

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

Лабораторная работа №1  
По дисциплине «ОМО»

Выполнил:  
Студент 3-го курса  
Группы АС-66  
Батулин М.Д.  
Проверил:  
Крощенко А.А.

Брест 2025

**Цель работы:** 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.

## Ход работы

### Общее задание:

1. Загрузить предложенный набор данных (по вариантам) в DataFrame библиотеки Pandas.
2. Провести исследовательский анализ: изучить типы данных, количество пропусков, основные статистические показатели (среднее, медиана, стандартное отклонение).
3. Обработать пропущенные значения (например, заполнить средним значением или удалить строки/столбцы).
4. Преобразовать категориальные признаки в числовые с помощью метода One-Hot Encoding.
5. Выполнить нормализацию или стандартизацию числовых признаков.
6. Построить несколько графиков для визуализации данных (гистограммы, диаграммы рассеяния) и сделать выводы о зависимостях между признаками.
7. Написать отчет, создать пул-реквест в репозиторий с кодом решения и отчетом в формате pdf.

### Вариант 2

Выборка Boston Housing. Содержит информацию о жилье в разных районах Бостона, включая уровень преступности, количество комнат и медианную стоимость.

Задачи:

1. Загрузите данные и выведите их основные статистические характеристики (.describe()).
2. Постройте матрицу корреляции и визуализируйте ее с помощью тепловой карты (heatmap).
3. Найдите признак, наиболее сильно коррелирующий с целевой переменной MEDV (медианная стоимость дома).
4. Постройте диаграмму рассеяния (scatter plot) для этого признака и MEDV.
5. Нормализуйте все числовые признаки, приведя их к диапазону от 0 до 1.
6. Визуализируйте распределение уровня преступности (CRIM) с помощью гистограммы.

## Код программы:

```
from pandas import *
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
from sklearn.preprocessing import MinMaxScaler
import numpy as np
class BostonHousingAnalyze:
    def __init__(self, dataset_path: str = "BostonHousing.csv"):
        self.boston = read_csv(dataset_path)
        self.correlation_matrix = self.boston.corr()
        self.medv_correlations =
        self.correlation_matrix['MEDV'].abs().sort_values(ascending=False)
        self.most_correlated_feature = self.medv_correlations.index[1]
        self.most_correlated_value = self.medv_correlations[1]
        self.scaler = MinMaxScaler()
        self.numeric_columns =
        self.boston.select_dtypes(include=[np.number]).columns
        self.boston_normalized = self.boston.copy()
        self.boston_normalized[self.numeric_columns] =
        self.scaler.fit_transform(self.boston[self.numeric_columns])
    @staticmethod
    def beautify(func):
        def wrapper(*args, **kwargs):
            print(f"\nВыполнение: {func.__name__}\n" + "*" * 80 + "\n")
            result = func(*args, **kwargs)
            print("\n" + "*" * 80 + "\n")
            return result
        return wrapper
    @beautify
    def zad_1(self):
        print(f"Основные статистические
характеристики:\n{self.boston.describe()}")
    @beautify
    def zad_2(self):
        plt.figure(figsize=(12, 10))
        sns.heatmap(self.correlation_matrix, annot=True,
        cmap='coolwarm', center=0, fmt='.2f')
        plt.title('Матрица корреляции Boston Housing')
```

```

        plt.tight_layout()
        plt.show()

    @beautify
    def zad_3(self):
        print(f"Признак, наиболее сильно коррелирующий с MEDV:
{self.most_correlated_feature}")

        print(f"Коэффициент корреляции:
{self.most_correlated_value:.3f}")

        print(f"Корреляции всех признаков с
MEDV:\n{self.medv_correlations}")

    @beautify
    def zad_4(self):
        plt.figure(figsize=(10, 6))

        plt.scatter(self.boston[self.most_correlated_feature],
self.boston['MEDV'], alpha=0.6)

        plt.xlabel(self.most_correlated_feature.upper())
        plt.ylabel('MEDV (Медианная стоимость)')
        plt.title(f'Диаграмма рассеяния:
{self.most_correlated_feature.upper()} vs MEDV')

        plt.grid(True, alpha=0.3)

        plt.tight_layout()
        plt.show()

    @beautify
    def zad_5(self):
        print("Данные после нормализации (первые 5 строк):")
        print(self.boston_normalized.head())
        print("\nПроверка диапазона (min/max) после нормализации:")
        print(self.boston_normalized[self.numeric_columns].agg(['min',
'max']))

    @beautify
    def zad_6(self):
        plt.figure(figsize=(12, 5))

        plt.subplot(1, 2, 1)
        plt.hist(self.boston['CRIM'], bins=30, alpha=0.7,
color='skyblue', edgecolor='black')

        plt.xlabel('Уровень преступности (CRIM)')
        plt.ylabel('Частота')
        plt.title('Распределение CRIM (оригинальные данные)')

        plt.grid(True, alpha=0.3)

```

```

plt.subplot(1, 2, 2)

plt.hist(self.boston_normalized['CRIM'], bins=30, alpha=0.7,
color='lightcoral', edgecolor='black')

plt.xlabel('Уровень преступности (CRIM) нормализованный')

plt.ylabel('Частота')

plt.title('Распределение CRIM (после нормализации)')

plt.grid(True, alpha=0.3)

plt.tight_layout()

plt.show()

def __call__(self):

    self.zad_1()

    self.zad_2()

    self.zad_3()

    self.zad_4()

    self.zad_5()

    self.zad_6()

if __name__ == "__main__":
    BostonHousingAnalyze()()

```

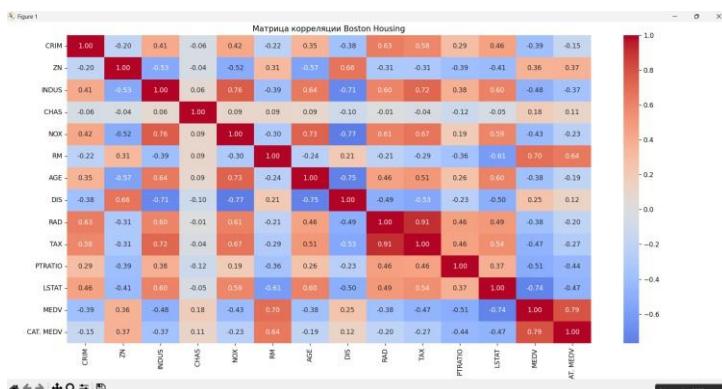
В данном коде изложены все задания данной лабораторной работы ( в методах заданий). Разберем результаты вывода данной программы.

### Вывод результатов первого задания:

Основные статистические характеристики:														
	CRIM	ZN	INDUS	CHAS	NOX	RM	...	RAD	TAX	PTRATIO	LSTAT	MEDV	CAT. MEDV	
count	506.000000	506.000000	506.000000	506.000000	506.000000	506.000000	...	506.000000	506.000000	506.000000	506.000000	506.000000	506.000000	
mean	3.613524	11.363636	11.136779	0.069176	0.554695	6.284634	...	9.549407	498.237154	18.455534	12.651063	22.532806	0.166008	
std	8.601545	23.322453	6.86053	0.253994	0.115878	0.702617	...	7.07259	168.537116	2.164946	7.141062	9.197104	0.372456	
min	0.006320	0.000000	0.460000	0.000000	0.385000	3.561000	...	1.000000	187.000000	12.600000	1.730000	5.000000	0.000000	
25%	0.082045	0.000000	5.190000	0.000000	0.449000	5.885500	...	4.000000	279.000000	17.480000	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	
max	88.976200	100.000000	27.740000	1.000000	0.871000	8.780000	...	24.000000	711.000000	22.000000	37.970000	50.000000	1.000000	

[8 rows x 14 columns]

### Вывод результатов второго задания:

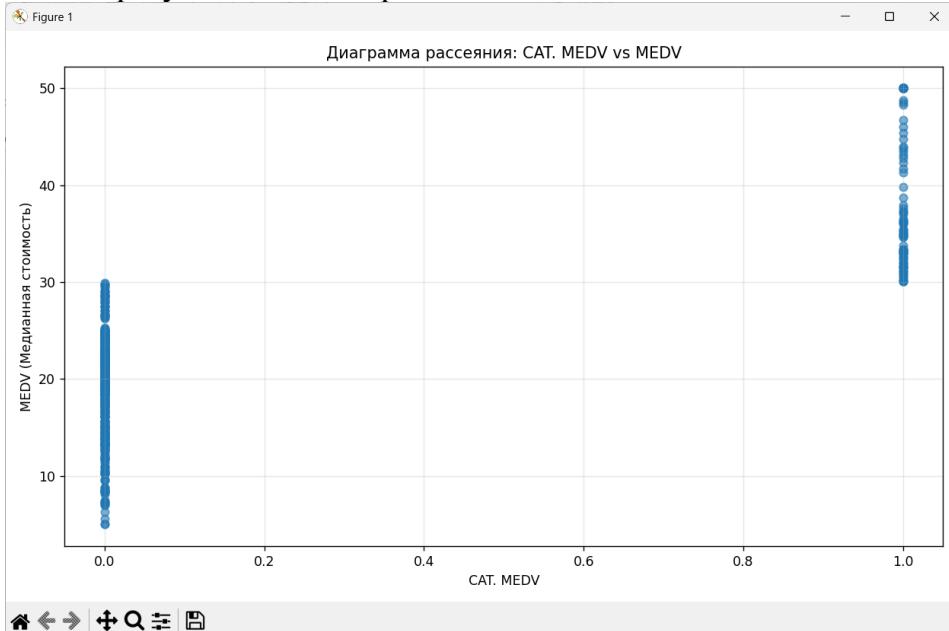


### Вывод результатов третьего задания:

Выполнение: zad\_3

```
Признак, наиболее сильно коррелирующий с MEDV: CAT. MEDV
Коэффициент корреляции: 0.790
Корреляции всех признаков с MEDV:
MEDV      1.000000
CAT. MEDV  0.789789
LSTAT     0.737663
RM        0.695360
PTRATIO   0.587787
INDUS    0.483725
TAX       0.468536
NOX      0.427321
CRIM     0.388305
RAD       0.381626
AGE      0.376955
ZN        0.360445
DIS       0.249929
CHAS     0.175260
Name: MEDV, dtype: float64
```

### Вывод результатов четвёртого задания:



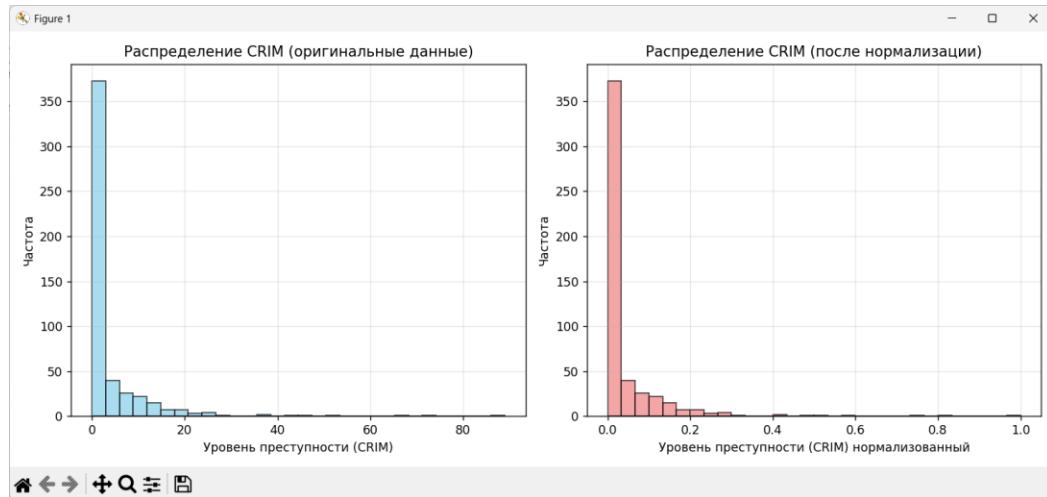
### Вывод результатов пятого задания:

Выполнение: zad\_5

```
Данные после нормализации (первые 5 строк):
CRIM  ZN  INDUS CHAS NOX   RM   AGE   DIS   RAD   TAX  PTRATIO LSTAT  MEDV  CAT. M
0  0.00000  0.18  0.067815  0.0  0.314815  0.577505  0.641607  0.269293  0.00000  0.208015  0.287234  0.089680  0.422222
1  0.000236 0.00  0.242302  0.0  0.172840  0.547998  0.782698  0.348962  0.043478  0.104962  0.553191  0.204470  0.368889
2  0.000236 0.00  0.242302  0.0  0.172840  0.694386  0.599382  0.348962  0.043478  0.104962  0.553191  0.063466  0.660000
3  0.000293 0.00  0.063050  0.0  0.158206  0.658555  0.441813  0.448545  0.086957  0.066794  0.648936  0.033389  0.631111
4  0.000705 0.00  0.063050  0.0  0.158206  0.687105  0.528321  0.448545  0.086957  0.066794  0.648936  0.099338  0.693333

Проверка диапазона (min/max) после нормализации:
CRIM  ZN  INDUS CHAS NOX   RM   AGE   DIS   RAD   TAX  PTRATIO LSTAT  MEDV  CAT. M
min   0.0  0.0    0.0  0.0  0.0  0.0  0.0  0.0  0.0  0.0  0.0  0.0  0.0  0.0
max  1.0  1.0    1.0  1.0  1.0  1.0  1.0  1.0  1.0  1.0  1.0  1.0  1.0  1.0
```

## Вывод результатов шестого задания:



Вывод: мы приобрели практические знания по работе с Pandas, Matplotlib, а также научились анализировать датасеты для дальнейшего обучения моделей на их основе.