## Министерство образования Республики Беларусь Учреждение образования «Брестский Государственный технический университет» Кафедра ИИТ

Лабораторная работа №1 По дисциплине «Основы машинного обучения» Тема: «Знакомство с анализом данных: предварительная обработка и визуализация»

Выполнил: Студент 3 курса Группы АС-65 Ярмак К. А. Проверил: Крощенко А. А. **Цель:** получить практические навыки работы с данными с использованием библиотек Pandas для манипуляции и Matplotlib для визуализации. Научиться выполнять основные шаги предварительной обработки данных, такие как очистка, нормализация и работа с различными типами признаков.

## Вариант 12

**Задание 1.** Загрузите данные и выведите их основные статистические характеристики (.describe()).

```
From df import df
print(df.describe())

df.py:
import pandas as pd

fileName = "BostonHousing.csv"

df = pd.read_csv(fileName)

corr_matrix = df.corr()
targetCorr = corr_matrix['MEDV'].drop(["MEDV", "CAT. MEDV"])
mostCorrelated = targetCorr.idxmax()
```

```
506.000000 506.000000 506.000000
                                         506.000000
                                                    506.000000
                                                                506.000000
                                                                                506.000000 506.000000
                                                                                                      506.000000 506.000000
                                                                                                                              506.000000
                                                                                                                                          506.000000
                             11.136779
                                         0.069170
                                                     0.554695
                                                                 6.284634
                                                                                  9.549407 408.237154
                                                                                                        18.455534 12.653063
                                                                                                                              22.532806
mean
                  23.322453
                                          0.253994
                                                                 0.702617
                              6.860353
                                                                                  8.707259 168.537116
                                                                                                         2.164946
                                                                                                                                9.197104
                                                                                                                                            0.372456
                                                                 3.561000 ...
        0.006320
                  0.000000
                               0.460000
                                          0.000000
                                                      0.385000
                                                                                  1.000000 187.000000
                                                                                                        12.600000
                                                                                                                     1.730000
                                                                  5.885500 ...
25%
        0.082045
                   0.000000
                               5.190000
                                          0.000000
                                                      0.449000
                                                                                  4.000000 279.000000
                                                                                                        17.400000
                                                                                                                    6.950000
                                                                                                                                17.025000
                                                                                                                                            0.000000
50%
        0.256510
                  0.000000
                               9.690000
                                           0 000000
                                                      0.538000
                                                                 6.208500
                                                                                  5 000000
                                                                                           330 000000
                                                                                                        19 050000
                                                                                                                    11 360000
                                                                                                                                21 200000
                                                                                                                                            0 000000
75%
        3.677083
                  12.500000
                             18.100000
                                           0.000000
                                                      0.624000
                                                                 6.623500 ...
                                                                                 24.000000 666.000000
                                                                                                        20.200000
                                                                                                                   16.955000
                                                                                                                                25.000000
                                                                                                                                            0.000000
       88.976200 100.000000
                              27.740000
                                           1.000000
                                                      0.871000
                                                                  8.780000
                                                                                 24.000000
                                                                                            711.000000
                                                                                                        22.000000
                                                                                                                    37.970000
                                                                                                                                50.000000
                                                                                                                                            1.000000
```

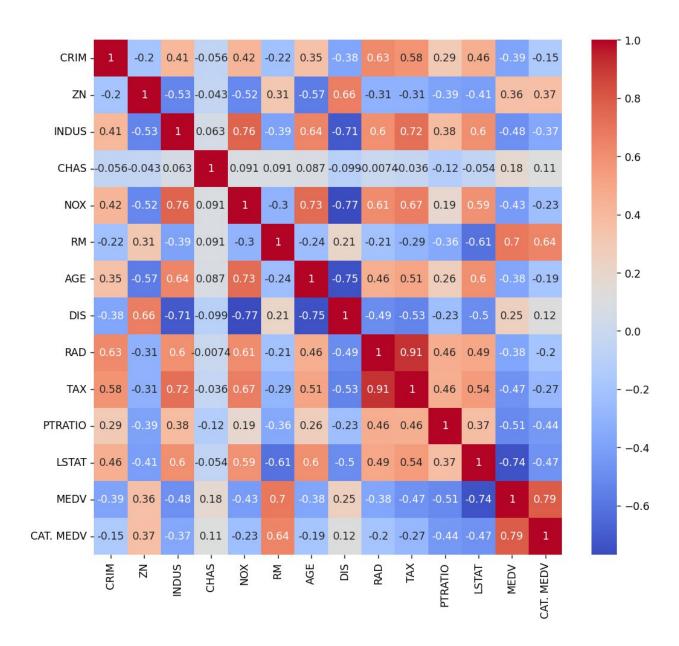
**Задание 2.** Постройте матрицу корреляции и визуализируйте ее с помощью тепловой карты (heatmap).

```
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt

from df import df

corr_matrix = df.corr()

plt.figure(figsize=(10, 10))
sns.heatmap(corr_matrix, annot=True, cmap="coolwarm")
plt.show()
```



**Задание 3.** Найдите признак, наиболее сильно коррелирующий с целевой переменной MEDV (медианная стоимость дома).

```
from df import df

corr_matrix = df.corr()

targetCorr = corr_matrix["MEDV"].drop(["MEDV", "CAT. MEDV"])

mostCorrelated = targetCorr.idxmax()
print(f"Most corr with MEDV: {mostCorrelated}")
```

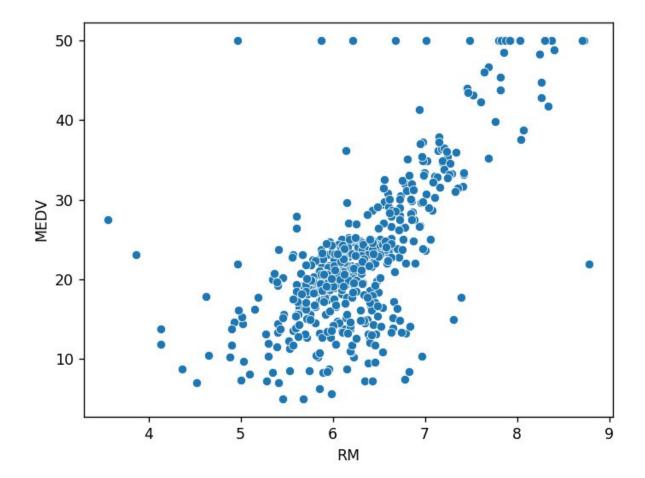
Most corr with MEDV: RM

## **Задание 4.** Постройте диаграмму рассеяния (scatter plot) для этого признака и MEDV.

```
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt

from df import df, mostCorrelated

sns.scatterplot(x=df[mostCorrelated], y=df["MEDV"])
plt.xlabel(mostCorrelated)
plt.ylabel("MEDV")
plt.show()
```



**Задание 5.** Нормализуйте все числовые признаки, приведя их к диапазону от 0 до 1.

```
from sklearn.preprocessing import MinMaxScaler
from df import pd, df

scaler = MinMaxScaler()
df_normalized = pd.DataFrame(scaler.fit_transform(df), columns=df.columns)
print(df_normalized.describe())
```

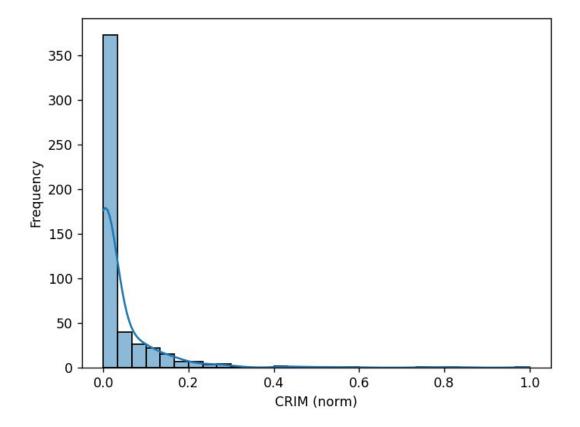
CRIM	ZN	INDUS	CHAS	NOX		TAX	PTRATIO	LSTAT	MEDV	CAT. MEDV
506.000000	506.000000	506.000000	506.000000	506.000000		506.000000	506.000000	506.000000	506.000000	506.000000
0.040544	0.113636	0.391378	0.069170	0.349167		0.422208	0.622929	0.301409	0.389618	0.166008
0.096679	0.233225	0.251479	0.253994	0.238431		0.321636	0.230313	0.197049	0.204380	0.372456
0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000		0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000
0.000851	0.000000	0.173387	0.000000	0.131687		0.175573	0.510638	0.144040	0.267222	0.000000
0.002812	0.000000	0.338343	0.000000	0.314815		0.272901	0.686170	0.265728	0.360000	0.000000
0.041258	0.125000	0.646628	0.000000	0.491770		0.914122	0.808511	0.420116	0.444444	0.000000
1.000000	1.000000	1.000000	1.000000	1.000000		1.000000	1.000000	1.000000	1.000000	1.000000
[8 rows x 14 columns]										
	506.000000 0.040544 0.096679 0.000000 0.000851 0.002812 0.041258 1.000000	506.000000       506.000000         0.040544       0.113636         0.096679       0.233225         0.000000       0.000000         0.000851       0.000000         0.002812       0.000000         0.041258       0.125000         1.000000       1.000000	506.000000       506.000000       506.000000         0.040544       0.113636       0.391378         0.096679       0.233225       0.251479         0.000000       0.000000       0.000000         0.000851       0.000000       0.173387         0.002812       0.000000       0.338343         0.041258       0.125000       0.646628         1.000000       1.000000       1.000000	506.000000         506.000000         506.000000         506.000000           0.040544         0.113636         0.391378         0.069170           0.096679         0.233225         0.251479         0.253994           0.000000         0.000000         0.000000         0.000000           0.000851         0.000000         0.173387         0.000000           0.002812         0.000000         0.338343         0.000000           0.041258         0.125000         0.646628         0.000000           1.000000         1.000000         1.000000         1.000000	506.000000         506.000000         506.000000         506.000000         506.000000         506.000000         506.000000         506.000000         506.000000         506.000000         506.000000         0.349167         0.349167         0.096679         0.233225         0.251479         0.253994         0.238431         0.000000         0.000000         0.000000         0.000000         0.000000         0.000000         0.000000         0.000000         0.000000         0.131687         0.002812         0.000000         0.338343         0.000000         0.314815         0.041258         0.125000         0.646628         0.000000         0.491770         1.000000         1.000000         1.000000         1.000000         1.000000         1.000000	506.000000       506.000000       506.000000       506.000000       506.000000       506.000000          0.040544       0.113636       0.391378       0.069170       0.349167          0.096679       0.233225       0.251479       0.253994       0.238431          0.000000       0.000000       0.000000       0.000000       0.000000       0.000000       0.000000       0.000000       0.131687          0.002812       0.000000       0.338343       0.000000       0.314815          0.041258       0.125000       0.646628       0.000000       0.491770          1.000000       1.000000       1.000000       1.000000	506.000000       506.000000       506.000000       506.000000       506.000000       506.000000	506.000000       506.000000       506.000000       506.000000       506.000000       506.000000       506.000000       506.000000       506.000000       506.000000       506.000000       506.000000       506.000000       506.000000       506.000000       506.000000       60.000000       60.000000       60.000000       60.000000       60.000000       60.000000       60.000000       60.000000       60.000000       60.000000       60.000000       60.000000       60.000000       60.000000       60.000000       60.000000       60.000000       60.00000       60.000000       60.000000       60.000000       60.000000       60.00000       60.00000       60.00000       60.000000       60.000000       60.000000       60.00000       60.00000       60.00000	506.000000         506.000000         506.000000         506.000000          506.000000         0.000000	506.000000         6000000         0.30110         0.204380         0.204380         0.204380         0.204380         0.204380         0.204380         0.2000000         0.0000000         0.000000         0.000000         0.000000         0.000000         0.0000000         0.0000000         0.0000000         0.000000         0.000000         0.000000         0.000000         0.175573         0.510638         0.144040

**Задание 6.** Визуализируйте распределение уровня преступности (CRIM) с помощью гистограммы.

```
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns

from t5 import df_normalized

sns.histplot(df_normalized["CRIM"], bins=30, kde=True)
plt.xlabel("CRIM (norm)")
plt.ylabel("Frequency")
plt.show()
```



**Вывод:** получили практические навыки работы с данными с использованием библиотек Pandas для манипуляции и Matplotlib для визуализации. Научились выполнять основные шаги предварительной обработки данных, такие как очистка, нормализация и работа с различными типами признаков.