Mini-projet : Analyse de la dépression chez les étudiants à l'aide des bibliothèques Pandas, NumPy et Matplotlib

Réalisé par : MOHAMED AIT MOUALI Licence d'Excelence : IOTR

1- Introduction:

Objectif du projet

Ce projet a pour objectif de réaliser une analyse exploratoire du jeu de données intitulé "Student Depression Dataset", qui regroupe des informations sur les étudiants et leur état de santé mentale. L'analyse porte principalement sur la recherche de tendances ou de facteurs pouvant être associés à la dépression chez les étudiants. Source data : https://www.kaggle.com/datasets/hopesb/student-depression-dataset/code

Bibliothèques utilisées

Pour mener à bien cette étude, nous avons utilisé des bibliothèques Python puissantes et couramment employées en science des données :

• Pandas : pour la manipulation et l'analyse des données tabulaires • NumPy : pour les opérations numériques et les calculs statistiques

• Matplotlib : pour la visualisation des données à travers des graphiques et des diagrammes

Étapes de l'étude

L'étude s'est articulée autour de plusieurs étapes : 1. L'importation et l'exploration du jeu de données 2. Le nettoyage et la manipulation des données

3. L'analyse statistique descriptive

4. La représentation graphique des résultats

Résultats

Cette approche nous a permis de dégager des observations utiles sur la répartition de la dépression chez les étudiants selon divers critères tels que l'âge, le genre, ou encore les habitudes de vie.

2- Démarche du mini-projet: Dans ce mini-projet, nous avons suivi plusieurs étapes clés pour analyser les données du Student Depression Dataset

1. Importation des données

Nous avons chargé le fichier CSV dans un DataFrame à l'aide de la bibliothèque Pandas afin de pouvoir manipuler facilement les données.

2. Exploration des données

Nous avons examiné les premières lignes du jeu de données, vérifié les types de variables, identifié les valeurs manquantes et consulté les statistiques descriptives de base.

3. Manipulation des données Nous avons sélectionné des colonnes spécifiques, filtré les données selon certains critères (par exemple, les étudiants souffrant de dépression), créé de nouvelles colonnes (comme les tranches d'âge), et trié les données pour mieux les analyser.

4. Analyse statistique

Nous avons calculé des mesures telles que la moyenne, la médiane et l'écart-type, et nous avons regroupé les données par genre ou tranche d'âge afin de mieux comprendre la distribution des cas de dépression. 5. Visualisation des données

Enfin, nous avons utilisé la bibliothèque Matplotlib pour représenter graphiquement les résultats à l'aide d'histogrammes, de courbes et de boxplots, facilitant ainsi l'interprétation des tendances observées.

3- Code python:

1. Importation et chargement:

In [5]: **import** pandas **as** pd import matplotlib.pyplot as plt import numpy as np

2. Exploration des données:

In [6]: # Infos générales sur le DataFrame

Charger le fichier CSV df = pd.read_csv('Student Depression Dataset.csv') # Afficher les 5 premières lignes print(df.head()) id Gender Age City Profession Academic Pressure \

 0
 2
 Male
 33.0
 Visakhapatnam
 Student
 5.0

 1
 8
 Female
 24.0
 Bangalore
 Student
 2.0

 2
 26
 Male
 31.0
 Srinagar
 Student
 3.0

 3
 30
 Female
 28.0
 Varanasi
 Student
 3.0

 4
 32
 Female
 25.0
 Jaipur
 Student
 4.0

 Work Pressure CGPA Study Satisfaction Job Satisfaction \ 0 0.0 8.97 2.0 0.0
1 0.0 5.90 5.0 0.0
2 0.0 7.03 5.0 0.0
3 0.0 5.59 2.0 0.0
4 0.0 8.13 3.0 0.0 Sleep Duration Dietary Habits Degree \ 5-6 hours Healthy B.Pharm 5-6 hours Moderate BSc 2 Less than 5 hours Healthy BA 7-8 hours Moderate BCA 5-6 hours Moderate M.Tech Have you ever had suicidal thoughts ? Work/Study Hours Financial Stress \

 No
 3.0
 2.0

 No
 9.0
 1.0

 Yes
 4.0
 5.0

 Yes
 1.0
 1.0

 Family History of Mental Illness Depression Yes Yes

print(df.info()) # Statistiques de base print(df.describe()) # Valeurs manquantes print(df.isnull().sum()) <class 'pandas.core.frame.DataFrame'> RangeIndex: 2318 entries, 0 to 2317 Data columns (total 18 columns): # Column Non-Null Count Dtype -----0 id 2318 non-null int64 Gender 2318 non-null object 2318 non-null float64 City 2318 non-null object Profession 2318 non-null object Academic Pressure 2318 non-null float64 Work Pressure 2318 non-null float64 2318 non-null Study Satisfaction 2318 non-null float64 Job Satisfaction 2318 non-null float64 10 Sleep Duration 2318 non-null object 11 Dietary Habits 2318 non-null object 12 Degree 2318 non-null object 13 Have you ever had suicidal thoughts ? 2318 non-null object 14 Work/Study Hours 2318 non-null float64 15 Financial Stress 2318 non-null float64 16 Family History of Mental Illness 2318 non-null object 17 Depression 2318 non-null int64 dtypes: float64(8), int64(2), object(8) memory usage: 326.1+ KB None Age Academic Pressure Work Pressure \ 2318.000000 2318.000000 2318.000000 25.754530 5955.878775 3.159620 0.0 mean std 3431.914932 4.884392 1.387244 0.0 2.000000 18.000000 1.000000 0.0 min 2.000000 25% 3018.000000 21.000000 0.0 3.000000 6008.500000 25.000000 0.0 8954.750000 30.000000 4.000000 75% 0.0 11822.000000 42.000000 5.000000 0.0 CGPA Study Satisfaction Job Satisfaction Work/Study Hours \ 2318.000000 2318.000000 2318.000000 2318.000000 count 7.686311 2.931838 0.001294 7.195427 mean 1.461859 1.361222 0.062311 3.712736 std min 5.060000 1.000000 0.000000 0.000000 6.370000 2.000000 0.000000 4.000000 25% 7.800000 3.000000 0.000000 8.000000 50% 4.000000 75% 8.950000 0.000000 10.000000 10.000000 5.000000 3.000000 12.000000 max Financial Stress Depression 2318.000000 2318.000000 3.133305 0.590595 mean std 1.454208 0.491830 1.000000 0.000000 min 25% 2.000000 0.000000 50% 3.000000 1.000000 4.000000 1.000000 75% 1.000000 5.000000 max id Gender Age City Academic Pressure Work Pressure Study Satisfaction Job Satisfaction Sleep Duration Dietary Habits Have you ever had suicidal thoughts ? Work/Study Hours Financial Stress Family History of Mental Illness Depression dtype: int64 3. Manipulation des données: In [9]: # Sélection de colonnes spécifiques print(df[['Age', 'Gender', 'Depression']]) # Filtrer : les étudiants dépressifs depressed_students = df[df['Depression'] == 'Yes'] print(depressed_students) # Créer une nouvelle colonne : "Age_Group"

print(df[['Age', 'Age_Group']]) # Trier les données par Age décroissant print (df.sort_values(by='Age', ascending=False)) Age Gender Depression

25.0 Female 2313 20.0 2314 29.0 Male 2315 33.0 Female 2316 29.0 Female

df['Age_Group'] = pd.cut(df['Age'], bins=[15, 18, 22, 30], labels=['Teen', 'Young Adult', 'Adult'])

2317 21.0 Male [2318 rows x 3 columns] Columns: [id, Gender, Age, City, Profession, Academic Pressure, Work Pressure, CGPA, Study Satisfaction, Dietary Habits, Degree, Have you ever had suicidal thoughts?, Work/Study Hours, Financial Stress s, Family History of Mental Illness, Depression] Index: [] Age Age_Group 33.0 24.0 Adult 31.0 28.0 Adult 25.0

33.0 Male 24.0 Female 31.0 Male 28.0 Female

2313 20.0 Young Adult 2314 29.0 2315 33.0 2316 29.0 2317 21.0 Young Adult [2318 rows x 2 columns]id Gender Age City Profession Academic Pressure \ 5569 Female 42.0 Rajkot Student 978 Female 39.0 Male 36.0 Student 5.0 1493 Female 35.0 Student Meerut 1864 Female 34.0 Student 4417 Male 18.0 Kolkata Student 4284 Female 18.0 Bhopal Student 4309 Male 18.0 3.0 Student 7157 Female 18.0 2257 11519 Male 18.0 Vasai-Virar Work Pressure CGPA Study Satisfaction $\$ Job Satisfaction $\$ 1076 201 0.0 6.51 0.0 0.0 7.10 1330 5.0 0.0 307 0.0 5.32 0.0 374 0.0 5.72 860 0.0 6.37 832 0.0 9.94 835 0.0 6.83 1394 0.0 5.56 0.0 2257 0.0 7.25 Sleep Duration Dietary Habits 1076 More than 8 hours Moderate Class 12 201 7-8 hours Moderate Less than 5 hours 307 374 7-8 hours Healthy . . . 860 Less than 5 hours Moderate Class 12 832 5-6 hours Healthy Class 12 835 7-8 hours Unhealthy Class 12 7-8 hours Moderate Class 12 2257 Less than 5 hours Moderate Class 12 Have you ever had suicidal thoughts ? Work/Study Hours \ 1076 201

1330 307 374 Yes 860 832 Yes 835 Yes 10.0 1394 No 12.0 2257 Financial Stress Family History of Mental Illness Depression Age_Group 1076 1.0 201 Yes 307 Yes 374 No NaN 860 5.0 Yes Teen 832 No Teen 835 No 1394 Teen [2318 rows x 19 columns] 4. Analyse statistique:

print(df.groupby('Gender')['Age'].mean()) # Grouper par Age_Group et compter les cas de dépression print(df.groupby('Age_Group')['Depression'].value_counts()) Moyenne d'âge : 25.75452976704055 Médiane d'âge : 25.0

Écart-type d'âge : 4.884391894260112

25.524085

print("Moyenne d'âge :", df['Age'].mean()) print("Médiane d'âge :", df['Age'].median()) print("Écart-type d'âge :", df['Age'].std())

Grouper par Genre et calculer la moyenne d'âge

In [14]: # Moyenne, médiane, écart-type

Gender Female

Male

Adult

25.941406 Name: Age, dtype: float64 Age_Group Depression 34 389 Young Adult 1 189

685

427 Name: count, dtype: int64 C:\Users\DELL\AppData\Local\Temp\ipykernel_8416\856318151.py:10: FutureWarning: The default of observed=False is deprecated and will be changed to True in a future version of pandas. Pass observed=False to retain current behavior or ob served=True to adopt the future default and silence this warning. print(df.groupby('Age_Group')['Depression'].value_counts()) 5. Visualisation des données: In [15]: # Histogramme de l'âge df['Age'].hist(bins=10) plt.title("Répartition de l'âge") plt.xlabel("Âge") plt.ylabel("Nombre d'étudiants") plt.show() # Courbe : nombre de cas de dépression par âge

plt.title("Cas de dépression par âge")

Boxplot : âge selon la dépression

plt.xlabel("Âge")

plt.show()

plt.ylabel("Nombre de cas")

df.boxplot(column='Age', by='Depression') plt.title("Âge par statut de dépression") plt.suptitle("") plt.xlabel("Dépression") plt.ylabel("Âge") plt.show() Répartition de l'âge 400

df.groupby('Age')['Depression'].apply(lambda x: (x == 'Yes').sum()).plot()





