$\overline{\text{BMK}}$

Задание 3. Ансамбли алгоритмов. Веб-сервер. Композиции алгоритмов для решения задачи регрессии.

Практикум 317 группы, 2022

Начало выполнения задания: 22 ноября 2022 года, 22:00.

Мягкий Дедлайн: 16 декабря 2022 года, 08:00. Жёсткий Дедлайн: 23 декабря 2022 года, 08:00.

Формулировка задания

Данное задание направлено на ознакомление с алгоритмами композиций.

В задании необходимо:

- 1. Написать на языке Python собственную реализацию методов случайный лес и градиентный бустинг. Прототипы функций должны строго соответствовать прототипам, описанным в спецификации. При написании необходимо пользоваться стандартными средствами языка Python, библиотеками numpy, scipy и matplotlib. Библиотекой scikit-learn пользоваться запрещается, если это не обговорено отдельно в пункте задания.
- 2. Провести описанные ниже эксперименты с выданными данными. Написать отчёт о проделанной работе (формат PDF). Отчёт должен быть подготовлен в системе I^AT_EX.
- 3. Написать реализацию веб-сервера с требуемой функциональностью. Обернуть своё решение в docker контейнер.
- 4. Весь код, написанный во время выполнения задания, должен быть размещён в приватном репозитории. Требования к ведению репозитория также описаны ниже.

Экспериментальная часть

Эксперименты для этого задания необходимо проводить на датасете данных о продажах недвижимости House Sales in King County, USA. Данные можно скачать по ссылке.

Реализация алгоритмов (10 баллов)

Прототипы всех необходимых функций описаны в файлах, прилагающихся к заданию. Среди предоставленных файлов должны быть следующие модули и функции в них:

1. Модуль ensembles.py с реализациями случайного леса и градиентного бустинга. Алгоритмы должны соответствовать классическим реализациям, разобранным на лекциях ММРО [1], [2].

Замечание: Для одномерной оптимизации используйте функцию minimize_scalar. Paspemaetcя использовать класс DecisionTreeRegressor из библиотеки scikit-learn.

Эксперименты (15 баллов)

- 1. Проведите предобработку имеющихся данных. Разделите данные на обучение и контроль, переведите данные в numpy.ndarray. Опишите выполненную предобработку данных в отчёте.
- 2. Исследуйте поведение алгоритма **случайный лес**. Изучите зависимость **RMSE** на отложенной выборке и **время работы алгоритма** в зависимости от следующих факторов:
 - количество деревьев в ансамбле
 - размерность подвыборки признаков для одного дерева
 - максимальная глубина дерева (дополнительно разберите случай, когда глубина неограничена)
- 3. Исследуйте поведение алгоритма **градиентный бустинг**. Изучите зависимость **RMSE** на отложенной выборке и **время работы алгоритма** в зависимости от следующих факторов:

- количество деревьев в ансамбле
- размерность подвыборки признаков для одного дерева
- максимальная глубина дерева (дополнительно разберите случай, когда глубина неограничена)
- выбранный learning_rate (каждый новый алгоритм добавляется в композицию с коэффициентом α · learning_rate)

Замечание: Для исследования зависимости от количества деревьев не обязательно с нуля переобучать модель.

Инфраструктурная часть

Реализация веб-сервера (15 баллов)

В этой части задании вам предлагается спроектировать веб-интерфейс для взаимодействия с вашей моделью. Считайте, что назначение вашего интерфейса — обучение моделей человеком, который не знает языка [Python]. Это творческое задание, вы можете использовать при реализации всё, что считаете нужным.

В интерфейсе обязательно должна быть возможность выполнять следующие действия:

- 1. (7 баллов) Создание новой модели. Необходимо предусмотреть возможность указывать тип (случайный лес или градиентный бустинг) и гиперпараметры модели. В интерфейсе должна быть возможность обучения модели на произвольном датасете, совпадающем по формату с датасетом из условия (то есть свуфайл в котором один из столбцов задаёт целевую переменную, а подмножество остальных столбцов задает признаки объектов выборки). Также, реализуйте возможность передавать данные для валидации.
- 2. (4 балла) Просмотр информации о модели. Пользователь должен иметь возможность получать информацию о гиперпараметрах модели, датасете, на котором она обучалась, а также о значении функции потерь на обучающей и валидационной (при наличии) выборках после каждой итерации.
- 3. (4 балла) Выполнение предсказаний с использованием ранее обученной модели. Считайте, что данные для предсказания представлены в том же формате, что и данные для обучения модели (за исключением отсутствия столбца с целевой переменной).

Замечание: При реализации интерфейса необходимо предусмотреть все возможные проверки на входные данные и действия пользователя. Например, сайт не должен падать при передаче невалидного файла с обучающими данными.

Ведение проекта (10 баллов)

Весь код вашего решения должен быть выложен в приватный github репозиторий. Ваш проект должен быть организован в соответствии с Рисунком 1. По необходимости вы можете создавать другие дополнительные файлы и директории. Полный балл за данный пункт может быть выставлен только при условии качественного ведения репозитория. Качественное ведение включает в себя следующие требования:

- 1. Основная разработка ведётся не в master, а в отдельных ветках. Ветка соответствует решению одной глобальной задачи.
- 2. Одно важное изменение в коде один коммит в системе.
- 3. Обновление master ветки происходит посредством pull request и merge.
- 4. Сообщения коммитов и описание pull request написаны понятно и содержательно.

Решение должен быть обёрнуто в docker контейнер. В репозитории должен содержаться Dockerfile, а также инструкция по его сборке. Образ вашего контейнера должен быть загружен на dockerhub.com.

Качество кода влияет на итоговую оценку, код должен быть структурированным и понятным. Ваш код должен удовлетворять кодстайлу. В частности, проходить проверку линтерами:

```
# Linter for Dockerfile
cat Dockerfile | docker run --rm -i hadolint/hadolint
# Linter for shell scripts
docker run --rm -v "/path/to/script/folder:/mnt" koalaman/shellcheck:stable script.sh
# Linter for Python scripts
flake8 script.py --max-line-length=120; pylint script.py --max-line-length=120 --disable="C0103,C0114,C0115"
```

В репозитории должен быть указан README.md файл, объясняющий как необходимо пользоваться вашей системой. Подробнее про Markdown разметку можно прочитать в документации. В README.md необходимо подробно описать не только процесс сборки и запуска контейнера, но и инструкцию по использованию всех реализованных функций в приложении. Использование иллюстраций и скриншотов в инструкции крайне желательно.

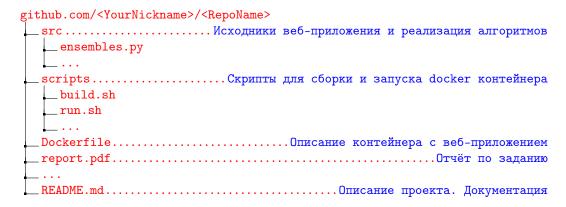


Рис. 1: Требуемая структура github репозитория

Бонусная часть (до 10 баллов)

В этом задании нет чётких условий для бонусной части. Дополнительные баллы могут быть поставлены за любой хорошо реализованный дополнительный функционал, неописанный в задании. Не забудьте в отчёте и в посылке в anytask написать, что за дополнительный функционал вы реализовали.

Несколько идей для получения дополнительных баллов:

- 1. (до 4 баллов) Использование интерактивных графиков, например, с помощью библиотеки plotly.
- 2. (до 4 баллов) Реализация веб-интерфейса без перезагрузки страниц, например, с помощью АЈАХ.

Список литературы

- [1] Воронцов К. В. Линейные ансамбли.— http://www.machinelearning.ru/wiki/images/3/3a/Voron-ML-Compositions1-slides.pdf.— 2021.
- [2] Воронцов К. В. Продвинутые методы ансамблирования.— http://www.machinelearning.ru/wiki/images/2/21/Voron-ML-Compositions-slides2.pdf.— 2021.