# 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 Вавдийчик Н.Д. Проверил: Крощенко А. А. 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. <u>Написать отчет, создать пул-реквест в репозиторий с кодом</u> решения и отчетом в формате pdf.

**Используемые инструменты:** Python, Pandas, Matplotlib, NumPy, Jupyter Notebook / Google Colab / PyCharm

# Вариант 1

Выборка Titanic. Содержит информацию о пассажирах лайнера, включая их возраст, пол, класс каюты и факт выживания.

#### Задачи:

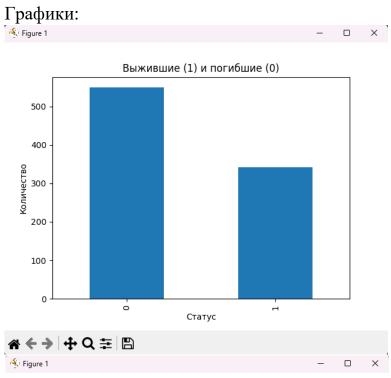
- 1. Загрузите данные и выведите первые 5 строк, а также общую информацию о столбцах (.info()).
- 2. Найдите и визуализируйте количество выживших и погибших пассажиров с помощью столбчатой диаграммы.
- 3. Обработайте пропуски в столбце Age, заполнив их медианным значением.

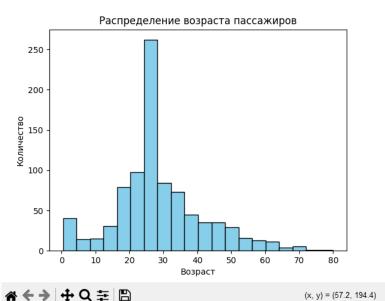
#### ОСНОВЫ МАШИННОГО ОБУЧЕНИЯ, ЛР № 1, 2025

- 4. Преобразуйте категориальные признаки Sex и Embarked в числовые с помощью One-Hot Encoding.
  - 5. Постройте гистограмму распределения возрастов пассажиров.
- 6. Создайте новый признак FamilySize путем сложения значений из столбцов SibSp и Parch.

## Код программы:

```
import pandas as pd
import os
import matplotlib.pyplot as plt
from sklearn.preprocessing import StandardScaler
data = pd.read_csv("Titanic-Dataset.csv")
print("Первые 5 строк:")
print(data.head())
print("\nИнформация о данных:")
print(data.info())
print("\nКоличество выживших и погибших:")
print(data['Survived'].value counts())
data['Survived'].value counts().plot(kind='bar')
plt.title("Выжившие (1) и погибшие (0)")
plt.xlabel("CTaTyc")
plt.ylabel("Количество")
plt.show()
print("\nПропуски в Age до обработки:", data['Age'].isnull().sum())
median age = data['Age'].median()
data['Age'] = data['Age'].fillna(median age)
print("Пропуски в Age после обработки:", data['Age'].isnull().sum())
data = pd.get dummies(data, columns=['Sex', 'Embarked'],
drop first=True)
print("\пДанные после One-Hot Encoding:")
print(data.head())
plt.hist(data['Age'], bins=20, color='skyblue', edgecolor='black')
plt.title("Распределение возраста пассажиров")
plt.xlabel("Bospact")
plt.ylabel("Количество")
plt.show()
data['FamilySize'] = data['SibSp'] + data['Parch']
print("\nПервые строки с новым признаком FamilySize:")
print(data[['SibSp', 'Parch', 'FamilySize']].head())
scaler = StandardScaler()
numeric features = ['Age', 'Fare', 'SibSp', 'Parch', 'FamilySize']
data[numeric features] = scaler.fit transform(data[numeric features])
print("\nСтандартизированные данные (первые 5 строк):")
print(data[numeric features].head())
```





| H / / 1         |              |          |        | (4, ), (21.2, 12.11) |         |       |          |
|-----------------|--------------|----------|--------|----------------------|---------|-------|----------|
| Первые 5 строк: |              |          |        |                      |         |       |          |
|                 | PassengerId  | Survived | Pclass |                      | Fare    | Cabin | Embarked |
| 0               | 1            | Θ        | 3      |                      | 7.2500  | NaN   | S        |
| 1               | 2            | 1        | 1      |                      | 71.2833 | C85   | C        |
| 2               | 3            | 1        | 3      |                      | 7.9250  | NaN   | S        |
| 3               | 4            | 1        | 1      |                      | 53.1000 | C123  | S        |
| 4               | 5            | Θ        | 3      |                      | 8.0500  | NaN   | S        |
| [5              | rows x 12 co | lumns]   |        |                      |         |       |          |

```
Информация о данных:
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 891 entries, 0 to 890
Data columns (total 12 columns):
 0 PassengerId 891 non-null int64
 1 Survived 891 non-null int64
 2 Pclass 891 non-null int64
3 Name 891 non-null object
4 Sex 891 non-null object
5 Age 714 non-null float64
6 SibSp 891 non-null int64
                                                          Количество выживших и погибших:
                                                            Survived
 6 SibSp
                                                                    549
                                                            Θ
 7 Parch
8 Ticket 891 non-null object
9 Fare 891 non-null float64
10 Cabin 204 non-null object
11 Embarked 889 non-null object
                                                                     342
                                                            Name: count, dtype: int64
dtypes: float64(2), int64(5), object(5)
                                                            Пропуски в Аде до обработки: 177
memory usage: 83.7+ KB
                                                            Пропуски в Аде после обработки: О
None
Данные после One-Hot Encoding:
        1 0 3 ... True False True
2 1 1 ... False False False
3 1 3 ... False False True
4 1 1 ... False False True
5 0 3 ... True False True
  SibSp Parch FamilySize
```

Вывод: в результате выполнения данной лабораторной работыполучили практические навыки работы с данными с использованием библиотек Pandas для манипуляции и Matplotlib для визуализации.