Московский государственный технический университет им. Н.Э. Баумана Факультет «Информатика и системы управления» Кафедра «Системы обработки информации и управления»



Отчет РК2 По курсу «ТМО»

Выполнил:

студент ИУ5-61Б Гоголь Илья

Проверил:

Гапанюк Ю.Е.

Задание. Для заданного набора данных (по Вашему варианту) постройте модели классификации или регрессии (в зависимости от конкретной задачи, рассматриваемой в наборе данных). Для построения моделей используйте методы 1 и 2 (по варианту для Вашей группы). Оцените качество моделей на основе подходящих метрик качества (не менее двух метрик). Какие метрики качества Вы использовали и почему? Какие выводы Вы можете сделать о качестве построенных моделей? Для построения моделей необходимо выполнить требуемую предобработку данных: заполнение пропусков, кодирование категориальных признаков, и т.д.

Группа	Метод №1	Метод №2
ИУ5-61Б, ИУ5Ц-81Б	Линейная/логистическая регрессия	Случайный лес

Вариант 6.

https://www.kaggle.com/mohansacharya/graduate-admissions (файл Admission_Predict.csv)

РК2 ИУ5-61Б Гоголь

Импорт библиотек

```
In [1] Import numpy as no
import pands as pd
import seaborn as non
import metabolib.pyplot as plt
from pands.plotting import scatter_matrix
import warnings
warnings.filterwarnings('import')
import import in interest in interest pands of the pands
import in interest pands in interest pands of the pands o
      In [2]: data = pd.read_csv('Admission_Predict.csv')
      In [3]: data.head()

        Out[3]:
        Serial No. GRE Score TOEFL Score University Rating
        SOP LOR CGPA Research Chance of Admit
        Common Common

    2
    3
    316
    104
    3
    3.0
    3.5
    8.00
    1
    0.72

    3
    4
    322
    110
    3
    3.5
    2.5
    8.67
    1
    0.80

      In [4]: data.dtypes
    Out[4]: Serial No. int64
ORE Score int64
University Rating
LOR
COPA Float64
COPA Float64
Chance of Admit float64
Chype: object
        In [5]: data.isnull().sum()
# npoSepum ecmb_nu_nponvweh
                                                     In [6]: data.info()
                                                     data.infc()

(class 'pands.core.frame.DataFrame')
Rangalndex: 400 entries, 0 to 389
Data columns (total 9 columns):

Column Hon-Hull Count Dtype
Colum Hon-Hull count Dtype
1 GBE Score 400 non-mull int64
2 TOFFI.Score 400 non-mull int64
3 University Rating 400 non-mull int64
                                                     Date columns (total 9 columns):

9 column | Non-Null Court Dyps |

0 serial No. 400 non-null infe4 |

1 ORE Score 400 non-null infe4 |

2 TOTE! Score 400 non-null infe4 |

3 Indiversity Rating 400 non-null infe4 |

5 LOR 400 non-null float64 |

5 LOR 400 non-null float64 |

5 LOR 400 non-null float64 |

7 Research 400 non-null float64 |

7 Research 400 non-null float64 |

7 Research 400 non-null float64 |

8 Column 100 non-null float64 |

9 Column 100 non-null float64 |

100 non-nu
      In [7]: data.head()

        Out[?]:
        Serial No. GRE Score
        TOEFL Score
        University Rating
        SOP
        LOR
        CGPA
        Research
        Chance of Admit

        0
        1
        337
        118
        4
        45
        45
        9.65
        1
        0.92

        1
        2
        324
        107
        4
        40
        45
        8.87
        1
        0.76

                                                                                                                                                  316
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                3 3.0 3.5 8.00
                                                3 4 322 110 3 3.5 2.5 8.67 1 0.80
      In [8]: #Nocmpoum xoppensuucheyre mampuy
fig, ax = plt.subplots(figsize=(15,7))
sns.heatmap(data.corr(method='pearson'), ax=ax, annot=True, fmt='.2f')
                                                                                                                                                                                                        1.00 0.84
                                                                                                                                                                                                          0.84 1.00
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                       1.00 0.73
                                                                                                                                                                                                      0.79 0.71 0.68 0.67 0.87 0.55
                                                                                                                                                                                                        0.80
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                               1.00
                                                                                                                                                                                                                                                                        Score .
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                         8
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                     SGPA .
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                LOR
        In [9]: X = data.drop(['GRE Score'], axis = 1)
    Y = data['GRE Score']
    print('Bxoqwae данные:\n\n', X.head(), '\n\nBuxoqwae данные:\n\n', Y.head())
                                                       Входные данные:
                                                       0 337
1 324
2 316
3 322
4 314
Name: GRE Score, dtype: int64
Входные параметры обучающей выборки:

        Serial No.
        TOFFL Score
        University Rating
        SOP
        LOR
        CGPA
        Research

        181
        181
        3
        3.5
        3.5
        8.46
        1

        182
        187
        2
        2.5
        4.0
        8.27
        0

        7
        189
        3
        3.0
        4.0
        8.20
        1

        2
        187
        4
        4.6
        4.5
        8.87
        1

        298
        120
        3
        4.0
        4.5
        9.11
        0
```

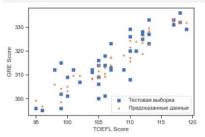
Входные параметры тестовой выборки:

Выходные параметры тестовой выборки:

```
132 309
309 308
341 326
196 306
246 316
Name: GRE Score, dtype: int64
```

In [11]: from sklearn.linear_model import LinearRegression from sklearn.metrics import mean_absolute_error, mean_squared_error, median_absolute_error, r2_score

```
In [12]: Lin_Reg = LinearRegression().fit(X_train, Y_train)
Ir_y_pred = Lin_Reg.predict(X_test)
```



```
In [14]: from sklearn.ensemble import RandomForestRegressor
```

In [15]: forest_1 = RandomForestRegressor(n_estimators=5, oob_score=True, random_state=10)
 forest_1.fit(X, Y)

Out[15]: RandomForestRegressor(n_estimators=5, oob_score=True, random_state=10)

```
In [16]: Y_predict = forest_1.predict(X_test)
print('Средняя абсолютная ошибка:',
print('Средняя квадратичная ошибка:',
print('Мсфана absolute error:',
print('Мсфана absolute error:',
print('Козфициент детерминации:',
print('Козфициент детерми
```

Средняя абсолютная ошибка: 2.705000000000000027 Средняя квадратичная ошибка: 12.9430000000000021 Median absolute error: 2.1999999999986 Ковффициент детерминации: 0.8986010938594041

```
In [17]: plt.scatter(X_test['TOEFL Score'], Y_test, marker = 'o', label = 'Tecroman musicopka')
plt.scatter(X_test['TOEFL Score'], Y_predict, marker = '.', label = 'Предсказанные данные')
plt.label('TOEFL Score')
plt.ylabel('GRE Score')
plt.show()
```

