

Министерство науки и высшего образования Российской Федерации Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования «Московский государственный технический университет имени Н.Э. Баумана (национальный исследовательский университет)» (МГТУ им. Н.Э. Баумана)

| A STATE OF THE PARTY OF THE PAR |   |
|--|---|
| ФАКУЛЬТЕТ_   | Информатика и системы управления и искусственный интеллект  |
| КАФЕДРА  | Системы обработки информации и управления   |
|  |   |
|  |   |
| D .  | V 30.4 3.6  |
| -  | ий контроль №1 по курсу «Методы машинного обучения<br>оматизированных системах обработки информации и |
|  | управления»   |
|  |   |
|  |   |
|  |   |
|  |   |
|  |   |
|  | Подготовили:  |
|  | У Жун   |
|  | ИУ5И-25М  |
|  | 12.04.2024  |
|  | Проверил:   |

Гапанюк Ю. Е.

## Варианты заданий

| <b>Номер</b> варианта | Номер<br>№1 | задачи | Номер<br>№2 | задачи | дополнительная<br>задача                    |
|-----------------------|-------------|--------|-------------|--------|---|
| 2 +15=17              | 17          |        | 37          |        | построить парные<br>диаграммы<br>(pairplot) |

Задача №17.

Для набора данных проведите нормализацию для одного (произвольного) числового признака с использованием преобразования Йео-Джонсона (Yeo-Johnson transformation).

Для загрузки набора данных по диабету была использована библиотека scikit-learn, а в качестве имени признака было выбрано "bmi" (индекс массы тела).

```
[1]: import numpy as np
     import pandas as pd
     from sklearn.datasets import load diabetes
     from sklearn.preprocessing import PowerTransformer
     # 加载糖尿病数据集
     diabetes_data = load_diabetes()
     # 创建 DataFrame, 使用数据和特征名称
     df = pd.DataFrame(data=diabetes_data.data, columns=diabetes_data.feature_names)
     # 选择要归一化的特征名称
     feature name = 'bmi'
     # 初始化 Yeo-Johnson 转换器
     yeo_johnson_transformer = PowerTransformer(method='yeo-johnson')
     # 对选定特征进行归一化
     df transformed = df.copy() # 复制 DataFrame 以保留原始数据
     df_transformed[feature_name] = yeo_johnson_transformer.fit_transform(df[[feature_name]])
     # 打印转换后的结果
     print(df_transformed.head())
            age sex bmi bp s1 s2
     0 0.038076 0.050680 1.272058 0.021872 -0.044223 -0.034821 -0.043401
     1 -0.001882 -0.044642 -1.159100 -0.026328 -0.008449 -0.019163 0.074412
     2 0.085299 0.050680 0.984937 -0.005670 -0.045599 -0.034194 -0.032356
     3 -0.089063 -0.044642 -0.139725 -0.036656 0.012191 0.024991 -0.036038
     4 0.005383 -0.044642 -0.749303 0.021872 0.003935 0.015596 0.008142
                  s5
             s4
     0 -0.002592 0.019907 -0.017646
     1 -0.039493 -0.068332 -0.092204
     2 -0.002592 0.002861 -0.025930
     3 0.034309 0.022688 -0.009362
```

Просмотр сводной статистики для преобразованных функций:

```
[4]: # 查看特换后特征的统计摘要
print(df_transformed[[feature_name]].describe())

bmi
count 4.420000e+02
mean -2.411344e-17
std 1.001133e+00
min -2.362399e+00
25% -6.932270e-01
50% -4.131995e-02
75% 7.479512e-01
max 2.630623e+00
```

## Задача №39

Для набора данных проведите процедуру отбора признаков (feature selection). Используйте класс SelectPercentile для 5% лучших признаков, и метод, основанный на взаимной информации.

```
[12]: #37
       import numpy as np
       from sklearn.datasets import load_diabetes
       \textbf{from} \ \text{sklearn.feature\_selection} \ \textbf{import} \ \text{SelectPercentile,} \ \text{mutual\_info\_regression}
       np.random.seed(0) # 设置随机种子
       # 加载糖尿病数据集
       diabetes data = load diabetes()
       X = diabetes_data.data # 特征矩阵
y = diabetes_data.target # 目标变量
       feature_names = diabetes_data.feature_names # 特征名称
       # 计算特征与目标变量之间的互信息
       mutual_info = mutual_info_regression(X, y)
       # 选择 5% 最佳特征
       num_features = int(len(feature_names) * percentile / 100)
       selector = SelectPercentile(mutual_info_regression, percentile=percentile)
       selector.fit(X, y)
       # 获取选定特征的索引
       selected_features_indices = selector.get_support(indices=True)
       # 获取选定特征的名称
       {\tt selected\_features} = [{\tt feature\_names[i]} \  \, {\tt for} \  \, {\tt i} \  \, {\tt in} \  \, {\tt selected\_features\_indices}]
        # 输出特征选择结果
       print(f"Выбранные признаки ({percentile}% лучших):")
       for feature, mi_score in zip(selected_features, selector.scores_[selected_features_indices]):
    print(f"{feature}: {mi_score:.3f}")
       Выбранные признаки (5% лучших):
       bmi: 0.175
```

## дополнительная задача

Для студентов группы ИУ5-25M, ИУ5И-25M, ИУ5И-26М - для произвольной колонки данных построить парные диаграммы (pairplot).

```
#Дополнительные требования
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
from sklearn.datasets import load_diabetes
# Загрузка набора данных
diabetes_data = load_diabetes()
df = pd.DataFrame(data=diabetes_data.data, columns=diabetes_data.feature_names)
# Выбор произвольной колонки данных для построения парных диаграмм
column_name = 'bmi'
# Построение диаграммы рассеяния для выбранной колонки данных
for feature in df.columns:
    if feature != column_name:
        plt.figure(figsize=(8, 6))
        plt.scatter(df[feature], df[column_name], alpha=0.5)
        plt.xlabel(feature)
        plt.ylabel(column_name)
        plt.title(f"Scatter plot of {column_name} vs {feature}")
        plt.show()
```











