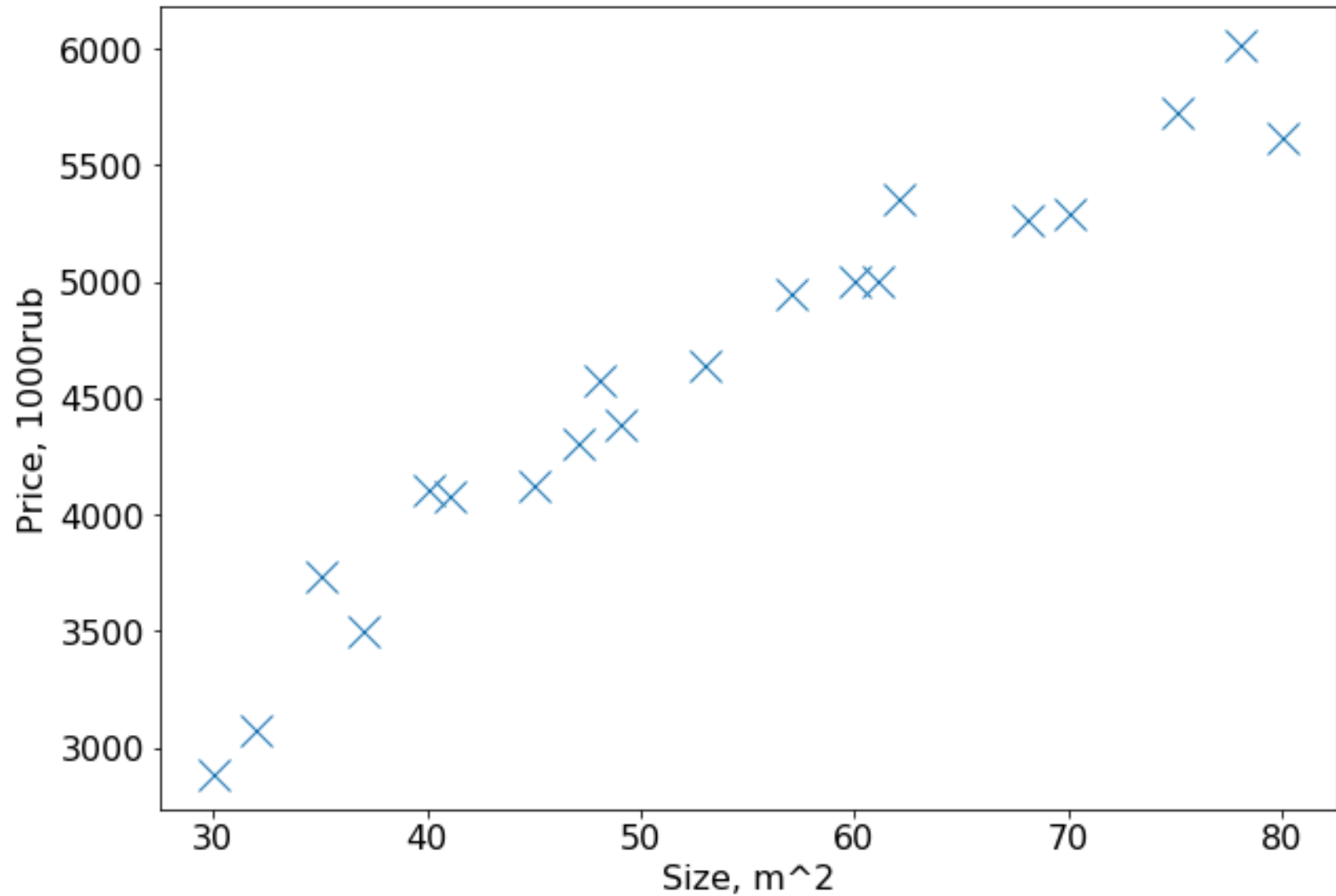

Машинное обучение, 1.2

Линейная регрессия

Задача



Данные

X — площадь квартиры

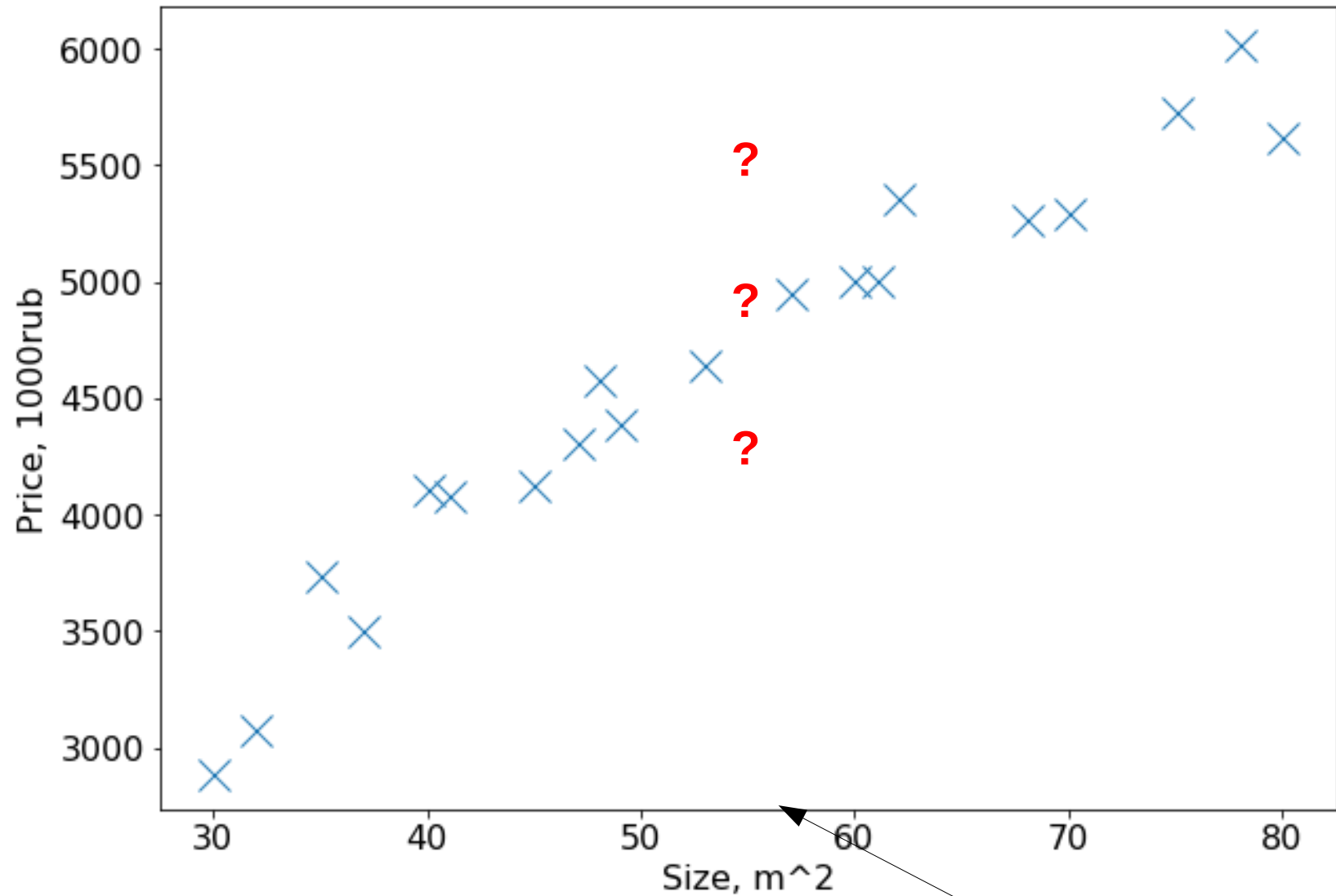
Y — цена

Задача:

Предсказывать цену там
где она не указана



Задача



Данные

X — площадь квартиры

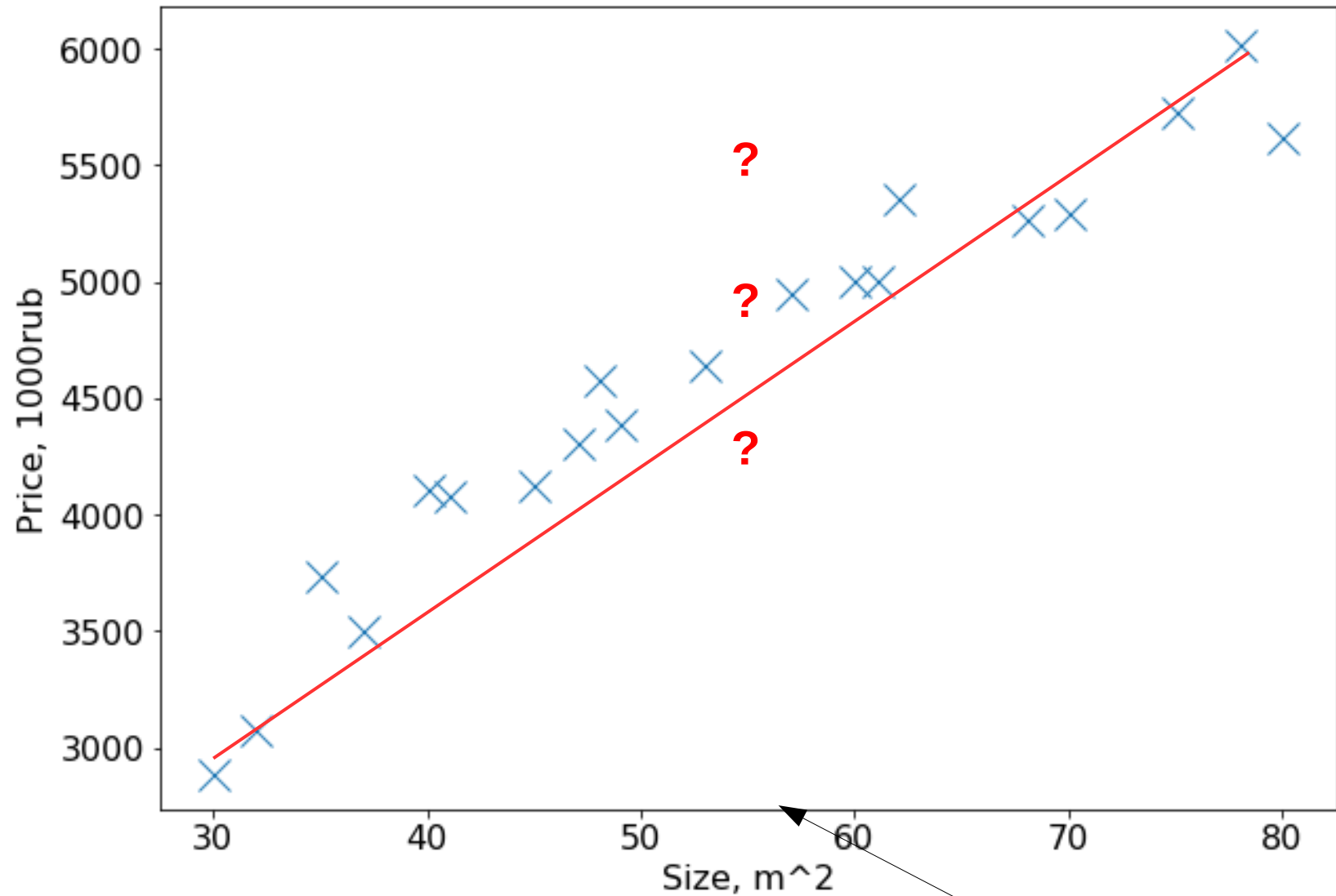
Y — цена

Задача:

Предсказывать цену там
где она не указана



Задача



Данные

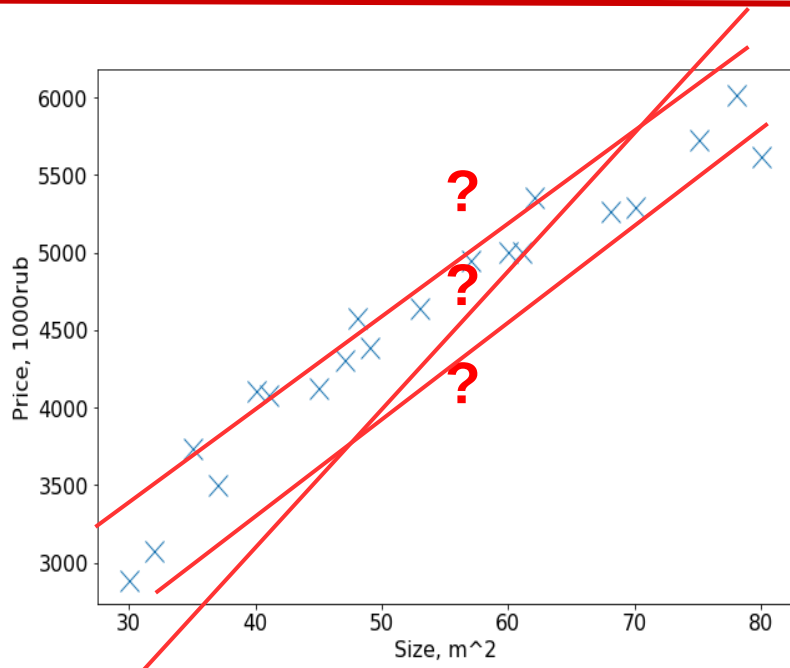
X — площадь квартиры

Y — цена

Задача:

Предсказывать цену там
где она не указана

Задача



Гипотеза:

$$H(x|a, b) = ax + b$$

Фиксированный набор данных (x^i, y^i)

Оценка гипотезы:

$$I(a, b) = \frac{1}{2N} \sum_i (H(x^{(i)}|a, b) - y^{(i)})^2$$

Хорошие a и b :

$$\min_{a, b} I(a, b) = \frac{1}{2N} \sum_i (ax^{(i)} + b - y^{(i)})^2$$

Несколько переменных

Площадь	L от центра города	Кол-во комнат	Как давно был ремонт	Наличие паркинга	Цена
---------	--------------------	---------------	----------------------	------------------	------

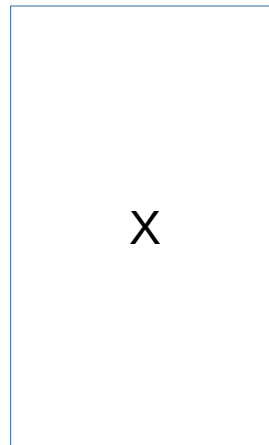
$$H(x|a_1 \dots a_n, b) = a_1 x_1 + a_2 x_2 + \dots + a_5 x_5 + b \quad \theta = (a_1, a_2, \dots, a_5, b)$$

Площадь	L от центра города	Кол-во комнат	Как давно был ремонт	Наличие паркинга	1	Цена
---------	--------------------	---------------	----------------------	------------------	---	------

$$H(x|\theta) = a_1 x_1 + a_2 x_2 + \dots + a_5 x_5 + a_6 \cdot 1 \quad \theta = (a_1, a_2, \dots, a_5, a_6)$$

$$H(x^{(i)}|\theta) = (x^{(i)}, \theta)$$

или



=



$$X \theta = Y$$

Несколько переменных

Оценка гипотезы:

$$I(\theta) = \frac{1}{2N} \sum_i (H(x^{(i)}|\theta) - y^{(i)})^2$$

Хорошие а

$$\min_{\theta} I(\theta) = \frac{1}{2N} \sum_i (\theta x^{(i)} - y^{(i)})^2$$

Как решать такую задачу?

$$\min_{\theta} I(\theta) = \frac{1}{2N} \sum_i (\theta x^{(i)} - y^{(i)})^2$$

$$\theta = (a_0, \dots, a_n)$$

Градиентный спуск

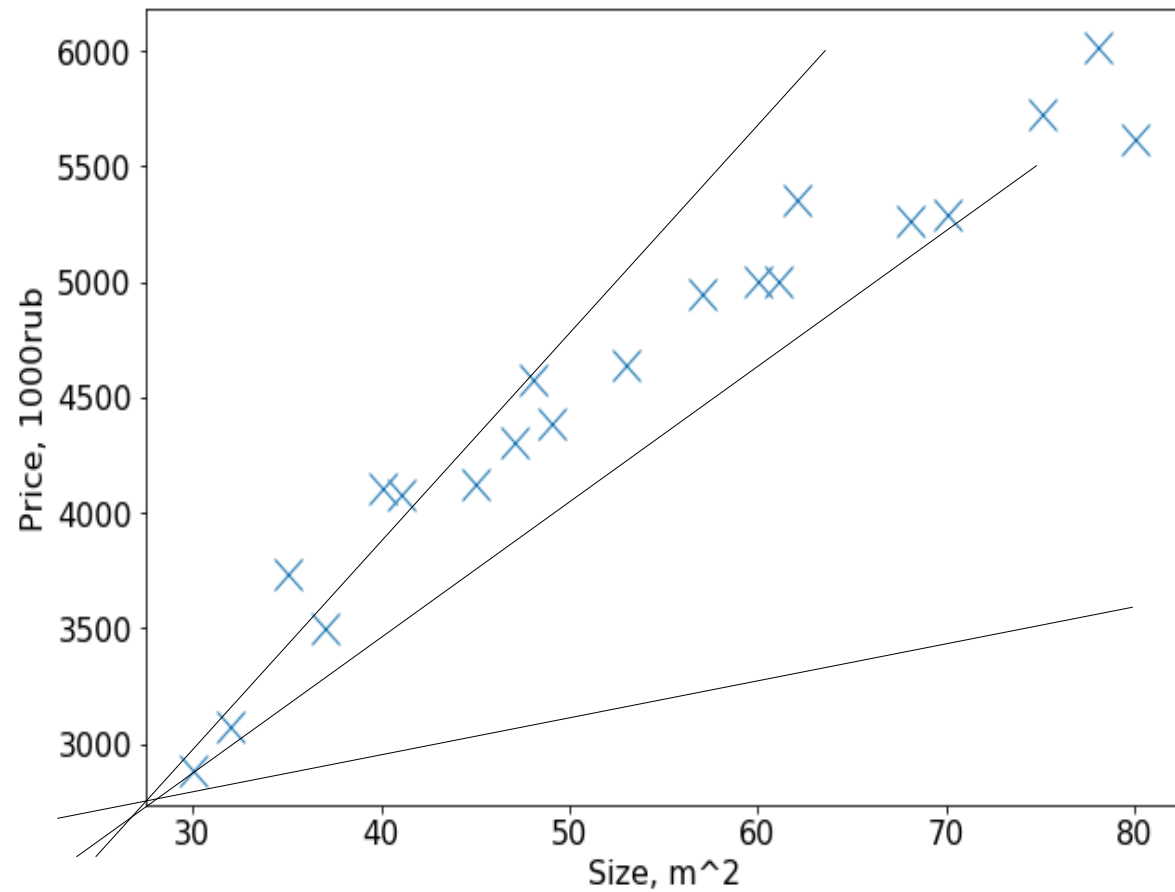
Упрощенный
одномерный случай

$$H(x|a) = ax$$

$$\alpha = (a)$$

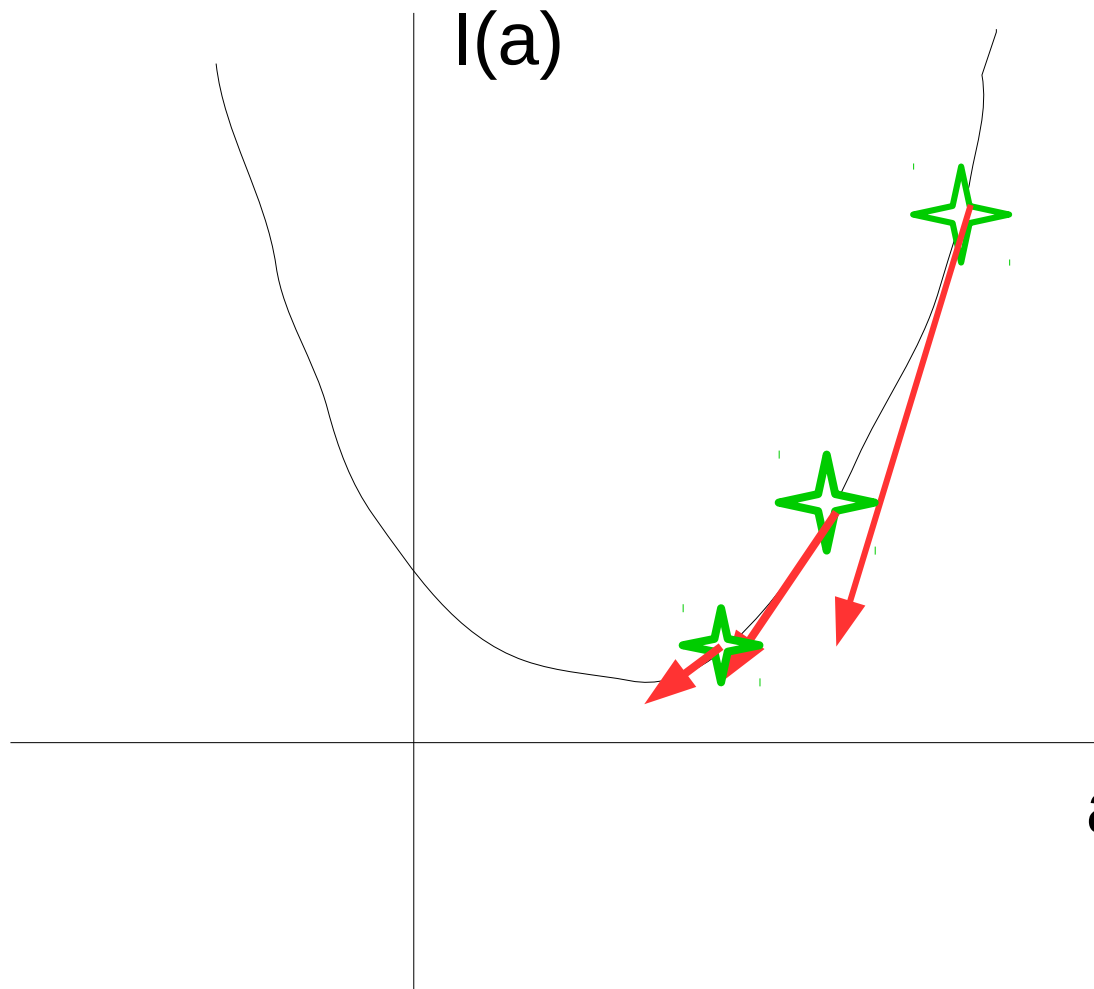
$$\min_a I(a) = \frac{1}{2N} \sum_i (ax^{(i)} - y^{(i)})^2$$

Парабола $I(a)$



Градиентный спуск

$$\min_a I(a) = \frac{1}{2N} \sum_i (ax^{(i)} - y^{(i)})^2 \longrightarrow a = \frac{\sum x^i y^i}{\sum (x^i)^2}$$



Повторяй пока что-то происходит

1. Берем случайное значение a
2. Считаем производную $I(a)$ по a в точке a
3. Смещаем a в сторону в которую указывает производная

Градиентный спуск

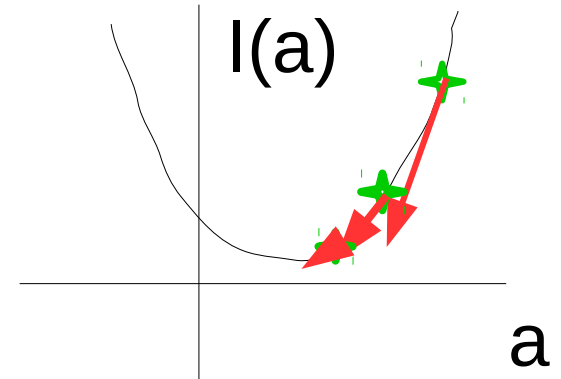
$$\min_a I(a) = \frac{1}{2N} \sum_i (ax^{(i)} - y^{(i)})^2$$

- 1) Начиная с произвольного значения a : $a = 239$
- 2) Считаем производную

$$I'(a)_a = \frac{1}{N} \sum_i (ax^{(i)} - y^{(i)}) x^i$$

- 3) Сдвигаем a в нужную сторону

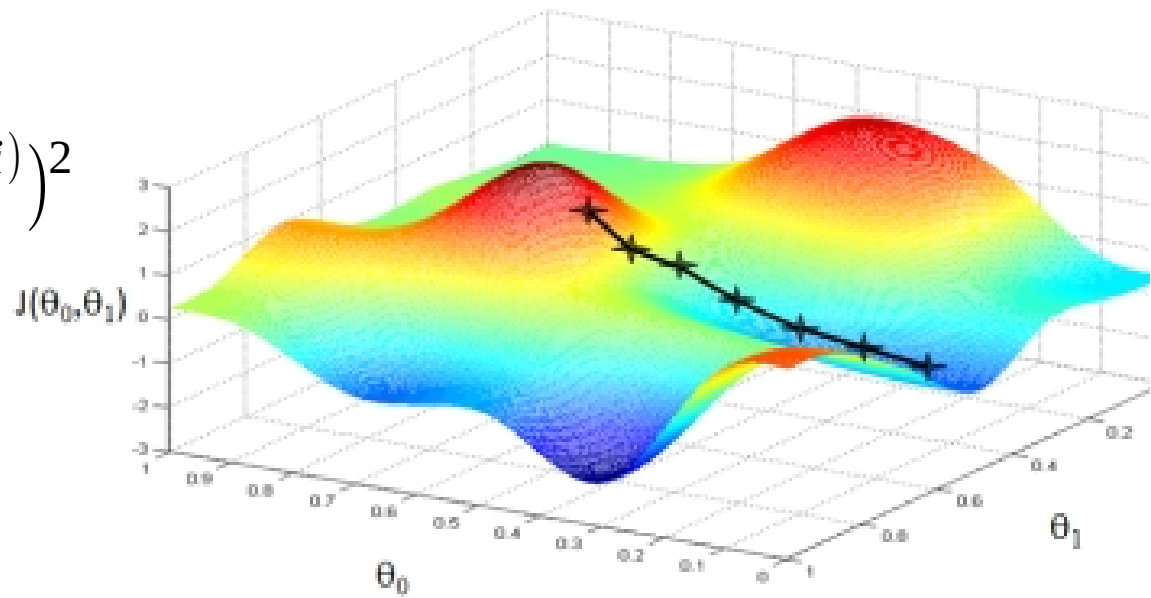
$$a_{t+1} = a_t - \alpha \frac{1}{N} \sum_i (a_t x^{(i)} - y^{(i)}) x^i \text{ где } \alpha \text{ малая величина}$$



Градиентный спуск

$$\min_{\theta} I(\theta) = \frac{1}{2N} \sum_i (\theta x^{(i)} - y^{(i)})^2$$

$$\theta = (a_0, \dots, a_n)$$



- 1) Начиаем с произвольного значения : $\theta = (0.1, 0.25, \dots, 0.04)$
- 2) Считаем производные по всем a

$$I'(\theta)_{a_i} = \left[\frac{1}{2N} \sum_j (\theta x^{(j)} - y^{(j)})^2 \right]'_{a_i} = \left[\frac{1}{2N} \sum_j (\sum_i (a_i x_i^{(j)}) - y^{(j)})^2 \right]'_{a_i}$$

$$\left[\frac{1}{2N} \sum_j (\sum_i (a_i x_i^{(j)}) - y^{(j)})^2 \right]'_{a_i} = \frac{1}{N} \sum_j (\sum_i (a_i x_i^{(j)}) - y^{(j)}) x_i^j = \frac{1}{N} \sum_j (\theta x^j - y^{(j)}) x_i^j$$

- 3) Сдвигаем a в нужную сторону

$$a_i = a_i - \alpha \frac{1}{N} \sum_j (\theta x^{(j)} - y^{(j)}) x_i^j \quad \text{где } \alpha \text{ малая величина}$$

Градиентный спуск, Алгоритм

1) Начиная с произвольного значения : $\theta = (0.1, 0.25, \dots, 0.04)$

2) Пока $\sum_i (a_{i_t} - a_{i_{t+1}})^2 > \epsilon$

$$a_i = a_i - \alpha \frac{1}{N} \sum_j (\theta x^{(j)} - y^{(j)}) x_i^j, \text{ где } \alpha \text{ малая величина}$$

Градиентный спуск

Устранение недостатков:

1. Пока никак не устранить
2. Вычисление

$$a_i = a_i - \alpha \frac{1}{N} \sum_j (\theta x^{(j)} - y^{(j)}) x_i^j$$

Трудное вычисление $\sum_j (\theta x^{(j)} - y^{(j)}) x_i^j$

Градиентный спуск

Не будем считать честно, попробуем оценить:

$$\sum_j (\theta x^{(j)} - y^{(j)}) x_i^j$$

Возьмем не все x^j а небольшое подмножество J

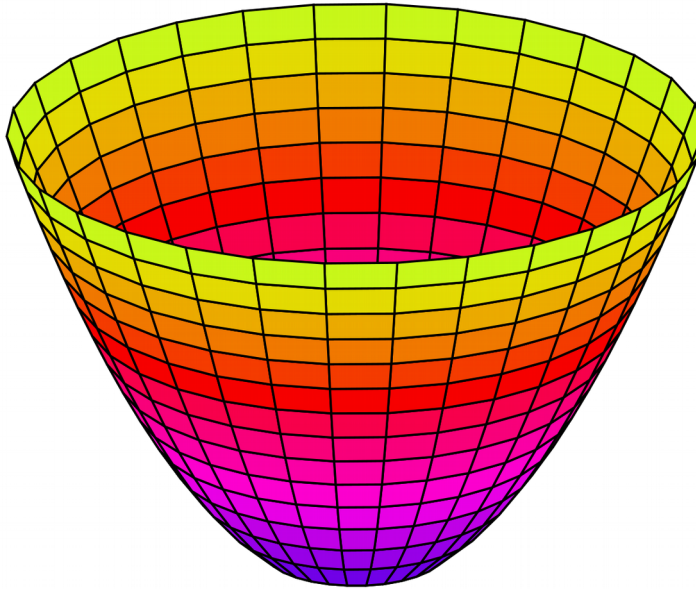
Оценим:

$$\sum_{all\ j} (\theta x^{(j)} - y^{(j)}) x_i^j \approx \sum_{j \in J} (\theta x^{(j)} - y^{(j)}) x_i^j$$

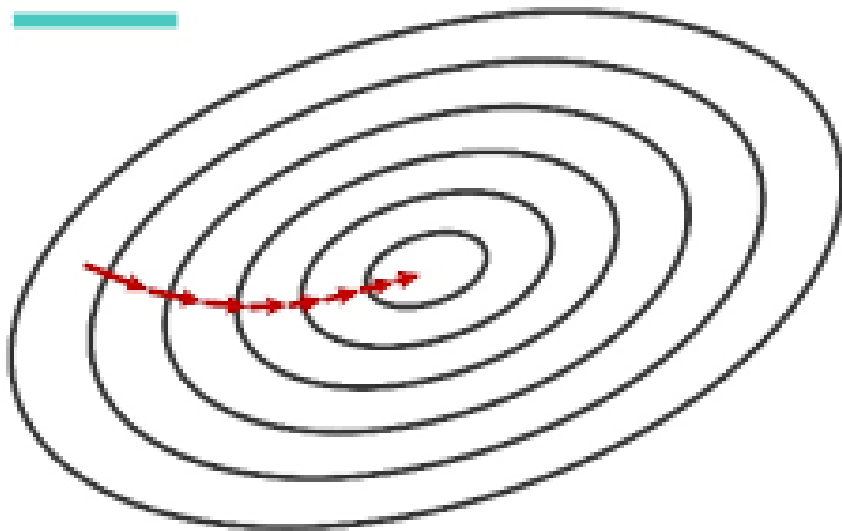
Всего примеров в данных может быть несколько миллионов, а мы можем брать подмножества J размером 10 или 100.

На каждом шаге нужно брать случайное подмножество

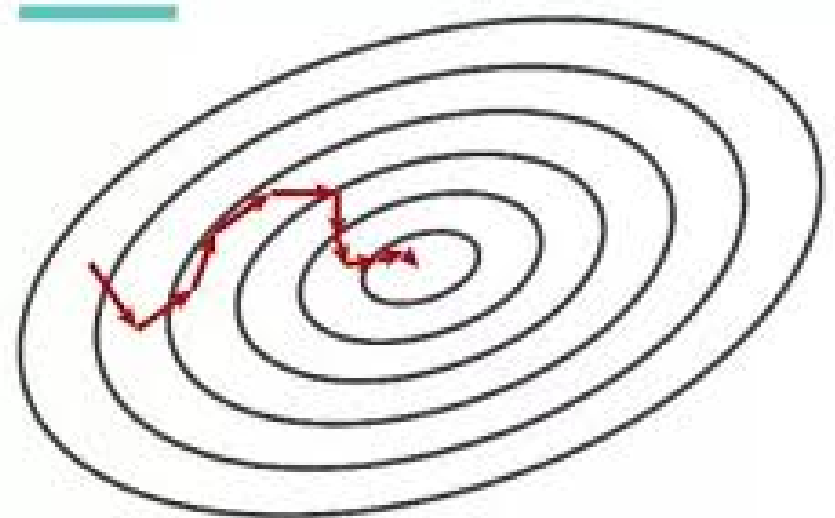
Градиентный спуск



Gradient Descent



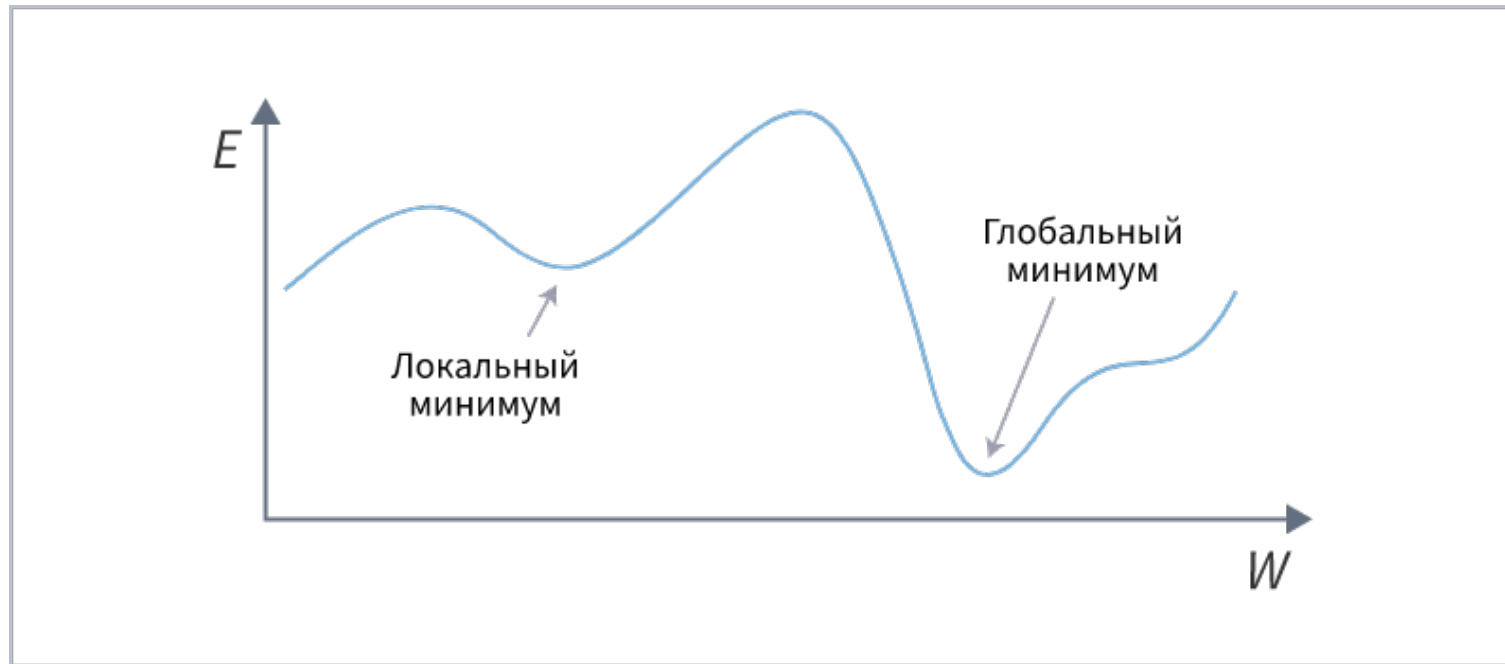
Stochastic Gradient Descent



Градиентный спуск

Недостатки:

1. Не всегда находит оптимальное решение



2. Вычисление

$$a_i = a_i - \alpha \frac{1}{N} \sum_j (\theta x^{(j)} - y^{(j)}) x_i^j$$

занимает много времени на больших данных.

МОЁ ХОББИ: ЭКСТРАПОЛИРОВАТЬ

