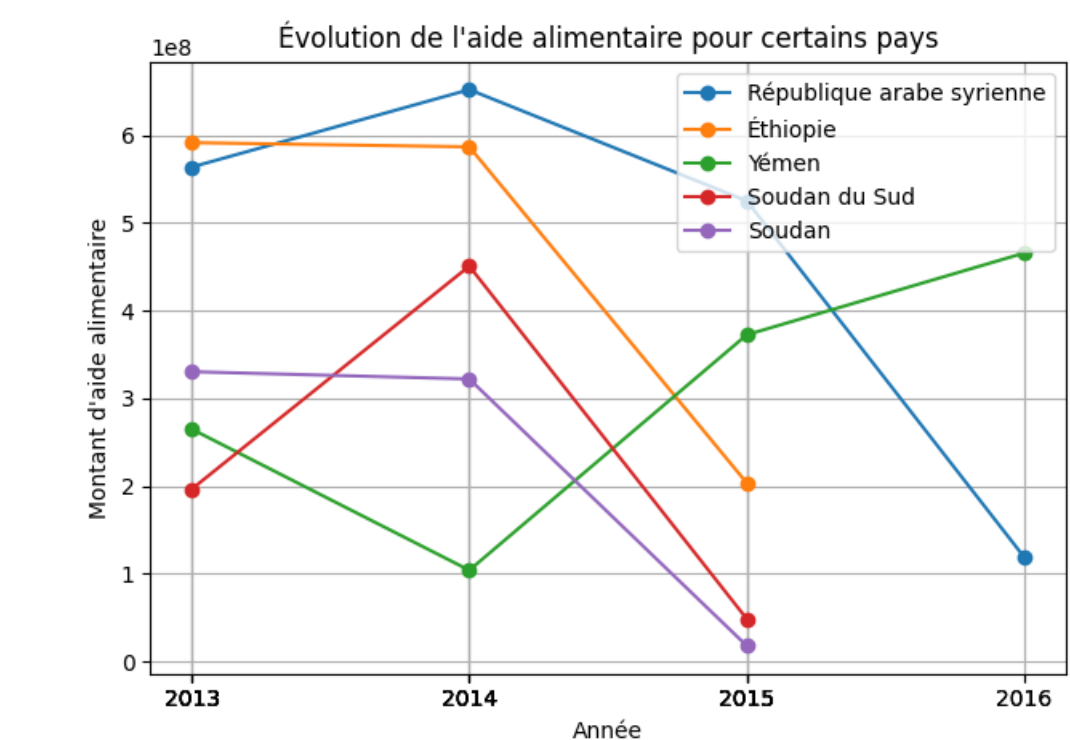
# Création des graphiques en ligne pour chaque pays
plt.plot(annees_syrie, aide_syrie, marker='o', label='République arabe syrienne')
plt.plot(annees_ethiopie, aide_ethiopie, marker='o', label='Éthiopie')
plt.plot(annees_yemen, aide_yemen, marker='o', label='Yémen')
plt.plot(annees_soudan_sud, aide_soudan_sud, marker='o', label='Soudan du Sud')
plt.plot(annees_soudan, aide_soudan, marker='o', label='Soudan')

# Personnalisation du graphique
plt.xlabel('Année')
plt.ylabel('Montant d\'aide alimentaire')
plt.title('Évolution de l\'aide alimentaire pour certains pays')
plt.legend()

# Ajustement des axes
plt.xticks(annees_syrie + annees_ethiopie + annees_yemen + annees_soudan_sud + annees_soudan)

# Amélioration de la mise en page
plt.grid(True)
plt.tight_layout()

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



```
# Données des pays et de leur disponibilité alimentaire par personne
pays = ['Turkménistan', 'Lesotho', 'Kiribati', 'Turquie', 'Autriche', 'Israël', 'Belgique', 'Monténégro', 'Samoa', 'Koweït']
disponibilite_alimentaire = [49.75, 47.70, 41.67, 39.87, 39.68, 39.67, 39.34, 39.21, 38.89, 38.88]

# Couleurs personnalisées pour les barres
couleurs = ['#1f77b4', '#ff7f0e', '#2ca02c', '#d62728', '#9467bd', '#8c564b', '#e377c2', '#7f7f7f', '#bcbd22', '#17becf']

# Création du graphique à barres avec les couleurs personnalisées
fig, ax = plt.subplots(figsize=(10, 6))
bars = ax.bar(pays, disponibilite_alimentaire, color=couleurs, edgecolor='black', linewidth=1)

# Personnalisation du graphique
plt.xlabel('Pays', fontsize=12)
plt.ylabel('Disponibilité alimentaire par personne (Kcal/personne/jour)', fontsize=12)
plt.title('Les 10 pays avec la plus forte disponibilité alimentaire par personne', fontsize=14, fontweight='bold')

# Ajout des valeurs numériques au-dessus des barres
for i, bar in enumerate(bars):
    height = bar.get_height()
    ax.annotate(f'{disponibilite_alimentaire[i]:.2f}', xy=(bar.get_x() + bar.get_width() / 2, height),
        xytext=(0, 3), textcoords='offset points', ha='center', va='bottom', fontsize=10, fontweight='bold', color='black')

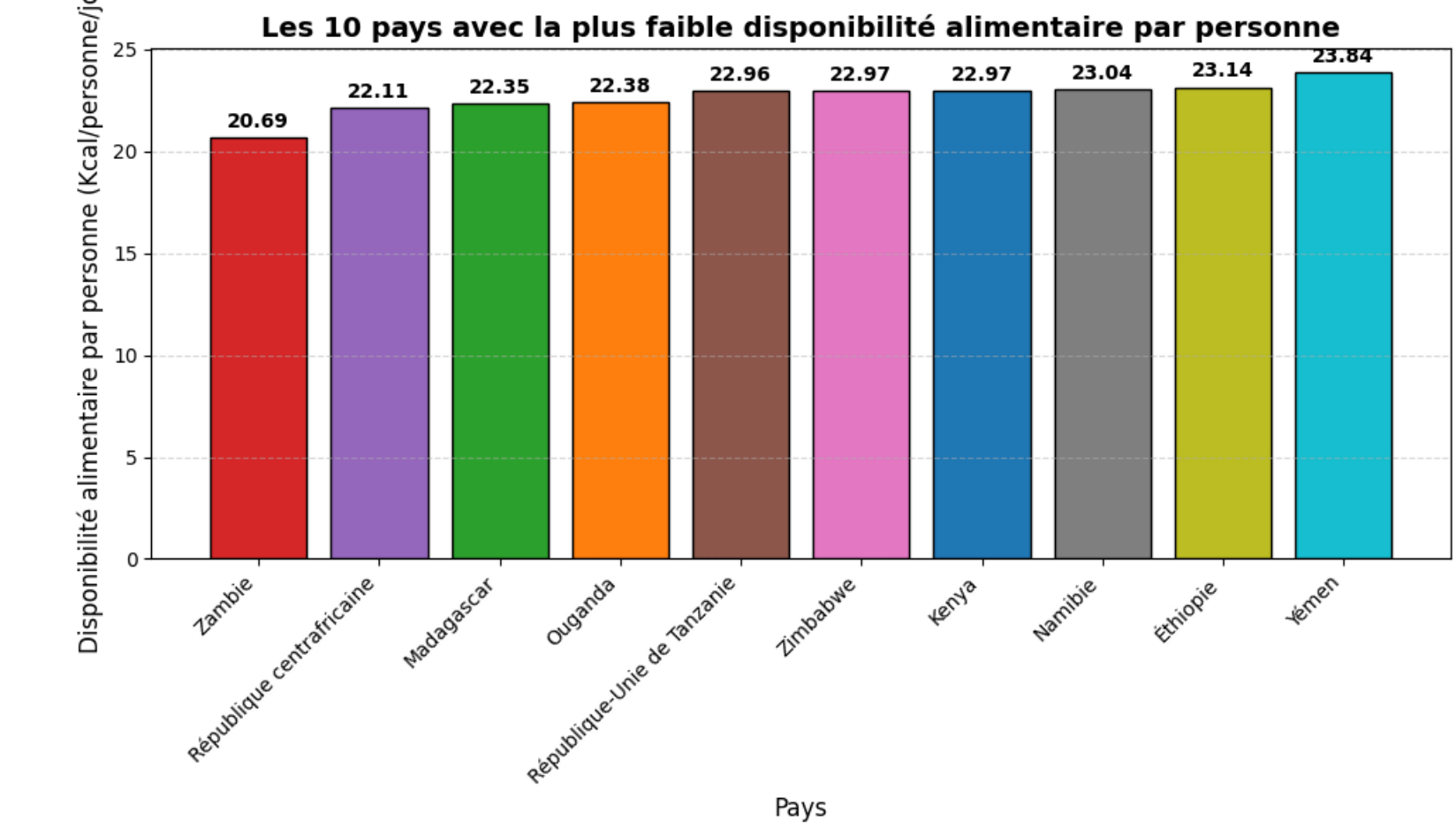
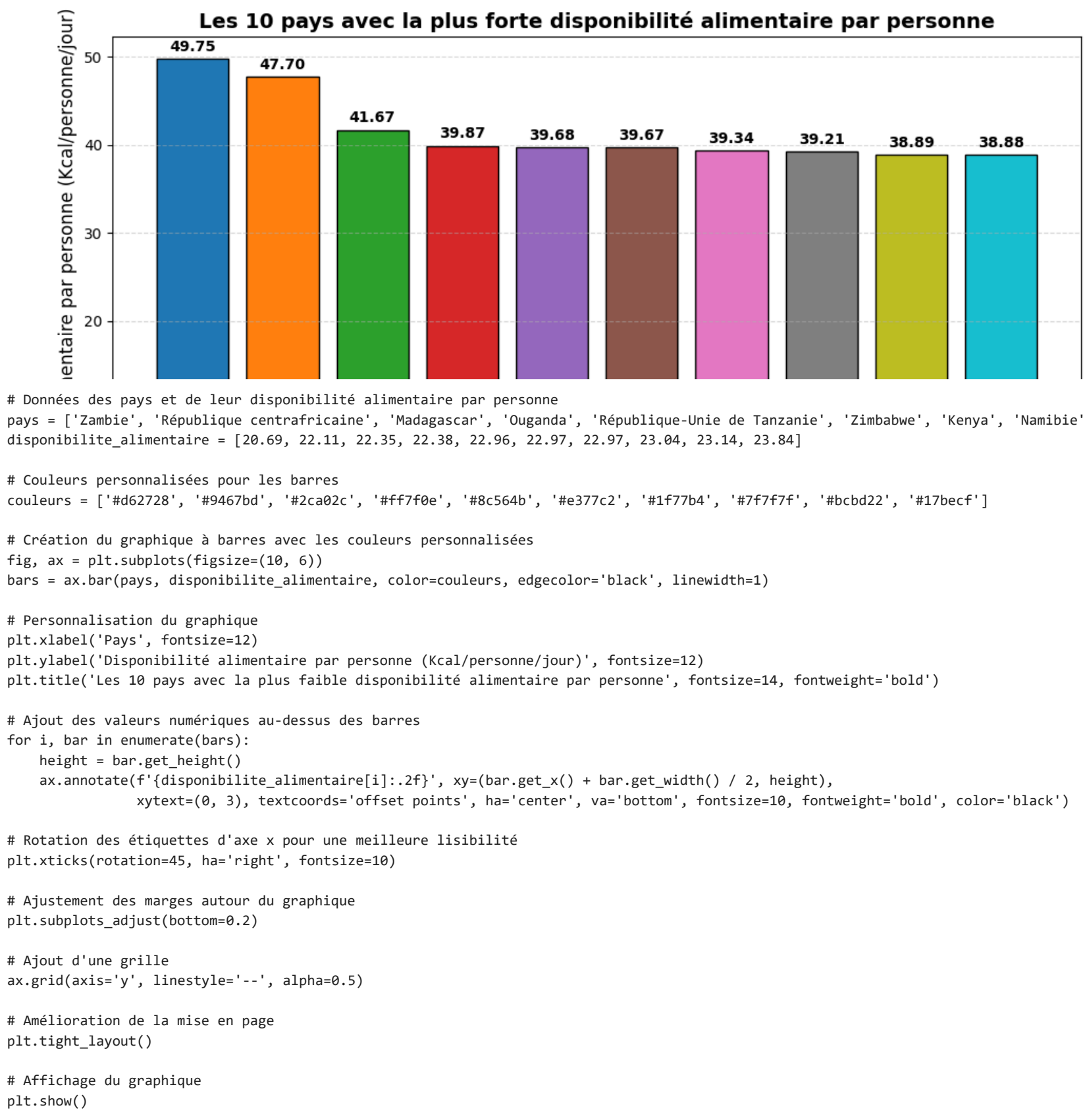
# Rotation des étiquettes d'axe x pour une meilleure lisibilité
plt.xticks(rotation=45, ha='right', fontsize=10)

# Ajustement des marges autour du graphique
plt.subplots_adjust(bottom=0.2)

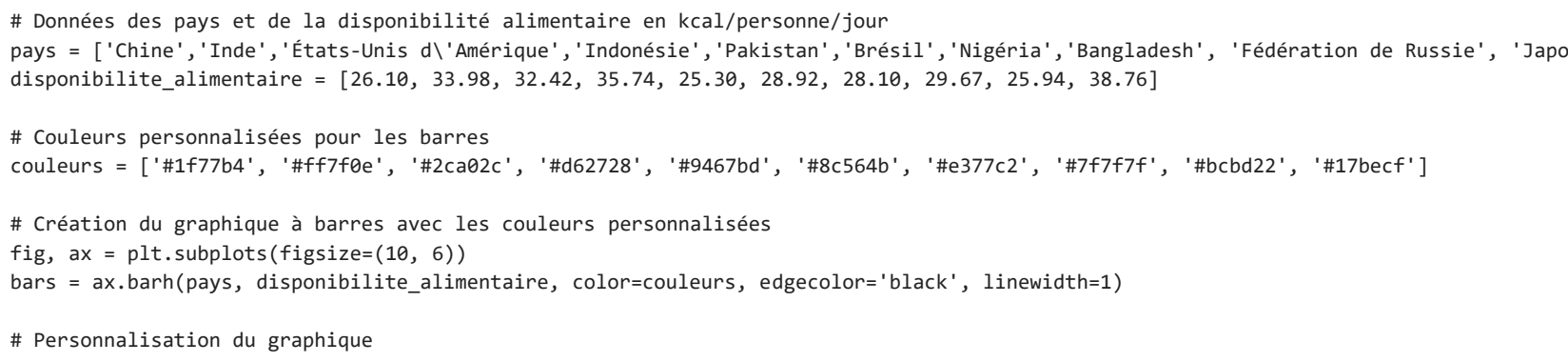
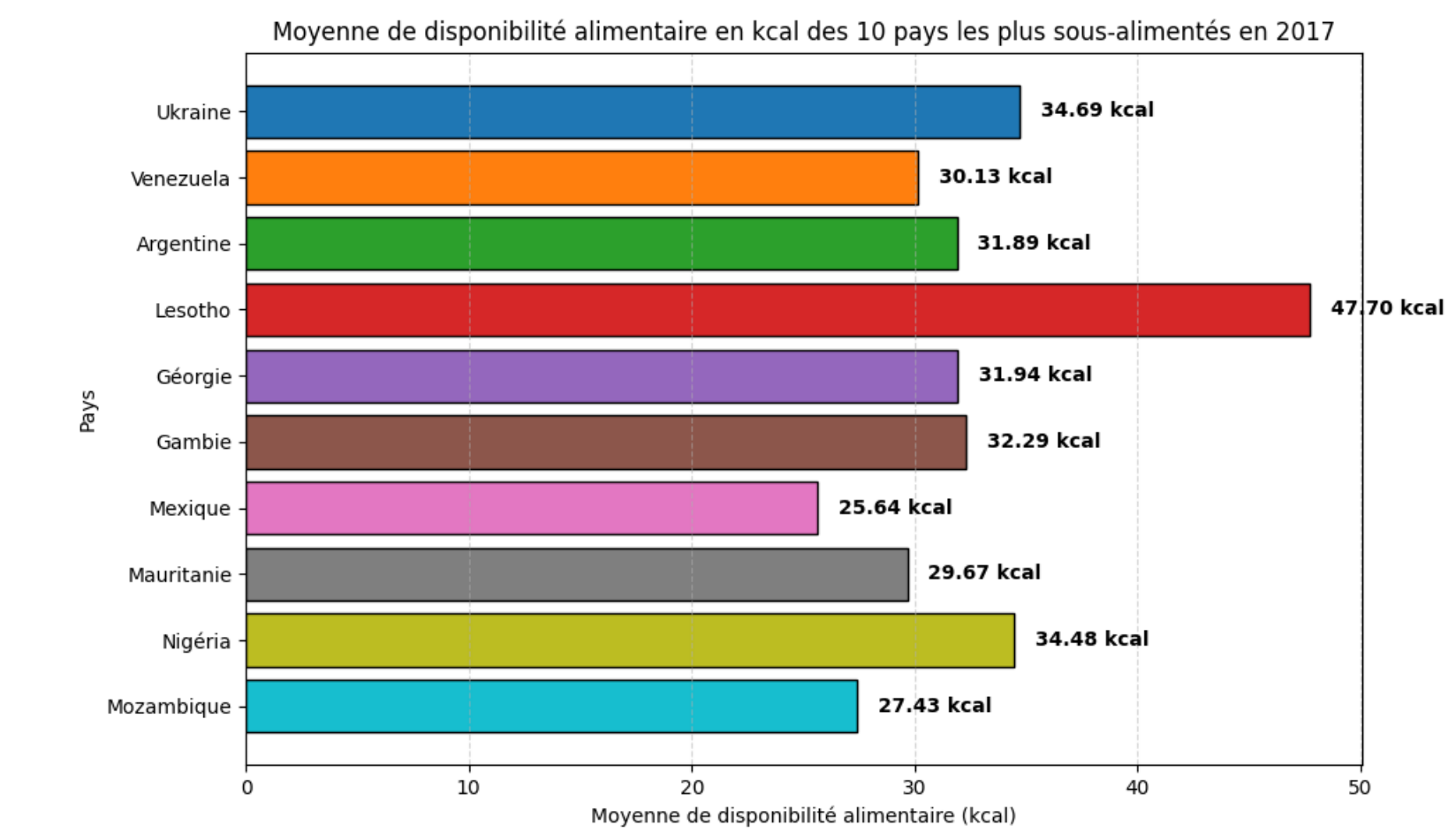
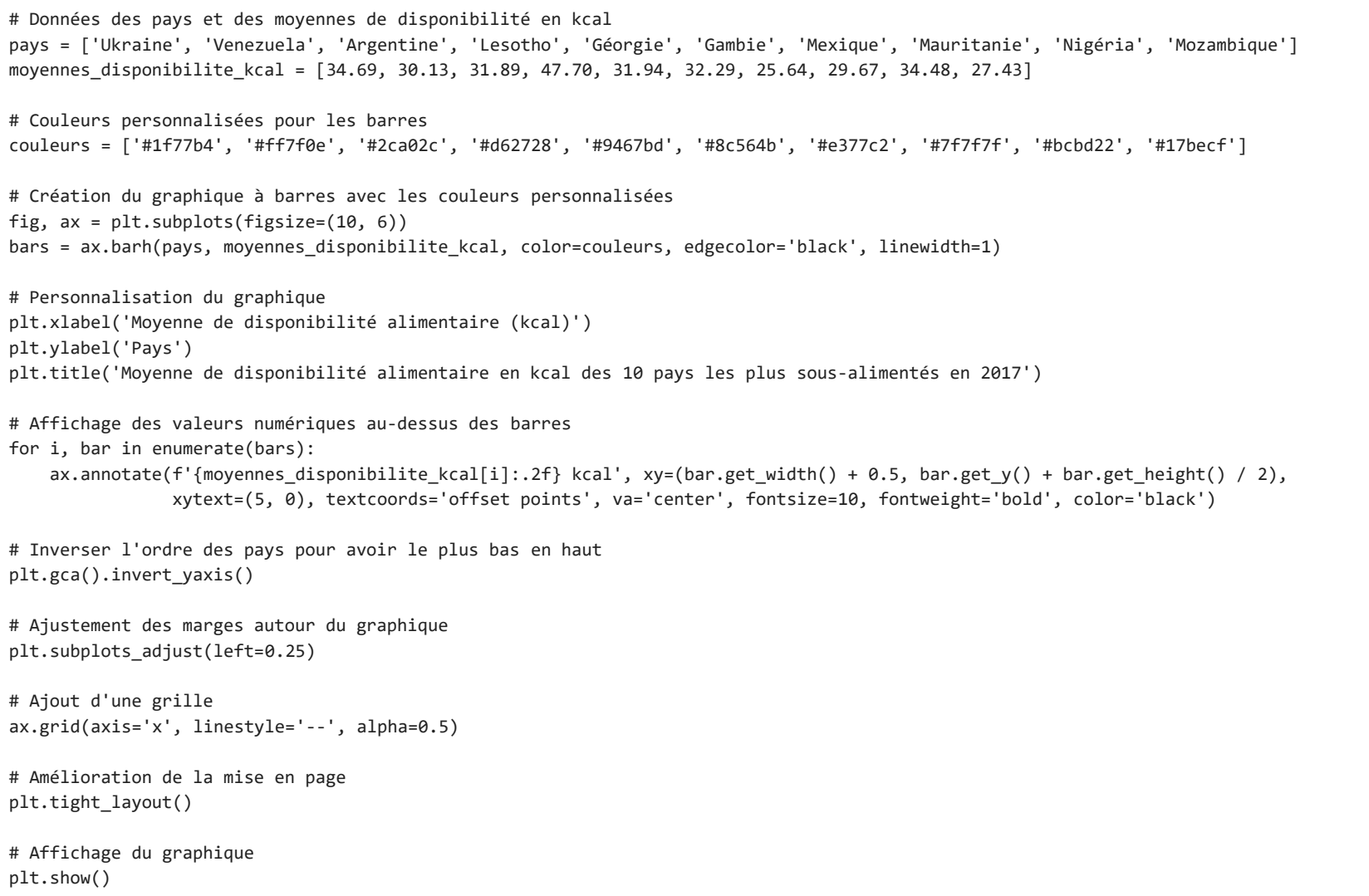
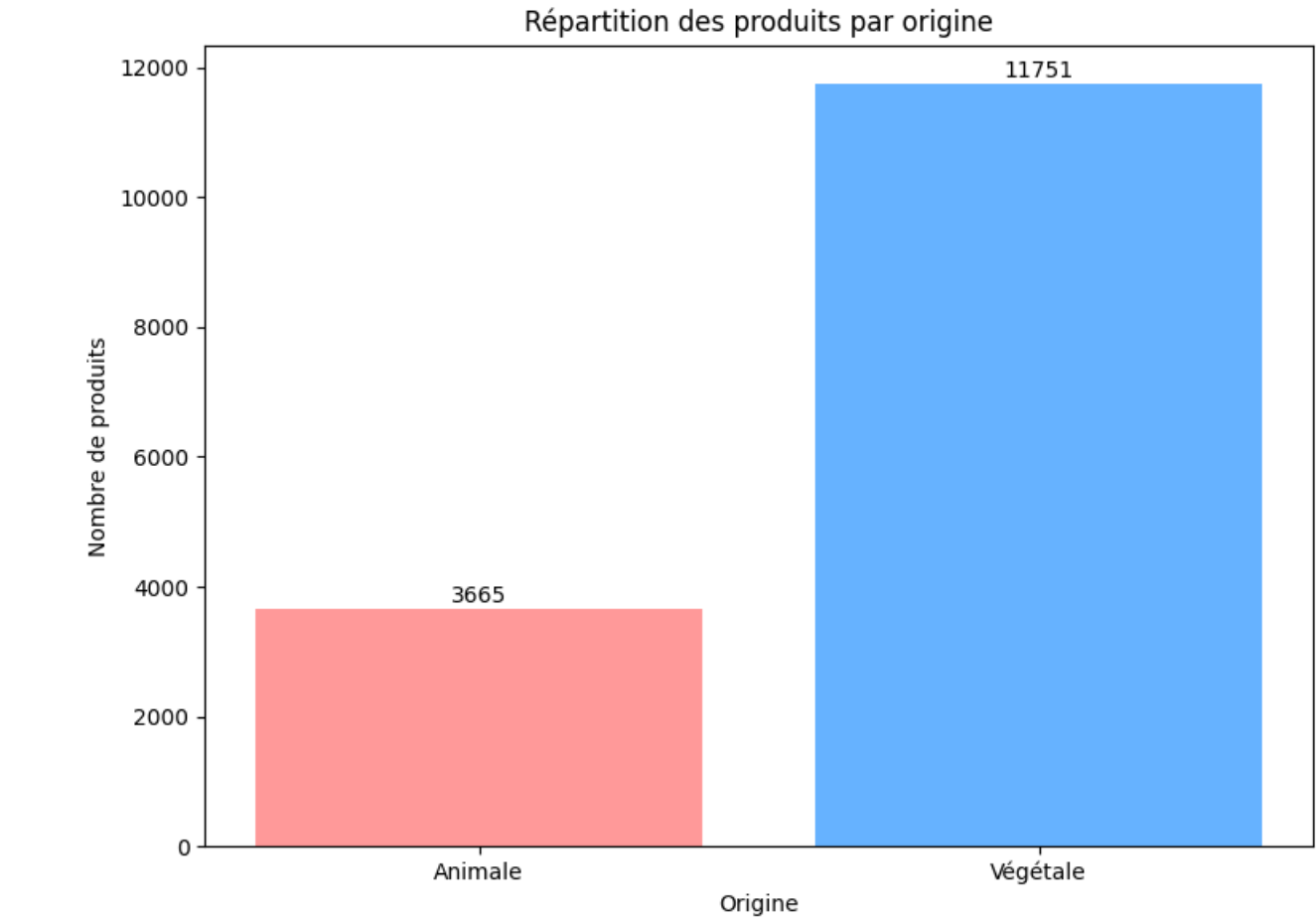
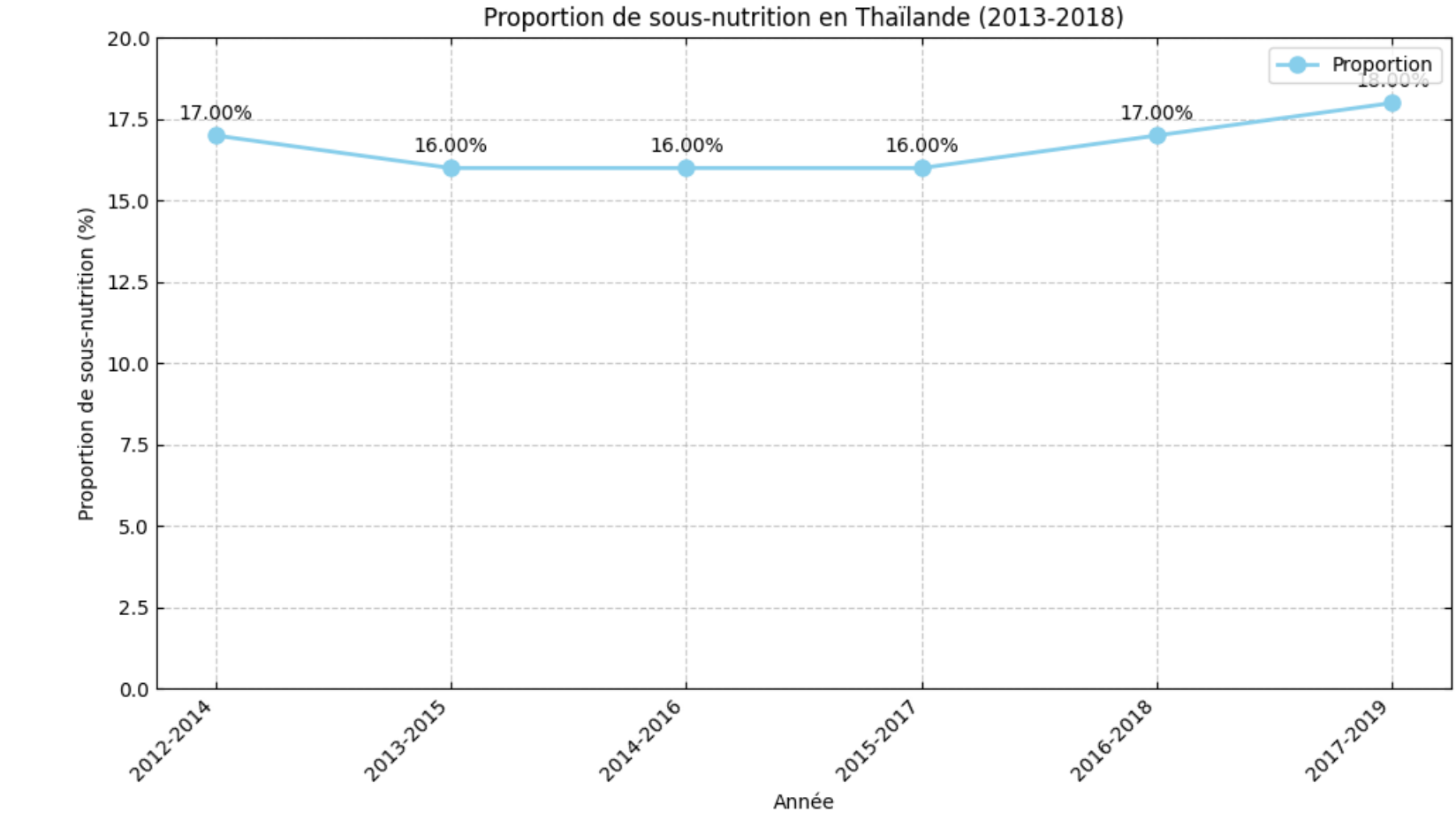
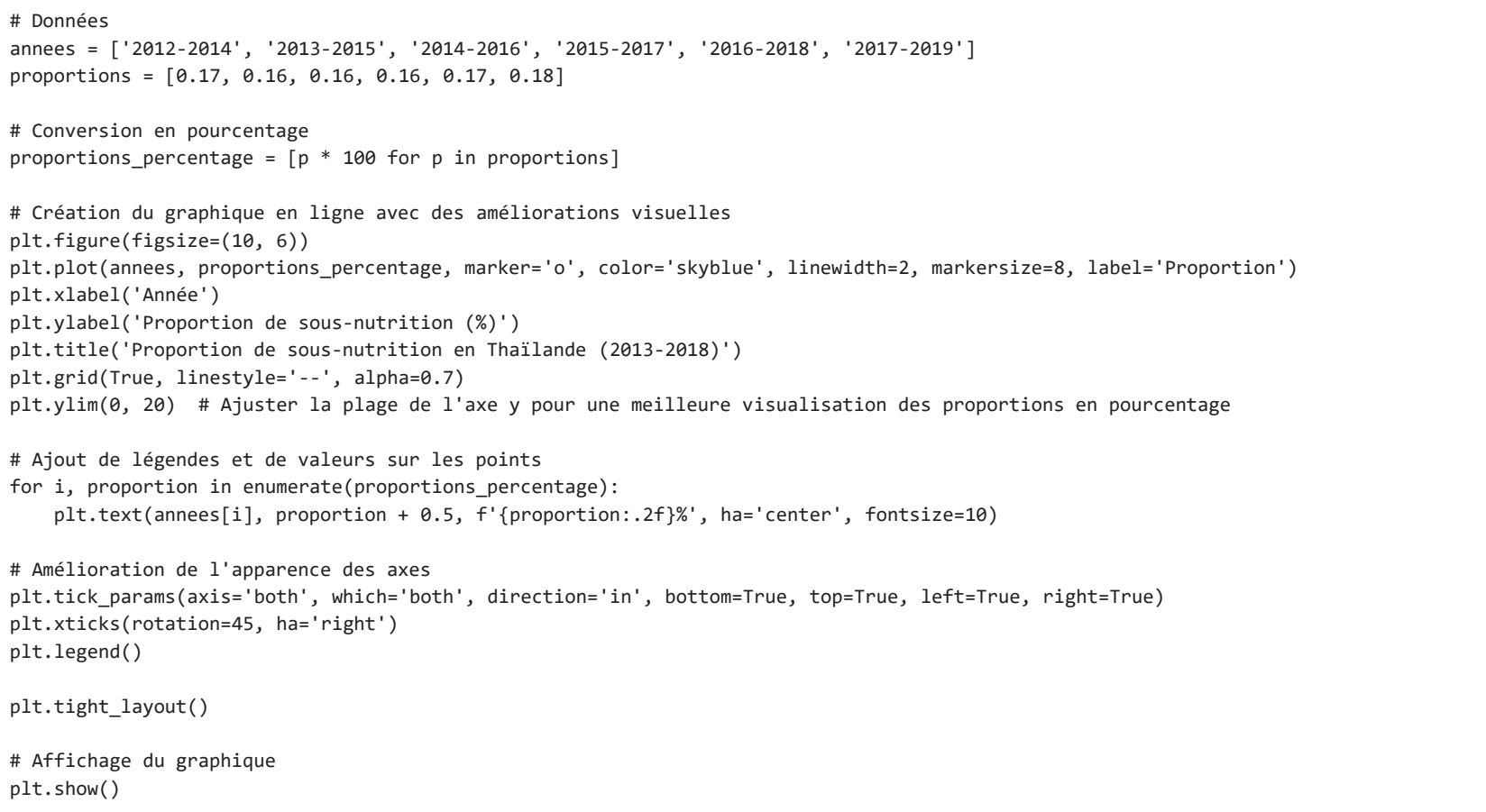
# Ajout d'une grille
ax.grid(axis='y', linestyle='--', alpha=0.5)

# Amélioration de la mise en page
plt.tight_layout()

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



Graphiques des analyses complémentaires




```
plt.xlabel('Disponibilité alimentaire (Kcal/personne/jour)')
plt.ylabel('Pays')
plt.title('Disponibilité alimentaire des 10 pays les plus peuplés en 2017')

# Affichage des valeurs numériques au-dessus des barres
for i, bar in enumerate(bars):
    ax.annotate(f'{disponibilite_alimentaire[i]:.2f}', xy=(bar.get_width() + 0.5, bar.get_y() + bar.get_height() / 2),
               xytext=(5, 0), textcoords='offset points', va='center', fontsize=10, fontweight='bold', color='black')

# Inverser l'ordre des pays pour avoir le plus bas en haut
plt.gca().invert_yaxis()

# Ajustement des marges autour du graphique
plt.subplots_adjust(left=0.25)

# Ajout d'une grille
ax.grid(axis='x', linestyle='--', alpha=0.5)

# Amélioration de la mise en page
plt.tight_layout()

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

