

Министерство науки и высшего образования Российской Федерации Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования

«Московский государственный технический университет имени Н.Э. Баумана

(национальный исследовательский университет)» (МГТУ им. Н.Э. Баумана)

Факультет «Информатика и системы управления» Кафедра ИУ5 «Системы обработки информации и управления»

Курс «Технологии машинного обучения»

Отчет по лабораторной работе №6

«Создание веб-приложения для демонстрации моделей машинного обучения.

Выполнила:

студент группы ИУ5-61Б

Павловская А.А.

03.06.2021

Проверил:

преподаватель каф. ИУ5

Гапанюк Ю.Е.

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

Задание:

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.

Для разработки рекомендуется использовать следующие (или аналогичные) фреймворки:

- streamlit
- gradio
- dash

Набор данных: U.S. Education Datasets: Unification Project

https://www.kaggle.com/noriuk/us-education-datasets-unification-project (файл states_all.csv)

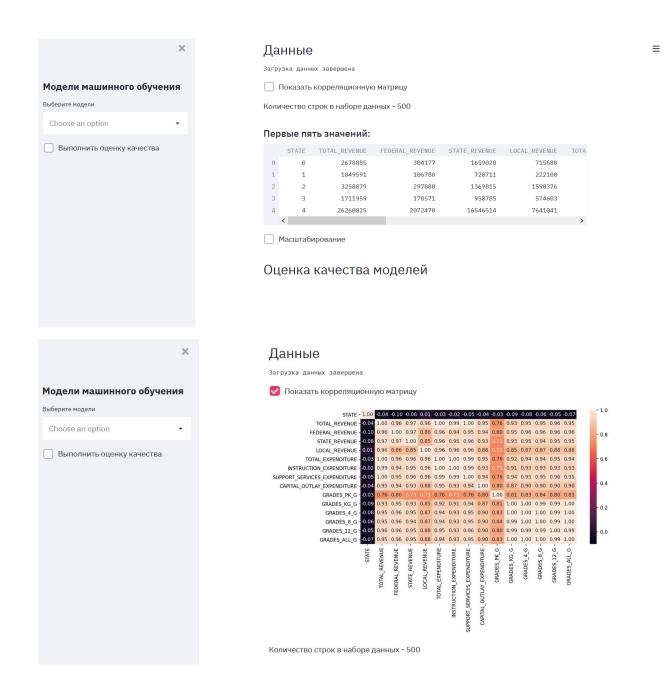
Текст программы:

```
import streamlit as st
import seaborn as sns
import pandas as pd
import numpy as np
from sklearn.preprocessing import MinMaxScaler
from sklearn.model selection import train test split
from sklearn.neighbors import KNeighborsRegressor
from sklearn.tree import DecisionTreeRegressor
from sklearn.ensemble import RandomForestRegressor,BaggingRegressor
from sklearn.metrics import mean absolute error, mean squared error, median absol
ute error, r2 score
from sklearn.linear model import LinearRegression
from sklearn.preprocessing import MinMaxScaler, LabelEncoder
import matplotlib.pyplot as plt
def load data():
    1.1.1
   Загрузка данных
```

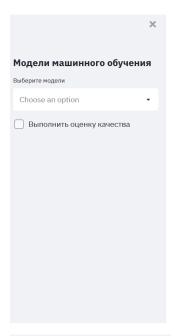
```
data = pd.read_csv('C:\Py\Lab6_TMO\data\states_all(1).csv',sep='
                                                                         ')
    return data
st.sidebar.header('Модели машинного обучения')
st.header('Данные')
status = st.text('Загрузка данных ...')
data = load_data()
status.text('Загрузка данных завершена')
type encoder = LabelEncoder()
data["STATE"] = type_encoder.fit_transform(data["STATE"])
if st.checkbox('Показать корреляционную матрицу'):
    fig1, ax = plt.subplots(figsize=(10,5))
    sns.heatmap(data.corr(), annot=True, fmt='.2f')
    st.pyplot(fig1)
data_len = data.shape[0]
st.write('Количество строк в наборе данных - {}'.format(data_len))
st.subheader('Первые пять значений:')
st.write(data.head())
if st.checkbox('Масштабирование'):
    sc2 = MinMaxScaler()
    for col in data.columns:
        if col != 'STATE':
            data[col] = sc2.fit_transform(data[[col]])
    st.write(data.head())
st.header('Оценка качества моделей')
def preprocess data(data):
    X = data.drop(['TOTAL REVENUE'], axis = 1)
    Y = data.TOTAL_REVENUE
    X_train, X_test, Y_train, Y_test = train_test_split(X, Y, random_state =
0, test_size = 0.1)
    return X_train, X_test, Y_train, Y_test
X_train, X_test, Y_train, Y_test = preprocess_data(data)
LogR = LinearRegression()
LogR.fit(X_train, Y_train)
KNN_5 = KNeighborsRegressor(n_neighbors=5)
KNN 5.fit(X train, Y train)
BC = BaggingRegressor()
BC.fit(X_train, Y_train)
Tree = DecisionTreeRegressor()
```

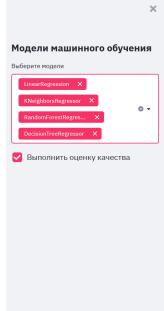
```
Tree.fit(X_train, Y_train)
RF = RandomForestRegressor()
RF.fit(X_train, Y_train)
metrics = [r2_score, mean_absolute_error, mean_squared_error, median_absolute_err
or]
models_list = [LogR, KNN_5, BC, Tree, RF]
model_names = [i.__class__.__name__ for i in models_list]
models = st.sidebar.multiselect("Выберите модели", model_names)
current_models_list = []
for i in models:
    for j in models_list:
        if i == j.__class__.__name__:
            current_models_list.append(j)
if st.sidebar.checkbox('Выполнить оценку качества'):
    for name in metrics:
        st.subheader(name. name )
        array labels = []
        array_metric = []
        for func in current models list:
            Y_pred = func.predict(X_test)
            array_labels.append(func.__class__.__name__)
            array_metric.append(name(Y_pred, Y_test))
            st.text("{} - {}".format(func.__class__.__name__, name(Y_pred, Y_test
)))
        fig, ax1 = plt.subplots(figsize=(3,3))
        pos = np.arange(len(array metric))
        rects = ax1.barh(
            pos,
            array_metric,
            align="center",
            height=0.5,
            tick_label=array_labels,
        for a, b in zip(pos, array_metric):
            plt.text(0, a - 0.1, str(round(b, 3)), color="white")
        st.pyplot(fig)
```

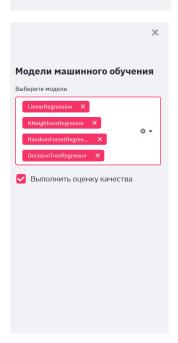
Экранные формы с примерами выполнения программы:



≡







Данные

Загрузка данных завершена

Показать корреляционную матрицу

Количество строк в наборе данных - 500

Первые пять значений:

	STATE	TOTAL_REVENUE	FEDERAL_REVENUE	STATE_REVENUE	LOCAL_REVENUE	TOTA
0	0	2678885	304177	1659028	715680	
1	1	1049591	106780	720711	222100	
2	2	3258079	297888	1369815	1590376	
3	3	1711959	178571	958785	574603	
4	4	26260025	2072470	16546514	7641041	
	<					>

Масштабирование

	STATE	TOTAL_REVENUE	FEDERAL_REVENUE	STATE_REVENUE	LOCAL_REVENUE	TOTA
0	Θ	0.0419	0.0643	0.0529	0.0394	
1	1	0.0111	0.0178	0.0230	0.0114	
2	2	0.0529	0.0628	0.0437	0.0890	
3	3	0.0236	0.0347	0.0306	0.0314	
4	4	0.4883	0.4804	0.5274	0.4326	
	<					>

Оценка качества моделей

r2_score

KNeighborsRegressor - 0.9083808446328372

RandomForestRegressor - 0.9969549108469065

DecisionTreeRegressor - 0.9965737480071643



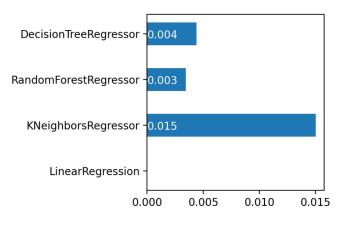
mean_absolute_error

LinearRegression - 7.491695089290041e-10

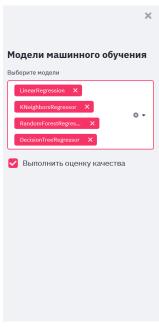
KNeighborsRegressor - 0.015025445081585502

RandomForestRegressor - 0.0034528987391982575

DecisionTreeRegressor - 0.004405913126241485







Модели машинного обучения Выберите модели LinearRegression × RandomForestRegres... × DecisionTreeRegressor × Выполнить оценку качества

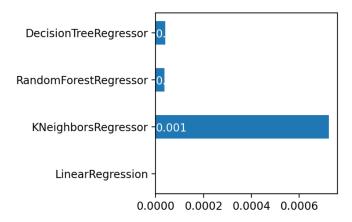
mean_squared_error

LinearRegression - 1.1007861676716665e-18

KNeighborsRegressor - 0.0007240786206495659

RandomForestRegressor - 3.693346417187548e-05

DecisionTreeRegressor - 3.956417344947261e-05



median_absolute_error

LinearRegression - 5.913161835180425e-10

KNeighborsRegressor - 0.0054170136647860995

RandomForestRegressor - 0.002089978847021251

DecisionTreeRegressor - 0.003143291350654727

