

Задача №1

$$y(x) = \theta x, \quad x \in \mathbb{R} \\ \theta \in \mathbb{R}$$

$$Y_i = \theta x_i + \varepsilon_i, \quad i \in \{1, \dots, n\}$$

x_i - независимые
 ε_i - шум

$$1) L = \sum_{i=1}^n (Y_i - \theta x_i)^2$$

$$L \rightarrow \min_{\theta \in \mathbb{R}}$$

Для нахождения $\hat{\theta}$ найдем $\min L$

$$\frac{dL}{d\theta} = \frac{d}{d\theta} \sum_{i=1}^n (Y_i - \theta x_i)^2 = \sum_{i=1}^n -2x_i (Y_i - \theta x_i) = -2 \left(\sum_{i=1}^n x_i Y_i - \theta \sum_{i=1}^n x_i^2 \right)$$

$$\frac{dL}{d\theta} = 0 \Rightarrow \sum_{i=1}^n x_i Y_i - \theta \sum_{i=1}^n x_i^2 = 0$$

$$\hat{\theta} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i Y_i}{\sum_{i=1}^n x_i^2}$$

2) GD и SGD

• GD на каждой итерации i θ изменяется по формуле:

$$\theta_i = \theta_{i-1} - \underset{\substack{\uparrow \\ \text{learning rate}}}{L} \cdot \nabla L(\theta_{i-1})$$

$$L(\theta) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (Y_i - \theta x_i)^2 - \text{среднеквадратичная ошибка}$$

$$\nabla L(\theta) = -\frac{2}{n} \sum_{i=1}^n x_i (Y_i - \theta x_i) - \text{градиент}$$

Формула итераций:

$$\theta_i = \theta_{i-1} + L \cdot \frac{2}{n} \sum_{k=1}^n x_k (Y_k - \theta_{i-1} x_k), \quad \text{где } n - \text{размер всей выборки}$$

o SGD

Для SGD формула такая:

$$\theta_i = \theta_{i-1} + \lambda \cdot \frac{2}{B} \sum_{k=1}^B x_k (y_k - \theta_{i-1}^T x_k), \text{ где } B - \text{размер}$$

Батч - выборка случайных объектов из общего набора.

При этом данные можно разделить по обучению, разбив всю выборку на $\frac{n}{B}$ батчей размером B .

Задача 3

$$X \in \mathbb{R}^{n \times d}, \quad Y \in \mathbb{R}^n$$

$$\theta \in \mathbb{R}^d$$

$$\|Y - X\theta\|^2 + \lambda \|\theta\|^2 \rightarrow \min_{\theta}$$

4) θ - ?

$$L(\theta) = \|Y - X\theta\|^2 + \lambda \|\theta\|^2$$

$$\nabla L = -2X^T(Y - X\theta) + 2\lambda\theta$$

$$\nabla L = 0 \Rightarrow \theta = (X^T X + \lambda I)^{-1} X^T Y$$

В МКК $\theta = (X^T X)^{-1} X^T Y$ \uparrow единичная матрица

Разница только в слагаемом λI , которое решает проблему обратимости матрицы $X^T X$

2) GD

$$\nabla L(\theta) = -2X^T(Y - X\theta) + 2\lambda\theta$$

$$\theta_i = \theta_{i-1} - \lambda \nabla L(\theta_{i-1})$$

SGD

$$\nabla L_i(\theta) = -2 x_i^T (y_i - x_i \theta) + 2 \lambda \theta$$

$$\theta_k = \theta_{k-1} - \alpha \nabla L_i(\theta_{k-1})$$

Боттс определяется как независимый набор случайных объектов из общего набора, где случайные величины равномерно распределены

3) Стандартизация важна, так как регуляризационная пенальти штрафует модель за большие коэффициенты. Если признаки имеют разные масштабы, то это может привести к тому, что некоторые коэффициенты будут штрафовать сильнее остальных, соответственно, их вес будет искажен.