Лабораторная работа 5. Разработка единого шаблона предварительной обработки данных

Подключение библиотек

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import pandas as pd
```

Загрузка данных и разделение на матрицу признаков и зависимую переменную

```
# Решил воспользоваться тем же набором данных, однако сгенерировал
свои значения и названия стран, а так же добавил новый пропуск в
данных.
dataset = pd.read_csv('/content/dataset.csv')
dataset.head()
{"summary":"{\n \"name\": \"dataset\",\n \"rows\": 10,\n
\"fields\": [\n {\n \"column\": \"Country\",\n
\"properties\": {\n \"dtype\": \"category\",\n
\"num_unique_values\": 4,\n \"samples\": [\n \"France\",\n \"USA\",\n \"Russia\"\n
                                                                               ],\n
\"semantic_type\": \"\",\n \"description\": \"\"\n
                                                                                }\
n },\n {\n \"column\": \"Age\",\n \"properties\": {\n \"dtype\": \"number\",\n \"std\": 8.98764584180851,\n
\"min\": 35.0,\n \"max\": 65.0,\n \"num_unique_values\":
7,\n
47.0\n
               \"samples\": [\n 65.0,\n
                                                                     39.0,\n
                 ],\n \"semantic_type\": \"\",\n
\"std\": 19694.189780519308,\n\\"min\": 26000.0,\n
\"max\": 89000.0,\n \"num_unique_values\": 9,\n \"samples\": [\n 89000.0,\n 26000.0,\r 52000.0\n ],\n \"semantic_type\": \"\",\n \"description\": \"\"\n }\n },\n {\n \"c
                                                         26000.0,\n
\"description\": \"\"\n }\n },\n {\n \"column\":
\"Purchased\",\n \"properties\": {\n \"dtype\":
\"category\",\n \"num_unique_values\": 2,\n \"samp
[\n \"No\",\n \"Yes\"\n ],\n
\"semantic_type\": \"\",\n \"description\": \"\"\n
n }\n ]\n}","type":"dataframe","variable_name":"dataset"}
```

```
X = dataset.iloc[:, :-1].values
y = dataset.iloc[:, 3].values
print ("Матрица признаков"); print(X)
print ("Зависимая переменная"); print(y)
Матрица признаков
[['Russia' 65.0 31000.0]
 ['France' 39.0 26000.0]
 ['UK' 35.0 34000.0]
 ['USA' 45.0 51000.0]
 ['UK' 37.0 nan]
 ['France' nan 49000.0]
 ['USA' 47.0 52000.0]
 ['France' 48.0 63000.0]
 ['UK' 45.0 89000.0]
 ['France' 39.0 65000.0]]
Зависимая переменная
['Yes' 'No' 'No' 'No' 'Yes' 'Yes' 'Yes' 'Yes' 'No' 'No']
```

Обработка пропущенных значений

```
# устаревший подход
from sklearn.preprocessing import Imputer
imputer = Imputer(missing_values = 'NaN', strategy = 'mean', axis = 0)
imputer = imputer.fit(X[:, 1:3])
X without nan = X.copy()
X_{\text{without}_nan[:, 1:3]} = imputer.transform(X[:, 1:3])
print(X_without nan)
ImportError
                                          Traceback (most recent call
last)
<ipython-input-5-a6d4314c6e6e> in <cell line: 2>()
      1 # устаревший подход
----> 2 from sklearn.preprocessing import Imputer
      3 imputer = Imputer(missing_values = 'NaN', strategy = 'mean',
axis = 0)
      4 imputer = imputer.fit(X[:, 1:3])
      5 X without nan = X.copy()
ImportError: cannot import name 'Imputer' from 'sklearn.preprocessing'
(/usr/local/lib/python3.10/dist-packages/sklearn/preprocessing/__init_
_.py)
NOTE: If your import is failing due to a missing package, you can
manually install dependencies using either !pip or !apt.
```

```
To view examples of installing some common dependencies, click the
"Open Examples" button below.
# Новая версия класса-трансформера, предыдущая Imputer - устарела
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([['Russia', 65.0, 31000.0],
       ['France', 39.0, 26000.0],
       ['UK', 35.0, 34000.0],
       ['USA', 45.0, 51000.0],
       ['UK', 37.0, 51111.1111111111],
       ['France', 44.44444444444, 49000.0],
       ['USA', 47.0, 52000.0],
       ['France', 48.0, 63000.0],
       ['UK', 45.0, 89000.0],
       ['France', 39.0, 65000.0]], dtype=object)
```

Обработка категориальных данных

Замена категории кодом (LabelEncoder)

```
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") print(y)

Зависимая переменная до обработки ['Yes' 'No' 'No' 'Yes' 'Yes' 'Yes' 'Yes' 'No' 'No'] Зависимая переменная после обработки [1 0 0 0 1 1 1 1 0 0]
```

Применение OneHotEncoder

```
# устаревший подход к использованию OneHotEncoder
from sklearn.preprocessing import OneHotEncoder
labelencoder_X = LabelEncoder()
labelencoder_X.fit_transform(X[:, 0])
X_encoded = X_without_nan.copy()
X_encoded[:, 0] = labelencoder_X.fit_transform(X_encoded[:, 0])
```

```
onehotencoder = OneHotEncoder(categorical features = [0])
X encoded = onehotencoder.fit transform(X encoded).toarray()
print("Перекодировка категориального признака")
print(X encoded)
TypeError
                                           Traceback (most recent call
last)
<ipython-input-8-7f115cff7a46> in <cell line: 7>()
      5 X encoded = X without nan.copy()
      6 X encoded[:, 0] = labelencoder X.fit transform(X encoded[:,
01)
----> 7 onehotencoder = OneHotEncoder(categorical features = [0])
      8 X encoded = onehotencoder.fit transform(X encoded).toarray()
      9 print("Перекодировка категориального признака")
TypeError: OneHotEncoder. init () got an unexpected keyword argument
'categorical features'
# создаем копию "грязного" объекта: с пропусками и некодированными
категориями
X 	ext{ dirty} = X.copy()
X dirty
array([['Russia', 65.0, 31000.0],
       ['France', 39.0, 26000.0],
       ['UK', 35.0, 34000.0],
       ['USA', 45.0, 51000.0],
       ['UK', 37.0, nan],
       ['France', nan, 49000.0],
       ['USA', 47.0, 52000.0],
       ['France', 48.0, 63000.0],
       ['UK', 45.0, 89000.0],
       ['France', 39.0, 65000.0]], dtype=object)
# Современный метод трансформации признаков
from sklearn.preprocessing import OneHotEncoder
from sklearn.impute import SimpleImputer
from sklearn.compose import ColumnTransformer
# создаем список трансформеров
transformers = [
    ('onehot', OneHotEncoder(), [0]),
    ('imp', SimpleImputer(), [1, 2])
1
# Создаем объект ColumnTransformer и передаем ему список трансформеров
ct = ColumnTransformer(transformers)
# Выполняем трансформацию признаков
```

```
X transformed = ct.fit transform(X dirty)
print(X transformed.shape)
X transformed
(10, 6)
array([[0.0000000e+00, 1.0000000e+00, 0.0000000e+00,
0.00000000e+00,
       6.50000000e+01, 3.10000000e+04],
       [1.000000000e+00, 0.00000000e+00, 0.00000000e+00,
0.00000000e+00.
       3.9000000e+01, 2.6000000e+04],
       [0.00000000e+00, 0.0000000e+00, 1.00000000e+00,
0.00000000e+00,
       3.50000000e+01, 3.40000000e+04],
       [0.00000000e+00, 0.00000000e+00, 0.00000000e+00,
1.0000000e+00,
       4.50000000e+01, 5.10000000e+04],
       [0.00000000e+00, 0.0000000e+00, 1.00000000e+00,
0.00000000e+00,
       3.70000000e+01, 5.11111111e+04],
       [1.00000000e+00, 0.0000000e+00, 0.0000000e+00,
0.00000000e+00,
       4.4444444e+01, 4.90000000e+04],
       [0.00000000e+00, 0.0000000e+00, 0.0000000e+00,
1.00000000e+00.
       4.70000000e+01, 5.20000000e+04],
       [1.00000000e+00, 0.0000000e+00, 0.0000000e+00,
0.00000000e+00.
       4.80000000e+01, 6.30000000e+04],
       [0.00000000e+00, 0.0000000e+00, 1.00000000e+00,
0.00000000e+00,
       4.50000000e+01, 8.90000000e+04],
       [1.00000000e+00, 0.0000000e+00, 0.0000000e+00,
0.00000000e+00,
       3.9000000e+01, 6.5000000e+04]])
# Можно преобразовать полученный многомерный массив обратно в
Dataframe
X data = pd.DataFrame(
   X transformed,
   columns=['C1', 'C2', 'C3', 'C4', 'Age', 'Salary'])
X data
{"summary":"{\n \"name\": \"X_data\",\n \"rows\": 10,\n \"fields\":
      {\n \ \column\": \"\overline{C1}\", \n \\"properties\": {\n}}
\"dtype\": \"number\",\n \"std\": 0.5163977794943222,\n
                 \"max\": 1.0,\n \"num_unique_values\":
\"min\": 0.0,\n
        2,\n
n
```

```
\"dtype\": \"number\",\n \"std\": 0.31622776601683794,\n
\"min\": 0.0,\n \"max\": 1.0,\n \"num unique values\":
   n
}\n
\"dtype\": \"number\",\n \"std\": 0.4830458915396479,\n
\"min\": 0.0,\n \"max\": 1.0,\n \"num_unique_values\":
     n
    },\n {\n \"column\": \"C4\",\n \"properties\": {\n
}\n
\"dtype\": \"number\",\n \"std\": 0.42163702135578396,\n
\"min\": 0.0,\n \"max\": 1.0,\n \"num_unique_values\":
     0.0\n ],\
2, n
n
    },\n {\n \"column\": \"Age\",\n \"properties\": {\
}\n
    \"dtype\": \"number\",\n \"std\": 8.473633762194497,\n
\"min\": 35.0,\n \"max\": 65.0,\n \"num unique values\":
8,\n \"samples\": [\n 39.0,\n
44.44444444444\n ],\n
                        \"semantic type\": \"\",\n
\"std\": 18567.860191706674,\n \"min\": 26000.0,\n
\"max\": 89000.0,\n \"num_unique_values\": 10,\n
\"samples\": [\n] 89000.\overline{0},\n
                             26000.0\n
                                         ],\n
\"semantic_type\": \"\",\n \"description\": \"\"\n
                                         }\
   }\n ]\n}","type":"dataframe","variable_name":"X_data"}
```