

Przedziały ufności

Joanna Czarnowska¹

¹Uniwersytet Gdański
Instytut Informatyki

Estymacja przedziałowa – estymacja punktowa

O **estymacji punktowej** mówimy wtedy, gdy mając próbę X_1, \dots, X_n , wyznaczamy nieznaną wartość parametru θ , wykorzystując wybrany estymator $\hat{\theta} = T(X_1, \dots, X_n)$. Na przykład, wartość oczekiwaną czy wariancję, obliczamy za pomocą estymatorów

$$\bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i, \quad S_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2.$$

Estymacja punktowa nie daje żadnych informacji na temat wiarygodności uzyskanego wyniku.

Rozszerzeniem estymacji punktowej jest **estymacja przedziałowa**.

Przedział ufności dla nieznanego parametru θ

Definicja. Przedziałem ufności (CI – Confidence Interval) o poziomie ufności $1-\alpha$, dla parametru θ , nazywamy taki przedział o końcach losowych (θ_1, θ_2) , że

$$P(\theta < \theta_1) = \frac{\alpha}{2} \quad \text{ i } \quad P(\theta > \theta_2) = \frac{\alpha}{2},$$

gdzie

$$\theta_1 = \theta_1(X_1, \dots, X_n), \quad \theta_2 = \theta_2(X_1, \dots, X_n)$$

są zmiennymi losowymi wyznaczonymi na podstawie próby X_1, X_2, \dots, X_n .

Zauważmy, z definicji wynika że $P(\theta_1 \leq \theta \leq \theta_2) = 1 - \alpha$.

Co oznacza poziom ufności?

Przykładowo przyjmując $1 - \alpha = 95\%$, średnio 95% tak wyliczanych przedziałów powinno zawierać szukany parametr θ .

Przedział ufności dla μ

Model 1

Założmy, że X_1, X_2, \dots, X_n jest próbą z rozkładu normalnego $N(\mu, \sigma^2)$ o nieznanym parametrach μ i σ . Przedział ufności dla μ ma postać

$$\left[\bar{X}_n - t_{\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{S_n}{\sqrt{n}}, \bar{X}_n + t_{\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{S_n}{\sqrt{n}} \right], \quad (1)$$

gdzie $t_{\frac{\alpha}{2}} = t(1 - \frac{\alpha}{2}, n-1)$ jest kwantylem rzędu $1 - \alpha/2$ rozkładu t-Studenta o $n-1$ stopniach swobody oraz

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

Przykładowo, dla $\alpha = 5\%$ i próby licznosci $n = 10$, kwantyl $t(97,5\%, 9) \approx 2,26$, zatem otrzymamy następujący przedział ufności dla μ , na poziomie ufności 95%

$$\left[\bar{X}_n - 2,26 \frac{S_n}{\sqrt{n}}, \bar{X}_n + 2,26 \frac{S_n}{\sqrt{n}} \right].$$

Model 1 – skąd taki wzór?

Fakt 1. Niech X_1, X_2, \dots, X_n będzie próbą prostą z rozkładu $N(\mu, \sigma^2)$. Zmienna losowa

$$T = \frac{\bar{X}_n - \mu}{S_n / \sqrt{n}}, \quad (2)$$

gdzie $S_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2$, ma rozkład t-Studenta o $n-1$ stopniach swobody.

Uwaga. Zobacz Przykład 1a)b) w skrypcie 11PrzedziałyUfnosci.R

Model 1 – skąd taki wzór?

Dla danego α , można znaleźć takie liczby t_1 i t_2 , dla których

$$P(t_1 < T < t_2) = 1 - \alpha,$$

gdzie T jest zmienną losową o rozkładzie $t(n-1)$.
Wystarczy wziąć kwantyle

$$t_1 = t(\alpha/2, n-1), \quad t_2 = t(1-\alpha/2, n-1).$$

Wtedy, po przekształceniu

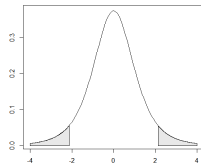
$$P\left(t_1 \leq \frac{\bar{X}_n - \mu}{S_n/\sqrt{n}} \leq t_2\right) = 1 - \alpha,$$

otrzymamy

$$P\left(\bar{X}_n - t_2 \frac{S_n}{\sqrt{n}} \leq \mu \leq \bar{X}_n - t_1 \frac{S_n}{\sqrt{n}}\right) = 1 - \alpha.$$

Stąd, wykorzystując zależność między kwantylami: $t_1 = -t_2$, która wynika z symetrii rozkładu $t(n-1)$, otrzymujemy (1)

$$\left[\bar{X}_n - t_2 \frac{S_n}{\sqrt{n}} \leq \mu \leq \bar{X}_n + t_2 \frac{S_n}{\sqrt{n}} \right].$$



Przedział ufności dla μ (brak normalności)

Dla próbek o dużej liczności, rozkład zmiennej losowej z Modelu 1, możemy aproksymować rozkładem $N(0, 1)$. To pozwoli na uzyskanie poniższego przedziału ufności, dla wartości oczekiwanej.

Model 2

Nich X_1, X_2, \dots, X_n będzie próbą prostą o dużej liczności ($n \geq 100$), z rozkładu o nieznanym μ i σ . Wówczas, przedział ufności dla μ taki, że

$$\left[\bar{X}_n - u(1-\alpha/2) \cdot \frac{S_n}{\sqrt{n}}, \bar{X}_n + u(1-\alpha/2) \cdot \frac{S_n}{\sqrt{n}} \right],$$

w przybliżeniu, ma poziom ufności równy $1 - \alpha$, gdzie $u(1-\alpha/2)$ jest kwantylem rzędu $1-\alpha/2$ rozkładu $N(0, 1)$.

Przedział ufności dla wariancji σ^2

Założmy, że X_1, X_2, \dots, X_n jest próbą z rozkładu normalnego $N(\mu, \sigma^2)$.
Przedział ufności, na poziomie ufności $1 - \alpha$, dla wariancji σ^2 wynosi:

$$\left[\frac{(n-1)S_n^2}{\chi^2(1-\frac{\alpha}{2}, n-1)}, \frac{(n-1)S_n^2}{\chi^2(\frac{\alpha}{2}, n-1)} \right],$$

gdzie $\chi^2(1-\frac{\alpha}{2}, n-1)$, $\chi^2(\frac{\alpha}{2}, n-1)$ są kwantylami rzędu odpowiednio $1 - \frac{\alpha}{2}$ i $\frac{\alpha}{2}$ rozkładu chi-kwadrat o $n-1$ stopniach swobody, a $S_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2$.

Przedział ufności dla wariancji – skąd taki wzór?

Fakt 2. Dla próby X_1, X_2, \dots, X_n z rozkładu $N(\mu, \sigma^2)$ mamy kolejny ładny fakt. Zmienna losowa

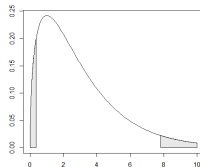
$$\chi^2 = \frac{(n-1)S_n^2}{\sigma^2},$$

gdzie $S_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2$, ma rozkład chi-kwadrat o $n-1$ stopniach swobody.

Uwaga. Zobacz Przykład 2a i 2b w skrypcie 11PrzedziałyUfnosci.R

Przedział ufności dla wariancji – skąd taki wzór?

Jeżeli tym razem oznaczmy przez $\chi^2(p, n-1)$ kwantyl rzędu p rozkładu chi-kwadrat o $n-1$ stopniach swobody, to mamy



$$P\left(\chi^2(\alpha/2, n-1) \leq \frac{(n-1)S_n^2}{\sigma^2} \leq \chi^2(1-\alpha/2, n-1)\right) = 1 - \alpha,$$

skąd po przekształceniu otrzymujemy podaną postać przedziału ufności (sprawdź).

Regresja – przedział ufności dla predykcji

Niech $Y = b_0 + b_1x + \varepsilon$, $\varepsilon \sim N(0, \sigma^2)$, będzie klasycznym modelem regresji liniowej, z estymatorami współczynników β_0 , β_1 oraz wariancji $\hat{\sigma}^2$ (zobacz wykład 10RegresjaLiniowa.pdf).

Predykcja Y^* z modelu, dla $x = x^*$ to wartość

$$\hat{y}^* = \beta_0 + \beta_1 x^*.$$

Fakt 3. Przy przyjętych założeniach modelu, unormowany błąd predykcji

$$T = \frac{Y^* - \hat{y}^*}{\underbrace{\hat{\sigma} \cdot \sqrt{1 + \frac{1}{n} + \frac{(x^* - \bar{x}_n)^2}{ns_x^2}}}_M} \quad (3)$$

ma rozkład t-Studenta o $n-2$ stopniach swobody.

Regresja – przedział ufności dla predykcji

Korzystając z (3) i postępując podobnie jak w Modelu 1, otrzymamy przedział ufności dla predykcji Y^* , na poziomie ufności $1 - \alpha$

$$[\hat{y}^* - t(1-\alpha/2, n-2) \cdot M, \hat{y}^* + t(1-\alpha/2, n-2) \cdot M],$$

gdzie $t(1-\alpha/2, n-2)$ jest kwantylem rzędu $1-\alpha/2$ rozkładu t-Studenta o $n-2$ stopniach swobody.

Uwaga. Zobacz Przykład 1g) w skrypcie 10RegresjaLiniowa.Rmd

Uwaga. Zobacz Przykład 2 w skrypcie 10RegresjaLiniowa.Rmd