Stichprobenvarianz

Donnerstag, 28. Oktober 2021

Aufgabe 29 Stichprobenvarianz

Für alle Berechnungen sind x_1,\dots,x_n die Ausprägungen der quadratisch integrierbaren, paarweise unkorrelierten, reellwertigen Zufallsvariablen X_1,\dots,X_n mit der Varianz σ^2 und dem Mittelwert μ .

(a) Testen Sie, ob die Formel (arithmetisches Mittel)

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i \tag{1}$$

eine erwartungstreue Schätzfunktion für den Mittelwert μ der Grundgesamtheit ist. Falls die Schätzfunktion nicht erwartungstreu ist, suchen Sie nach einer geeigneten Korrektur.

(b) Der Standardfehler des arithmetischen Mittels (1) ist definiert als die Wurzel aus der Varianz

$$E((\bar{X} - \mu)^2) = Var(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n}$$
(2)

gilt. $\it Tipp:$ Schauen Sie sich Rechen
regeln für das Rechnen mit Varianzen an

(c) Testen Sie, ob die Formel

$$S_0^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (X_i - \mu)^2$$
(3)

eine erwartungstreue Schätzfunktion für die Varianz σ^2 der Grundgesamtheit ist. Falls die Schätzfunktion nicht erwartungstreu ist, suchen Sie nach einer geeigneten Korrektur.

(d) Meist ist die Varianz σ^2 der Grundgesamtheit unbekannt und es wird der Schätzer (1) für μ

$$S_1^{\prime 2} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (X_i - \bar{X})^2$$
. (4)

Testen Sie, ob (4) eine erwartungstreue Schätzfunktion für die Varianz σ^2 der Grundgesamtheit ist. Falls die Schätzfunktion nicht erwartungstreu ist, suchen Sie nach einer geeigneten Korrektur. Tipp: Erweitern Sie den Summanden mit $-\mu + \mu$ und nutzen Sie die gegebene Relation (2)

$$\bar{\omega} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$$

$$E(\hat{\mu}) = E(\bar{x}) = E(\frac{1}{n}, \frac{1}{n}, x_i)$$

$$= \frac{1}{n} E(\frac{2}{n}, x_i) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} E(x_i)$$

$$= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} M = \frac{1}{n} \cdot n \cdot M = M \text{ eraciturs treu}$$

b) zu zeigen:
$$E((\bar{X} - M^2)) = Var(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n}$$

$$Var(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i) = \frac{1}{n^2} Var(\sum_{i=1}^{n} X_i)$$

$$= \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^{n} Var(X_i) = \frac{\sigma^2}{n}$$

$$\int_{0}^{\infty} \int_{0}^{\infty} \int_{0}^{\infty} \int_{0}^{\infty} \left(X_{i} - \mu \right)^{2} dx$$
mit $|k_{i}(x_{i})| = \sigma^{2}$

$$E(\hat{\sigma}^{2}) = E(\hat{S}_{0}) = E(\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}(X_{i} - M)^{2})$$

$$= \frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}E(X_{i} - M) = \frac{n}{n}\sigma^{2} = \sigma^{2}$$

d)
$$\ddot{S}_1 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (X_i - \bar{X})^2$$

$$\mathbb{E}(\hat{\sigma}) = \mathbb{E}(\hat{S_n}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \mathbb{E}((x_i - \bar{x} + \mu - \mu)) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \mathbb{E}([(x_i' - \mu) + (\mu - \bar{x})])$$

Nico Guth Jan Philipp Jäkel David Venker

$$E(\hat{\sigma}') = E(\hat{S}'_n) = \frac{1}{n} \sum_{i=n}^{n} E((x_i - \bar{x} + \mu_i - \mu_i)) = \frac{1}{n} \sum_{i=n}^{n} E((x_i - \mu_i) + (\mu - \bar{x}))$$

$$= \frac{1}{n} \sum_{i=n}^{n} E((x_i - \mu_i)^2 + 2(x_i - \mu_i)(\mu - \bar{x}) + (\mu - \bar{x})^2)$$

$$= \hat{\sigma}^2 + \frac{1}{n} \sum_{i=n}^{n} E((x_i - \mu_i)(x_i - \mu_i) + (\mu - \bar{x})^2) = \hat{\sigma}^2$$

$$= \hat{\sigma}^2 + \frac{1}{n} \sum_{i=n}^{n} E((x_i - \mu_i)(x_i - \mu_i) + \sum_{i=n}^{n} (x_i - \mu_i)) E((x_i - \mu_i)^2) = \hat{\sigma}^2$$

$$= \hat{\sigma}^2 + \frac{1}{n} \sum_{i=n}^{n} E((x_i - \mu_i)(x_i - \mu_i) + \sum_{i=n}^{n} (x_i - \mu_i)) E((x_i - \mu_i)^2) = \hat{\sigma}^2$$

$$= \hat{\sigma}^2 + \frac{1}{n} \sum_{i=n}^{n} E((x_i - \mu_i)(x_i - \mu_i)) + \sum_{i=n}^{n} (x_i - \mu_i) E((x_i - \mu_i)^2) = \hat{\sigma}^2$$

$$= \hat{\sigma}^2 + \frac{1}{n} \sum_{i=n}^{n} E((x_i - \mu_i)(x_i - \mu_i)) + \sum_{i=n}^{n} (x_i - \mu_i) E((x_i - \mu_i)^2) = \hat{\sigma}^2$$

$$= \hat{\sigma}^2 + \frac{1}{n} \sum_{i=n}^{n} E((x_i - \mu_i)^2 + n(x_i - \mu_i)) + \sum_{i=n}^{n} (x_i - \mu_i) E((x_i - \mu_i)^2) = \hat{\sigma}^2$$

$$= \hat{\sigma}^2 + \frac{1}{n} \sum_{i=n}^{n} E((x_i - \mu_i)^2 + n(x_i - \mu_i)^2) + \sum_{i=n}^{n} (x_i - \mu_i) E((x_i - \mu_i)^2) = \hat{\sigma}^2$$

$$= \hat{\sigma}^2 + \frac{1}{n} \sum_{i=n}^{n} E((x_i - \mu_i)^2 + n(x_i - \mu_i)^2) + \sum_{i=n}^{n} E((x_i - \mu_i)^2) = \hat{\sigma}^2$$

$$= \hat{\sigma}^2 + \frac{1}{n} \sum_{i=n}^{n} E((x_i - \mu_i)^2 + n(x_i - \mu_i)^2) + \sum_{i=n}^{n} E((x_i - \mu_i)^2) = \hat{\sigma}^2$$

$$= \hat{\sigma}^2 + \frac{1}{n} \sum_{i=n}^{n} E((x_i - \mu_i)^2 + n(x_i - \mu_i)^2) + \sum_{i=n}^{n} E((x_i - \mu_i)^2) = \hat{\sigma}^2$$

$$= \hat{\sigma}^2 + \frac{1}{n} \sum_{i=n}^{n} E((x_i - \mu_i)^2 + n(x_i - \mu_i)^2) + \sum_{i=n}^{n} E((x_i - \mu_i)^2) = \hat{\sigma}^2$$

$$= \hat{\sigma}^2 + \frac{1}{n} \sum_{i=n}^{n} E((x_i - \mu_i)^2 + n(x_i - \mu_i)^2) + \sum_{i=n}^{n} E((x_i - \mu_i)^2 + n(x_i - \mu_i)^2 + \sum_{i=n}^{n} E((x_i - \mu_i)^2 + n(x_i - \mu_i)^2) + \sum_{i=n}^{n} E((x_i - \mu_i)^2 + n(x_i - \mu_i)^2 + \sum_{i=n}^{n} E((x_i - \mu_i)^2 + n(x_i - \mu_i)^2 + \sum_{i=n}^{n} E((x_i - \mu_i)^2 + \sum_$$