```
Лабораторная работа № 3
          Обработка пропусков в данных, кодирование категориальных признаков, масштабирование данных
          Цель лабораторной работы: изучение способов предварительной обработки данных для дальнейшего формирования моделей.
          Выполнил: Ханмурзин Тагир ИУ5-64
          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:
            • обработку пропусков в данных;
            • кодирование категориальных признаков;
            • масштабирование данных.
  In [5]: import numpy as np
          import pandas as pd
          import seaborn as sns
          import matplotlib.pyplot as plt
  In [6]: data = pd.read_csv('adult.data.csv')
          data.head()
  Out[6]:
                                                                                                                    hours-
                                                                                                     capital- capital-
                                             education-
                                                         marital-
                                                                                                                            native-
             age workclass fnlwgt education
                                                                 occupation relationship race
                                                                                                                                   salary
                                                                                                sex
                                                          status
                                                                                                                           country
                                                                                                       gain
                                                                                                               loss
                                                                                                                      week
                                                       Never-
                                                                                                                           United-
           0 39 | State-gov
                                                                 Adm-clerical Not-in-family White Male
                            77516 | Bachelors | 13
                                                                                                     2174
                                                                                                                                    <=50K
                                                                                                                   40
                                                                                                                           States
                                                       married
                                                                 Exec-
                                                                                                                           United-
                 Self-emp-
                                                       Married-
           1 50
                                                                                       White Male
                            83311
                                  Bachelors 13
                                                                            Husband
                                                                                                                                    <=50K
                                                                                                                    13
                                                       civ-spouse managerial
                 not-inc
                                                                                                                           States
                                                                                                                           United-
                                                                 Handlers-
                           215646 HS-grad
           2 38 Private
                                                       Divorced
                                                                            Not-in-family | White | Male
                                                                                                                                    <=50K
                                                                                                                   40
                                                                 cleaners
                                                                                                                           States
                                                                                                                           United-
                                                       Married-
                                                                 Handlers-
           3 53 Private
                           234721 11th
                                                                                                                                    <=50K
                                                                            Husband
                                                                                       Black Male
                                                                                                                   40
                                                       civ-spouse cleaners
                                                                                                                           States
                                                                 Prof-
                                                       Married-
                                                                                                                                   <=50K
           4 28
                            338409 Bachelors | 13
                                                                            Wife
                                                                                       Black | Female | 0
                                                                                                                   40
                                                                                                                           Cuba
                 Private
                                                       civ-spouse specialty
  In [7]: data.shape # Узнаём размер датасета
  Out[7]: (32561, 15)
  In [8]: data.dtypes # Список колонок с типами данных
  Out[8]: age
                             int64
          workclass
                            object
                             int64
          fnlwgt
          education
                            object
                             int64
          education-num
          marital-status
                            object
                            object
          occupation
          relationship
                            object
                            object
          race
                            object
          sex
          capital-gain
                             int64
          capital-loss
                             int64
          hours-per-week
                             int64
          native-country
                            object
                            object
          salary
          dtype: object
  In [9]: data.isnull().sum()
  Out[9]: age
          workclass
          fnlwgt
          education
          education-num
          marital-status
          occupation
          relationship
          race
          sex
          capital-gain
          capital-loss
          hours-per-week
          native-country
          salary
          dtype: int64
          Обработка пропусков в данных
In [10]: # Удаление строк, содержащих пустые значения
          dataAct1 = data.dropna(axis=0, how='any')
          (data.shape, dataAct1.shape)
Out[10]: ((32561, 15), (32561, 15))
          Кодирование категориальных признаков
In [11]: from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
In [12]: typeData = data[['education']]
          typeData.head()
 Out[12]:
             education
           0 Bachelors
           1 Bachelors
           2 HS-grad
          3 11th
           4 Bachelors
In [13]: typeData.shape
Out[13]: (32561, 1)
 In [14]: typeData = typeData['education'].unique()
In [15]: dataAct2 = pd.DataFrame({'c1':typeData})
          dataAct2
Out[15]:
                       c1
             Bachelors
           1 HS-grad
           2 11th
           3 Masters
             9th
           5 Some-college
           6 Assoc-acdm
             Assoc-voc
           8 7th-8th
             Doctorate
           10 Prof-school
           11 5th-6th
           12 10th
           13 1st-4th
           14 Preschool
           15 12th
In [16]: le = LabelEncoder()
          dataAct3 = le.fit_transform(dataAct2['c1'])
In [17]: np.unique(dataAct3)
Out[17]: array([ 0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15],
                dtype=int64)
In [18]: le.inverse_transform([ 0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15])
          C:\Anaconda\lib\site-packages\sklearn\preprocessing\label.py:151: DeprecationWarning: The truth value of an empty array is ambi
          guous. Returning False, but in future this will result in an error. Use `array.size > 0` to check that an array is not empty.
            if diff:
Out[18]: array(['10th', '11th', '12th', '1st-4th', '5th-6th', '7th-8th', '9th',
                 'Assoc-acdm', 'Assoc-voc', 'Bachelors', 'Doctorate', 'HS-grad',
                 'Masters', 'Preschool', 'Prof-school', 'Some-college'],
                dtype=object)
In [19]: le.inverse_transform([14])
          C:\Anaconda\lib\site-packages\sklearn\preprocessing\label.py:151: DeprecationWarning: The truth value of an empty array is ambi
          guous. Returning False, but in future this will result in an error. Use `array.size > 0` to check that an array is not empty.
            if diff:
Out[19]: array(['Prof-school'], dtype=object)
          Масштабирование данных
In [91]: from sklearn.preprocessing import MinMaxScaler, StandardScaler, Normalizer
In [124]: sc1 = StandardScaler()
          sc1_data = sc1.fit_transform(data[['age']])
          # data['age'].value_counts()
          Обычный вывод, без масштабирования
In [127]: plt.hist(data['age'], 50)
          plt.show()
           1750
           1500
           1250
            1000
            750
            500
            250
                             40
                       30
                                  50
                                       60
In [128]: plt.hist(sc1_data, 50)
          plt.show()
           1500
           1250
            1000
            750
             500
```

250