Додаток 1

Міністерство освіти і науки України Національний технічний університет України «Київський політехнічний інститут імені Ігоря Сікорського" Факультет інформатики та обчислювальної техніки

Кафедра інформатики та програмної інженерії

Звіт

з комп'ютерного практикуму № 4 з дисципліни «Аналіз даних в інформаційних системах» на тему: «Вивілна статистика»

Виконав студент <u>ІП-13, Шиманська Ганна Артурівна</u> (шифр, прізвище, ім'я, по батькові)

Перевірила <u>Ліхоузова Тетяна Анатолівна</u> (прізвище, ім'я, по батькові)

Комп'ютерний практикум 4

Тема – вивілна статистика.

Мета – ознайомитись з

- методами визначення точкових оцінок параметрів розподілу; дослідити, що впливає на якість точкових оцінок;
- методикою визначення інтервальних оцінок параметрів розподілу; дослідити, що впливає на якість інтервальних оцінок;
- методами перевірки статистичних гіпотез про вигляд закону розподілу; дослідити, що впливає на ширину критичної області.

Завдання

Основне завдання

Зчитуємо дані.

Скачати дані файлу Data2.csv.

- 1. Подивитись, проаналізувати структуру
- 2. Вказати, чи є параметри, що розподілені за нормальним законом
- 3. Перевірити гіпотезу про рівність середнього і медіани для одного з параметрів
- 4. Вказати, в якому регіоні розподіл викидів СО2 найбільш близький до нормального
- 5. Побудувати кругову діаграму населення по регіонам

Виконання завдання:

```
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
from scipy.stats import normaltest, shapiro, ttest_1samp
from pandas import DataFrame
```

```
def read_dataset(path: str):
    data = pd.read_csv(path, sep=";", encoding='cp1252')
```

Імпортуємо всі необхідні пакети.

return data
df = read_dataset("Data2.csv")
df.info()

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 217 entries, 0 to 216

Data columns (total 6 columns):

#	Column	Non-Null Count	Dtype
0	Country Name	217 non-null	object
1	Region	217 non-null	object
2	GDP per capita	190 non-null	object
3	Populatiion	216 non-null	float64
4	CO2 emission	205 non-null	object
5	Area	217 non-null	object
dtypes: float64(1), object(5)			

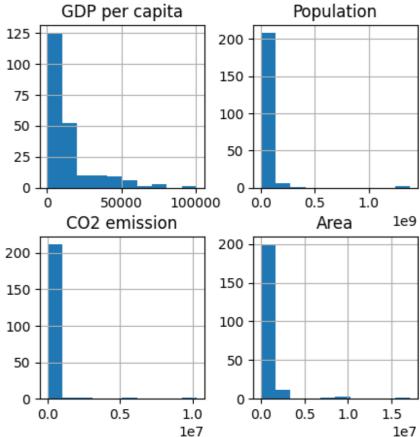
memory usage: 10.3+ KB

Внесемо усі необхідні корективи у дані:

Приведемо числові значення до типу float;

Заповнимо усі пропущені значення середніми;

```
Виправимо від'ємні значення на додатні;
      Виправимо помилку в назві колонки.
def correct floats in columns(df: DataFrame, list of columns: list[str]):
    for column in list_of_columns:
        df[column] = df[column].astype(str).str.replace(',', '.').astype(float)
    return df
correct floats in columns(df, ['GDP per capita', 'CO2 emission', 'Area'])
def correct_data(df: DataFrame, list_of_columns: list[str]):
    for column in list_of_columns:
        df[column] = df[column].abs()
    df = df.fillna(df.mean(numeric only=True))
    return df
df = correct data(df, ['GDP per capita', 'CO2 emission', 'Area'])
df = df.rename(columns={'Population': 'Population'})
df.info()
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 217 entries, 0 to 216
Data columns (total 6 columns):
 #
     Column
                     Non-Null Count Dtype
---
     -----
                     217 non-null
                                     object
 0
     Country Name
                     217 non-null
                                     object
 1
     Region
                                     float64
 2
     GDP per capita 217 non-null
 3
     Population
                     217 non-null
                                     float64
                     217 non-null
                                     float64
 4
     CO2 emission
 5
                                     float64
     Area
                     217 non-null
dtypes: float64(4), object(2)
memory usage: 10.3+ KB
Виведемо описову статистику по нашим даним.
pd.options.display.float format = '{:,.4f}'.format
df.describe()
       GDP per capita
                              Population
                                             CO2 emission
                                                                     Area
             217.0000
                                                 217.0000
                                                                 217.0000
                                217.0000
count
mean
          13,445.5934
                         34,322,559.8750
                                             165,114.1163
                                                             618,844.1023
          16,873.9221
                                             810,051.0953 1,827,830.4366
std
                        134,447,695.4560
             285.7274
                             11,097.0000
                                                  11.0010
                                                                   2.0000
min
25%
           2,361.1602
                            795,601.0000
                                               1,954.5110
                                                              10,887.0000
           7,179.3407
                                                              93,030.0000
50%
                          6,293,253.0000
                                             11,562.0510
75%
          14,428.1403
                         23,695,919.0000
                                             82,562.5050
                                                             447,420.0000
         100,738.6842 1,378,665,000.0000 10,291,926.8800 17,098,250.0000
max
df.hist(figsize=(5,5))
plt.show()
```



```
1e7
Перевіримо, чи відповідають дані нормальному розподілу методом D'Agostino-Pearson.
def test normal distribution(dataframe: DataFrame, test):
  for column in (col for col in dataframe.columns if dataframe[col].dtype == float)
    _, p = test(dataframe[column])
    print("column {0} is ".format(column) + ("" if p > 0.05 else "not ") + "norma
1ly distributed with p = {0:.25f}".format(p))
test normal distribution(df, normaltest)
Перевіримо, чи відповідають дані нормальному розподілу за критерієм Шапіро-Уілка.
test normal distribution(df, shapiro)
column GDP per capita is not normally distributed with p = 0.000000000000000001699185
Перевірити гіпотезу про рівність середнього і медіани для одного з параметрів
_, p_value = ttest_1samp(df['GDP per capita'], df['GDP per capita'].median())
```

print(f"Mu {'відхиляємо' if p_value < 0.05 else 'приймаємо'} нульову гіпотезу з {p_va

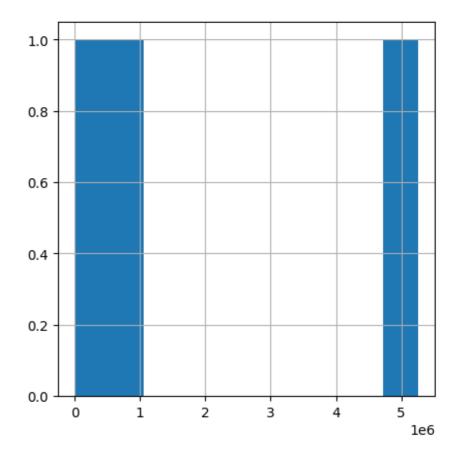
lue=}")

```
Ми відхиляємо гіпотезу з p_value=1.237164116028119e-07
```

Тепер знайдемо регіон, у якому розподіл викидів СО2 найбільш близький до нормального

Perioн з найбільш близьким розподілом викидів до нормального: North America з p_value = 0.17751772701740265

```
df.loc[(df['Region'] == "North America"), "CO2 emission"].hist(figsize=(5,5))
plt.show()
```



Перевіримо кількість країн в цьому регіоні, щоб зрозуміти, чи ε сенс по даній вибірці робити висновки про закон розподілу.

```
print(df.loc[(df['Region'] == "North America"), "Country Name"])
```

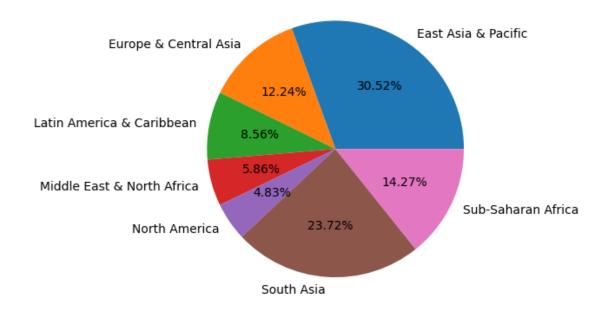
21 Bermuda 35 Canada 206 United States

Name: Country Name, dtype: object

Як бачимо, таких країн лише 3, отже даних замало, щоб зробити достовірні висновки про закон розподілу.

```
Побудуємо кругову діаграму населення по регіонам. df.groupby(['Region']).sum(numeric_only=True).plot(kind='pie', y='Population', legend =False, ylabel="", autopct='%1.2f%%')
```

<AxesSubplot: >



Висновок

У цій роботі я дослідила дані про країни, привела їх до коректного вигляду, заповнила порожні дані середніми, побудувала діаграми розмаху, за допомогою Т-критерію Стьюдента знайшла регіон з розподілом, найближчим до нормального, але, через нестачу даних, висновки про закон розподілу недостовірні. Також я побудувала кругову діаграму населення по регіонам.