Московский государственный технический университет им. Н. Э. Баумана

Курс «Технологии машинного обучения»
Отчёт по лабораторной работе №2

Выполнил:	Проверил:
Файзуллин К. Х.	Гапанюк Ю.Е
группа ИУ5-64Б	

Дата: 21.06.25 Дата:

Подпись: Подпись:

Цель лабораторной работы: изучение способов предварительной обработки данных для дальнейшего формирования моделей.

Задание:

- 1. Выбрать набор данных (датасет), содержащий категориальные 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.)
- 2. Для выбранного датасета (датасетов) на основе материалов лекции решить следующие задачи:
 - о обработку пропусков в данных;
 - о кодирование категориальных признаков;
 - о масштабирование данных.

Мой датасет: student_admission_record_dirty

Ход выполнения:

```
[46]: import pandas as pd
      import numpy as np
      import sklearn
      import matplotlib.pyplot as plt
      import seaborn as sns
[30]: df = pd.read_csv('student_admission_record_dirty.csv')
      df.sample(10)
[30]:
              Name Age Gender Admission Test Score High School Percentage
                                                                                      City Admission Status
        67 Khurram 17.0
                                                                           0.00 Rawalpindi
                             Male
                                                   NaN
                                                                                                       NaN
         7
               Rabia 20.0
                           Female
                                                   82.0
                                                                          55.67
                                                                                    Lahore
                                                                                                   Accepted
       108
              Hania 24.0
                           Female
                                                   83.0
                                                                          97.93
                                                                                    Quetta
                                                                                                    Rejected
       79 Muneera 19.0
                                                   81.0
                                                                          67.75
                                                                                   Karachi
                                                                                                    Rejected
                           Female
                                                   78.0
            Maryam 17.0
                             Male
                                                                          77.40
                                                                                    Quetta
                                                                                                   Accepted
                                                                                                    Rejected
            Shehroz 24.0
                           Female
                                                   50.0
                                                                          68.90
                                                                                    Quetta
               NaN 20.0 Female
                                                   86.0
                                                                          89.06
                                                                                                   Accepted
        92
                                                                                    Karachi
             Bushra 17.0
                                                   89.0
                                                                                                    Accepted
                             Male
                                                                           NaN
                                                                                 Islamabad
             Farhan 22.0 Female
                                                   65.0
                                                                          76.72
                                                                                                    Rejected
       100
                                                                                    Multan
             Shoaib 23.0
                             Male
                                                   97.0
                                                                          54.71
                                                                                    Karachi
                                                                                                    Rejected
```

```
[34]: df.isna().sum()
[34]: Name
                                    10
                                    10
       Age
       Gender
                                    10
       Admission Test Score
                                    11
       High School Percentage
                                    11
       City
                                    10
       Admission Status
                                    10
       dtype: int64
       df.dropna(subset=['Gender', 'City'], inplace=True)
[50]:
       df.drop(columns='Name', inplace=True)
       df['Age'].fillna(df.Age.mean(), inplace=True)
       df['High School Percentage'].fillna(df['High School Percentage'].mean(), inplace=True)
       df['Admission Test Score'].fillna(df['Admission Test Score'].mean(), inplace=True)
[45]: df.isna().any()
[45]: Name
                                    False
                                    False
       Age
       Gender
                                    False
       Admission Test Score
                                    False
       High School Percentage
                                    False
       City
                                    False
       Admission Status
                                    False
       dtype: bool
[52]: sns.pairplot(data=df, hue='Admission Status')
[52]: <seaborn.axisgrid.PairGrid at 0x24ef18faa50>
         25
         20
         15
      96
10
          5
          0
        100
     Admission Test Score
         80
         60
                                                                                        Admission Status
         40

    Rejected

                                                                                             Accepted
         20
          0
```

```
[53]: from sklearn.preprocessing import StandardScaler
[66]: numerical_data = ['Age', 'Admission Test Score', 'High School Percentage']
       categorical_data = ['Gender', 'City']
categorical_data_encoded = pd.get_dummies(df[categorical_data], drop_first=True)
       encoded_data = categorical_data_encoded
       numerical_data_encoded = scaler.fit_transform(df[numerical_data])
       encoded_data[numerical_data] = numerical_data_encoded
       encoded_data
[66]:
            Gender_Male City_Karachi City_Lahore City_Multan City_Peshawar City_Quetta City_Rawalpindi
                                                                                                                 Age Admission Test Score High School Percentage
                                                                                                      False 1.037379
                                                          False
                                                                         False
                                                                                       True
                                                                                                                                  -1.688003
                                                                                                                                                          -0.516443
         2
                    True
                                 False
                                             False
                                                          False
                                                                         False
                                                                                      False
                                                                                                      False -0.724863
                                                                                                                                  0.795027
                                                                                                                                                          0.000000
         3
                    True
                                                          False
                                                                                      False
                                                                                                      False -0.724863
                                                                                                                                 -1.369666
                                                                                                                                                          0.523089
                                 True
                                             False
                                                                         False
         5
                    False
                                 False
                                             False
                                                          False
                                                                         False
                                                                                      False
                                                                                                      False
                                                                                                             0.785630
                                                                                                                                  0.000000
                                                                                                                                                          0.000000
         6
                    True
                                                           True
                                                                         False
                                                                                      False
                                                                                                      False -0.473114
                                                                                                                                  0.000000
                                                                                                                                                          1.285455
                                 False
                                             False
                                                                                                                                  0.540357
       152
                    False
                                 False
                                             False
                                                          False
                                                                         False
                                                                                      True
                                                                                                      False -0.221365
                                                                                                                                                          0.066431
       153
                    False
                                                          False
                                                                         False
                                                                                      False
                                                                                                      False -0.724863
                                                                                                                                  0.285687
                                                                                                                                                          0.466641
                                                                                                                                  1.368034
                                                                                                                                                          -1.660627
       154
                                                                                                      False 0.282132
                    False
                                 False
                                             False
                                                           True
                                                                         False
                                                                                      False
       155
                                                          False
                                                                                                      False -5.256341
                                                                                                                                  0.922361
                                                                                                                                                          0.195183
              from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
```

```
LabelEncoder().fit_transform(df['City'])
```

```
[69]: array([5, 0, 1, 0, 3, 2, 1, 3, 5, 2, 1, 0, 4, 0, 1, 2, 4, 5, 3, 2, 4, 5,
             0, 6, 6, 5, 3, 4, 3, 3, 3, 6, 5, 0, 1, 3, 5, 3, 2, 5, 1, 5, 1, 2,
             3, 3, 2, 4, 5, 3, 4, 6, 1, 1, 4, 6, 0, 4, 4, 1, 1, 1, 5, 3, 2, 4,
             0, 4, 5, 6, 1, 5, 2, 3, 1, 3, 1, 3, 3, 1, 0, 6, 1, 6, 5, 5, 3, 2,
             4, 5, 1, 5, 5, 6, 4, 3, 1, 4, 0, 0, 1, 4, 0, 4, 5, 4, 2, 3, 5, 2,
             1, 5, 6, 1, 5, 5, 6, 2, 2, 6, 5, 0, 3, 5, 2])
```