## Московский государственный технический университет им. Н. Э. Баумана

Курс «Технологии машинного обучения»
Отчёт по лабораторной работе №6

Выполнил:	Проверил:
Флоринский В. А.	Гапанюк Ю.Е.
группа ИУ5-64Б	
Дата: 07.04.25	Дата:
Подпись:	Подпись:

Ансамбли моделей машинного обучения. Часть 2.

**Цель** лабораторной работы: изучение ансамблей моделей машинного обучения.

## Требования к отчету:

Отчет по лабораторной работе должен содержать:

- 1. титульный лист;
- 2. описание задания;
- 3. текст программы;
- 4. экранные формы с примерами выполнения программы.

## Задание:

- 1. Выберите набор данных (датасет) для решения задачи классификации или регресии.
- 2. В случае необходимости проведите удаление или заполнение пропусков и кодирование категориальных признаков.
- 3. С использованием метода train\_test\_split разделите выборку на обучающую и тестовую.
- 4. Обучите следующие ансамблевые модели:
  - о одну из моделей группы стекинга.
  - модель многослойного персептрона. По желанию, вместо библиотеки scikit-learn возможно использование библиотек <u>TensorFlow</u>, <u>PyTorch</u> или других аналогичных библиотек.
  - двумя методами на выбор из семейства МГУА (один из линейных методов <u>COMBI</u> / <u>MULTI</u> + один из нелинейных методов <u>MIA</u> / <u>RIA</u>) с использованием библиотеки <u>gmdh</u>.
  - В настоящее время библиотека МГУА не позволяет решать задачу классификации !!!

- 5. Оцените качество моделей с помощью одной из подходящих для задачи метрик. Сравните качество полученных моделей.
- 6. В телегамм-канале потока ИУ5 в теме ТМО\_МГУА напишите обратную связь по использованию библиотеки gmdh:
  - о обнаруженные баги с приложением скриншотов ошибок, за каждый найденный баг +1 балл на экзамене;
  - о опечатки в документации или учебном пособии МГУА;
  - возникшие вопросы или трудности при установке и использовании библиотеки;
  - любая другая информация (критика, предложения по улучшению и тд).
- 7. Справочные материалы по МГУА:
  - о Видеозапись доклада.
  - Учебное пособие по МГУА (предварительная версия).
  - о Примеры использования библиотеки.

Ход выполнения:

```
from sklearn.datasets import load_diabetes
  from sklearn.model_selection import train_test_split
  from sklearn.preprocessing import StandardScaler
  data = load_diabetes()
  X, y = data.data, data.target
  X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.3, random_state=42)
  scaler = StandardScaler()
  X_train = scaler.fit_transform(X_train)
  X_test = scaler.transform(X_test)
                                                                                                Python
  from sklearn.ensemble import StackingRegressor
  from sklearn.linear model import LinearRegression
  from sklearn.tree import DecisionTreeRegressor
  from sklearn.ensemble import GradientBoostingRegressor
  estimators = [
      ('dt', DecisionTreeRegressor(random_state=42)),
      ('boosting', GradientBoostingRegressor(random_state=42))
  stacking = StackingRegressor(estimators=estimators, final_estimator=LinearRegression())
  stacking.fit(X_train, y_train)
                                                                                                Python
                   StackingRegressor
            dt
                                   boosting
 ▶ DecisionTreeRegressor
▶ GradientBoostingRegressor
                    final_estimator
                  ▶ LinearRegression
   from sklearn.neural_network import MLPRegressor
   mlp = MLPRegressor(hidden_layer_sizes=(100, 50), max_iter=500, random_state=42)
   mlp.fit(X_train, y_train)
                                                                                                 Python
C:\Users\zusha\AppData\Local\Packages\PythonSoftwareFoundation.Python.3.11_qbz5n2kfra8p0\LocalCache\loc
  warnings.warn(
                               MLPRegressor
MLPRegressor(hidden_layer_sizes=(100, 50), max_iter=500, random_state=42)
```

```
from gmdh import Combi, Mia
                                            combi = Combi()
                                            combi.fit(X_train, y_train)
                                            y_pred_combi = combi.predict(X_test)
                                            mia = Mia()
                                            mia.fit(X_train, y_train)
                                             y_pred_mia = mia.predict(X_test)
19]
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                       Python
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                ··· 🋍
                                              from sklearn.metrics import mean_squared_error, r2_score
                                            y_pred_stack = stacking.predict(X_test)
                                             print(f"Stacking: MSE = \{mean\_squared\_error(y\_test, y\_pred\_stack):.4f\}, \ R^2 = \{r2\_score(y\_test, y\_pred\_stack):.4f\}, \ R^2 = \{r2\_score(y\_test, y\_pred\_stack):.4f\}, \ R^2 = \{r4\_score(y\_test, y\_pred\_stack):
                                            y_pred_mlp = mlp.predict(X_test)
                                            print(f"MLP: MSE = {mean_squared_error(y_test, y_pred_mlp):.4f}, R2 = {r2_score(y_test, y_pred_mlp):
                                            print(f"COMBI: MSE = {mean_squared_error(y_test, y_pred_combi):.4f}, R2 = {r2_score(y_test, y_pred_combi):.4f}, R2 = {r2_score(y_test, y_pred_combi):.4f}, R3 = {r2_score(y_test, y_pred_combi):.4f}, R3 = {r2_score(y_test, y_pred_combi):.4f}, R3 = {r3_score(y_test, y_pred_combined):.4f}, R3 = {r3_score(y
                                              print(f"MIA: MSE = {mean_squared_error(y_test, y_pred_mia):.4f}, R2 = {r2_score(y_test, y_pred_mia):
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                       Python
                         Stacking: MSE = 3066.0214, R^2 = 0.4320
                        MLP: MSE = 3026.0175, R^2 = 0.4395
                         COMBI: MSE = 2943.8537, R^2 = 0.4547
                         MIA: MSE = 2748.4422, R^2 = 0.4909
```