

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)

 ФАКУЛЬТЕТ
 ИНФОРМАТИКА И СИСТЕМЫ УПРАВЛЕНИЯ

 КАФЕДРА
 СИСТЕМЫ ОБРАБОТКИ ИНФОРМАЦИИ И УПРАВЛЕНИЯ

Отчёт к лабораторным работам по курсу «Методы машинного обучения»

Лабораторная работа №2 «Обработка признаков (часть 1)»

Выполнил:

студент(ка) группы ИУ5И-21М Лю Бэйбэй

подпись, дата

Проверил:

к.т.н., доц., Виноградовой М.В.

подпись, дата

1. описание задания

- 1. Выбрать набор данных (датасет), содержащий категориальные и числовые признаки и пропуски в данных. Для выполнения следующих пунктов можно использовать несколько различных наборов данных (один для обработки пропусков, другой для категориальных признаков и т.д.) Просьба не использовать датасет, на котором данная задача решалась в лекции.
- 2. Для выбранного датасета (датасетов) на основе материалов лекций решить следующие задачи:
 - і. устранение пропусков в данных;
 - іі. кодирование категориальных признаков;
 - ііі. нормализация числовых признаков.

2. Текст программы и экранные формы с примерами

выполнения программы.

Импортирование необходимых библиотек.

```
import numpy as np
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
import matplotlib.gridspec as gridspec
import scipy.stats as stats
from \ \text{sklearn.preprocessing} \ import \ \text{OneHotEncoder}
```

Импортирование данных.

```
df = pd.read_csv("E:\liu\lab\lab2\Customers.csv")
df.head()
                                          Spending
Score (1-100)
                                 Annual
                                                                            Work
                                                                                    Family
   CustomerID Gender Age
                                                          Profession
                              Income ($)
                                                                       Experience
                                                                                      Size
 0
                                  15000
                                                          Healthcare
                                                                                         4
             1
                  Male
                          19
                                  35000
                                                                                         3
 1
             2
                  Male
                          21
                                                    81
                                                            Engineer
                                                     6
                                                                                         1
 2
             3 Female
                          20
                                  86000
                                                            Engineer
                                                                                         2
 3
                Female
                          23
                                  59000
                                                    77
                                                             Lawyer
                                                                                0
             5 Female
                                  38000
                                                    40 Entertainment
                                                                                         6
df. shape
(2000, 8)
df.isnull().sum()
                             0
CustomerID
Gender
                             0
                             0
Age
Annual Income ($)
                             0
Spending Score (1-100)
                             0
Profession
                            35
Work Experience
                             0
Family Size
                             0
dtype: int64
```

Пропуски в данных и устранение пропусков в данных.

df.dropna(axis=0, how='any',inplace=True)

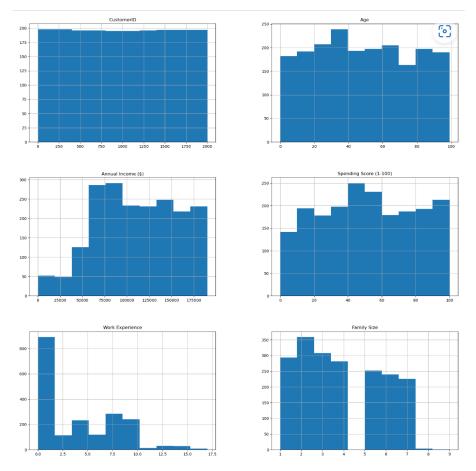
	CustomerID	Gender	Age	Annual Income (\$)	Spending Score (1-100)	Profession	Work Experience	Family Size
79	80	Female	49	98000	42	NaN	1	1
118	119	Female	51	84000	43	NaN	2	7
219	220	Female	59	76000	61	NaN	9	1
237	238	Male	95	36000	35	NaN	0	4
437	438	Male	76	136259	14	NaN	0	7

Данные после обработки.

```
df. shape
(1965, 8)
df.isnull().sum()
CustomerID
                          0
                          0
Gender
Age
Annual Income ($)
                          0
Spending Score (1-100)
                          0
Profession
Work Experience
                          0
Family Size
                          0
dtype: int64
```

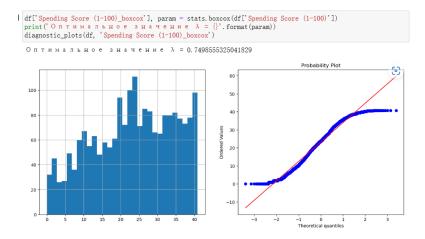
Кодирование категорий наборами бинарных значений - one-hot encoding.

Исходное распределение.



Хороший результат.

Преобразование Бокса-Кокса



Преобразование Йео-Джонсона

```
df['Spending Score (1-100)'] = df['Spending Score (1-100)'].astype('float')
df['Spending Score (1-100)_yeojohnson'], param = stats.yeojohnson(df['Spending Score (1-100)'])
print('Οπτимальное значение λ = {}'.format(param))
diagnostic_plots(df, 'Spending Score (1-100)_yeojohnson')
```

Оптимальное значение $\lambda = 0.7565367536857261$

