## Московский государственный технический университет им. Н. Э. Баумана Факультет «Информатика и системы управления»

Кафедра «Системы обработки информации и управления» Курс «Технологии машинного обучения»

Отчет по лабораторной работе №3

Обработка пропусков в данных, кодирование категориальных признаков, масштабирование данных.

Группа: РТ5-61

Студент: Коржов С.Ю.

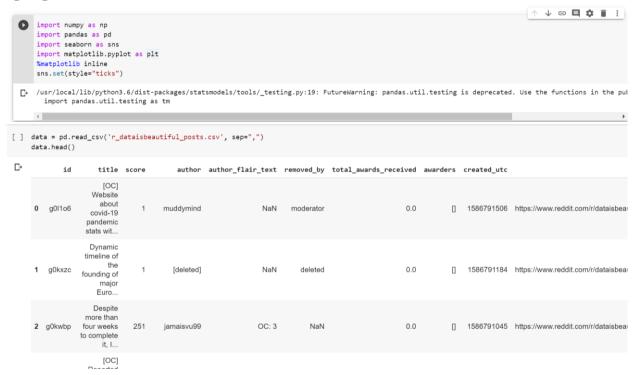
Преподаватель: Гапанюк Ю.Е.

**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:
  - 2.1. обработку пропусков в данных;
  - 2.2. кодирование категориальных признаков;
  - 2.3. масштабирование данных.

## **Текст программы и экранные формы с примерами выполнения программы:**

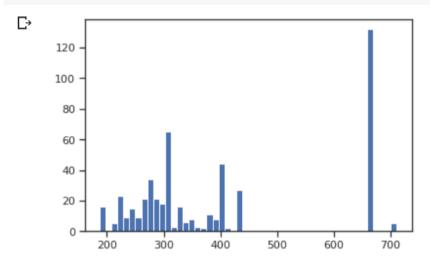


```
[ ] # проверим есть ли пропущенные значения data.isnull().sum()
[→ id
   title
  score
   author
   author_flair_text
                 3608
   removed by
                  2618
   total_awards_received
   awarders
   full_link
   num_comments
   over 18
   dtype: int64
[25] # Удаление строки, содержащих пустые значения
   data_new_1 = data.dropna(axis=0,how='any',subset=['num_comments','over_18'])
   (data.shape, data_new_1.shape)
Нам было известно, что значения num_comments, over_18 были пропущены по 1 разу. После чего мы удалили строку, в кторой было
пропущено как и num_comments, так и over_18.
 [26] # Удаление колонок, содержащих пустые значения
         data_new_2 = data_new_1.dropna(axis=1, how='any')
         (data_new_1.shape, data_new_2.shape)
   [27] # проверим есть ли пропущенные значения
         data_new_2.isnull().sum()
   [→ id
                                             0
         title
                                             0
                                             0
         score
         author
                                             0
         total_awards_received
                                             0
         awarders
                                             0
         created utc
                                             0
         full_link
                                             0
         num comments
                                             0
         over 18
                                             0
         dtype: int64
```

```
[28] data_new_2.head()
₽
                                  author total awards received awarders created utc
                                                                                                          full link num comments over
                  title score
                 [OC]
Website
                  about
     0 g0l1o6
                                muddymind
                                                         0.0
                                                                   1 1586791506 https://www.reddit.com/r/dataisbeautiful/comme...
                                                                                                                           3.0
                covid-19
                pandemic
                stats wit..
               timeline of
              the founding of
                                                                   [] 1586791184 https://www.reddit.com/r/dataisbeautiful/comme...
     1 g0kxzc
                 Despite
               more than four weeks
     2 g0kwbp
                                                                   [] 1586791045 https://www.reddit.com/r/dataisbeautiful/comme...
                                                                                                                                 Fal
                                jamaisvu99
              to complete
                   [OC]
                Reported
        g0ktji Coronavirus
                                AAA786786
                                                         0.0
                                                                   [] 1586790800 https://www.reddit.com/r/dataisbeautiful/comme...
                                                                                                                           18.0
                Tests per
               million as.
  [40] from sklearn.datasets import load_boston
        def make_dataframe(ds_function):
             ds = ds_function()
             df = pd.DataFrame(data= np.c_[ds['data'], ds['target']],
                                  columns= list(ds['feature_names']) + ['target'])
  [41] data = make_dataframe(load_boston)
        data.head()
   С→
                CRIM
                         ZN INDUS CHAS
                                                                                     TAX PTRATIO
                                                                                                            B LSTAT target
                                               NOX
                                                        RM
                                                             AGE
                                                                       DIS RAD
         0 0.00632 18.0
                               2 31
                                        0.0 0.538 6.575 65.2 4.0900
                                                                            1.0 296.0
                                                                                               15.3 396.90
                                                                                                                 4.98
                                                                                                                           24.0
                                                                                               17.8 396.90
         1 0.02731
                        0.0
                               7.07
                                        0.0 0.469 6.421 78.9 4.9671
                                                                              2.0 242.0
                                                                                                                 9.14
                                                                                                                           21.6
         2 0.02729
                        0.0
                               7.07
                                        0.0 0.469 7.185 61.1 4.9671
                                                                              2.0 242.0
                                                                                               17.8 392.83
                                                                                                                 4.03
                                                                                                                           34.7
         3 0.03237
                        0.0
                               2.18
                                        0.0 0.458 6.998 45.8 6.0622
                                                                              3.0 222.0
                                                                                               18.7 394.63
                                                                                                                 2.94
                                                                                                                           33.4
         4 0.06905
                               2.18
                                        0.0 0.458 7.147 54.2 6.0622 3.0 222.0
                                                                                               18.7 396.90
                                                                                                                 5.33
                                                                                                                           36.2
                        0.0
[46] pd.get_dummies(data, columns = ['RAD']).head()
         CRIM ZN INDUS CHAS
                               NOX
                                     RM AGE
                                               DIS TAX PTRATIO
                                                                    B LSTAT target RAD_1.0 RAD_2.0 RAD_3.0 RAD_4.0 RAD_5.0 RAD_6.0 RAD_
     0 0.00632 18.0 2.31 0.0 0.538 6.575 65.2 4.0900 296.0
                                                            15.3 396.90 4.98
     1 0.02731 0.0
                    7.07
                         0.0 0.469 6.421 78.9 4.9671 242.0
                                                            17.8 396.90
                                                                        9.14
                                                                              21.6
                                                                                        0
                                                                                                       0
                                                                                                              0
                                                                                                                      0
     2 0.02729 0.0 7.07 0.0 0.469 7.185 61.1 4.9671 242.0
                                                                                                       0
                                                                                                                             0
                                                            17.8 392.83
                                                                        4.03
                                                                              34.7
                                                                                        0
                                                                                                              0
                                                                                                                     0
     3 0.03237 0.0 2.18 0.0 0.458 6.998 45.8 6.0622 222.0
                                                            18.7 394.63
                                                                        2.94
                                                                              33.4
                                                                                        0
                                                                                               0
                                                                                                       1
                                                                                                              0
                                                                                                                      0
                                                                                                                             0
     4 0.06905 0.0 2.18 0.0 0.458 7.147 54.2 6.0622 222.0 18.7 396.90 5.33
                                                                              36.2
                                                                                                      1
[47] from sklearn.preprocessing import MinMaxScaler, StandardScaler, Normalizer
```

```
[62] sc1 = MinMaxScaler()
    sc1_data = sc1.fit_transform(data[['TAX']])
```

```
[63] plt.hist(data['TAX'], 50)
    plt.show()
```



[64] plt.hist(sc1\_data, 50)
 plt.show()

