

ЗАДАЧА КЛАССИФИКАЦИИ В МАШИННОМ ОБУЧЕНИИ

Леу И.А. М80-309Б-23

Тарасов Е.Д. М80-309Б-23

Кривошапкин Е.Б М80-309Б-23

ЦЕЛЬ И ЗАДАЧИ РАБОТЫ

- **Цель:** построить модель, которая предсказывает итоговый экзаменационный балл студента на основе его привычек и условий обучения.
- **Задачи:**
 - подготовить и проанализировать данные;
 - обучить модель «Дерево решений»;
 - оценить метрики и визуализировать результаты.

ИСПОЛЬЗУЕМАЯ МОДЕЛЬ

Дерево решений — это алгоритм **классификации и регрессии**, который принимает решения, разбивая данные по признакам в виде **дерева с узлами и ветвями**. Каждый узел дерева соответствует условию на значение признака (например, «возраст > 30?»), а листья — это **предсказанные классы**.

Идея метода: Алгоритм рекурсивно делит выборку на подмножества так, чтобы в каждом из них объекты как можно больше принадлежали одному классу. Критерием “хорошего разбиения” служат меры **чистоты узла** — например, *Gini* или **энтропия**.

Преимущества:

- Простая интерпретация (можно визуализировать дерево)
- Не требует масштабирования данных

Недостатки:

- Склонно к **переобучению**, особенно при большой глубине дерева
- Может быть нестабильным (небольшие изменения данных -> другое дерево)

ДАТАСЕТ

Название: student_habits_performance.csv

Размер: 1000 наблюдений, 16 признаков

Целевая переменная: exam_score

Основные признаки:

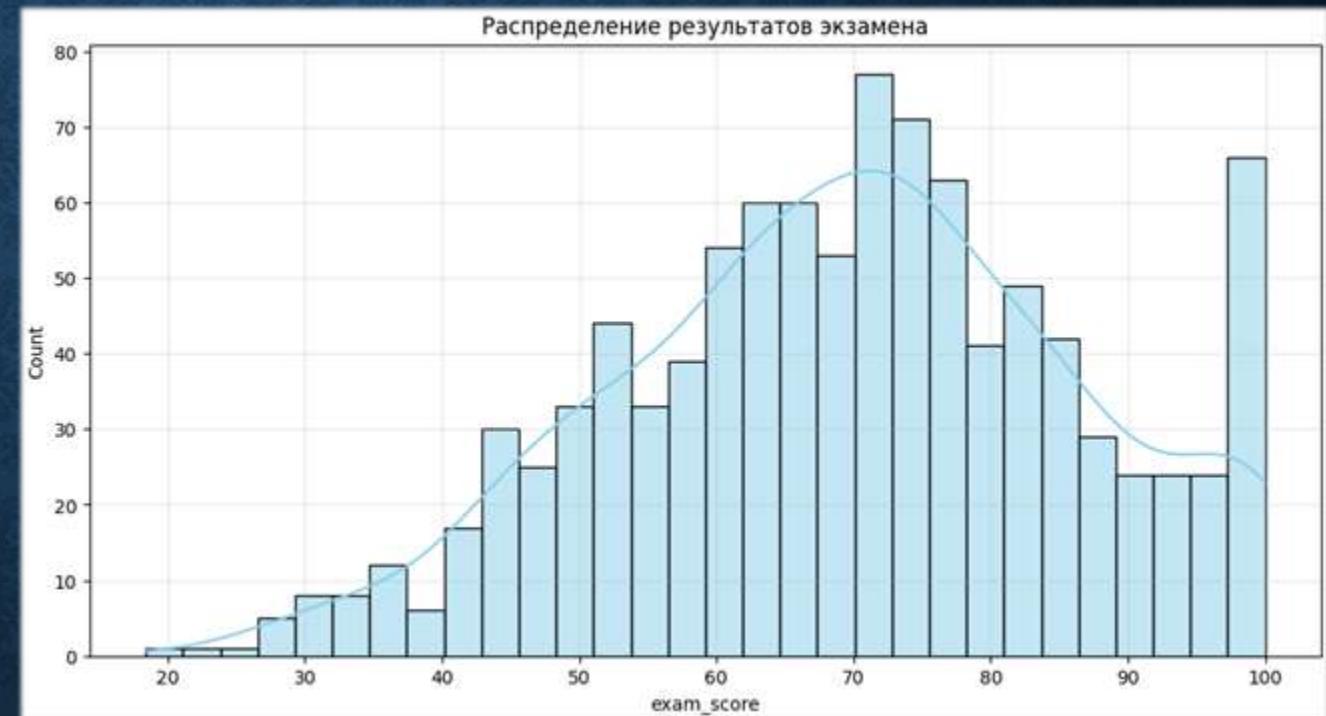
- количество часов учёбы, сна, соцсетей и Netflix
- процент посещаемости
- питание, физическая активность, наличие работы
- оценка психического здоровья

ПОДГОТОВКА ДАННЫХ

- Удален идентификатор `student_id`
- Разделены признаки и целевая переменная
- Категориальные признаки преобразованы в числовые
- Разделение данных: 80% для тренировки, 20% для тестирования
- Без масштабирования — дерево не чувствительно к шкале

РАСПРЕДЕЛЕНИЕ ЦЕЛЕВОЙ ПЕРЕМЕННОЙ

- Оценки распределены близко к нормальному закону
- Средний балл ≈ 69 , но имеется большое количество отличников
- Наблюдаются студенты как с низкой, так и с высокой успеваемостью



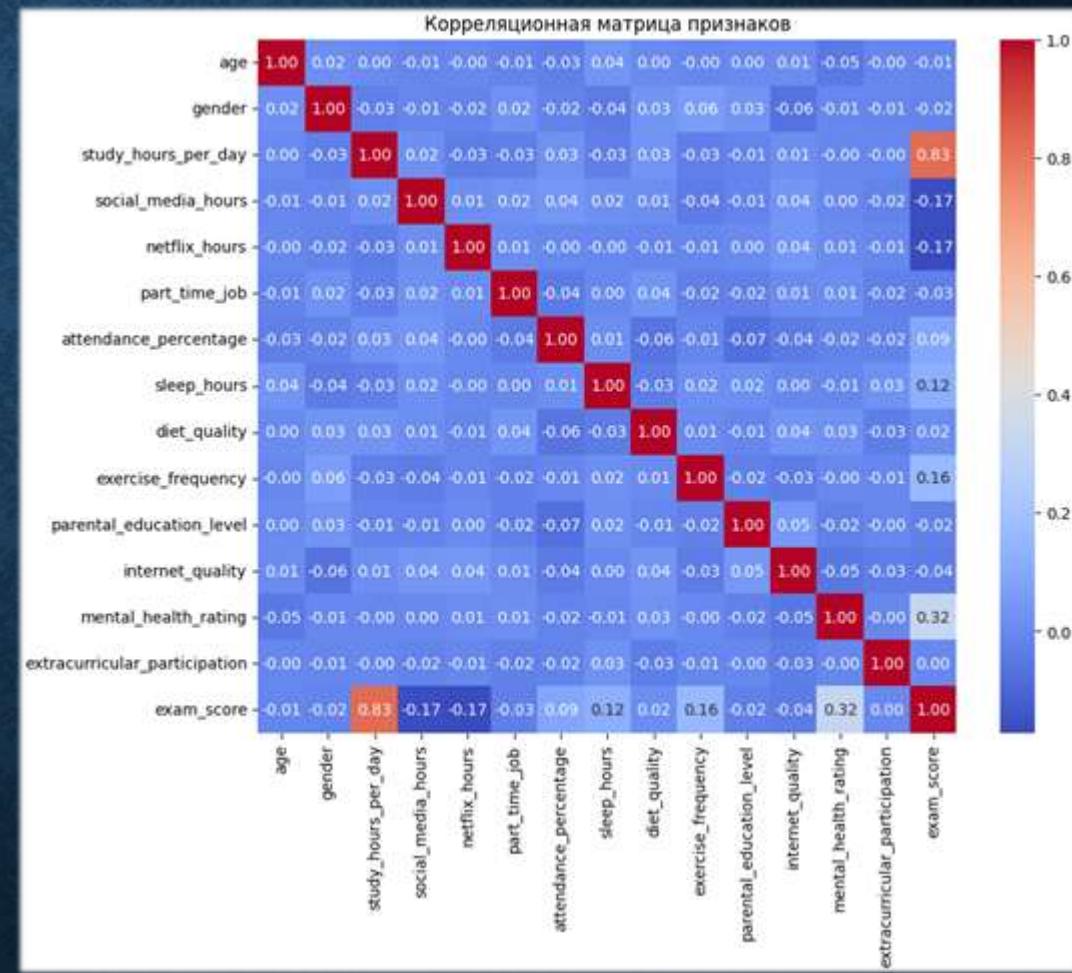
КОРРЕЛЯЦИИ ПРИЗНАКОВ

Наибольшая положительная корреляция:

- `study_hours_per_day`: 0,83

Отрицательная корреляция:

- `social_media_hours`: -0,17
- `netflix_hours`: -0,17

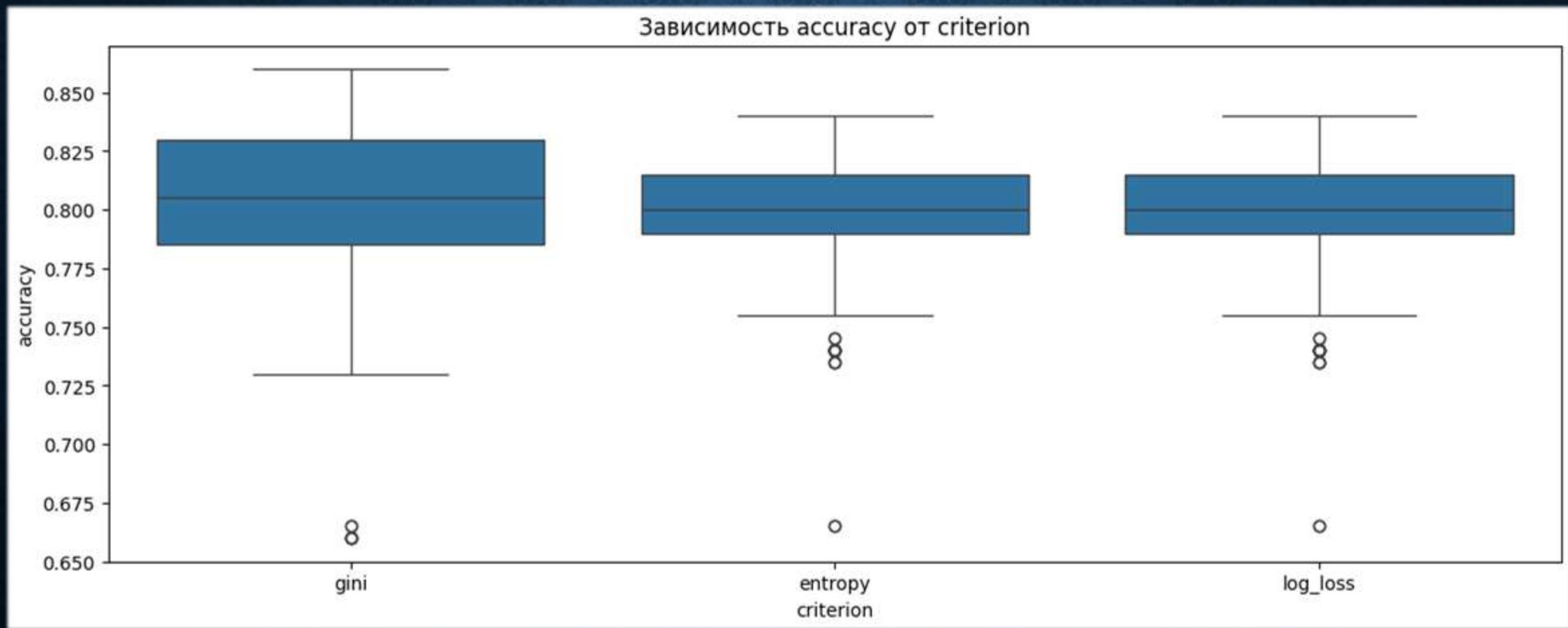


НАСТРОЙКА МОДЕЛИ

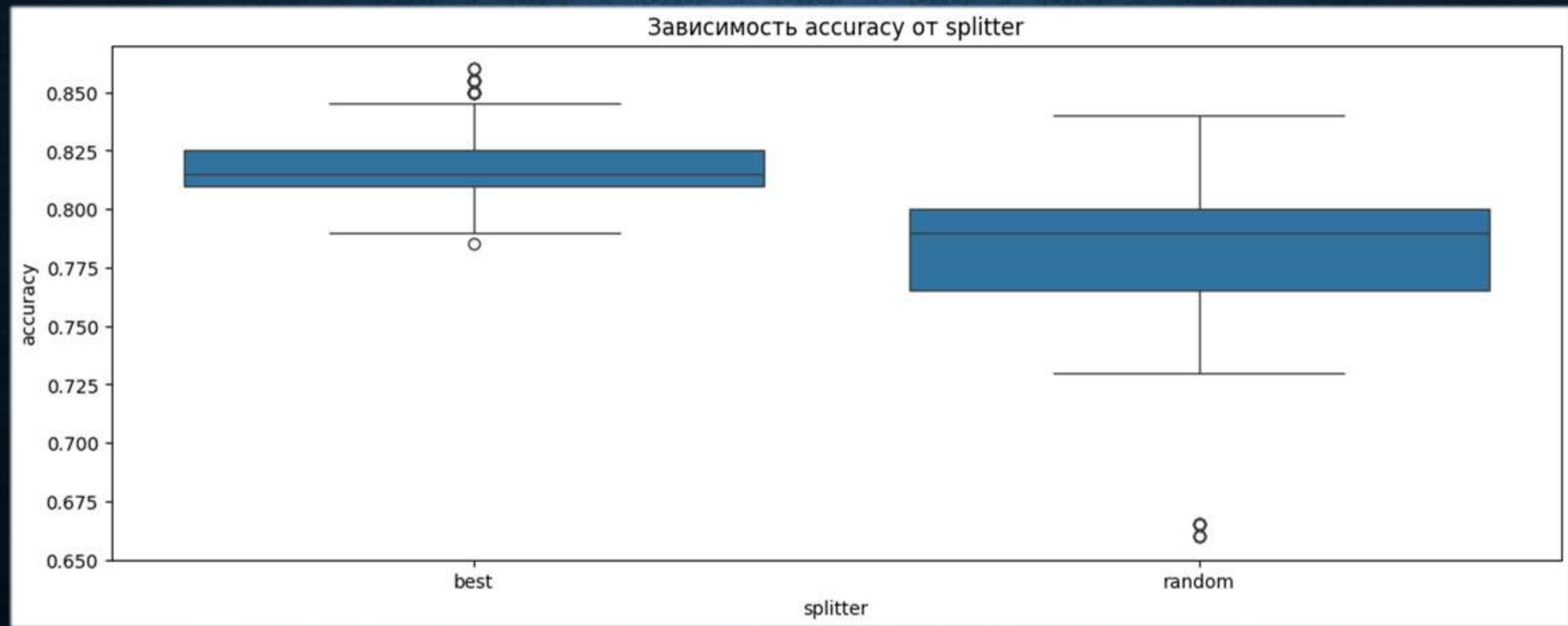
Основные параметры (подчеркнутые – по умолчанию) :

- Критерий качества разбиения: индекс Джини, энтропия, логарифмическая потеря
- Выбор признака для разбиения: наилучшее разбиение, случайный признак
- Максимальная глубина дерева: без ограничения
- Минимальное число образцов для разбиения узла: 2
- Минимальное количество образцов в листе: 1
- Веса классов для компенсации дисбаланса: None, balanced

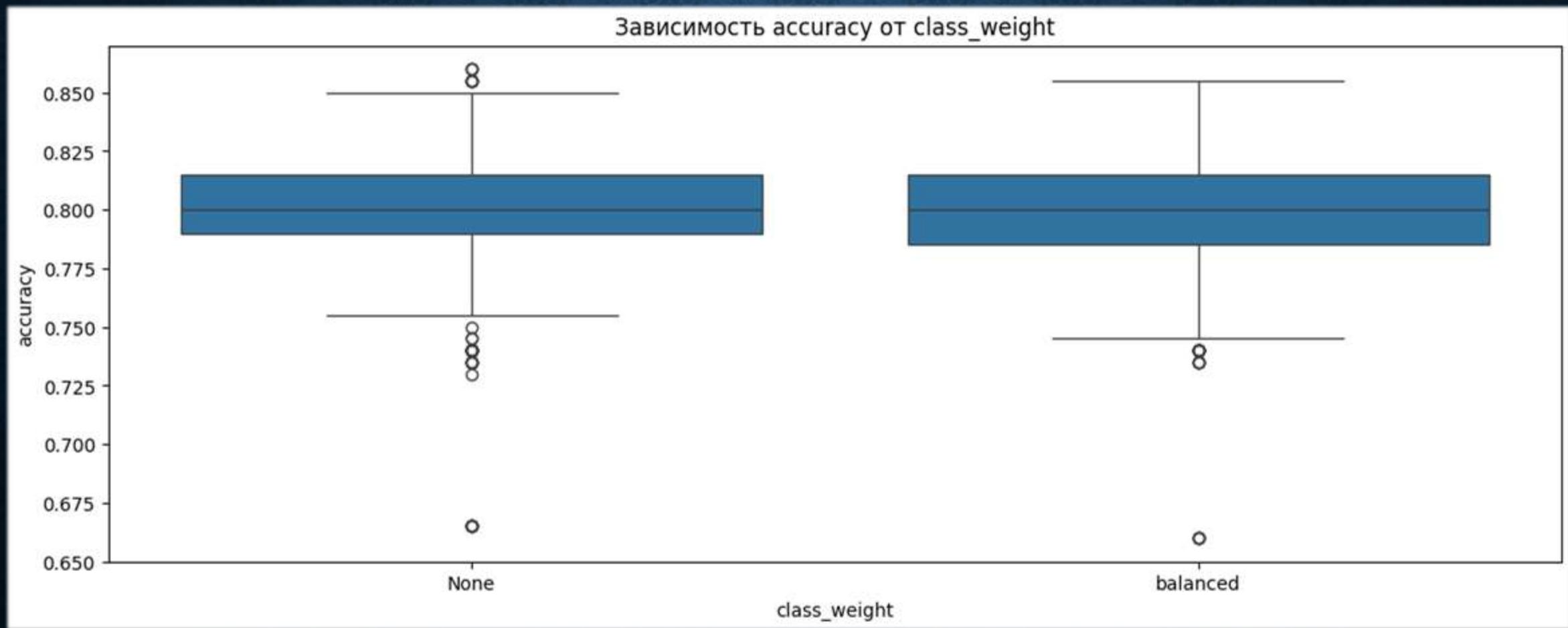
ЗАВИСИМОСТЬ МЕТРИК ОТ НАСТРОЕК МОДЕЛИ



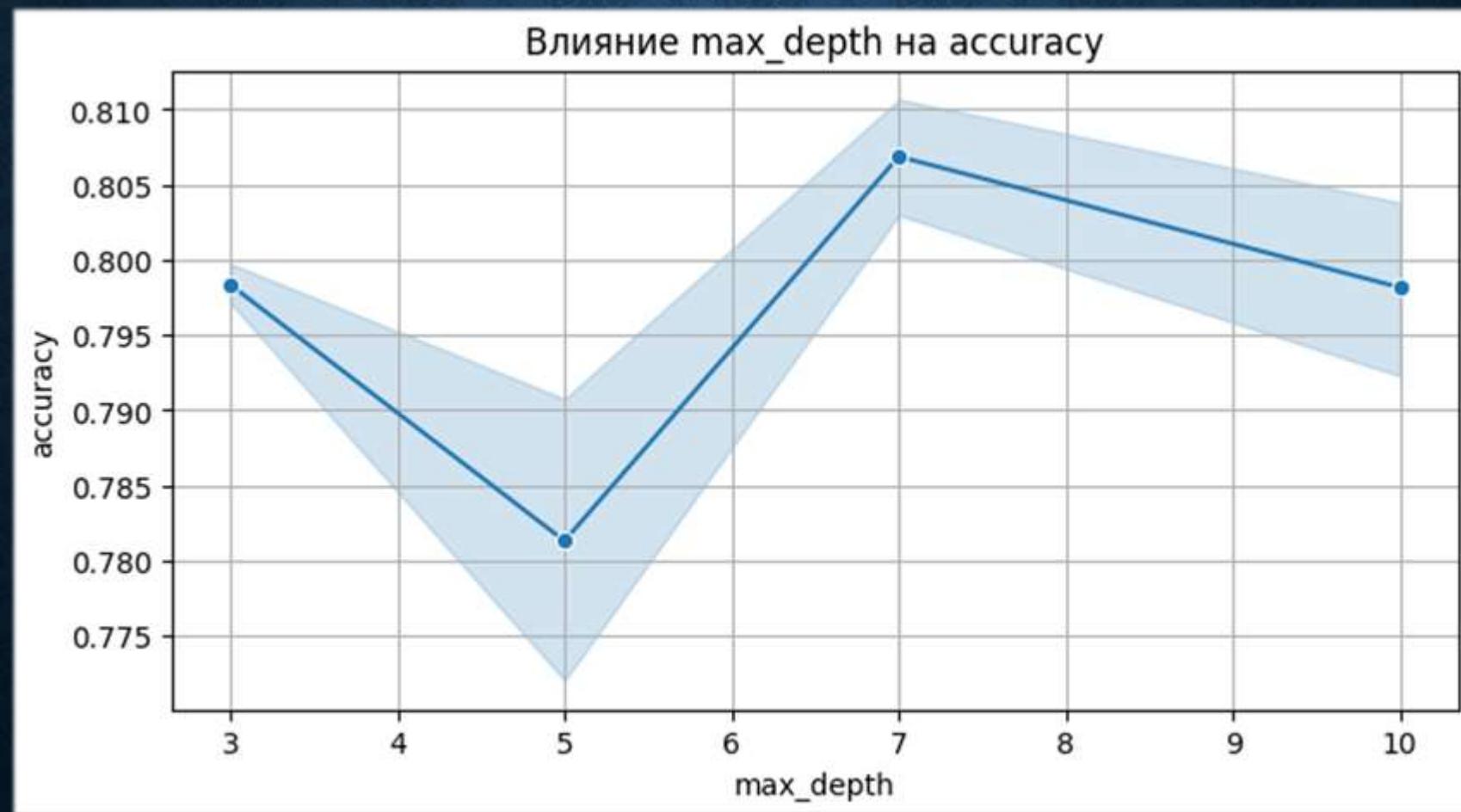
ЗАВИСИМОСТЬ МЕТРИК ОТ НАСТРОЕК МОДЕЛИ



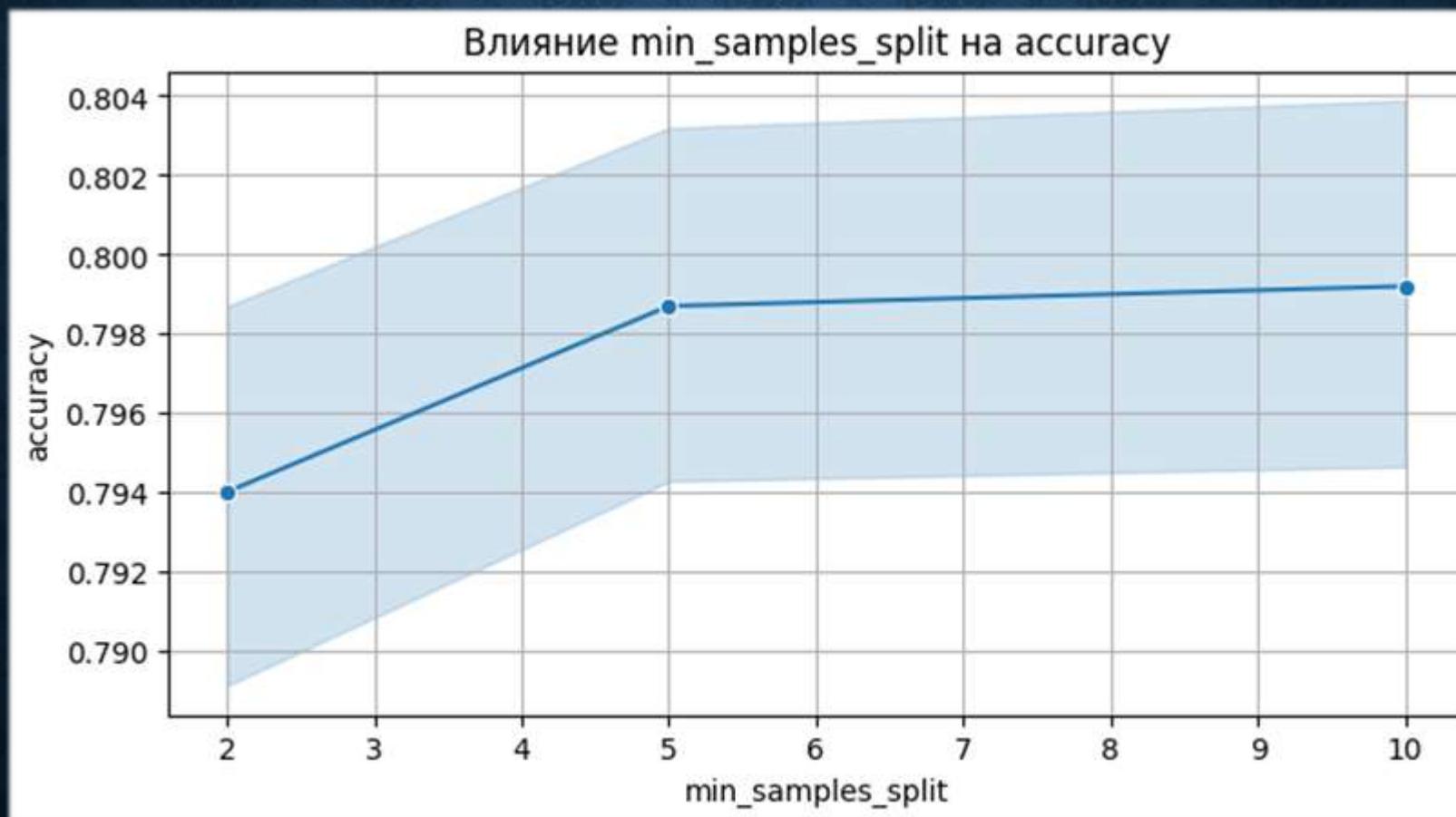
ЗАВИСИМОСТЬ МЕТРИК ОТ НАСТРОЕК МОДЕЛИ



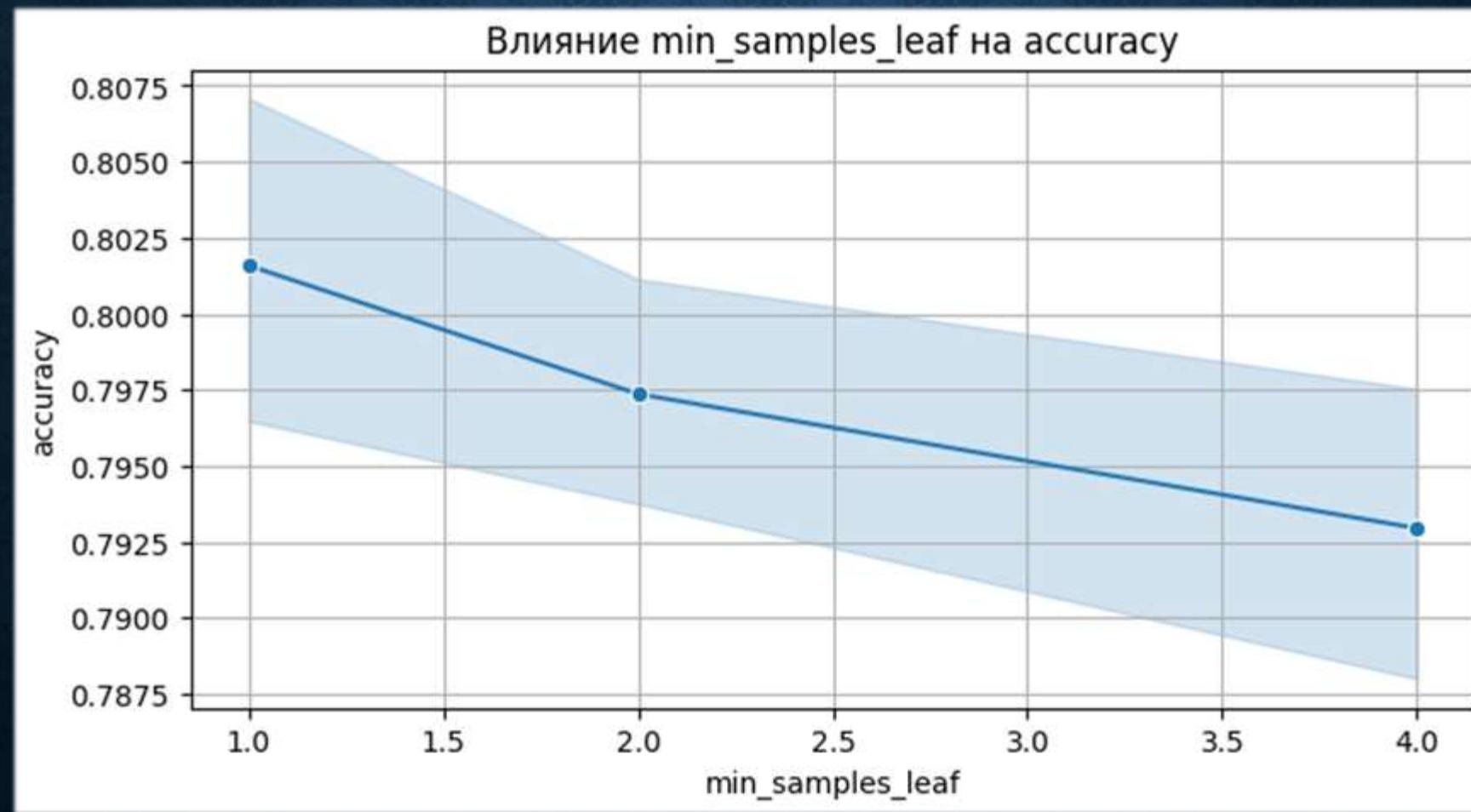
ЗАВИСИМОСТЬ МЕТРИК ОТ НАСТРОЕК МОДЕЛИ



ЗАВИСИМОСТЬ МЕТРИК ОТ НАСТРОЕК МОДЕЛИ



ЗАВИСИМОСТЬ МЕТРИК ОТ НАСТРОЕК МОДЕЛИ



Спасибо за внимание!

