

МОСКОВСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ ТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ  
им. Н.Э. Баумана

Кафедра «Систем обработки информации и управления»

**Лабораторная работа №4**  
по курсу «Методы машинного обучения»

ИСПОЛНИТЕЛЬНИЦА: Абросимова Н.Г.  
ИУ5-24М

\_\_\_\_\_  
подпись

"\_\_" \_\_\_\_\_ 2021 г.

ПРЕПОДАВАТЕЛЬ: \_\_\_\_\_  
ФИО

\_\_\_\_\_  
подпись

"\_\_" \_\_\_\_\_ 2021 г.

Москва - 2021

---

## Задание

1. Выбрать [произвольный набор данных \(датасет\)](#), предназначенный для построения рекомендательных моделей.
2. Опираясь на материалы лекции, сформировать рекомендации для одного пользователя (объекта) двумя произвольными способами.
3. Сравнить полученные рекомендации (если это возможно, то с применением метрик).

## Текст программы и экранные формы

```
import numpy as np
import pandas as pd
from typing import Dict, Tuple
from scipy import stats
from sklearn.feature_extraction.text import CountVectorizer, TfidfVectorizer
from sklearn.neighbors import KNeighborsRegressor, KNeighborsClassifier
from sklearn.model_selection import GridSearchCV, RandomizedSearchCV
from sklearn.metrics import confusion_matrix
from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier, DecisionTreeRegressor,
export_graphviz
from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier, RandomForestRegressor
from sklearn.ensemble import ExtraTreesClassifier, ExtraTreesRegressor
from sklearn.metrics.pairwise import cosine_similarity, euclidean_distances,
manhattan_distances
from surprise import SVD, Dataset, Reader
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt
from matplotlib_venn import venn2
%matplotlib inline
sns.set(style="ticks")
data=pd.read_csv('Final_Dataframe.csv', sep=",")
#размер датасета
data.shape
(205, 9)
data.head()
```

	brand	laptop_name	display_size	processor_type	graphics_card	disk_space	discount_price	old_price	ratings_5max
0	HP	Notebook 14-df0008nx	14.0	Intel Celeron N4000	Intel HD Graphics 600	64 GB (eMMC)	1259.0	1259.0	0 / 5
1	Lenovo	IdeaPad 330S-14IKB	14.0	Intel Core i5-8250U	Intel UHD Graphics 620	1 TB HDD	1849.0	2099.0	3.3 / 5
2	Huawei	MateBook D Volta	14.0	Intel Core i5-8250U	NVIDIA GeForce MX150 (2 GB)	256 GB SSD	2999.0	3799.0	0 / 5
3	Dell	Inspiron 15 3567	15.6	Intel Core i3-7020U	Intel HD Graphics 620	1 TB HDD	1849.0	1849.0	0 / 5
4	Asus	VivoBook 15 X510UR	15.6	Intel Core i7-8550U	NVIDIA GeForce 930MX (2 GB)	1 TB HDD	2499.0	3149.0	0 / 5

```
# Колонки с пропусками
hcols_with_na = [c for c in data.columns if data[c].isnull().sum() > 0]
hcols_with_na
['laptop_name']
df = data[data['laptop_name'].notnull()]
df = df[~df['laptop_name'].str.isspace()]
brand= df['brand'].values
brand[0:5]
array(['HP', 'Lenovo', 'Huawei', 'Dell', 'Asus'], dtype=object)
laptop_name= df['laptop_name'].values
laptop_name[0:5]
array(['Notebook 14-df0008nx', 'IdeaPad 330S-14IKB', 'MateBook D Volta',
      'Inspiron 15 3567', 'VivoBook 15 X510UR'], dtype=object)
processor_type = df['processor_type'].values
processor_type[0:5]
```

```
array([' Intel Celeron N4000', ' Intel Core i5-8250U',
      ' Intel Core i5-8250U', ' Intel Core i3-7020U',
      ' Intel Core i7-8550U'], dtype=object)
```

```
%%time
tfidf = TfidfVectorizer()
matrix = tfidf.fit_transform(laptop_name)
matrix
Wall time: 14.9 ms
```

Out[10]:

```
<204x163 sparse matrix of type '<class 'numpy.float64'>'
  with 578 stored elements in Compressed Sparse Row format>
```

```
class SimpleKNNRecommender:
```

```
def __init__(self, X_matrix, X_brand, X_laptop_name, X_processor_type):
    """
```

```
    Входные параметры:
    X_matrix - обучающая выборка (матрица объект-признак)
    """
```

```
    #Сохраняем параметры в переменных объекта
    self.X_matrix = X_matrix
    self.df = pd.DataFrame(
        {'brand': pd.Series(X_brand, dtype='str'),
         'laptop_name': pd.Series(X_laptop_name, dtype='str'),
         'processor_type': pd.Series(X_processor_type, dtype='str'),
         'dist': pd.Series([], dtype='float')})
```

```
def recommend_for_single_object(self, K: int, \
                                X_matrix_object, cos_flag = True, manh_flag = False):
    """
```

```
    Метод формирования рекомендаций для одного объекта.
```

```
    Входные параметры:
```

```
    K - количество рекомендуемых соседей
```

```
    X_matrix_object - строка матрицы объект-признак, соответствующая
```

объекту

```
    cos_flag - флаг вычисления косинусного расстояния
```

```
    manh_flag - флаг вычисления манхэттенского расстояния
```

```
    Возвращаемое значение: K найденных соседей
    """
```

```
scale = 1000000
```

```
# Вычисляем косинусную близость
```

```
if cos_flag:
```

```
    dist = cosine_similarity(self.X_matrix, X_matrix_object)
    self.df['dist'] = dist * scale
    res = self.df.sort_values(by='dist', ascending=False)
    # Не учитываем рекомендации с единичным расстоянием,
    # так как это искомый объект
    res = res[res['dist'] < scale]
```

```
else:
```

```
    if manh_flag:
```

```
        dist = manhattan_distances(self.X_matrix, X_matrix_object)
```

```
    else:
```

```
        dist = euclidean_distances(self.X_matrix, X_matrix_object)
```

```
    self.df['dist'] = dist * scale
```

```
    res = self.df.sort_values(by='dist', ascending=True)
```

```
    # Не учитываем рекомендации с единичным расстоянием,
```

```
    # так как это искомый объект
```

```

        res = res[res['dist'] > 0.0]

        # Оставляем K первых рекомендаций
        res = res.head(K)
        return res
laptop_name[0]
'Notebook 14-df0008nx'
mc_matrix = matrix[0]
mc_matrix
<1x163 sparse matrix of type '<class 'numpy.float64'>'
      with 3 stored elements in Compressed Sparse Row format>
skr1 = SimpleKNNRecommender(matrix, brand, laptop_name, processor_type)
rec1 = skr1.recommend_for_single_object(5, mc_matrix)
rec1

```

```

:      brand  laptop_name  processor_type  dist
65      HP    14-cf1001nx  Intel Core i5-8265U  196183.401727
163     HP    14-bp101nx  Intel Core i5-8250U  196183.401727
165     HP    14-ck0008nx  Intel Celeron N4000  196183.401727
9       HP    14-cf0007nx  Intel Core i5-8250U  196183.401727
130    Dell  Inspiron 14 5480  Intel Core i7-8565U  174852.637832

```

```

# При поиске с помощью Евклидова расстояния
rec2 = skr1.recommend_for_single_object(5, mc_matrix, cos_flag = False)
rec2

```

```

:      brand  laptop_name  processor_type  dist
165     HP    14-ck0008nx  Intel Celeron N4000  1.267925e+06
163     HP    14-bp101nx  Intel Core i5-8250U  1.267925e+06
9       HP    14-cf0007nx  Intel Core i5-8250U  1.267925e+06
65      HP    14-cf1001nx  Intel Core i5-8265U  1.267925e+06
130    Dell  Inspiron 14 5480  Intel Core i7-8565U  1.284638e+06

```

```

# Манхэттенское расстояние
rec3 = skr1.recommend_for_single_object(5, mc_matrix,
                                         cos_flag = False, manh_flag = True)
rec3

```

```

]:      brand  laptop_name  processor_type  dist
65      HP    14-cf1001nx  Intel Core i5-8265U  2.288947e+06
9       HP    14-cf0007nx  Intel Core i5-8250U  2.288947e+06
163     HP    14-bp101nx  Intel Core i5-8250U  2.288947e+06
165     HP    14-ck0008nx  Intel Celeron N4000  2.288947e+06
130    Dell  Inspiron 14 5480  Intel Core i7-8565U  2.593494e+06

```