#### $\overline{\text{BMK}}$

# Задание 3. Композиции алгоритмов для решения задачи регрессии

#### Практикум 317 группы, 2019

Начало выполнения задания: 3 декабря 2020 года. Жёский дедлайн: 27 декабря 2020 года, 23:59.

## Формулировка задания

Данное задание направлено на ознакомление с алгоритмами композиций.

В задании необходимо:

- 1. Написать на языке Python собственную реализацию методов случайных лес и градиентный бустинг. Прототипы функций должны строго соответствовать прототипам, описанным в спецификации и проходить все выданные тесты. Задание, не проходящее все выданные тесты, приравнивается к невыполненному. При написании необходимо пользоваться стандартными средствами языка Python, библиотеками питру, 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 L<sup>A</sup>T<sub>E</sub>X.
- 3. Написать реализацию веб-сервера с требующейся функциональностью. Обернуть своё решение в докер контейнер.
- 4. Весь код, написанный во время задания, должен быть размещён в приватном репозитории. Требования к ведению репозитория представлены ниже.

# Экспериментальная часть задания

Эксперименты этого задания необходимо проводить на датасете данных о продажах недвижимости. Данные можно скачать по ссылке.

#### Реализация алгоритмов (10 баллов)

Прототипы всех 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 лекции.

Для одномерной оптимизации используйте функцию minimize\_scalar. Paspemaetcя использовать класс DecisionTreeRegressor из библиотеки scikit-learn.

### Эксперименты (15 баллов)

- 1. Проведите минимальную обработку имеющихся данных. Разделите данные на обучение и контроль, переведите данные в numpy ndarray.
- 2. Исследуйте поведение алгоритма случайный лес. Изучите зависимость RMSE на отложенной выборке и время работы алгоритма в зависимости от следующих факторов:
  - количество деревьев
  - размерность подвыборки признаков для одного дерева
  - максимальная глубина дерева (+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
- размерность подвыборки признаков для одного дерева
- максимальная глубина дерева (+случай, когда глубина неограничена)
- выбранный learning\_rate (каждый новый алгоритм добавляется в композицию с коэффициентом  $\gamma$  \* learning\_rate)

**Обратите внимание!** Для исследования зависимости от количества деревьев не обязательно с нуля переобучать модель.

# Инфраструктурная часть

#### Реализация веб-сервера (15 баллов)

В этом 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.

- 1. (7 баллов) В интерфейсе должна быть предусмотрена функция создания новой модели. При создании новой модели должно быть возможно указать её тип (случайный лес или градиентный бустинг), а так же её гиперпараметры. В интерфейсе должна быть предусмотрена функция обучения модели на любом датасете, соответствующем заданному формату. Модель обязательно должна поддерживать обучение по поданному .csv файлу, где каждый столбец задаёт отдельный признак.
- 2. (4 балла) В интерфейсе обязательно должна быть предусмотрена функция просмотра информации о модели. Пользователь должен иметь возможность получать информацию о гиперпараметрах модели, датасете, на котором она обучалась, а также о значении функции потерь после каждой итерации.
- 3. (4 балла) В интерфейсе должна быть предусмотрена возможность сделать предсказание обученной моделью на датасете, соответстующем по формату датасету, на котором она обучалась.

# Ведение проекта (10 баллов)

Весь код вашего задания должен быть выложен в приватный github репозиторий. В репозитории должен быть указан README.md файл, объясняющий, как необходимо пользоваться вашей системой. Качество кода влияет на итоговую оценку,код должен быть структурированным и понятным. За качественное ведения репозитория (см. соответствующую лекцию) будут назначаться бонусные баллы (до двух баллов). Под качественным ведением подрузамевается:

- 1. Основная разработка ведётся не в master, а в отдельных ветках. Ветка соответствует решение некоторой глобальной задачи.
- 2. Одно важное изменение в коде один коммит в системе.
- 3. Обновление master ветки происходи посредством pull request и merge.

Решение должен быть обёрнуто в докер контейнер. В репозитории должен содержаться DockerFile, а также инструкция по сборке. Образ вашего контейнера должен быть залит на dockerhub.

#### Бонусная часть (до 5 баллов)

В этом задании нет чётких условий для бонусной части. Дополнительные баллы могут быть поставлены за любой хорошо реализованный дополнительный функционал, не описанный в задании. Не забудьте в отчёте / при посылке задания написать, что за дополнительный функционал вы реализовали.