

■ 独立な確率変数  $X_1, X_2, \dots, X_n$  が期待値  $\mu$ , 分散  $\sigma^2$  である同一の確率分布に従うとき,

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k, \quad U^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{k=1}^n (X_k - \bar{X})^2$$

の期待値を求めよ.

(解) 期待値の線形性より

$$E[\bar{X}] = E\left[\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k\right] = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n E[X_k] = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \mu = \mu$$

である. 各  $k$  に対して,  $V[X_k] = E[X_k^2] - \{E[X_k]\}^2$  より  $E[X_k]^2 = \sigma^2 + \mu^2$  である. また, 独立性より,  $k \neq \ell$  なら  $E[X_k X_\ell] = E[X_k] E[X_\ell] = \mu^2$  が成り立つ.

$$\begin{aligned} (X_k - \bar{X})^2 &= X_k^2 - 2X_k \left(\frac{1}{n} \sum_{j=1}^n X_j\right) + \left(\frac{1}{n} \sum_{j=1}^n X_j\right)^2 \\ &= X_k^2 - \frac{2}{n} \left(X_k^2 + \sum_{j \neq k} X_k X_j\right) + \frac{1}{n^2} \sum_{j=1}^n \left(X_j^2 + \sum_{\ell \neq j} X_j X_\ell\right) \end{aligned}$$

より

$$\begin{aligned} E[(X_k - \bar{X})^2] &= E[X_k^2] - \frac{2}{n} \left(E[X_k^2] + \sum_{j \neq k} E[X_k X_j]\right) + \frac{1}{n^2} \sum_{j=1}^n \left(E[X_j^2] + \sum_{\ell \neq j} E[X_j X_\ell]\right) \\ &= (\sigma^2 + \mu^2) - \frac{2}{n} \left\{(\sigma^2 + \mu^2) + \sum_{j \neq k} \mu^2\right\} + \frac{1}{n^2} \sum_{j=1}^n \left\{(\sigma^2 + \mu^2) + \sum_{\ell \neq j} \mu^2\right\} \\ &= (\sigma^2 + \mu^2) - \frac{2}{n} (\sigma^2 + n\mu^2) + \frac{1}{n^2} n (\sigma^2 + n\mu^2) = \frac{n-1}{n} \sigma^2 \end{aligned}$$

となるので,

$$E[U^2] = \frac{1}{n-1} \sum_{k=1}^n E[(X_k - \bar{X})^2] = \frac{1}{n-1} \sum_{k=1}^n \left(\frac{n-1}{n} \sigma^2\right) = \sigma^2$$

が得られる. ■