print(y)

Лабораторная работа №5 по дисциплине "Искусственный интеллект и машинное обучение"

Выполнил: студент 2-го курса Звездин Алексей Сергеевич

```
Группа: ПИЖ-б-о-22-1
```

Руководитель практики: Березина Виктория Андреевна, ассистент кафедры информационных систем и технологий института цифрового развития

Тема работы: Разработка единого подхода к предварительной обработки данных

Цель работы: Изучение теоретических принципов и инструментальных редств для построения пайплайна для предварительной обработки данных

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import pandas as pd
dataset = pd.read_csv('https://raw.githubusercontent.com/InternetHacker1123/bd_ai/main/laba5/data.csv')
dataset.head()
 ₹
         Country Age Salary Purchased
                                              丽
      0 Belgium 46
                         74000
                                        No
                                              ıl.
      1
                       50000
             Italy
                    29
                                       Yes
          Austria
                    32
                         56000
                                        No
      3
             Italy
                    40
                         63000
                                        No
         Austria 42
                         67000
                                       Yes
 X = dataset.iloc[:, :-1].values
y = dataset.iloc[:, 3].values
print ("Матрица признаков"); print(X)
print ("Зависимая переменная"); print(y)
    Матрица признаков
     [['Belgium' 46 74000]
['Italy' 29 50000]
       ['Austria' 32 56000]
       ['Italy' 40 63000]
       ['Austria' 42 67000]
       ['Belgium' 37 60000]
       ['Italy' 30 54000]
      ['Belgium' 50 81000]
['Austria' 52 85000]
       ['Belgium' 39 69000]]
      Зависимая переменная
                  'No' 'No' 'Yes' 'Yes' 'No' 'Yes' 'No' 'Yes']
      ['No' 'Yes'
from sklearn.impute import SimpleImputer
imputer = SimpleImputer(missing_values = np.nan, strategy = 'mean')
imputer = imputer.fit(X[:, 1:3])
X_without_nan = X.copy()
X_without_nan[:, 1:3] = imputer.transform(X[:, 1:3])
X without nan
 ⇒ array([['Belgium', 46.0, 74000.0],
             ['Italy', 29.0, 50000.0],
             ['Austria', 32.0, 56000.0],
             ['Italy', 40.0, 63000.0],
['Austria', 42.0, 67000.0],
['Belgium', 37.0, 60000.0],
             ['Italy', 30.0, 54000.0],
['Belgium', 50.0, 81000.0],
['Austria', 52.0, 85000.0],
             ['Belgium', 39.0, 69000.0]], dtype=object)
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
labelencoder_y = LabelEncoder()
print("Зависимая переменная до обработки")
print(y)
y = labelencoder_y.fit_transform(y)
print("Зависимая переменная после обработки")
```

```
Зависимая переменная до обработки
['No' 'Yes' 'No' 'No' 'Yes' 'Yes' 'No' 'Yes' 'No' 'Yes']
     Зависимая переменная после обработки
     [0 1 0 0 1 1 0 1 0 1]
X_dirty = X.copy()
X dirty
→ array([['Belgium', 46, 74000],
            ['Italy', 29, 50000],
['Austria', 32, 56000],
            ['Italy', 40, 63000],
['Austria', 42, 67000],
            ['Belgium', 37, 60000],
            ['Italy', 30, 54000],
['Belgium', 50, 81000],
['Austria', 52, 85000],
            ['Belgium', 39, 69000]], dtype=object)
from \ sklearn.preprocessing \ import \ One HotEncoder
from sklearn.impute import SimpleImputer
from sklearn.compose import ColumnTransformer
transformers = [
    ('onehot', OneHotEncoder(), [0]),
    ('imp', SimpleImputer(), [1, 2])
1
ct = ColumnTransformer(transformers)
X_transformed = ct.fit_transform(X_dirty)
print(X_transformed.shape)
X transformed
     array([[0.0e+00, 1.0e+00, 0.0e+00, 4.6e+01, 7.4e+04],
             [0.0e+00, 0.0e+00, 1.0e+00, 2.9e+01, 5.0e+04],
             [1.0e+00, 0.0e+00, 0.0e+00, 3.2e+01, 5.6e+04],
             [0.0e+00, 0.0e+00, 1.0e+00, 4.0e+01, 6.3e+04],
             [1.0e+00, 0.0e+00, 0.0e+00, 4.2e+01, 6.7e+04],
            [0.0e+00, 1.0e+00, 0.0e+00, 3.7e+01, 6.0e+04],
             [0.0e+00, 0.0e+00, 1.0e+00, 3.0e+01, 5.4e+04],
             [0.0e+00, 1.0e+00, 0.0e+00, 5.0e+01, 8.1e+04],
             [1.0e+00, 0.0e+00, 0.0e+00, 5.2e+01, 8.5e+04]
            [0.0e+00, 1.0e+00, 0.0e+00, 3.9e+01, 6.9e+04]])
X_data = pd.DataFrame(
    X transformed,
    columns=['C1', 'C2', 'C3', 'Age', 'Salary'])
X_data
₹
         C1 C2 C3 Age Salary
      0 0.0 1.0 0.0 46.0 74000.0
      1 0.0 0.0 1.0 29.0 50000.0
      2 1.0 0.0 0.0 32.0 56000.0
      3 0.0 0.0 1.0 40.0 63000.0
      4 1.0 0.0 0.0 42.0 67000.0
      5 0.0 1.0 0.0 37.0 60000.0
        0.0 0.0 1.0 30.0 54000.0
      7 0.0 1.0 0.0 50.0 81000.0
      8 1.0 0.0 0.0 52.0 85000.0
      9 0.0 1.0 0.0 39.0 69000.0
```

Контрольные вопросы:

1. Какая библиотека python предназначена для управления наборами данных: numpy, pandas, sklearn, opencv, matplotlib? Библиотека Python, предназначенная для управления наборами данных, это pandas.

- 2. Какая стратегия является нежелательной при обработке пропусков в данных? а) замена пропущенных значений в столбце медианным значением по данному столбцу; б) удаление строк, содержащих пропуски в данных; в) замена пропущенных значений в столбце средним арифметическим значением по данному столбцу; г) замена пропущенных значений в столбце наиболее часто встречающимся значением по данному столбцу;
 - Нежелательной стратегией при обработке пропусков в данных является б) удаление строк, содержащих пропуски в данных, так как это может привести к потере значимой информации.
- 3. Обоснуйте ответ на следующую проблему предварительной обработки данных: имеется независимая категориальная переменная у, которая представляет собой категориальный признак, опеределнный на домене {C#, Java, Python, R}. Нужно ли применять к данному целевому признаку OneHotEncoder?
 - Heт, не нужно применять к целевому признаку OneHotEncoder, так как целевой признак не нужно преобразовывать в бинарные переменные. OneHotEncoder применяется к категориальным признакам, которые являются независимыми предикторами.
- 4. Поясните принцип разбиения набора данных на обучающую и тестовую выборку. Какое соотношение «тестовая:обучающая» наиболее оптимально: 20:80, 50:50, 25:75, 5:95, 40:30?
 - Набор данных обычно разбивается на обучающую и тестовую выборки для оценки производительности модели. Наиболее оптимальное соотношение «тестовая:обучающая» зависит от размера набора данных и сложности задачи, но часто используются соотношения 70:30 или 80:20, где больший процент данных выделяется для обучения модели.
- 5. Какой код лучше использовать при загрузке данных из csv-файла? a) dataset = read_csv("data.csv") 59 б) dataset = import("data.csv") в) dataset = read_csv("data.csv") г) dataset = import.csv("data.csv") д) dataset = read_xls("data.csv").
 - Правильный код для загрузки данных из csv-файла это: a) dataset = read_csv("data.csv") функция read_csv() из библиотеки pandas используется для загрузки данных из csv-файла.