

## 最小二乗法（定数）

### 1. 最小二乗法による定数への回帰

$n$  個のデータ点  $\{y_i\}$  が得られたとき、以下の二乗誤差  $I(b)$  を最小化するように定数  $b$  を定める。

$$I(b) = \sum_i \{y_i - b\}^2. \quad (1-1)$$

ここで、ある  $n$  個のデータ  $\{(x_i, y_i)\}$  について以下の式を定義する。

$$E[x] = \frac{1}{n} \sum_i x_i, \quad (1-2)$$

$$\text{Cov}[x, y] = E[(x - E[x])(y - E[y])]. \quad (1-3)$$

$E[x]$  は  $\{x_i\}$  の平均値、 $\text{Cov}[x, x]$  は  $\{x_i\}$  の分散、 $\text{Cov}[x, y]$  は  $\{(x_i, y_i)\}$  の共分散である。

Eq. (1-1) を展開し、Eq. (1-2) を用いると、

$$\begin{aligned} I(b) &= \sum_i \{y_i - b\}^2 = \sum_i (y_i^2 - 2by_i + b^2) = \sum_i y_i^2 - 2b \sum_i y_i + b^2 \sum_i 1 \\ &= nb^2 - 2nbE[y] + \sum_i y_i^2, \end{aligned}$$

となる。これは  $b$  に関する二次方程式なので、平方完成すると以下ようになる。

$$\begin{aligned} I(b) &= nb^2 - 2nbE[y] + \sum_i y_i^2 = n \left( b^2 - 2bE[y] + \frac{1}{n} \sum_i y_i^2 \right) \\ &= n \left( (b - E[y])^2 - (E[y])^2 + \frac{1}{n} \sum_i y_i^2 \right). \end{aligned}$$

この二次関数は下に凸の二次関数なので、 $I(b)$  を最小化する  $b$  は  $\{y_i\}$  の平均値となる。

$$b = E[y]. \quad (1-4)$$

この時、

$$\begin{aligned} \min(I(b)) &= I(E[y]) = \sum_i \{y_i - E[y]\}^2 = n \frac{1}{n} \sum_i \{y_i - E[y]\}^2, \\ &= nE[\{y_i - E[y]\}^2] = n\text{Cov}[y, y] \end{aligned}$$

つまり、

$$\min(I(b)) = n\text{Cov}[y, y], \quad (1-5)$$

となる。

以上のように、最小二乗法を用いて  $\{y_i\}$  を定数  $b$  に回帰すると、 $b$  は  $\{y_i\}$  の平均値と

なり、二乗誤差  $I(b)$  は  $\{y_i\}$  の分散となる。