

Notatka o średniej i wariancji

Rozpatrzmy *wartość średnią próby* jako średnią arytmetyczną

$$\bar{x} = \frac{1}{n}(x_1 + x_2 + \dots + x_n) \quad (1)$$

Będąc funkcją zmiennych losowych, wartość średnia \bar{x} jest również zmienną losową. Jej wartość oczekiwana

$$E(\bar{x}) = \frac{1}{n}\{E(x_1) + E(x_2) + \dots + E(x_n)\} = \hat{x} \quad (2)$$

Obliczmy wariancję \bar{x}

$$\begin{aligned} \sigma^2(\bar{x}) &= E\{(\bar{x} - E(\bar{x}))^2\} = E\{(\bar{x} - \hat{x})^2\} \\ &= E\left\{\left(\frac{x_1 + x_2 + \dots + x_n}{n} - \hat{x}\right)^2\right\} \\ &= E\left\{\left(\frac{x_1 + x_2 + \dots + x_n - n\hat{x}}{n}\right)^2\right\} \\ &= \frac{1}{n^2}E\left\{[(x_1 - \hat{x}) + (x_2 - \hat{x}) + \dots + (x_n - \hat{x})]^2\right\} \end{aligned} \quad (3)$$

Z faktu, że wszystkie elementy próby x_i są niezależne wynika, że wszystkie wyrazy typu

$$E[(x_i - \hat{x})(x_j - \hat{x})] \quad (4)$$

(czyli kowariancje) znikają, co daje

$$\sigma^2(\bar{x}) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n E[(x_i - \hat{x})^2] = \frac{1}{n^2} n \sigma^2(x) = \frac{1}{n} \sigma^2(x) \quad (5)$$

Obecnie musimy znaleźć estymator dla wariancji populacji. W pierwszym przybliżeniu zdefiniujemy *wariancję próby* jako średnią arytmetyczną odchyleń kwadratowych od wartości średniej próby

$$s'^2 = \frac{1}{n} \left\{ (x_1 - \bar{x})^2 + (x_2 - \bar{x})^2 + \dots + (x_n - \bar{x})^2 \right\} \quad (6)$$

Wartość ta posiada wartość oczekiwaną

$$\begin{aligned}
 E(s'^2) &= \frac{1}{n} E \left\{ \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \right\} = \frac{1}{n} E \left\{ \sum_{i=1}^n (x_i - \hat{x} + \hat{x} - \bar{x})^2 \right\} & (7) \\
 &= \frac{1}{n} E \left\{ \sum_{i=1}^n [(x_i - \hat{x}) - (\bar{x} - \hat{x})]^2 \right\} \\
 &= \frac{1}{n} E \left\{ \sum_{i=1}^n (x_i - \hat{x})^2 - 2(\bar{x} - \hat{x}) \sum_{i=1}^n (x_i - \hat{x}) + \sum_{i=1}^n (\bar{x} - \hat{x})^2 \right\} \\
 &= \frac{1}{n} E \left\{ \sum_{i=1}^n (x_i - \hat{x})^2 - 2n(\bar{x} - \hat{x})^2 + n(\bar{x} - \hat{x})^2 \right\} \\
 &= \frac{1}{n} E \left\{ \sum_{i=1}^n (x_i - \hat{x})^2 - n(\bar{x} - \hat{x})^2 \right\} \\
 &= \frac{1}{n} \left\{ n\sigma^2(x) - n \left(\frac{1}{n} \sigma^2(x) \right) \right\} = \frac{1}{n} \left(n\sigma^2(x) - \sigma^2(x) \right) \\
 &= \frac{n-1}{n} \sigma^2(x)
 \end{aligned}$$

i otrzymujemy

$$\sigma^2(x) = \frac{1}{n-1} E \left\{ \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \right\} \quad (8)$$

Skorzystaliśmy z własności

$$\sum_{i=1}^n x_i = n\bar{x} \quad (9)$$

oraz z tego, że

$$\sum_{i=1}^n (x_i - \hat{x}) = n\bar{x} - n\hat{x} = n(\bar{x} - \hat{x}) \quad (10)$$

Możemy zatem wprowadzić nieobciążony estymator wariancji jako

$$s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \quad (11)$$

Literatura

- [1] Siegmund Brandt, (1976) *Metody statystyczne i obliczeniowe analizy danych* PWN Warszawa

Pawel Jan Piskorz (paweljs@gmail.com)