

Przykład 1

x_1, \dots, x_n iid, $x_i \sim f(x_i | \theta) = \theta e^{-\theta x} I_{(0, \infty)}(x)$, $\theta > 0$.

Chcemy wyznaczyć MVUE parametru θ .

$$L(\theta) = L(\theta | x_1, \dots, x_n) = \theta^n e^{-\theta \sum x_i}$$

(z t.c.) Stąd $Y_1 = \sum_{i=1}^n x_i$ jest statystyką dostateczną.

$$\ell(\theta) = \log L(\theta) = n\theta - \theta \sum x_i$$

$$\ell'(\theta) = \frac{n}{\theta} - \sum x_i = 0 \Rightarrow \theta = \frac{n}{\sum x_i} = \frac{1}{\bar{x}}$$

$$\ell''(\theta) = -\frac{n}{\theta^2} < 0 \Rightarrow \hat{\theta} = \frac{1}{\bar{x}} = Y_1 \text{ ENUW}$$

Y_1 - jest asymptotycznie nieociągły

$x_1 \sim \Gamma(1, \frac{1}{\theta})$, stąd $Y_1 \sim \Gamma(n, \frac{1}{\theta})$ oraz

$$\begin{aligned} E\left[\frac{1}{\bar{x}}\right] &= nE\left[\frac{1}{Y_1}\right] = n \int_0^\infty \frac{1}{x} \frac{\theta^n}{\Gamma(n)} x^{n-1} e^{-\theta x} dx = \left[\begin{array}{l} z = \theta x \\ dz = \theta dx \end{array} \right] = \\ &n \int_0^\infty \frac{\theta^n}{\Gamma(n)} x^{n-2} e^{-\theta x} dx = n \frac{\Gamma(n)\theta}{\Gamma(n-1)} \int \frac{\theta^{n-1}}{\Gamma(n-1)} x^{n-2} e^{-\theta x} dx = \frac{n}{n-1} \theta. \end{aligned}$$

Zatem $\frac{n-1}{\sum_{i=1}^n x_i}$ jest MVUE parametru θ .

Uwaga 2

Y_2 - estymator Θ , $EY_2 = \Theta$, Y_1 - statystyka dostateczna,

$$\varphi(Y_1) = E[Y_2|Y_1], \quad \text{Var } \varphi(Y_1) \leq \text{Var } Y_1.$$

Y_3 - estymator Θ , $EY_3 = \Theta$, Y_3 - nie jest statystyką dostateczną

$$\varphi(Y_3) = E[\varphi(Y_1)|Y_3]. \quad E\varphi(Y_3) = \Theta \quad \text{i} \quad \text{Var } \varphi(Y_3) < \text{Var } \varphi(Y_1).$$

Ponieważ Y_3 nie jest statystyką dostateczną, rozkład $\varphi(Y_3)$ zależy od Θ .

warunkowy $\varphi(Y_1)|Y_3$ zależy od Θ . Iatem $\varphi(Y_3)$ nie jest

statystyką ponieważ $\varphi(Y_3)$ zależy od Θ .

Przykład 2

$x_i \sim \text{Exp}(\theta),$
 x_1, x_2, x_3 iid, $\theta > 0$.

$$(x_1, x_2, x_3) \sim \left(\frac{1}{\theta}\right)^3 e^{-(x_1+x_2+x_3)/\theta}, \quad 0 < x_i < \infty, i=1,2,3.$$

I tzn. o fakcie, że $Y_1 = x_1 + x_2 + x_3$ jest statystyką dostateczną dla θ .

$$EY_1 = E(x_1 + x_2 + x_3) = 3\theta. \quad \text{Iatem} \quad E\left[\frac{Y_1}{3}\right] = \theta.$$

Niech $Y_2 = x_2 + x_3, Y_3 = x_3$. Przekształcenie odwrotne:

$$\begin{aligned} x_1 &= y_1 - y_2 \\ x_2 &= y_2 - y_3 \\ x_3 &= y_3 \end{aligned} \quad J = \begin{vmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{vmatrix} = 1$$

Obliczmy rozkład Y_1, Y_2, Y_3

$$g(y_1, y_2, y_3) = \begin{cases} \left(\frac{1}{\theta}\right)^3 e^{-y_1/\theta}, & 0 < y_3 < y_2 < y_1 < +\infty \\ 0 & \text{inaczej} \end{cases}$$

Rozkład (Y_1, Y_3)

$$g_{13}(y_1, y_3, \theta) = \int_{y_3}^{y_1} g(y_1, y_2, y_3) dy_2 = \int_{y_3}^{y_1} \left(\frac{1}{\theta}\right)^3 e^{-y_1/\theta} dy_2 = \left(\frac{1}{\theta}\right)^3 e^{-y_1/\theta} (y_1 - y_3), \quad 0 < y_3 < y_1 < +\infty$$

Rozkład Y_2 wiedząc bo $x_3 = y_3$

$$g_2(y_2, \theta) = \int_{y_3}^{\infty} \left(\frac{1}{\theta}\right)^3 e^{-y_1/\theta} (y_1 - y_3) dy_1 = \frac{1}{\theta} e^{-y_3/\theta}, \quad 0 < y_3 < +\infty$$

Rozkład warunkowy Y_1 pod warunkiem Y_3

$$g_{1|3}(y_1|y_3) = \frac{g_{13}(y_1, y_3, \theta)}{g_3(y_3, \theta)} = \frac{\left(\frac{1}{\theta}\right)^3 (y_1 - y_3) e^{-y_1/\theta}}{\left(\frac{1}{\theta}\right) e^{-y_3/\theta}} = \left(\frac{1}{\theta}\right)^2 (y_1 - y_3) e^{-\frac{(y_1+y_3)/\theta}{2}}$$

$0 < y_3 < y_1 + \theta$

Zatem

$$E\left[\frac{Y_1}{3} | Y_3\right] = E\left[\frac{Y_1 - Y_3}{3} | Y_3\right] + E\left[\frac{Y_3}{3} | Y_3\right] =$$

$$\begin{aligned} &= \left(\frac{1}{3}\right) \int_{y_3}^{\infty} \left(\frac{1}{\theta}\right)^2 (y_1 - y_3)^2 e^{-(y_1-y_3)/\theta} dy_1 + \frac{Y_3}{3} = \left\{ \begin{array}{l} z = y_1 - y_3 \\ dz = dy_1 \end{array} \right\} \\ &= \left(\frac{1}{3}\right) \int_0^{\infty} \underbrace{\left(\frac{1}{\theta}\right)^2 z^2 e^{-z/\theta} dz}_{\Gamma(3, \theta) \parallel \Gamma(3)\theta^3} + \frac{Y_3}{3} = \frac{1}{3} \cancel{\frac{1}{\theta^2}} \cancel{\frac{\Gamma(3)\theta^3}{\Gamma(3)}} + \frac{Y_3}{3} = \frac{2}{3}\theta + \frac{Y_3}{3}. \end{aligned}$$

$$\text{Później, } \Psi(Y_3) = E\left[\frac{Y_1}{3}, Y_3\right] = \frac{2}{3}\theta + \frac{Y_3}{3}.$$

$E\Psi(Y_3) = \theta$ i $\text{Var } \Psi(Y_3) \leq \text{Var } \left(\frac{Y_1}{3}\right)$, ale $\Psi(Y_3)$ nie jest statystyką.

4. Zupełność statystyki zupełnej i jednoznaczności estymatorów nieobciążonych o minimalnej wariancji

Niech X_1, \dots, X_n będzie próbą z rozkładu Poissona

$$f(x|\theta) = \frac{\theta^x e^{-\theta}}{x!}, \quad x=0, 1, 2, \dots, \quad \theta > 0.$$

$Y_1 = \sum_{i=1}^n X_i$ jest statystyką dostosowaną dla parametru θ ozn.

$$g_1(y_1|\theta) = \frac{(n\theta)^{y_1} e^{-n\theta}}{y_1!}, \quad y_1 = 0, 1, 2, \dots, \quad \theta > 0$$

Również rozkład rozkładu $\{g_1(y_1|\theta) : \theta > 0\}$.

Załóżmy, że $u(y_1)$ jest funkcją y_1 , taką że $E[u(y_1)] = 0$ dla każdego $\theta > 0$. Pokażemy, że ten warunek implikuje, że $u(y_1) = 0$ dla $y_1 = 0, 1, 2, \dots$.
Tzn., że

$$E[u(y_1)] = 0 \text{ dla } \theta > 0 \Rightarrow 0 = u(0) = u(1) = \dots$$

Dla wszystkich $\theta > 0$,
Mamy

$$0 = E[u(y_1)] = \sum_{y_1=0}^{\infty} u(y_1) \frac{(\eta\theta)^{y_1} e^{-\eta\theta}}{y_1!} = e^{-\eta\theta} [u(0) + u(1) \frac{\eta\theta}{1!} + u(2) \frac{(\eta\theta)^2}{2!} + \dots]$$

Ponieważ $e^{-\eta\theta} > 0$, to

$$0 = u(0) + u(1) \frac{\eta\theta}{1!} + \left[\frac{\eta^2 u(2)}{2} \right] \theta^2 + \dots \quad \text{wielomian } (\theta)$$

[Wielomian zawsze, to zawsze współczynniki]. Zatem

$$u(0) = 0, u(1) = 0, \frac{\eta^2 u(2)}{2} = 0, \dots$$

Tym samym

$$0 = u(0) = u(1) = u(2) = \dots$$

\Leftrightarrow Z wyjątkiem punktów mamy θ

Def 1

Niech z będzie zmiennej losowej o rozkładzie z rodziną $\{h(z|\theta), \theta \in \Theta\}$.

Jedzi

$$E[u(z)] = 0 \text{ dla każdego } \theta \in \Theta \Rightarrow u(z) = 0$$

z wyjątkiem zbioru punktów mamy zero,

to rodzinę $\{h(z|\theta), \theta \in \Theta\}$ nazywamy rodziną zupełną.

Przykład 1

$\{h(z|\theta), \theta \in \Theta\}$ rodzinę rozkładów zmiennej losowej z postaci

$$h(z|\theta) = \frac{1}{\theta} e^{-z/\theta}, \quad z > 0.$$

$$s = \frac{1}{\theta}$$

$$F(s) = \int_0^\infty s e^{-st} f(t) dt$$

Załóżmy, że $E[u(z)]$ dla każdego θ . Tzn.

$$\int_0^\infty \theta u(z) \frac{1}{\theta} e^{-z/\theta} dz = 0 = \underbrace{\int_0^\infty u(z) e^{-z/\theta} dz}_{\text{Transformata Laplace'a}} \quad \text{dla } \theta > 0.$$

Transformata Laplace'a $u(z)$ stąd $u(z) = 0$

Zatem rodina rozkładów $\{h(x_i\theta) : \theta > 0\}$ jest zupełna.

Niech X_1, \dots, X_n będące próbą z rozkładu $f(x_i\theta)$, a $Y_1 = u_1(X_1, \dots, X_n)$ statystyką dostosującą dla parametru θ . Niech $f_{Y_1}(y_1|\theta)$ będzie rozkładem Y_1 . Jeżeli Y_1 jest nieobciążonym estymatorem θ , który nie jest funkcja Y_1 , to $\varphi(Y_1) = E[Y_1 | Y_1]$ jest nieobciążonym estymatorem θ . Przypuszczyj, że istnieje funkcja $\psi \neq \varphi$, taka, że $E[\psi(Y_1)] = \theta$ dla każdego $\theta \in \Theta$. Stąd $E[\varphi(Y_1) - \psi(Y_1)] = 0$ dla $\theta \in \Theta$.

Jżeli rodina $\{f_{Y_1}(y_1|\theta) : \theta \in \Theta\}$ jest zupełna, to $\varphi(y_1) - \psi(y_1) = 0$ dla zbiorów mocy zero. Równoważnie $\varphi(y_1) = \psi(y_1)$ dla zbiorów mocy zero. Zatem $\varphi(Y_1)$ jest jedyną funkcją Y_1 , taka, że $E[u(Y_1)] = \theta$. I tyle. Rao-Blackwella $\varphi(Y_1)$ jest MVUE θ .

Tw. 1 Lehmana - Scheffé'go

Niech X_1, \dots, X_n ustalone, będące próbą z rozkładu $f(x_i\theta), \theta \in \Theta$. Niech $Y_1 = u_1(X_1, \dots, X_n)$ będzie statystyką dostosującą dla θ , a $\{\varphi(Y_1) : \theta \in \Theta\}$ rodziną zupełną. Jeżeli istnieje funkcja ψ tak, że $E[\psi(Y_1)] = \theta$ jest nieobciążonym estymatorem θ , to $\varphi(Y_1)$ jest $\overbrace{E[\psi(Y_1)]}^{\text{wyznaczony jednoznacznie}}$. (z dodatkowością do zbiorów mocy zero)

404

5. Wykładyne rodiny rozkładów

Rozważmy rodzinę rozkładów $\{f(x_i\theta) : \theta \in \Theta\}$, gdzie $\Theta = \{\theta : \gamma < \theta < \delta\}$, gdzie γ, δ są znanymi stałymi, $(\gamma, \delta, \text{dopuszczalne})$

$$f(x_i\theta) = \begin{cases} \exp[p(\theta)K(x) + S(x) + q(\theta)], & x \in S, \\ 0 & \text{inaczej} \end{cases}$$

gdzie S jest nośnikiem X .

4

Def 1

Mówimy, że gęstość $f(x|\theta)$ należy do regularnej rodziny wykładniczej, jeśli

- (i) S , napis X , nie zależy od θ ,
- (ii) $\frac{p(\theta)}{f(x)}$ jest nietrywialną funkcją θ .
- (iii) - jeśli X jest ciągłą zmienną losową, to $k'(x) \neq 0$ i $s(x)$ są ciągłymi funkcjami, $x \in S$
- jeśli X jest zmienną losową dyskretną, to $k(x)$ jest nietrywialną funkcją $x \in S$.

Rozkład 1

(i) Rodzina rozkładów $\{f(x|\theta) : 0 < \theta < \infty\}$, gdzie

$$f(x|\theta) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\theta} e^{-\frac{x^2}{2\theta}} = \exp\left[-\frac{1}{2\theta}x^2 - \log\sqrt{2\pi\theta}\right], \quad x \in \mathbb{R}$$

jest regularną rodziną wykładniczą typu ciągłego.

(ii) Rodzina rozkładów jednostajnych $\{f(x|\theta) : 0 < \theta < +\infty\}$, gdzie

$$f(x|\theta) = \begin{cases} \exp\{-\log\theta\}, & x \in (0, \theta), \\ 0 & \text{inaczej,} \end{cases}$$

nie jest regularną rodziną wykładniczą.

Niech X_1, \dots, X_n będące próbą z regularnej rodziny wykładniczej.

Toczący rozkład X_1, \dots, X_n ma postać

$$\exp\left[p(\theta) \sum_{i=1}^n k(x_i) + \sum_{i=1}^n s(x_i) + hq(\theta)\right] \quad \text{dla } x_i \in S, i=1, \dots, n.$$

równolegle

$$\exp\left[p(\theta) \sum_{i=1}^n k(x_i) + \sum_{i=1}^n \cancel{s(x_i)} + hq(\theta)\right] \cdot \exp\left[\sum_{i=1}^n s(x_i)\right]$$

Zatem, z t.c o faktoryzacji $Y_1 = \sum_{i=1}^n k(X_i)$ jest statystyką dostateczną dla θ .