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

Лабораторная работа по дисциплине «Методы машинного обучения» на тему «Рубежный контроль №1»

Выполнил: студент группы ИУ5-64Б Зубков А. Д.

1. Рубежный контроль №1

Зубков Андрей, ИУ5-64, Вариант №6, Задание №1, Набор данных №6

2. Задание

Для заданного набора данных проведите корреляционный анализ. В случае наличия пропусков в данных удалите строки или колонки, содержащие пропуски. Сделайте выводы о возможности построения моделей машинного обучения и о возможном вкладе признаков в модель

3. Дополнительное задание

Для произвольной колонки данных построить график "Скрипичная диаграмма (violin plot)"

4. Решение

Подключим необходимые библиотеки и загрузим набор данных

```
import pandas as pd
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt

//matplotlib inline

# Устанавливаем тип графиков
sns.set(style="ticks")

# Для лучшего качествоа графиков
from IPython.display import set_matplotlib_formats
set_matplotlib_formats("retina")

# Устанавливаем ширину экрана для отчета
pd.set_option("display.width", 70)

# Загружаем данные
data = pd.read_csv('Admission_Predict.csv')
data.head()
```

```
[1]:
       Serial No.
                   GRE Score
                              TOEFL Score
                                           University Rating SOP
                                                                   LOR
    0
                         337
                                      118
                                                           4 4.5
                                                                    4.5
                1
    1
                2
                         324
                                      107
                                                           4 4.0
                                                                    4.5
    2
                3
                         316
                                      104
                                                           3 3.0
                                                                    3.5
                                                           3 3.5
    3
                         322
                                      110
                                                                    2.5
    4
                5
                         314
                                      103
                                                           2 2.0
                                                                    3.0
```

```
CGPA Research Chance of Admit
0 9.65 1 0.92
```

```
1 8.87 1 0.76
2 8.00 1 0.72
3 8.67 1 0.80
4 8.21 0 0.65
```

[2]: Serial No. int64
GRE Score int64
TOEFL Score int64
University Rating int64
SOP float64

LOR float64 CGPA float64

Research int64 Chance of Admit float64

dtype: object

[3]: data.shape

[3]: (400, 9)

[4]: data.isnull().sum()

[4]: Serial No. 0 GRE Score 0 TOEFL Score 0 University Rating 0 SOP 0 LOR 0 CGPA 0 Research 0 Chance of Admit 0

dtype: int64

Как видим, в наборе данных отсутствуют пропуски

Проведем корреляционный анализ

[5]: data.corr()

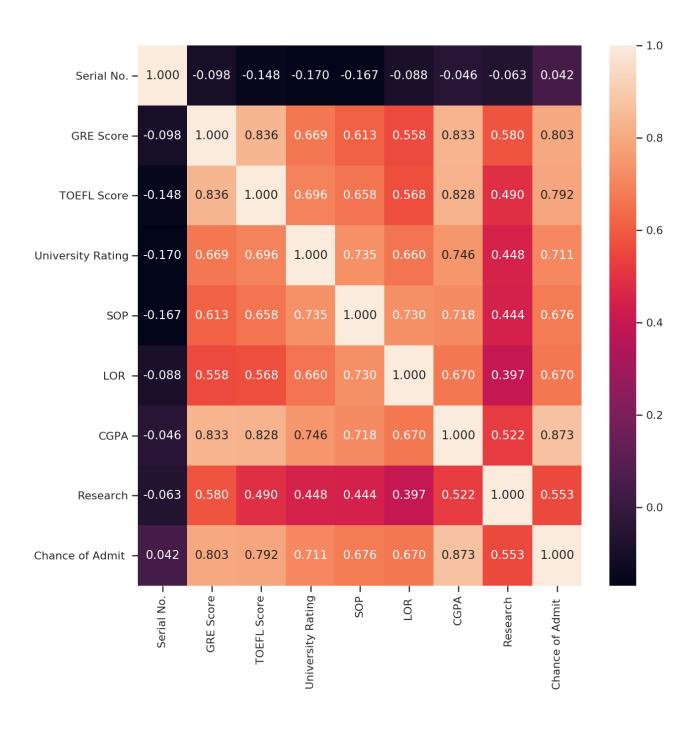
[5]:		Serial No.	GRE Score	TOEFL Score	\
	Serial No.	1.000000	-0.097526	-0.147932	
	GRE Score	-0.097526	1.000000	0.835977	
	TOEFL Score	-0.147932	0.835977	1.000000	
	University Rating	-0.169948	0.668976	0.695590	
	SOP	-0.166932	0.612831	0.657981	
	LOR	-0.088221	0.557555	0.567721	
	CGPA	-0.045608	0.833060	0.828417	
	Research	-0.063138	0.580391	0.489858	
	Chance of Admit	0.042336	0.802610	0.791594	

```
SOP
                                                   LOR
                  University Rating
                                                            CGPA \
                          -0.169948 -0.166932 -0.088221 -0.045608
Serial No.
GRE Score
                           TOEFL Score
                           0.695590 0.657981 0.567721 0.828417
University Rating
                           1.000000 0.734523 0.660123 0.746479
SOP
                           0.734523 \quad 1.000000 \quad 0.729593 \quad 0.718144
LOR
                           0.660123 0.729593 1.000000 0.670211
CGPA
                           0.746479 \quad 0.718144 \quad 0.670211 \quad 1.000000
Research
                           0.447783 0.444029 0.396859 0.521654
Chance of Admit
                           0.711250 0.675732 0.669889 0.873289
                  Research Chance of Admit
Serial No.
                 -0.063138
                                    0.042336
GRE Score
                  0.580391
                                    0.802610
TOEFL Score
                                    0.791594
                  0.489858
University Rating
                                    0.711250
                  0.447783
SOP
                  0.444029
                                    0.675732
LOR
                  0.396859
                                    0.669889
CGPA
                  0.521654
                                    0.873289
Research
                  1.000000
                                    0.553202
Chance of Admit
                  0.553202
                                    1.000000
```

Построим тепловую карту

```
[6]: fig, ax = plt.subplots(figsize=(10,10))
sns.heatmap(data.corr(), annot=True, fmt='.3f')
```

[6]: <matplotlib.axes._subplots.AxesSubplot at 0x7f5db03c8080>



На основе корреляционной матрицы можно сделать следующие выводы:

- Признак Serial No. можно исключить из модели, так как он слабо коррелирует с целевым признаком;
- Целевой признак наиболее сильно коррелирует с признаком CGPA. Его обязательно нужно оставить;
- Признак CGPA сильно зависим с признаками GRE Score, TOEFL Score. Их можно будет попробовать исключить из модели;
- Также можно попробовать исключить признак Research, так как он слабо коррелирует с целевым признаком, но он слабо зависим от других признаков, поэтому его можно оставить.

Построим violin plot для колонки CGPA

```
[7]: fig, ax = plt.subplots(2, 1, figsize=(10,10))
sns.violinplot(ax=ax[0], x=data['CGPA'])
sns.distplot(data['CGPA'], ax=ax[1])
```

[7]: <matplotlib.axes._subplots.AxesSubplot at 0x7f5dae2bfb00>

