

«Московский государственный технический университет имени Н.Э. Баумана»

(МГТУ им. Н.Э. Баумана)

ФАКУЛЬТЕТ <u>Информатика и системы управления</u> КАФЕДРА Системы обработки информации и управления (ИУ5)

Отчет

по лабораторной работе №6

Создание веб-приложения для демонстрации моделей машинного обучения

Дисциплина: Технологии машинного обучения

Студент гр. <u>ИУ5-63Б</u>		Терентьев В.О.
	(Подпись, дата)	(Фамилия И.О.)
Преподаватель		Гапанюк Ю.Е.
	(Подпись, дата)	(Фамилия И.О.)

1. Цель работы

Цель лабораторной работы: изучение возможностей демонстрации моделей машинного обучения с помощью веб-приложений.

2. Описание задания

Разработайте макет веб-приложения, предназначенного для анализа данных.

Вариант 1. Макет должен быть реализован для одной модели машинного обучения. Макет должен позволять:

- задавать гиперпараметры алгоритма,
- производить обучение,
- осуществлять просмотр результатов обучения, в том числе в виде графиков.

Вариант 2. Макет должен быть реализован для нескольких моделей машинного обучения. Макет должен позволять:

- выбирать модели для обучения,
- производить обучение,
- осуществлять просмотр результатов обучения, в том числе в виде графиков.

3. Текст программы

```
import streamlit as st
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
from sklearn.model selection import train test split
from sklearn.metrics import roc_curve, roc_auc_score
from sklearn.metrics import plot confusion matrix
from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
from operator import itemgetter
@st.cache
def load_data():
    Загрузка данных
    org_data = pd.read_csv('train.csv')
    org_data.drop(columns=['Unnamed: 0'], inplace=True)
    return org data
```

```
def preprocess_data(data_in, rows):
   Разделение выборки на обучающую и тестовую
   data_train, data_test, data_y_train, data_y_test = train_test_split(data_in[0
:rows][data_in.columns.drop('isFraud')], data_in[0:rows]['isFraud'], random_state
=1)
   return data_train, data_test, data_y_train, data_y_test
# Отрисовка ROC-кривой
def draw_roc_curve(y_true, y_score, ax, pos_label=1, average='micro'):
   fpr, tpr, thresholds = roc_curve(y_true, y_score,
                                     pos_label=pos_label)
   roc_auc_value = roc_auc_score(y_true, y_score, average=average)
   #plt.figure()
   1w = 2
   ax.plot(fpr, tpr, color='darkorange',
             lw=lw, label='ROC curve (area = %0.2f)' % roc_auc_value)
   ax.plot([0, 1], [0, 1], color='navy', lw=lw, linestyle='--')
   ax.set_xlim([0.0, 1.0])
   ax.set_xlim([0.0, 1.05])
   ax.set xlabel('False Positive Rate')
   ax.set_ylabel('True Positive Rate')
   ax.set_title('Receiver operating characteristic')
   ax.legend(loc="lower right")
st.title('Гиперпараметры моделей')
data = load_data()
row_slider = st.sidebar.slider('Количество строк в датасете:', min_value=10000, m
ax_value=data.shape[0]-1, value=10000, step=1000)
data_train, data_test, data_y_train, data_y_test = preprocess_data(data, row_slid
er)
st.sidebar.header('Выберите модель:')
sb = st.sidebar.selectbox('Модель:', ('Метод ближайших соседей', 'Решающее дерево
'))
if sb == 'Метод ближайших соседей':
   neig_slider = st.sidebar.slider('Количество ближайших соседей:', min_value=1,
max_value=100, value=1, step=1)
    KNC = KNeighborsClassifier(n_neighbors=neig_slider, n_jobs=-
1).fit(data_train, data_y_train)
   data_test_predicted_knc = KNC.predict_proba(data_test)[:,1]
    st.subheader('Оценка качества модели:')
   fig, ax = plt.subplots(ncols=2, figsize=(10,5))
   draw roc curve(data y test, data test predicted knc, ax[0])
   plot_confusion_matrix(KNC, data_test, data_y_test, ax=ax[1],
                      display_labels=['0','1'],
                      cmap=plt.cm.Blues, normalize='true')
    st.pyplot(fig)
```

```
if sb == 'Решающее дерево':
   max_depth = st.sidebar.slider('Глубина дерева:', min_value=1, max_value=100,
value=50, step=1)
   max_features = st.sidebar.slider('Число признаков для выбора расщепления:', m
in_value=1, max_value=30, value=14, step=1)
   min_samples_leaf = st.sidebar.slider('Минимальное количество выборок:', min_v
alue=1, max_value=5, value=1, step=1)
   dtc = DecisionTreeClassifier(random state=1, max depth=max depth, max feature
s=max_features, min_samples_leaf=min_samples_leaf).fit(data_train, data_y_train)
    data_test_predicted_dtc = dtc.predict_proba(data_test)[:,1]
   st.subheader('Оценка качества модели:')
   fig, ax = plt.subplots(ncols=2, figsize=(10,5))
   draw_roc_curve(data_y_test, data_test_predicted_dtc, ax[0])
   plot_confusion_matrix(dtc, data_test, data_y_test, ax=ax[1],
                      display_labels=['0','1'],
                      cmap=plt.cm.Blues, normalize='true')
   st.pyplot(fig)
   st.subheader('Важность признаков:')
   # Сортировка значений важности признаков по убыванию
   list to sort = list(zip(data train.columns.values, dtc.feature importances ))
   sorted_list = sorted(list_to_sort, key=itemgetter(1), reverse = True)
   # Названия признаков
   labels = [x for x,_ in sorted_list]
   # Важности признаков
   data = [x for _,x in sorted_list]
   # Вывод графика
   fig, ax = plt.subplots(figsize=(18,5))
   ind = np.arange(len(labels))
   plt.bar(ind, data)
   plt.xticks(ind, labels, rotation='vertical')
   # Вывод значений
   for a,b in zip(ind, data):
        plt.text(a-0.05, b+0.01, str(round(b,3)))
   st.pyplot(fig)
   st.subheader('Список признаков, отсортированный на основе важности:')
   labels
```

4. Экранные формы с примерами выполнения программы

