

Теоретическая часть

1. Посчитайте производную сигмоиды $\sigma(z)$ и выразите его через саму сигмоиду, считая, что z — скаляр.

$$\begin{aligned}\sigma(z) &= \frac{1}{1 + e^{-z}} \\ \sigma(z)' &= ((1 + e^{-z})^{-1})' = -(1 + e^{-z})^{-2}(-e^{-z}) = \frac{1}{1 + e^{-z}} \frac{e^{-z}}{1 + e^{-z}} \\ &= \frac{1}{1 + e^{-z}} \frac{1 + e^z - 1}{1 + e^{-z}} = \frac{1}{1 + e^{-z}} \left(1 - \frac{1}{1 + e^{-z}}\right) = \sigma(z)(1 - \sigma(z))\end{aligned}$$

2. Покажите, что для сигмоиды $\sigma(z)$ справедливо следующее выражение:

$$\begin{aligned}\sigma(-z) &= 1 - \sigma(z) \\ \sigma(-z) &= \frac{1}{1 + e^z} = \frac{1}{1 + e^z} \frac{e^{-z}}{e^{-z}} = \frac{e^{-z}}{1 + e^{-z}} = (1 - \sigma(z))\end{aligned}$$

3. Посчитайте градиент оценочной функции $\nabla_w L(w, x_{\{1\}}, \dots, x_{\{N\}})$ для бинарной (двухклассовой) логистической регрессии. В качестве оценочной функции использовать кроссэнтропию с L2 регуляризацией:

$$L(w, x_{\{1\}}, \dots, x_{\{N\}}) = -\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (y_i \log h_w(x_i) + (1 - y_i) \log(1 - h_w(x_i))) + \alpha \sum_{j=1}^M (w_j)^2$$

$$h_w(x_i) = \frac{1}{1 + e^{-w^T x_i}}$$

$$\begin{aligned}h'_w(x_i) &= h_w(x_i)(1 - h_w(x_i))x_i; \log' h_w(x_i) = (1 - h_w(x_i))x_i; \log'(1 - h_w(x_i)) \\ &= -h_w(x_i)x_i\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}L' &= -\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (y_i x_i (1 - h_w(x_i)) + (1 - y_i)(-h_w(x_i)x_i)) + 2\alpha \sum_{j=1}^M w_j \\ &= -\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (x_i(y_i - y_i h_w(x_i) + y_i h_w(x_i) - h_w(x_i))) + 2\alpha \sum_{j=1}^M w_j \\ &= \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (x_i(h_w(x_i) - y_i)) + 2\alpha \sum_{j=1}^M w_j\end{aligned}$$

4. Запишите формулу для обновления вектора параметров w

$$w = w - \alpha \frac{\delta L(w)}{\delta w}$$

5. Докажите, что оценочная функция кросс-энтропия для бинарной логистической регрессии является выпуклой функцией.

Для этого докажем, что $-\log \sigma(z)$ и $-\log(1 - \sigma(z))$ выпуклые (т.к. любая линейная комбинация выпуклых функций с положительными коэффициентами выпуклая).

Вычислим вторые производные.

$$-\log'' \sigma(z) = -(1 - \log \sigma(z))' = (-\sigma(-z))' = \frac{1}{1 + e^z} \frac{1 + e^z - 1}{1 + e^z} = \frac{e^z}{(1 + e^z)^2} > 0$$

Аналогично

$$-\log''(1 - \sigma(z)) = \frac{e^z}{(1 + e^z)^2} > 0$$

Т.к. функция выпуклая тогда и только тогда, когда ее вторая производная всегда положительная, то $-\log \sigma(z)$ и $-\log(1 - \sigma(z))$ выпуклые, как и функция потерь.