# Продвинутые методы машинного обучения

Лекция 2: Стекинг, вотинг. Градиентный бустинг.

Полина Полунина

#### Ансамбли моделей

- Ансамбли комбинируют решения нескольких моделей с целью улучшения качества обобщающих и предсказательных свойств
- Ансамбли можно собирать несколькими способами
  - Вотинг
  - **У**среднение
  - Стекинг
  - Блендинг
  - Бэггинг
  - Бустинг

## **Max Voting**

▶ Вотинг (голосование) - это метод, обычно используемый для задач классификации

▶ Предсказания каждой модели рассматриваются как «голос»

➤ То предсказание, за которое «проголосовало» большинство моделей используется в качестве финального решения

## Averaging

 Усреднение - это метод, подходящий как для задач регрессии, так и для классификации

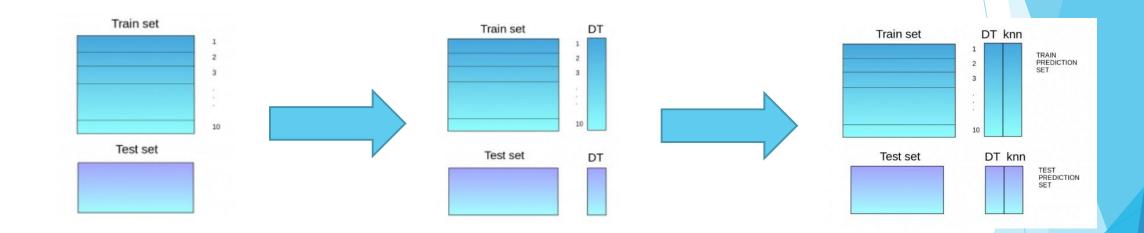
> Финальное решение - это среднее всех решений

▶ Можно усреднять с некими весами

#### Stacking

- Обучаем несколько разных моделей разными методами
- > Делаем предикт на трейне
- Используем этот предикт как признак в изначальном датасете
- Обучаемся

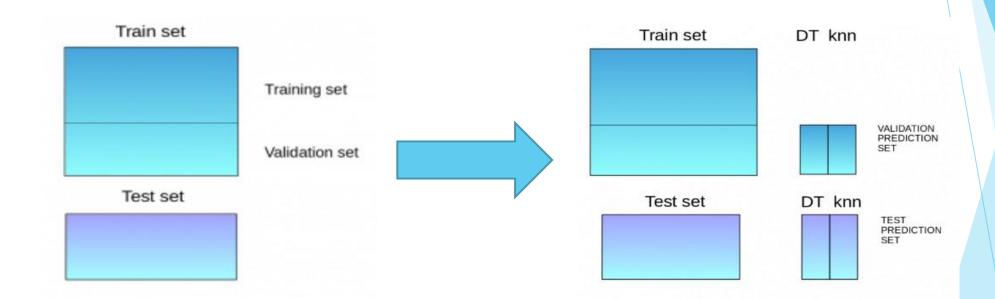
## Stacking



## Blending

- > Делим тренировочный датасет на две части
- Обучаемся разными моделями на первой части, предсказания делаем на второй
- Используем этот предикт как признак в изначальном датасете
- > Обучаемся на второй части тренировочного датасета
  - + новые признаки

## Blending



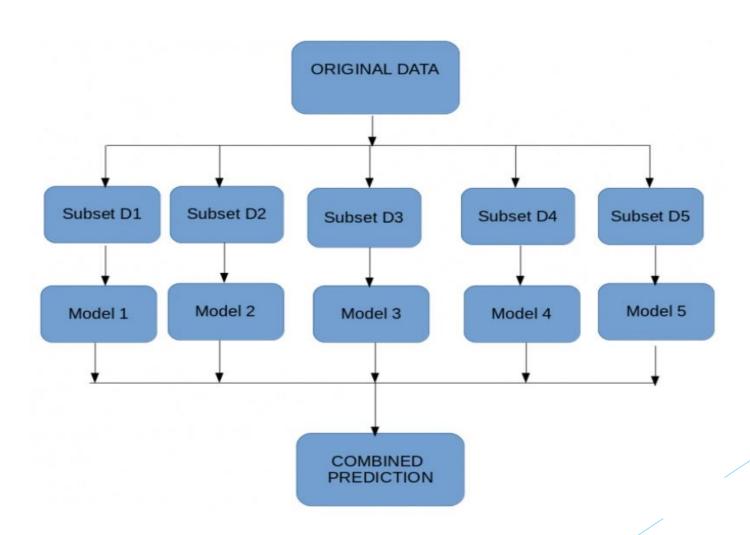
## **Bagging**

 Семплируем подвыборки из основного датасета с возвращением (например, бутстрепом)

 Обучаемся разными моделями на всех подвыборках параллельно

 Финальные предсказания формируются как комбинация всех моделей

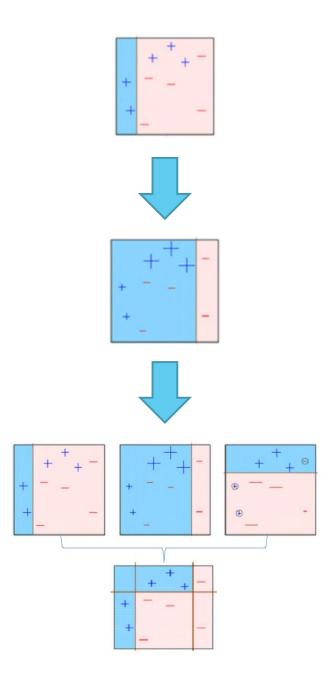
## **Bagging**



#### Boosting

- **Б**устинг это итеративный алгоритм
- Каждая последующая модель пытается исправить ошибки предыдущей модели
- > Строится модель на подвыборке данных
- Делаем предсказания для всего датасета
- Считаем ошибки
- Наблюдениям с большей ошибкой присваивается больший вес
- Строим новую модель
- **...**
- Финальная модель это взвешенное среднее всех предыдущих моделей

# Boosting



## Градиентный бустинг

 Градиентный бустинг использует градиентный спуск для минимимзации ошибки предсказания

 Другими словами, на каждой итерации мы обновляем значения предсказаний таким образом, чтобы минимизировать функцию потерь

## Градиентный бустинг

