

17 Przedziały ufności

- zapis wyniku pomiaru:

$$\theta \pm u(\theta)$$

sugeruje, że rozkład błędów jest **symetryczny**;

- interpretacja statystyczna przedziału $[\theta - u(\theta), \theta + u(\theta)]$ zależy od rozkładu błędów:

$$P(\Theta \in [\theta - u(\theta), \theta + u(\theta)]) = q$$

$q = 0.68$ dla rozkładu normalnego; $q = 0.58$ dla rozkładu jednostajnego;

- jeśli rozkład błędów jest istotnie różny od rozkładu normalnego to korzystniej jest określić przedział $[\theta_-, \theta_+]$ **wiarygodnych** wartości wielkości Θ zamiast niepewności standardowej, $\theta \pm u(\theta)$.

Definicja 17.1 (Przedział ufności).

Niech x_1, x_2, \dots, x_n będzie realizacją próby losowej X_1, X_2, \dots, X_n a Θ będzie nieznanym parametrem. Jeśli istnieją statystyki $\Theta_- = f(X_1, X_2, \dots, X_n)$ oraz $\Theta_+ = g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ takie, że

$$P(\Theta_- < \Theta < \Theta_+) = \alpha$$

dla każdej wartości Θ . Wtedy przedział

$$[\theta_-, \theta_+]$$

gdzie $\theta_- = f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ oraz $\theta_+ = g(x_1, x_2, \dots, x_n)$ nazywamy **przedziałem ufności** dla Θ na poziomie ufności α . **Centralnym** przedziałem ufności nazywamy przedział ufności dla którego

$$P(\Theta > \Theta_+) = P(\Theta < \Theta_-) = \frac{1 - \alpha}{2}$$

Twierdzenie 17.1 (Przedział ufności dla dowolnego parametru rozkładu).

Niech x będzie realizacją zm. losowej X o znanym rozkładzie $P(X = x; \Theta)$; $F_X(x; \Theta)$. Wtedy

$$\frac{1 - \alpha}{2} = P(\Theta < \Theta_-(X)) = P(X \geq x; \Theta_-) = 1 - F_X(x; \Theta_-) + P(X = x; \Theta_-)$$

$$\Rightarrow F_X(x; \Theta_-) - P(X = x; \Theta_-) = \frac{1 + \alpha}{2}$$

$$\frac{1 - \alpha}{2} = P(\Theta > \Theta_+(X)) = P(X \leq x; \Theta_+) = F_X(x; \Theta_+)$$

$$\Rightarrow F_X(x; \Theta_+) = \frac{1 - \alpha}{2}$$

Uwaga: Dla zmiennej ciągłej $P(X = x; \Theta_-) = 0$

Przykład 17.1 (Przedział ufności dla dowolnego parametru rozkładu).

W przeciągu godziny sklep odwiedziło $k = 1$ klientów. Zakładając, że ilość klientów odwiedzających sklep podlega rozkładowi Poissona, skonstruuj centralny przedział ufności dla parametr μ na poziomie ufności $\alpha = 0,95$.

Rozwiązanie.

$$\sum_{n=0}^{k-1} e^{-\mu_-} \frac{\mu_-^n}{n!} = \frac{1 + \alpha}{2} \Rightarrow e^{-\mu_-} = 0,975 \Rightarrow \mu_- = 0,03$$

$$\sum_{n=0}^k e^{-\mu_+} \frac{\mu_+^n}{n!} = \frac{1 - \alpha}{2} \Rightarrow (1 + \mu_+)e^{-\mu_+} = 0,025 \Rightarrow \mu_+ = 2,5$$

$$0,03 < \mu < 2,5$$

Twierdzenie 19.1 pozwala na konstrukcję przedziałów ufności dla dowolnych rozkładów zm. losowych również dla prób losowych. W tym wypadku należy zastąpić rozkład pr. odpowiednim łącznym rozkładem. W praktyce jednak w przypadku prób prostych korzystamy z "gotowych" wzorów opartych na statystykach podlegających typowym rozkładowi prawdopodobieństwa.

17.1 Przedziały ufności dla wartości oczekiwanej

Rozkład normalny o znanej wariancji

Niech x_1, x_2, \dots, x_n będzie realizacją próby losowej X_1, X_2, \dots, X_n z rozkładu normalnego $N(\mu, \sigma^2)$ (o znanej wariancji).

$$\bar{X} \sim N(\mu, \sigma^2/n); \quad Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$$

Niech

$$\begin{aligned} \alpha &= P(c_- < Z < c_+) \\ &= P(c_- < \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} < c_+) \\ &= P(c_- \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \bar{X} - \mu < c_+ \frac{\sigma}{\sqrt{n}}) \\ &= P(\bar{X} - c_+ \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{X} - c_- \frac{\sigma}{\sqrt{n}}) \\ \Theta_- &= \bar{X} - c_+ \frac{\sigma}{\sqrt{n}}; \quad \Theta_+ = \bar{X} - c_- \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \end{aligned}$$

Przedział ufności:

$$\bar{x} - c_+ \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{x} - c_- \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

Centralny przedział ufności otrzymamy z warunku

$$P(Z > c_+) = P(Z < c_-) = \frac{1 - \alpha}{2}$$

Definicja 17.2 (Wartość krytyczna standardowego rozkładu normalnego rzędu γ).

Wartością krytyczną rzędu γ standardowego rozkładu normalnego nazywamy liczbę $z(\gamma)$

$$P(Z > z(\gamma)) = \gamma$$

Twierdzenie 17.2.

$$z(\gamma) = \Phi^{-1}(1 - \gamma) = -z(1 - \gamma)$$

Dowód.

$$\begin{aligned} \gamma &= P(Z > z(\gamma)) \\ &= 1 - P(Z < z(\gamma)) \\ &= 1 - \Phi(z(\gamma)) \Rightarrow \\ \Phi(z(\gamma)) &= 1 - \gamma \Rightarrow \\ z(\gamma) &= \Phi^{-1}(1 - \gamma) \end{aligned}$$

□

Rozkład normalny o znanej wariancji

$$c_+ = z \left(\frac{1-\alpha}{2} \right) = \Phi^{-1} \left(1 - \frac{1-\alpha}{2} \right) = \Phi^{-1} \left(\frac{1+\alpha}{2} \right)$$
$$c_- = z \left(\frac{1+\alpha}{2} \right) = -z \left(1 - \frac{1+\alpha}{2} \right) = -z \left(\frac{1-\alpha}{2} \right) = -c_+$$

Ostatecznie przedział ufności ma postać:

$$\bar{x} - z \left(\frac{1-\alpha}{2} \right) \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{x} + z \left(\frac{1-\alpha}{2} \right) \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

Rozkład normalny o nieznannej wariancji

W przypadku gdy wariancja nie jest znana, zastępujemy ją nieobciążonym estymatorem $\hat{\sigma}^2 = S^2$. Niestety zmienna losowa:

$$\frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}}$$

nie podlega rozkładowi normalnemu.

Definicja 17.3 (Rozkład Studenta).

Rozkładem Studenta o $n - 1$ stopniach swobody nazywamy rozkład któremu podlega zmienna losowa:

$$T_{n-1} = \frac{\bar{X} - \mu}{\hat{\sigma}/\sqrt{n}} = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}}$$

gdzie zmienne losowe $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$, $i = 1, \dots, n$

Rozkład Studenta podobnie jak rozkład normalny jest rozkładem symetrycznym. Zatem konstrukcja przedziału ufności przebiega analogicznie jak w przypadku znanej wariancji, przyczym zamiast wartości krytycznych standardowego rozkładu normalnego pojawiają się wartości krytyczne rozkładu Studenta $t(\gamma, n - 1)$.

Niech x_1, x_2, \dots, x_n będzie realizacją próby losowej X_1, X_2, \dots, X_n z rozkładu normalnego $N(\mu, \sigma^2)$ (o nieznannej wariancji).

$$\bar{X} \sim N(\mu, \sigma^2/n); \quad T_{n-1} = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}}$$

Centralny przedział ufności:

$$\bar{x} - t \left(\frac{1-\alpha}{2}, n-1 \right) \frac{S}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{x} + t \left(\frac{1-\alpha}{2}, n-1 \right) \frac{S}{\sqrt{n}}$$

Gdzie $t(\gamma, n - 1)$ jest wartością krytyczną rzędu γ rozkładu Studenta o $n - 1$ stopniach swobody.

Przedział ufności dla wartości oczekiwanej z licznej ($n > 100$) próby prostej

Niech x_1, x_2, \dots, x_n będzie realizacją licznej ($n > 100$) próby prostej X_1, X_2, \dots, X_n z dowolnego rozkładu o wartości oczekiwanej μ i znanej lub nieznannej wariancji σ^2 . W przypadku licznej próby możemy posłużyć się centralnym twierdzeniem granicznym.

$$\bar{X} \approx N(\mu, \sigma^2/n); \quad Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \approx N(0, 1); \quad Z = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \approx N(0, 1)$$

Zatem centralny przedział ufności ma postać:

$$\bar{x} - z \left(\frac{1-\alpha}{2} \right) \frac{S}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{x} + z \left(\frac{1-\alpha}{2} \right) \frac{S}{\sqrt{n}}$$

lub w przypadku znanej wariancji:

$$\bar{x} - z \left(\frac{1-\alpha}{2} \right) \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{x} + z \left(\frac{1-\alpha}{2} \right) \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

W przypadku zm. losowej z rozkładu dwumianowego dokładna konstrukcja przedziału ufności wynika z twierdzenia 19.1.

Przedział ufności dla parametru p rozkład dwumianowego (o dużej wartości parametru n ($n > 100$))

W przypadku dużej wartości parametru n możemy posłużyć się przybliżeniem rozkładu dwumianowego rozkładem normalnym $\text{Bin}(n, p) \approx N(\mu = np, \sigma^2 = np(1-p))$. Niech x będzie realizacją zm losowej X z rozkładu dwumianowego (o dużej wartości parametru $n > 100$).

$$\begin{aligned} Z &= \frac{X - np}{\sqrt{np(1-p)}} = \frac{X/n - p}{\sqrt{p(1-p)/n}} \approx N(0, 1) \\ -z \left(\frac{1-\alpha}{2} \right) &< \frac{X/n - p}{\sqrt{p(1-p)/n}} < z \left(\frac{1-\alpha}{2} \right) \\ \left(\frac{X/n - p}{\sqrt{p(1-p)/n}} \right)^2 &< z^2 \left(\frac{1-\alpha}{2} \right) \\ (\bar{x} - p)^2 - z^2 \left(\frac{1-\alpha}{2} \right) p(1-p)/n &< 0 \end{aligned}$$

pierwiastki wyznaczają przedział ufności.

17.2 Przedziały ufności dla wariancji

Rozkład normalny o znanej wartości oczekiwanej

Niech x_1, x_2, \dots, x_n będzie realizacją próby losowej X_1, X_2, \dots, X_n z rozkładu normalnego $N(\mu, \sigma^2)$ (o znanej wartości oczekiwanej μ).

$$U = \sum_{i=1}^n \left(\frac{X_i - \mu}{\sigma} \right)^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n)$$

Definicja 17.4 (Rozkład χ^2).

Rozkładem $\chi^2(n)$ o n stopniach swobody nazywamy rozkład zmiennej losowej

$$U = \sum_{i=1}^n Y_i^2 \sim \chi^2(n)$$

gdzie $Y_i \sim N(0, 1)$

$$\begin{aligned}
\alpha &= P(u_- < U < u_+) \\
&= P\left(u_- < \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\sigma^2} < u_+\right) \\
&= P\left(\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{u_+} < \sigma^2 < \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{u_-}\right)
\end{aligned}$$

Centralny przedział ufności otrzymamy z warunków:

$$P(u_- > U) = P(U > u_+) = \frac{1 - \alpha}{2}$$

Rozkład χ^2 nie jest symetryczny, zatem obie wartości u_- i u_+ wyznaczamy z różnych wartości krytycznych rozkładu χ^2 :

$$u_+ = u\left(\frac{1 - \alpha}{2}, n\right); \quad u_- = u\left(\frac{1 + \alpha}{2}, n\right)$$

$$\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{u\left(\frac{1 - \alpha}{2}, n\right)} < \sigma^2 < \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{u\left(\frac{1 + \alpha}{2}, n\right)}$$

Rozkład normalny o nieznannej wartości oczekiwanej

W przypadku gdy wartość oczekiwana μ nie jest znana, zastępujemy ją estymatorem \bar{X} .

Twierdzenie 17.3.

Niech x_1, x_2, \dots, x_n będzie realizacją próby losowej X_1, X_2, \dots, X_n z rozkładu normalnego $N(\mu, \sigma^2)$ (o nieznannej wartości oczekiwanej).

$$U = \sum_{i=1}^n \left(\frac{X_i - \bar{X}}{\sigma}\right)^2 \sim \chi^2(n - 1)$$

Zatem

$$\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{u\left(\frac{1 - \alpha}{2}, n - 1\right)} < \sigma^2 < \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{u\left(\frac{1 + \alpha}{2}, n - 1\right)}$$

17.3 Przedziały ufności dla dwóch prób normalnych

- Często porównujemy jakąś cechę z dwóch prób losowych.
- Wykład ograniczam tylko do prób losowych z rozkładu normalnego.
- Niech \vec{x}_1 będzie realizacją n_1 -wymiarowego wektora losowego \vec{X}_1 przy czym $X_{1,i} \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$;

- Niech \bar{x}_2 będzie realizacją n_2 -wymiarowego wektora losowego \bar{X}_2 przy czym $X_{2,i} \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$;

Jeśli badaną cechą jest wartość oczekiwana to odpowiednią statystyką jest:

$$\bar{X}_1 - \bar{X}_2 \sim N\left(\mu = \mu_1 - \mu_2, \sigma^2 = \frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}\right)$$

Rozkłady normalne o znanych odchyleniach: σ_1, σ_2

Jeśli znane są: σ_1, σ_2 to znamy $\sigma_{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}^2 = \frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2} = (\sigma^*)^2$

$$Z = \frac{(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sigma^*} \sim N(0, 1)$$

Zatem centralny przedział ufności na różnicę wartości oczekiwanych ma postać:

$$\bar{x}_1 - \bar{x}_2 - z\left(\frac{1-\alpha}{2}\right)\sigma^* < \mu_1 - \mu_2 < \bar{x}_1 - \bar{x}_2 + z\left(\frac{1-\alpha}{2}\right)\sigma^*$$

Rozkłady normalne o nieznanach odchyleniach: σ_1, σ_2 ale $\sigma_1^2 = \eta\sigma_2^2$

Jeśli nie znamy: σ_1, σ_2 ale wiemy, że $\sigma_1^2 = \eta\sigma_2^2$ to

$$\sigma_{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}^2 = \frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2} = \sigma_2^2 \left(\frac{\eta}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right)$$

musimy zastąpić estymatorem.

$$(S^*)^2 = (\hat{\sigma}_2)^2 \left(\frac{\eta}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right)$$

σ_2^2 estymujemy łącznie z próby pierwszej oraz drugiej jako średnia ważona (ilością stopni swobody) wariancji z prób.

Twierdzenie 17.4.

Jeśli wiemy, że $\sigma_1^2 = \eta\sigma_2^2$ to nieobciążonym estymatorem σ_2^2 o najmniejszej wariancji jest łączona wariancja z prób:

$$(\hat{\sigma}_2)^2 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2/\eta + (n_2 - 1)S_2^2}{(n_1 - 1) + (n_2 - 1)}$$

Twierdzenie 17.5.

$$T = \frac{(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{S^*} \sim t(n^*); \quad n^* = n_1 + n_2 - 2$$

Zatem centralny przedział ufności na różnicę wartości oczekiwanych ma postać:

$$\bar{x}_1 - \bar{x}_2 - t\left(\frac{1-\alpha}{2}, n^*\right)S^* < \mu_1 - \mu_2 < \bar{x}_1 - \bar{x}_2 + t\left(\frac{1-\alpha}{2}, n^*\right)S^*$$

Rozkłady normalne o nieznanym odchyleniach: σ_1, σ_2

Jeśli nie znamy: σ_1, σ_2 to $\sigma_{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}^2 = \frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}$ musimy zastąpić estymatorem.

Twierdzenie 17.6.

Nieobciążonym estymatorem $\sigma_{\bar{X}_1 - \bar{X}_2}^2$ jest suma estymatorów wariancji wartości średnich \bar{X}_1 i \bar{X}_2 :

$$(S^\dagger)^2 = \frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}$$

σ_2^2 oraz σ_1^2 estymujemy **rozłącznie** a następnie sumujemy.

Niestety statystyka:

$$C = \frac{(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{S^\dagger}; \quad \text{statystyka Cochran-Coxa}$$

nie podlega rozkładowi Studenta. Zatem centralny przedział ufności ma postać:

$$\bar{x}_1 - \bar{x}_2 - c \left(\frac{1-\alpha}{2}, n_1, n_2 \right) S^\dagger < \mu_1 - \mu_2 < \bar{x}_1 - \bar{x}_2 + c \left(\frac{1-\alpha}{2}, n_1, n_2 \right) S^\dagger$$

W praktyce wartości krytyczne rozkładu Cochran-Coxa przybliżamy średnią ważoną wartości krytycznych rozkładu Studenta:

$$c \left(\frac{1-\alpha}{2}, n_1, n_2 \right) \approx \frac{\frac{S_1^2}{n_1} t \left(\frac{1-\alpha}{2}, n_1 - 1 \right) + \frac{S_2^2}{n_2} t \left(\frac{1-\alpha}{2}, n_2 - 1 \right)}{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}}$$

Uwaga: W przypadku gdy znany jest stosunek $\eta = \sigma_1^2 / \sigma_2^2$ to oba estymatory $(S^*)^2, (S^\dagger)^2$ są nieobciążone i mogą być podstawą poprawnej konstrukcji przedziału ufności na $\mu_1 - \mu_2$. Jednakże powinniśmy korzystać z przedziału ufności opartego na estymatorze S^* ponieważ ma on mniejszą wariancję.

Przedział ufności na stosunek wariancji

Definicja 17.5 (Rozkład Fishera).

Rozkładem **Fishera** $F(n_1, n_2)$ o n_1, n_2 stopniach swobody nazywamy rozkład zmiennej losowej

$$F = \frac{U_1/n_1}{U_2/n_2}$$

gdzie U_1, U_2 są **niezależnymi** zm. losowymi: $U_1 \sim \chi^2(n_1)$ $U_2 \sim \chi^2(n_2)$

$$\frac{(n_1 - 1)S_1^2}{\sigma_1^2} \sim \chi^2(n_1 - 1); \quad \frac{(n_2 - 1)S_2^2}{\sigma_2^2} \sim \chi^2(n_2 - 1)$$
$$\frac{S_1^2/\sigma_1^2}{S_2^2/\sigma_2^2} \sim F(n_1 - 1, n_2 - 1)$$

$$\begin{aligned}
\alpha &= P\left(f_- < \frac{S_1^2/\sigma_1^2}{S_2^2/\sigma_2^2} < f_+\right) \\
&= P\left(f_- \frac{S_2^2}{S_1^2} < \frac{\sigma_2^2}{\sigma_1^2} < f_+ \frac{S_2^2}{S_1^2}\right) \\
&= P\left(\frac{S_1^2}{f_+ S_2^2} < \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} < \frac{S_1^2}{f_- S_2^2}\right)
\end{aligned}$$

Dla centralnego przedziału ufności:

$$f_+ = f\left(\frac{1-\alpha}{2}, n_1 - 1, n_2 - 1\right); \quad f_- = f\left(\frac{1+\alpha}{2}, n_1 - 1, n_2 - 1\right)$$

Wartość krytyczną $f\left(\frac{1+\alpha}{2}, n_1 - 1, n_2 - 1\right)$ wyrażamy poprzez wartość krytyczną $f\left(\frac{1-\alpha}{2}, n_1 - 1, n_2 - 1\right)$

$$\begin{aligned}
F \sim F(n_1, n_2) &\rightarrow \frac{1}{F} \sim F(n_2, n_1); \quad f(\alpha, n_1, n_2) = \frac{1}{f(1-\alpha, n_2, n_1)} \\
f_- &= \frac{1}{f_+} = \frac{1}{f\left(\frac{1-\alpha}{2}, n_2 - 1, n_1 - 1\right)} \\
\frac{1}{f\left(\frac{1-\alpha}{2}, n_1 - 1, n_2 - 1\right)} \frac{S_1^2}{S_2^2} &< \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} < f\left(\frac{1-\alpha}{2}, n_2 - 1, n_1 - 1\right) \frac{S_1^2}{S_2^2}
\end{aligned}$$