

■ 確率変数  $X_1, X_2, \dots, X_n$  は期待値  $\mu$ , 分散  $\sigma^2$  である同一の確率分布に従い, 互いに独立であるとする. 確率変数  $\bar{X}, U^2$  を

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

により定義するとき, 次の問いに答えよ.

- (1)  $E[\bar{X}] = \mu$  であることを示せ.
- (2) 各  $k$  に対して  $\sigma^2 = E[X_k^2] - \mu^2$  が成り立つことを示せ.
- (3) 各  $k$  に対して  $(X_k - \bar{X})^2$  を展開せよ.
- (4)  $E[U^2] = \sigma^2$  であることを示せ.

(解) (1) 期待値の線形性より

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

である. (2) 分散の定義と  $E[1] = 1$  より

$$\sigma^2 = E[(X_k - \mu)^2] = E[X_k^2 - 2\mu X_k + \mu^2] = E[X_k^2] - 2\mu E[X_k] + \mu^2 E[1] = E[X_k^2] - \mu^2$$

となる. (3) 展開すると

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

となる. (4) 独立性より,  $i \neq j$  のとき  $E[X_i X_j] = E[X_i] E[X_j] = \mu^2$  が成り立つことに注意したい. (2) より

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

となるので,

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

が得られる. ■