Классическое машинное обучение

Линейная регрессия

Пример: задача о квартирах

У нас есть:

- база данных по уже проданным квартирам с их характеристиками и ценами
- хотим оценить новую квартиру, о которой известны ее характеристики
- цена должна быть адекватной: не слишком низкой и не слишком высокой



1-комн. кв., 39,6 м², 4/35 этаж

Секция 1 • Сдача корпуса 2 кв. 2026

Только на Циан

WK «Nagatino i-

сдача ГК: 2 кв. 2026 года

М Технопарк • 6 минут пешком

Москва, ЮАО, р-н Даниловский, м. Технопарк, Нагатино Ай-Ленд ЖК

15 804 901 ₽

300 11/ D/s

Nagatino i-Land - масштабный жилой квартал бизнес-класса от девелопера "Группа "Эталон" и британского архитектурного бюро АНК. Nagatino i-Land - уникальный жилой остров, который предлагает своим жителям соседство с Москвой-рекой, е облагосутроенными набележиными можьми прицапами и мостами. Те кто побыт получики найлут падли слазу.



1-комн. кв., 65,1 м², 3/8 этаж

Секция 1 • Сдача корпуса 2 кв. 2024

ЖК «Дом Лаврушинский:

сдача ГК: 2 кв. 2024 года

М Третьяковская • 5 минут пешком

Москва, ЦАО, р-н Якиманка, м. Третьяковская, Лаврушинский ЖК

154 070 000 ₽

2 366 667 ₽/м²



Квартира с одной спальной комнатой, обращённая окнами в зелёный благоустроенный двор-сад. К кухне-гостиной, которую лучше расположить сразу у входа, примыкает балкон, откуда особенно приятно любоваться оригинальным придомовым ландшафтом с вечерней подсветкой.



1-комн. кв., 42,8 м², 2/45 этаж

Сдача корпуса 3 кв. 2026

Л Только на Циа

ЖК «River Park Towers Кутузовский

▲ Фили • 5 минут пешком

Москва, ЗАО, р-н Дорогомилово, м. Фили, Кутузовский проезд, 16А/1

21 808 632 ₽

509 547 ₽/м



В продаже квартира с 1 спальней площадью 42.80 кв. м на 2 этаже в ъкилом комплексе премиум-класса River Park Towers Кутузовский в Башне Amber Tower. River Park Towers Кутузовский строящийся жилой комплекс небоскребов премиум-класса на берегу Москвыреки, с потрасающими видами на Москва-Сити и Парк Победы. В комплексе будет создана...

Формализация задачи

X – множество объектов

Y – множество ответов

 $a: X \to Y$ – неизвестная зависимость

Дано:

 $\{x_1, x_2, ..., x_n\} \in X$ — обучающая выборка

 $\{y_1, y_2, ..., y_n\} \in Y$ – известные ответы

Найти:

 $a: X \to Y$ – алгоритм (решающую функцию), приближающую y на всем множестве X



1-комн. кв., 39,6 м², 4/35 этаж

Секция 1 • Сдача корпуса 2 кв. 2026

Только на Циан

ЖК «Nagatino i-Land

сдача ГК: 2 кв. 2026 года

Москва, ЮАО, р-н Даниловский, м. Технопарк, Нагатино Ай-Ленд ЖК

15 804 901 ₽

399 114 ₽/м²

Nagatino i-Land - масштабный жилой квартал бизнес-класса от девелопера "Группа "Эталон" и британского архитектурного бюро АНК. Nagatino i-Land - уникальный жилой остров, который предлагает своим жителям соседство с Москвой-рекой, ее благоустроенными набереженными новыми причалами и мостами. Те кто любит прогулки найлут рапом сразу...



1-комн. кв., 65,1 м², 3/8 этаж

Секция 1 • Сдача корпуса 2 кв. 2024

ЖК «Дом Лаврушинский:

сдача ГК: 2 кв. 2024 года

М Третьяковская • 5 минут пешком

Москва, ЦАО, р-н Якиманка, м. Третьяковская, Лаврушинский ЖК

154 070 000 ₽

2 366 667 ₽/м²







Квартира с одной спальной комнатой, обращённая окнами в зелёный благоустроенный двор-сад. К кужне-гостиной, которую лучше расположить сразу у входа, примыкает балкон, откуда особенно приятно любоваться оригинальным придомовым ландшафтом с вечерней подсветкой.



1-комн. кв., 42,8 м², 2/45 этаж

Сдача корпуса 3 кв. 2026

Л Только на Циан

ЖК «River Park Towers Кутузовский»

▲ Фили • 5 минут пешком

Москва, ЗАО, р-н Дорогомилово, м. Фили, Кутузовский проезд, 16А/1

21 808 632 ₽

509 547 ₽/м



В продаже квартира с 1 спальней площадью 42.80 кв. м на 2 этаже в жилом комплексе премиум-класса Říver Park Towers Кутузовский в Башне Amber Tower. Říver Park Towers Кутузовский строящийся жилой комплекс небоскребов премиум-класса на берегу Москвыреки, с потрясающими видами на Москва-Сити и Парк Победы. В комплексе будет создана...

Признаковое описание объектов

• Признаки объекта х можно записать в виде вектора

$$(f_1(x), f_2(x), ..., f_n(x))$$

• Матрица объекты-признаки:

$$\begin{pmatrix} f_1(x_1) & \cdots & f_n(x_1) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ f_1(x_m) & \cdots & f_n(x_m) \end{pmatrix}$$

Стандартная постановка задач машинного обучения

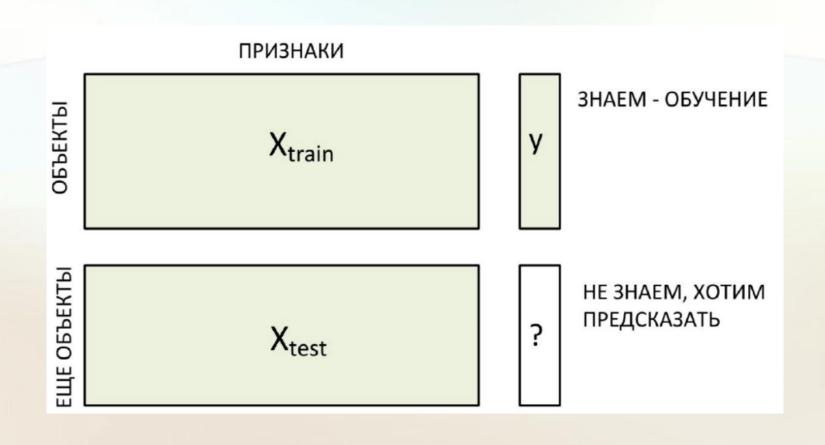


Схема получения предсказания

В задачах обучения с известными классами (обучение по прецедентам) всегда есть два этапа:

- Этап обучения (training): по выборке $X = \{(x_i, y_i)\}$ строим алгоритм a
- Этап применения (testing): алгоритм a для новых объектов выдает ответы a(x)

Определения

- Признаки, факторы (features) количественные характеристики объекта
- Обучающая выборка (training set) конечный набор объектов, для которых известны значения целевой переменной
- Объекты абстрактные сущности (но компьютеры работают только с числами)
- **Признаки** описывают объекты с помощью чисел. Для их формирования обычно нужны эксперты (в нашем случае профессиональные лингвисты)

Виды признаков

- Числовые
- Бинарные (0/1)
- Категориальные (название города, марка машины)
- Признаки со сложной внутренней структурой (изображение, текст)

Линейная регрессия

Основные понятия машинного обучения. Обучающая и валидационная выборка. Целевая переменная. Метрики, оценка качества. Функционал ошибки. Градиентный спуск.

Задача линейной регрессии

- Наши признаки:
 - площадь квартиры
 - расстояние до метро
 - этаж
 - •
- Наша целевая переменная:
 - цена квартиры
- Наша задача:
 - построить прямую так, чтобы для наших х ее у был максимально похож на правду



Линейная регрессия: веса

 Цель: подобрать такие коэффициенты уравнения прямой, чтобы по нашим признакам можно было угадать примерный ответ (целевую переменную):

$$w_1 x_1 + w_2 x_2 + ... + w_0 = y$$

- x_1, x_2, \dots это наши признаки (площадь квартиры, время до метро...)
- *у* это целевая переменная (цена квартиры)
- w_1, w_2, \dots это веса, или коэффициенты
- $\cdot w_0$ это свободный коэффициент (шум)

Как будем учить?

- 1. Возьмем случайные веса
- 2. Посчитаем предсказанные игреки для всех известных объектов
- 3. Сравним с правильными ответами
- 4. Поправим веса, чтобы наши игреки стремились к правильным ответам
- 5. Вернемся к пункту 2
- 6. ???
- 7. PROFIT!

Как сравнивать игреки?

• Очевидно, нужно узнать, на сколько в среднем ошибается алгоритм, то есть:

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (y_{pred} - y_{true})$$

• Что в такой формуле не нравится?

Метрики оценки качества

• MSE:
$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (y_{pred} - y_{true})^2$$
 и RMSE: $\sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (y_{pred} - y_{true})^2}$

- MAE: $\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n} |y_{pred} y_{true}|$
- Коэффициент детерминации: $R^2(a,X)=1-rac{\sum_{i=1}^l(a(x_i)-y_i)^2}{\sum_{i=1}^l(y_i-\hat{y})^2}$
- MSLE
- MAPE
- SMAPE

•

Как подобрать веса?

- Возьмем, например, MSE: очевидно, что мы хотим, чтобы он был поменьше (чем меньше MSE, тем меньше ошибка модели)
- Следовательно, нам нужно минимизировать функцию ошибки
- То есть, уравнение, которое нам нужно решить (в матричной форме):

$$\frac{1}{n} \left| |X_w - y| \right|^2 \to \min_w$$

• Это называется метод наименьших квадратов

Аналитическое решение МНК

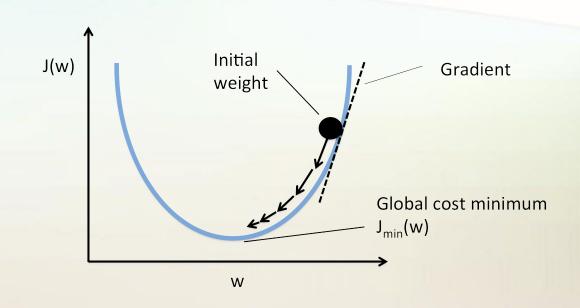
$$w = (X^T X)^{-1} X^T y$$

Недостатки:

- Обращение матрицы сложная операция ($O(n^3)$ от числа признаков)
- Матрица $X^T X$ может быть вырожденной или плохо обусловленной
- Если функционал ошибки будет другим, можем вообще не решить задачу

Градиентный спуск

- Градиент вектор, в направлении которого функция растет
- Антиградиент вектор, противоположный градиенту
- Если будем двигаться в направлении антиградиента, найдем минимум



Градиентный спуск: математика

- Производная(=градиент) характеризует скорость изменения функции в данной точке
- Геометрический смысл: производная касательная к функции
- Бывают частные производные: они считаются для одной из нескольких переменных
- $\frac{\partial y}{\partial x}$ означает частная производная функции у по переменной x
- Считается по формулам, которые есть в таблицах
- Для сложных функций используется цепное правило

Градиентный спуск

- Пусть у нас только один вес w (для простоты)
- Инициализируем вес случайным числом: $w^{(0)}$
- При добавлении к весу антиградиента $-\frac{\partial Q}{\partial w}$ функция Q(w) убывает.
- Вычисляем конкретные значения производной для каждого объекта в выборке
- Считаем среднее арифметическое из них
- Вычитаем из веса $w^{(0)}$
- Повторяем с начала

Градиентный спуск

- Если у нас несколько весов, то делаем это для каждого из них.
- Общая формула изменения веса:

$$w^{(k)} = w^{(k-1)} - \nabla Q(w^{(k-1)})$$

 Обычно еще добавляют коэффициент, чтобы сразу весь градиент не вычитался:

$$w^{(k)} = w^{(k-1)} - \eta \nabla Q(w^{(k-1)})$$

• Этот параметр называется learning rate. Мы еще много будем про него говорить на курсе по нейронкам

Градиентный спуск: пример

• Хотим предсказывать вес кошки в зависимости от того, сколько мышек в день она ест. У нас есть такие обучающие данные:

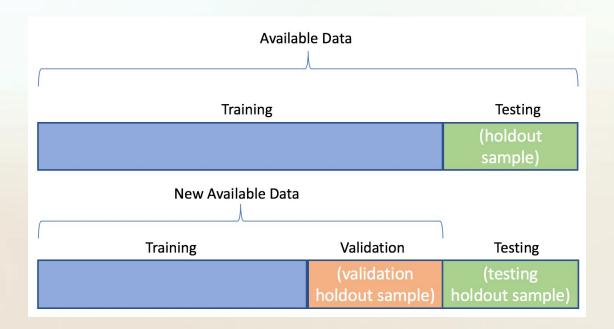
х (мышки)	у (вес)
3	5
4	7

Как проверить качество?

- Допустим, мы обучили наш алгоритм. Как удостовериться, что он хорошо работает?
- Очевидно, считаем все те же метрики
- Метрика качества может быть такая же, как функция ошибки, а может быть другой
- Но нельзя ее считать на той выборке, на которой мы учились:
 это будет нечестно

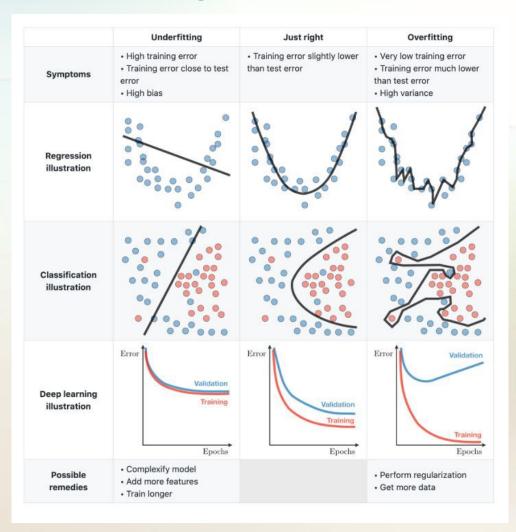
Как проверить качество?

• Следовательно, перед обучением нужно отложить какое-то количество данных, чтобы модель их не видела



Переобучение и недообучение

- В алгоритмах классического МО очень важна работа с признаками
- Если признаки линейно зависимы между собой, то высок риск переобучения
- Работа с фичами это искусство



Наконец - практическая часть!

устанавливаем scikit learn, если еще не!

pip install scikit-learn (conda install -c anaconda scikit-learn)