

「分散」パラメータとその推定値

【命題】 分散推定値の期待値は分散パラメータに等しい：

$$E[S^2] = \sigma^2$$

ただし、

$$\mu = E[X]$$

$$\sigma^2 = E[(X - \mu)^2]$$

$$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

「分散」パラメータとその推定値

期待値演算子の基本的性質

$$X \sim f(x), X_1, X_2, \dots, X_n \sim f(x)$$

$$\mu = E[X], \sigma^2 = \text{var}[X] = E[(X - \mu)^2] \quad \text{とするととき:}$$

$$1) E[aX + b] = a\mu + b, \text{var}[aX + b] = a^2\sigma^2$$

$$2) E\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] = n\mu, \text{var}\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] = n\sigma^2$$

$$3) E[\bar{X}] = \mu, \text{var}[\bar{X}] = \frac{\sigma^2}{n}$$

「分散」パラメータとその推定値

母平均 μ に関する標本の偏差を標本平均によって分割：

$$\begin{aligned}\sum_1^n (X_i - \mu)^2 &= \sum_{i=1}^n \{(X_i - \bar{X}) + (\bar{X} - \mu)\}^2 \\ &= \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 + \sum_{i=1}^n (\bar{X} - \mu)^2 + 2(\bar{X} - \mu) \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}) \\ &= \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 + \sum_{i=1}^n (\bar{X} - \mu)^2\end{aligned}$$

0

「分散」パラメータとその推定値

標本平均に関する標本偏差の期待値を計算する：

$$\begin{aligned} E\left[\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2\right] &= E\left[\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2\right] - E\left[\sum_{i=1}^n (\bar{X} - \mu)^2\right] \\ &= \sum_{i=1}^n E[(X_i - \mu)^2] - nE[(\bar{X} - \mu)^2] \\ &= n\sigma^2 - n \times \frac{\sigma^2}{n} = (n-1)\sigma^2 \end{aligned}$$

「分散」パラメータとその推定値

以上の結果から，分散推定値の期待値は次のとおり：

$$\begin{aligned} E[S^2] &= E\left[\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n-1}\right] \\ &= \frac{1}{n-1} \times E\left[\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2\right] \\ &= \frac{1}{n-1} \times (n-1)\sigma^2 = \sigma^2 \end{aligned}$$

$$\therefore E[S^2] = \sigma^2$$

証明終