Лабораторная работа №2

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

выполнил студент группы РТ5-61Б, Робертс Даниил Александрович

```
In []: import numpy as np
    import pandas as pd
    import seaborn as sns
    import matplotlib.pyplot as plt
    %matplotlib inline
    sns.set(style="ticks")
```

В качестве набора данных мы будем использовать датасет "Titanic - Machine Learning from Disaster" с данными пассажиров Титаника, взятый с сайта https://www.kaggle.com/c/titanic/data.

```
In []: titanic data=pd.read csv('C:\data fo py/train.csv')
    titanic data.head()
```

Out[]:	PassengerId	Survived	Pclass	Name	Sex	Age	SibSp	Parch	Ticket	Fare	Cabin	Embarked
0	1	0	3	Braund, Mr. Owen Harris	male	22.0	1	0	A/5 21171	7.2500	NaN	S
1	2	1	1	Cumings, Mrs. John Bradley (Florence Briggs Th	female	38.0	1	0	PC 17599	71.2833	C85	С
2	3	1	3	Heikkinen, Miss. Laina	female	26.0	0	0	STON/O2. 3101282	7.9250	NaN	S
3	4	1	1	Futrelle, Mrs. Jacques Heath (Lily May Peel)	female	35.0	1	0	113803	53.1000	C123	S
4	5	0	3	Allen, Mr. William Henry	male	35.0	0	0	373450	8.0500	NaN	S

```
In[]: # размер набора данных
    titanic_data.shape
Out[]: (891, 12)
In [ ]: # ТИПЫ КОЛОНОК
    titanic_data.dtypes
```

```
Out[]:PassengerId int64
Survived int64
Pclass int64
Name object
Sex object
Age float64
SibSp int64
Parch int64
Ticket object
Fare float64
Cabin object
Embarked object
                      dtype: object
```

In []: # проверим есть ли пропущенные значения titanic data.isnull().sum()

```
Out[]:PassengerId 0
Survived 0
    Pclass
    Name
                  0
    Sex
                   0
                 177
    Age
    SibSp
    Parch
   Cabin 687
Embarked dtype•
```

In[]: total count = titanic_data.shape[0] print('Bcero ctpok: {}'.format(total_count))

Всего строк: 891

Обработка пропусков в данных

Пропуски имеются в колонках возраста, номер каюты и класса пассажира

• Пропусков в колонке "Cabine" слишком много, поэтому удалим весь столбец.

```
■ Пропуски возраста заполним медианой
 • Пропуски в колонке "Embarkation" заполним наиболее частым значением
In[]: titanic data 1=titanic data.drop('Cabin', axis=1)
In []: titanic data 1=titanic data 1.fillna({'Age': titanic data 1.Age.median()})
In[]: from sklearn.impute import SimpleImputer
    from sklearn.impute import MissingIndicator
    def test num impute col(dataset, column, strategy param):
        temp data = dataset[[column]]
        indicator = MissingIndicator()
        mask missing values only = indicator.fit transform(temp data)
        imp num = SimpleImputer(strategy=strategy param)
        data num imp = imp num.fit transform(temp data)
        filled data = data num imp[mask missing values only]
        return column, strategy param, filled data.size, filled data[0], filled data[filled data.size-1]
In[]: imp2 = SimpleImputer(missing_values=np.nan, strategy='most_frequent')
    data imp2 = imp2.fit transform(pd.DataFrame(titanic data 1.Embarked))
In[]: # Пустые значения отсутствуют
    np.unique(data imp2)
Out[]:array(['C', 'Q', 'S'], dtype=object)
In []: titanic data 1.Embarked=data imp2
In[]: # Пустые значения отсутствуют
    titanic data 1.isnull().sum()
Out[]:PassengerId 0
    Survived 0
    Pclass
                  0
    Name
    Sex
                  0
    Age
    SibSp
    Parch
    Ticket
    Fare
    Embarked
                   0
    dtype: int64
```

Преобразование категориальных признаков в числовые

```
• Препобразуем колонку пола пассажира в 2 отдельные колонки (one-hot encoding)
```

• Преобразуем колонку с названием порта посадки "Embarkation" целочисленным значением (label encoding)

Out[]:	Passengerld	Survived	Pclass	Name	Sex	Age	SibSp	Parch	Ticket	Fare	Embarked
0	1	0	3	Braund, Mr. Owen Harris	male	22.0	1	0	A/5 21171	7.2500	2
1	2	1	1	Cumings, Mrs. John Bradley (Florence Briggs Th	female	38.0	1	0	PC 17599	71.2833	0
2	3	1	3	Heikkinen, Miss. Laina	female	26.0	0	0	STON/O2. 3101282	7.9250	2
3	4	1	1	Futrelle, Mrs. Jacques Heath (Lily May Peel)	female	35.0	1	0	113803	53.1000	2
4	5	0	3	Allen, Mr. William Henry	male	35.0	0	0	373450	8.0500	2

In []: onehot_encoder = OneHotEncoder(sparse=False)

titanic_ohe = pd.DataFrame(onehot_encoder.fit_transform(titanic_data_2[['Sex']]))
titanic_ohe.head()

Out[]: 0 1

- **0** 0.0 1.0
- **1** 1.0 0.0
- **2** 1.0 0.0
- **3** 1.0 0.0
- **4** 0.0 1.0

```
In []: titanic_data_2['Female']=titanic_ohe[0]
    titanic_data_2['Male']=titanic_ohe[1]
    titanic_data_2=titanic_data_2.drop(['Sex'], axis=1)
    titanic_data_2.head()
```

Out[]:	PassengerId	Survived	Pclass	Name	Age	SibSp	Parch	Ticket	Fare	Embarked	Male	Female
0	1	0	3	Braund, Mr. Owen Harris	22.0	1	0	A/5 21171	7.2500	2	1.0	0.0
1	2	1	1	Cumings, Mrs. John Bradley (Florence Briggs Th	38.0	1	0	PC 17599	71.2833	0	0.0	1.0
2	3	1	3	Heikkinen, Miss. Laina	26.0	0	0	STON/O2. 3101282	7.9250	2	0.0	1.0
3	4	1	1	Futrelle, Mrs. Jacques Heath (Lily May Peel)	35.0	1	0	113803	53.1000	2	0.0	1.0
4	5	0	3	Allen, Mr. William Henry	35.0	0	0	373450	8.0500	2	1.0	0.0

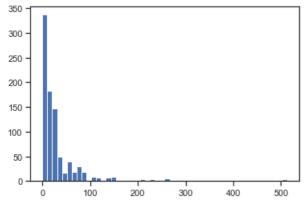
Масштабирование данных

Проведём масштабирование колонки "Fare" (цена за проезд)

In[]: from sklearn.preprocessing import MinMaxScaler, StandardScaler, Normalizer

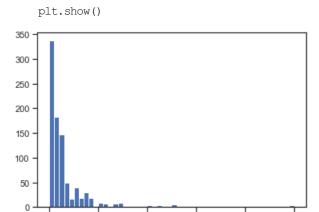
MinMax масштабирование

```
In []: sc1 = MinMaxScaler()
        sc1_data = sc1.fit_transform(titanic_data_2[['Fare']])
In []: plt.hist(titanic_data_2['Fare'], 50)
        plt.show()
```



In[]: plt.hist(sc1_data, 50)





0.4

Масштабирование данных на основе Z-оценки - StandardScaler

0.6

0.8

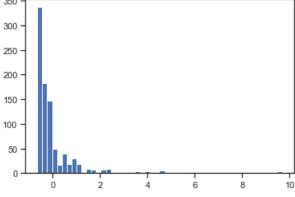
1.0

```
In []: sc2 = StandardScaler()
      sc2_data = sc2.fit_transform(titanic_data_2[['Fare']])
In []: plt.hist(sc2_data, 50)
```

In []: plt.hist(sc2_data, 50)
 plt.show()

0.2

0.0



In []:



