МИНИСТЕРСТВО ОБРАЗОВАНИЯ РЕСПУБЛИКИ БЕЛАРУСЬ

УЧРЕЖДЕНИЕ ОБРАЗОВАНИЯ «БРЕСТСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ ТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ»

ФАКУЛЬТЕТ ЭЛЕКТРОННО-ИНФОРМАЦИОННЫХ СИСТЕМ

Кафедра интеллектуальных информационных технологий

Отчет по лабораторной работе №1

Специальность АС-65

Выполнил: Д. А.Чмель, студент группы АС-65 Проверил А. А. Крощенко, ст. преп. кафедрыИИТ, « » ______ 2025 г. 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.

Задание 2. Загрузите данные и проверьте, есть ли в них пропущенные значения.

Выполнение:

Код программы

```
from google.colab import files
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
from sklearn.preprocessing import StandardScaler
import io
pd.set option('display.max columns', None)
plt.rcParams['figure.figsize'] = (10, 6)
plt.style.use('seaborn-v0_8-whitegrid')
print("АНАЛИЗ ДАННЫХ IRIS")
uploaded = files.upload()
#читаем данные
file name = list(uploaded.keys())[0]
df = pd.read csv(io.BytesIO(uploaded[file name]))
print(df.head(50))
print("\nПроверка пропущенных значений:")
missing values = df.isnull().sum()
print(missing_values)
```

```
Проверка пропущенных значений:
sepal.length
sepal.width
               0
petal.length
               0
petal.width
               0
variety
dtype: int64
Основные статистические характеристики:
       sepal.length sepal.width petal.length petal.width
count
        150.000000
                    150.000000
                                   150.000000
                                               150.000000
          5.843333
                       3.057333
                                     3.758000
                                                  1.199333
mean
std
          0.828066
                       0.435866
                                     1.765298
                                                  0.762238
min
          4.300000
                       2.000000
                                     1.000000
                                                  0.100000
25%
          5.100000
                       2.800000
                                     1.600000
                                                  0.300000
50%
          5.800000
                       3.000000
                                     4.350000
                                                  1.300000
75%
          6.400000
                       3.300000
                                     5.100000
                                                  1.800000
                       4.400000
                                     6.900000
max
          7.900000
                                                  2.500000
```

Задание 2. 2. Выведите количество образцов каждого вида ириса.

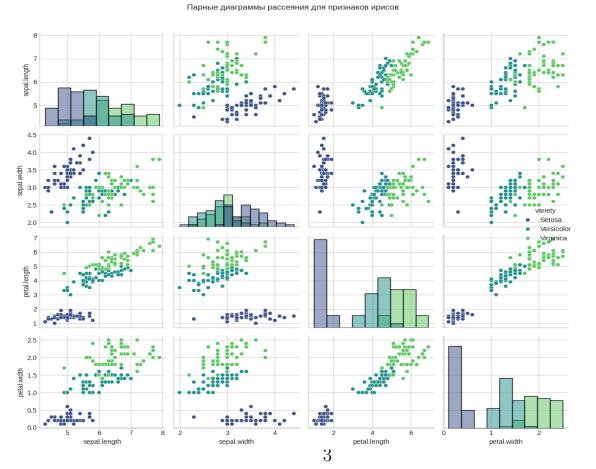
```
print("\n" + "=" * 60)
print("2. КОЛИЧЕСТВО ОБРАЗЦОВ КАЖДОГО ВИДА ИРИСА")
print("-" * 50)

species_count = df['variety'].value_counts()
print("КОЛИЧЕСТВО ОБРАЗЦОВ ПО ВИДАМ:")
print(species_count)
```

Задание 3. Постройте парные диаграммы рассеяния (pair plot) для всех признаков, чтобы визуально оценить их разделимость.

```
print("Построение парных диаграмм рассеяния")

# Создание pair plot
sns.pairplot(df, hue='variety', palette='viridis', diag_kind='hist', height=2.5)
plt.suptitle('Парные диаграммы рассеяния для признаков ирисов', y=1.02)
plt.tight_layout()
plt.show()
```



Задание 4. Для каждого вида ириса рассчитайте среднее значение по каждому из четырех признаков.

```
print("4. СРЕДНИЕ ЗНАЧЕНИЯ ПО ПРИЗНАКАМ ДЛЯ КАЖДОГО ВИДА")

numeric_columns = ['sepal.length', 'sepal.width', 'petal.length', 'petal.width']

mean_by_species = df.groupby('variety')[numeric_columns].mean()
std_by_species = df.groupby('variety')[numeric_columns].std()

print("Средние значения по видам:")
print(mean_by_species)

print("\nСтандартные отклонения по видам:")
print(std_by_species)
```

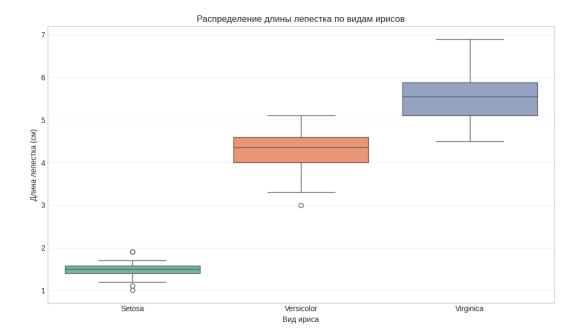
```
4. СРЕДНИЕ ЗНАЧЕНИЯ ПО ПРИЗНАКАМ ДЛЯ КАЖДОГО ВИДА
Средние значения по видам:
           sepal.length sepal.width petal.length petal.width
variety
Setosa
                 5.006
                              3.428
                                           1.462
                                                       0.246
Versicolor
                 5.936
                             2.770
                                           4.260
                                                       1.326
Virginica
                 6.588
                              2.974
                                           5.552
                                                       2.026
Стандартные отклонения по видам:
           sepal.length sepal.width petal.length petal.width
variety
Setosa
              0.352490
                           0.379064
                                        0.173664
                                                    0.105386
Versicolor
              0.516171
                           0.313798
                                        0.469911
                                                    0.197753
Virginica
              0.635880
                           0.322497
                                        0.551895
                                                    0.274650
```

Задание 5. Создайте "ящик с усами" (box plot) для признака Petal Length (cm), чтобы сравнить его распределение по разным видам ирисов.

```
print("5. ЯЩИК С УСАМИ ДЛЯ PETAL LENGTH")

plt.figure(figsize=(10, 6))
sns.boxplot(data=df, x='variety', y='petal.length', palette='Set2')
plt.title('Распределение длины лепестка по видам ирисов')
plt.xlabel('Вид ириса')
plt.ylabel('Длина лепестка (см)')
plt.grid(axis='y', alpha=0.3)
plt.tight_layout()
plt.show()

petal_stats = df.groupby('variety')['petal.length'].describe()
print(petal_stats)
```



Задание 6. Стандартизируйте данные (приведите к нулевому среднему и единичному стандартному отклонению).

```
print("\n6. СТАНДАРТИЗАЦИЯ ДАННЫХ")
print("-" * 50)

numeric_columns = ['sepal.length', 'sepal.width', 'petal.length', 'petal.width']

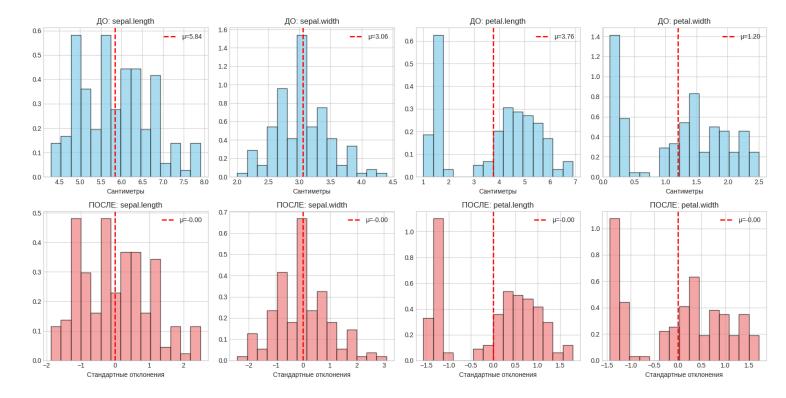
# Сохраняем исходные данные
original_data = df[numeric_columns].copy()

# Стандартизация
scaler = StandardScaler()
df_standardized = df.copy()
df_standardized[numeric_columns] = scaler.fit_transform(df[numeric_columns])

print("Результат стандартизации:")
print("-" * 60)
for col in numeric_columns:
    orig_mean, orig_std = original_data[col].mean(), original_data[col].std()
    std_mean, std_std = df_standardized[col].mean(), df_standardized[col].std()
    print(f"{col:15} | μ: {orig_mean:6.2f} → {std_mean:7.2f} | σ: {orig_std:5.2f} → {std_std:5.2f}")
```

```
Результат стандартизации:
sepal.length
                   μ:
                         5.84 →
                                   -0.00
                                           σ:
                                                0.83 \rightarrow 1.00
sepal.width
                         3.06 →
                                                0.44 →
                                   -0.00
                   μ:
                                            σ:
                                                         1.00
                         3.76 →
                                                1.77 → 1.00
petal.length
                   μ:
                                   -0.00
                                           σ:
petal.width
                   μ:
                         1.20 →
                                   -0.00 | σ:
                                                0.76 \rightarrow 1.00
```

```
print("\n7. ВИЗУАЛИЗАЦИЯ СТАНДАРТИЗАЦИИ")
print("-" * 50)
fig, axes = plt.subplots(2, 4, figsize=(16, 8))
for i, col in enumerate(numeric_columns):
    axes[0, i].hist(original_data[col], alpha=0.7, color='skyblue', bins=15,
                   edgecolor='black', density=True)
    axes[0, i].set_title(f'ДO: {col}')
    axes[0, i].set_xlabel('Сантиметры')
    axes[0, i].axvline(original_data[col].mean(), color='red', linestyle='--',
                      linewidth=2, label=f'µ={original_data[col].mean():.2f}')
    axes[0, i].legend()
    # После стандартизации
    axes[1, i].hist(df_standardized[col], alpha=0.7, color='lightcoral', bins=15,
                   edgecolor='black', density=True)
    axes[1, i].set_title(f'ПОСЛЕ: {col}')
    axes[1, i].set_xlabel('Стандартные отклонения')
    axes[1, i].axvline(df_standardized[col].mean(), color='red', linestyle='--',
                      linewidth=2, label=f'\mu={df_standardized[col].mean():.2f}'
    axes[1, i].legend()
plt.tight_layout()
```



Выводы:

- 1) Качество данных: Набор данных Iris не содержит пропущенных значений и готов к дальнейшему анализу.
- 2) Разделимость классов: Виды ирисов хорошо разделяются по признакам, особенно по параметрам лепестков (petal.length и petal.width)
 - 3) Статистические закономерности:
 - a) Setosa имеет наименьшие размеры лепестков
 - б) Virginica обладает наибольшими размерами цветка
 - в) Versicolor занимает промежуточное положение
- 4) Визуализация: Построенные графики эффективно демонстрируют различия между видами и распределения признаков.