

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

Курс «Технологии машинного обучения»

Отчёт по лабораторной работе №5

Выполнил:
Ювенский Л.А.
группа ИУ5-63Б

Проверил:
Гапанюк Ю.Е.

Дата: 01.03.25

Дата:

Подпись:

Подпись:

Москва, 2025 г.

Цель лабораторной работы: изучение ансамблей моделей машинного обучения.

Задание:

1. Выберите набор данных (датасет) для решения задачи классификации или регрессии.
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:
 - a. две модели группы бэггинга (бэггинг или случайный лес или сверхслучайные деревья);
 - b. AdaBoost;
 - c. градиентный бустинг.
5. Оцените качество моделей

Ход выполнения:

МГТУ им. Н.Э.Баумана | ИУ5 | 6 семестр | ТМО | ЛРН№5

https://github.com/ugapanyuk/courses_current/wiki/LAB_TMO_ENSEMBLES_1

Задание:

1. Выберите набор данных (датасет) для решения задачи классификации или регрессии.
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:
 - две модели группы бэггинга (бэггинг или случайный лес или сверхслучайные деревья);
 - AdaBoost;
 - градиентный бустинг.
5. Оцените качество моделей с помощью одной из подходящих для задачи метрик. Сравните качество полученных моделей.

Теория

Регрессия - задача прогнозирования количественных переменных на основе данных. В основе регрессионного анализа лежит построение функциональной зависимости между одной или несколькими независимыми переменными и одной зависимой переменной.

Классификация — задача прогнозирования категориальных переменных на основе данных. Задача классификации заключается в назначении объекта одному из заранее заданных классов на основе его характеристик.

Бэггинг и случайный лес - https://nbviewer.org/github/ugapanyuk/courses_current/blob/main/notebooks/ensembles/bagging_forest.ipynb

Бустинг - https://nbviewer.org/github/ugapanyuk/courses_current/blob/main/notebooks/ensembles/boosting.ipynb

Идея использования ансамблевых моделей состоит в том, что оценивается результат совместного голосования различных моделей. Варианты объединения моделей в ансамбль могут быть различными и могут использоваться для решения различных задач.

Бэггинг

Бэггинг позволяет снизить дисперсию (variance) обучаемого классификатора, уменьшая величину, на которую ошибка будет отличаться, если обучать модель на разных наборах данных, или другими словами, предотвращает переобучение.

Содержание

МГТУ им. Н.Э.Баумана | ИУС | 6 семестр | ТМО | ЛР№5

Теория

Бэггинг

Практика

Загрузка и первичный анализ

Разделение на обучающую и тестовую выборки

Бэггинг

Случайный лес

AdaBoost

Градиентный бустинг

Оценка качества

Раздел

Практика

Датасет: <https://github.com/ongaunjee1/credit-score-prediction>

Загрузка и первичный анализ

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

[ ] df0 = pd.read_csv("/dataset.csv")
df0.info()
df0.head()
```

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 14790 entries, 0 to 14789
Data columns (total 12 columns):
Column Non-Null Count Dtype

0 age 14790 non-null int64
1 annual_income 14790 non-null float64
2 num_bank_acc 14790 non-null int64
3 num_credit_card 14790 non-null int64
4 interest_rate 14790 non-null int64
5 delay_from_due_date 14790 non-null int64
6 outstanding_debt 14790 non-null float64
7 credit_history_age 14790 non-null float64
8 installment_per_month 14790 non-null float64
9 monthly_balance 14790 non-null float64
10 payment_of_min_amount_Yes 14790 non-null bool
11 Predicted Credit Score 14790 non-null int64
dtypes: bool(1), float64(5), int64(6)
memory usage: 1.3 MB

	age	annual_income	num_bank_acc	num_credit_card	interest_rate	delay_from_due_date	outstanding_debt	credit_history_age	installment_per_month	monthly_balance	payment_of_m
0	23	19114.12	3	4	3	3	809.98	22.90	49.57	186.27	
1	24	19114.12	3	4	3	3	809.98	22.10	49.57	361.44	
2	28	34847.84	2	4	6	3	605.03	27.40	18.82	303.36	
3	28	34847.84	2	4	6	3	605.03	27.50	18.82	452.30	

Содержание

МГТУ им. Н.Э.Баумана | ИУС | 6 семестр | ТМО | ЛР№5

Теория

Бэггинг

Практика

Загрузка и первичный анализ

Разделение на обучающую и тестовую выборки

Бэггинг

Случайный лес

AdaBoost

Градиентный бустинг

Оценка качества

Раздел

(11832, 11)
(2958, 11)
(11832,)
(2958,)

Бэггинг

```
[ ] from sklearn.ensemble import BaggingClassifier

bagging_model = BaggingClassifier(random_state=1)
bagging_model.fit(xTrain, yTrain)
y_pred_bagging = bagging_model.predict(xTest)
```

Случайный лес

```
[ ] from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier

rf_model = RandomForestClassifier(random_state=1)
rf_model.fit(xTrain, yTrain)
y_pred_rf = rf_model.predict(xTest)
```

AdaBoost

```
[ ] from sklearn.ensemble import AdaBoostClassifier

ada_model = AdaBoostClassifier(random_state=1)
ada_model.fit(xTrain, yTrain)
y_pred_ada = ada_model.predict(xTest)
```

Градиентный бустинг

```
[ ] from sklearn.ensemble import GradientBoostingClassifier

gb_model = GradientBoostingClassifier(random_state=1)
gb_model.fit(xTrain, yTrain)
y_pred_gb = gb_model.predict(xTest)
```

КомандыКодТекстПодключиться

Содержание

ИГТУ им. Н.Э.Баумана | ИУС | 6 семестр | ТМО | ЛР№5

Теория

Баггинг

Практика

Загрузка и первичный анализ

Разделение на обучающую и тестовую выборки

Баггинг

Случайный лес

AdaBoost

Градиентный бустинг

Оценка качества

Раздел

```
from sklearn.metrics import accuracy_score, precision_score, recall_score, f1_score
from tabulate import tabulate

# Метрики
bagging_accuracy = round(accuracy_score(yTest, y_pred_bagging), 3)
rf_accuracy = round(accuracy_score(yTest, y_pred_rf), 3)
ada_accuracy = round(accuracy_score(yTest, y_pred_ada), 3)
gb_accuracy = round(accuracy_score(yTest, y_pred_gb), 3)

bagging_precision = round(precision_score(yTest, y_pred_bagging, average='weighted'), 3)
rf_precision = round(precision_score(yTest, y_pred_rf, average='weighted'), 3)
ada_precision = round(precision_score(yTest, y_pred_ada, average='weighted'), 3)
gb_precision = round(precision_score(yTest, y_pred_gb, average='weighted'), 3)

bagging_recall = round(recall_score(yTest, y_pred_bagging, average='weighted'), 3)
rf_recall = round(recall_score(yTest, y_pred_rf, average='weighted'), 3)
ada_recall = round(recall_score(yTest, y_pred_ada, average='weighted'), 3)
gb_recall = round(recall_score(yTest, y_pred_gb, average='weighted'), 3)

bagging_f1 = round(f1_score(yTest, y_pred_bagging, average='weighted'), 3)
rf_f1 = round(f1_score(yTest, y_pred_rf, average='weighted'), 3)
ada_f1 = round(f1_score(yTest, y_pred_ada, average='weighted'), 3)
gb_f1 = round(f1_score(yTest, y_pred_gb, average='weighted'), 3)

# Таблица
data = [
    ['accuracy', bagging_accuracy, rf_accuracy, ada_accuracy, gb_accuracy],
    ['precision', bagging_precision, rf_precision, ada_precision, gb_precision],
    ['recall', bagging_recall, rf_recall, ada_recall, gb_recall],
    ['f1', bagging_f1, rf_f1, ada_f1, gb_f1]
]

headers = ['Метрика / Модель', 'Bagging', 'Random Forest', 'AdaBoost', 'Gradient Boosting']

print(tabulate(data, headers=headers, tablefmt='grid'))
```

Метрика / Модель	Bagging	Random Forest	AdaBoost	Gradient Boosting
accuracy	0.907	0.929	0.764	0.842
precision	0.906	0.929	0.769	0.842
recall	0.907	0.929	0.764	0.842
f1	0.907	0.929	0.755	0.842