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

Лабораторная работа №1 По дисциплине: «ОМО»

Тема: «Знакомство с анализом данных: предварительная обработка и визуализация»

Выполнил: Студент 3-го курса Группы АС-65 Гуща И.В. Вариант 3 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

Вариант 3

Выборка Iris. Классический набор данных для классификации, содержащий измерения длины и ширины чашелистиков и лепестков для трех видов ирисов. Залачи:

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

```
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
from sklearn.preprocessing import StandardScaler
file path = '/content/iris.csv'
# 1. Загрузка и проверка
df = pd.read csv(file path)
print("Пропущенных значений :")
print(df.isnull().sum())
Пропущенных значений :
sepal.length
sepal.width
petal.length
petal.width
                  0
variety
dtype: int64
```

2. Выведите количество образцов каждого вида ириса.

```
# 2. Количество образцов каждого вида

print("Количество образцов каждого вида:")

counts = {} # пустой словарь для подсчёта

for item in df['variety']:
    if item in counts:
        counts[item] += 1
    else:
        counts[item] = 1

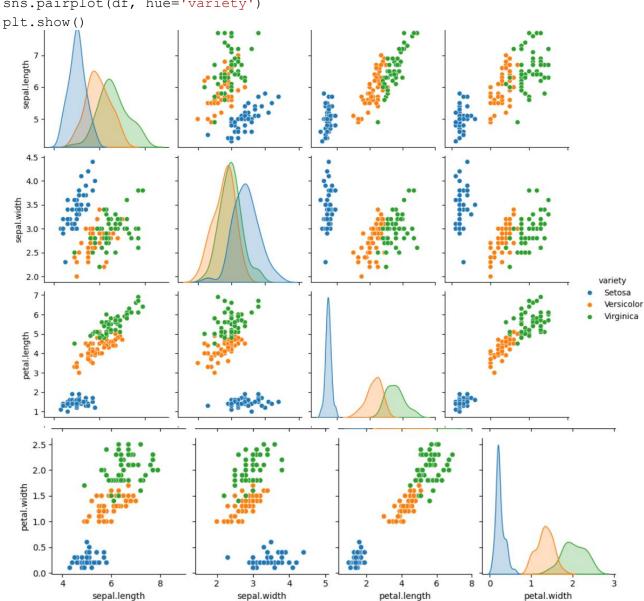
for key, value in counts.items():
    print(f"{key}: {value}")
```

Количество образцов каждого вида:

Setosa: 50 Versicolor: 50 Virginica: 50

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

3. Парные диаграммы рассеяния sns.pairplot(df, hue='variety')



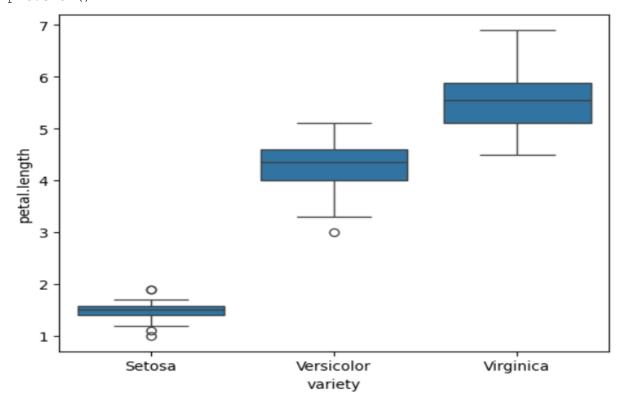
4. Для каждого вида ириса рассчитайте среднее значение по каждому из четырех признаков.

4. Средние значения
mean= df.groupby('variety').mean()
print(mean)

princ (mean)				
	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

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

```
# 5. Ящик с усами sns.boxplot(x='variety', y='petal.length', data=df) plt.show()
```



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

```
# 6. Стандартизация данных
features = ['sepal.length', 'sepal.width', 'petal.length', 'petal.width']
scaler = StandardScaler()
df scaled = df.copy()
df scaled[features] = scaler.fit transform(df[features])
print(df_scaled.to_string())
      sepal.length sepal.width
                                                                  variety
                                   petal.length
                                                  petal.width
 0
         -0.900681
                        1.019004
                                      -1.340227
                                                    -1.315444
                                                                   Setosa
 1
         -1.143017
                       -0.131979
                                      -1.340227
                                                    -1.315444
                                                                   Setosa
 2
         -1.385353
                                      -1.397064
                                                                   Setosa
                        0.328414
                                                    -1.315444
 3
                                                                   Setosa
         -1.506521
                        0.098217
                                      -1.283389
                                                    -1.315444
 4
         -1.021849
                        1.249201
                                      -1.340227
                                                    -1.315444
                                                                   Setosa
                . . .
 . .
                                                               Virginica
 145
          1.038005
                       -0.131979
                                       0.819596
                                                     1.448832
                                                               Virginica
          0.553333
                       -1.282963
                                       0.705921
                                                     0.922303
 146
                                                               Virginica
 147
          0.795669
                       -0.131979
                                       0.819596
                                                     1.053935
                                                                Virginica
          0.432165
                                       0.933271
                                                     1.448832
 148
                        0.788808
                                                                Virginica
 149
          0.068662
                       -0.131979
                                       0.762758
                                                     0.790671
```

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