

Vectorization in feature scaling

Saturday, December 17, 2022 2:43 PM

$$x_j^{(i)'} = \frac{x_j^{(i)} - \mu_j}{b_j}$$

$$\mu_j = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_j^{(i)} \quad b_j = SD(x_j^{(1)} \dots x_j^{(n)})$$

$$X = \begin{pmatrix} x_1^{(1)} & x_2^{(1)} & \dots & x_m^{(1)} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_1^{(n)} & x_2^{(n)} & \dots & x_m^{(n)} \end{pmatrix}$$

$\downarrow \quad \downarrow \quad \dots \quad \downarrow$
 $\mu_1 \quad \mu_2 \quad \dots \quad \mu_m$
 $b_1 \quad b_2 \quad \dots \quad b_m$

$\mu = np.mean(X, axis=0)$ 可以这样

逐列求 mean

$b = np.std(X, axis=0)$ 逐列求 stand deviation

为了求 $\frac{x_j^{(i)} - \mu_j}{b_j}$, 这里看 broadcasting

$$X: (n, m) \quad \mu: (m,) \quad b: (m,)$$

以 $X - \mu$ 为例:

$$X: (n, m) \quad \mu: (m,) \rightarrow X: (n, m) \quad \mu: (1, m) \rightarrow X: (n, m) \quad \mu: (n, m) \rightarrow X - \mu = \begin{pmatrix} x_0^{(1)} - \mu_0 & x_1^{(1)} - \mu_1 \\ \vdots & \vdots \\ x_0^{(n)} - \mu_0 & x_1^{(n)} - \mu_1 \end{pmatrix}$$

Broadcast rule: 在 dim 大的 array 的 shape

(左边) 补上 "1", 然后将这些 "1" 变成 dim 大的 array 中相应维度的值 (如学习以 0 为 1)

$$\begin{pmatrix} \mu_0 & \mu_1 \\ \mu_0 & \mu_1 \\ \vdots & \vdots \\ \mu_0 & \mu_1 \end{pmatrix}$$

这是我们要的, 因为
我们让第一列减去 μ_0 ,
第二列减去 μ_1

Similarly, $\frac{X - \mu}{b}$ 将会令第一列除以 b_0 , 第二列除以 b_1