

Angewandte Statistik UE

VI, 1) $X_i \sim M(\mu, \sigma^2)$ ($\mu, \sigma^2 = \theta$ unbekannt)
 $\Rightarrow \sqrt{n} \frac{\bar{X}_n - \mu}{S_n} \sim t_{n-1}$

Bilde Konfidenzintervall für μ mit ÜW $1-\alpha$:

$$\begin{aligned} 1-\alpha &= W_\theta \left\{ -t_{n-1, 1-\frac{\alpha}{2}} \leq \sqrt{n} \frac{\bar{X}_n - \mu}{S_n} \leq t_{n-1, 1-\frac{\alpha}{2}} \right\} \\ &= W_\theta \left\{ -\frac{S_n}{\sqrt{n}} t_{n-1, 1-\frac{\alpha}{2}} \leq \bar{X}_n - \mu \leq \frac{S_n}{\sqrt{n}} t_{n-1, 1-\frac{\alpha}{2}} \right\} \\ &= W_\theta \left\{ \bar{X}_n - \frac{S_n}{\sqrt{n}} t_{n-1, 1-\frac{\alpha}{2}} \leq \mu \leq \bar{X}_n + \frac{S_n}{\sqrt{n}} t_{n-1, 1-\frac{\alpha}{2}} \right\} \end{aligned}$$

$$\Rightarrow KI = \left[\bar{X}_n - \frac{S_n}{\sqrt{n}} t_{n-1, 1-\frac{\alpha}{2}}, \bar{X}_n + \frac{S_n}{\sqrt{n}} t_{n-1, 1-\frac{\alpha}{2}} \right]$$

Beispiel für golf.txt: $n=100$; $\bar{X}_n = 274,476$; $S_n = 8,324943$

$1-\alpha$	KI für μ
0,90	[273,09; 275,86]
0,95	[272,82; 276,13]
0,99	[272,29; 276,66]

2) $\frac{(n-1) S_n^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$

Konfidenzintervall für σ^2 :

$$\begin{aligned} 1-\alpha &= W_\theta \left\{ \chi_{n-1, \frac{\alpha}{2}}^2 \leq \frac{(n-1) S_n^2}{\sigma^2} \leq \chi_{n-1, 1-\frac{\alpha}{2}}^2 \right\} \\ &= W_\theta \left\{ \frac{(n-1) S_n^2}{\chi_{n-1, 1-\frac{\alpha}{2}}^2} \leq \sigma^2 \leq \frac{(n-1) S_n^2}{\chi_{n-1, \frac{\alpha}{2}}^2} \right\} \end{aligned}$$

$$\Rightarrow KI \text{ für } \sigma: W_\theta \left\{ \sqrt{\frac{(n-1) S_n^2}{\chi_{n-1, 1-\frac{\alpha}{2}}^2}} \leq \sigma \leq \sqrt{\frac{(n-1) S_n^2}{\chi_{n-1, \frac{\alpha}{2}}^2}} \right\} = 1-\alpha$$

Beispiel für golf.txt: $n=100$; $S_n^2 = 69,30467$

$1-\alpha$	KI für σ^2	KI für σ
0,90	[55,68; 89,05]	[7,46; 9,44]
0,95	[53,43; 93,53]	[7,31; 9,67]
0,99	[50,96; 99,11]	[7,03; 10,16]

$$3) x_1, \dots, x_n \sim E_\theta \stackrel{i.i.d.}{}, f(x|\theta) = \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}} \mathbb{1}_{(0, \infty)}(x)$$

$$a) - \sum_{i=1}^n \ln F(x_i|\theta) \sim \text{Geom}(n, 1) \quad \text{vgl. S. 46}$$

$$F(x_i|\theta) \sim U_{0,1} \Rightarrow 1 - F(x_i|\theta) \sim U_{0,1}$$

$$\Rightarrow - \sum_{i=1}^n \ln(1 - F(x_i|\theta)) \sim \text{Geom}(n, 1)$$

$$\begin{aligned} \ln(1 - F(x_i|\theta)) &= \ln\left(1 - \int_0^{x_i} \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}} dx\right) = \ln\left(1 + e^{-\frac{x}{\theta}} \Big|_{x=0}^{x_i}\right) \\ &= \ln\left(1 + e^{-\frac{x_i}{\theta}} - 1\right) = -\frac{x_i}{\theta} \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \frac{1}{\theta} \sum_{i=1}^n x_i \text{ ist Pivot-Größe für } \theta \quad (\sim \text{Geom}(n, 1))$$

$\hat{=} P_1(\theta; x_1, \dots, x_n)$

b)

4) X_1, \dots, X_n i.i.d., $X \sim \text{Geom}(r, \beta)$ ($r \in \mathbb{N}$, bekannt) d.h. $f(x|r, \beta) = \frac{x^{r-1} e^{-\frac{x}{\beta}}}{\Gamma(r) \beta^r} \mathbb{1}_{(0, \infty)}(x)$

ges.: KI für β mit ÜW $1-\alpha$ mit Hilfe einer χ^2 -Tabelle.

Wissen: $\text{Geom}(\alpha, 2) = \chi_{2\alpha}^2$

$X_i \sim \text{Geom}(r, \beta) \Rightarrow S = \sum_{i=1}^n X_i \sim \text{Geom}(nr, \beta)$ neg. Add.-Theorem

1) Zeige $Y := \frac{2}{\beta} S = \frac{2}{\beta} \sum_{i=1}^n X_i \sim \text{Geom}(nr, 2)$ und somit PG für β .

Transformationsatz:

$$S(y) = \frac{\beta}{2} y \Rightarrow \frac{ds}{dy} = \frac{\beta}{2}$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow f_Y(y) &= f_S\left(\frac{\beta}{2} y\right) \left| \frac{ds}{dy} \right| = \frac{\left(\frac{\beta}{2} y\right)^{nr-1} e^{-\frac{\beta}{2} y \frac{1}{\beta}}}{\Gamma(nr) \beta^{nr}} \cdot \frac{\beta}{2} \\ &= \frac{y^{nr-1} e^{-\frac{y}{2}}}{\Gamma(nr) 2^{nr}}, \text{ d.h. } Y \sim \text{Geom}(nr, 2) = \chi_{2nr}^2 \end{aligned}$$

1) Konstruktion des KI für β :

$$\begin{aligned} 1-\alpha &= W_\theta \left\{ \chi_{2nr, \frac{\alpha}{2}}^2 \leq \frac{2}{\beta} \sum_{i=1}^n X_i \leq \chi_{2nr, 1-\frac{\alpha}{2}}^2 \right\} \\ &= W_\theta \left\{ \frac{\chi_{2nr, \frac{\alpha}{2}}^2}{2n \bar{X}_n} \leq \frac{1}{\beta} \leq \frac{\chi_{2nr, 1-\frac{\alpha}{2}}^2}{2n \bar{X}_n} \right\} \\ &= W_\theta \left\{ \frac{2n \bar{X}_n}{\chi_{2nr, 1-\frac{\alpha}{2}}^2} \leq \beta \leq \frac{2n \bar{X}_n}{\chi_{2nr, \frac{\alpha}{2}}^2} \right\} \end{aligned}$$

5) X_1, \dots, X_n i.i.d.; $X \sim U_{0, \theta}$ ($\theta > 0$)

ges.: KI mit ÜW $1-\alpha$ von möglichst kurzer Länge.

Wiseniars Bgr. 5.5: $X_{(n)}$ suffiziente Statistik für θ .

$$F_{X_{(n)}}(x) = [F_X(x)]^n$$

1) Konstruiere Prüfgröße für θ : $W_\theta \left\{ \frac{X_{(n)}}{\theta} \leq x \right\}$

$$F_{X_{(n)}}(x) = [F_X(x)]^n = \left(\frac{x}{\theta}\right)^n \Rightarrow W_\theta \left\{ X_{(n)} \leq x \mid \theta \right\} = F_{X_{(n)}}(x \mid \theta) = x^n$$

$\Rightarrow \frac{X_{(n)}}{\theta}$ ist PG für θ .

2) Bilde KI mit ÜW $1-\alpha$:

$$W_\theta \left\{ \frac{X_{(n)}}{\theta} \leq x \right\} = x^n \Leftrightarrow W_\theta \left\{ \frac{X_{(n)}}{\theta} \leq x^{\frac{1}{n}} \right\} = x \Leftrightarrow W_\theta \left\{ \frac{X_{(n)}}{x^{\frac{1}{n}}} \leq \theta \right\} = x$$

$$\text{Sei } 0 < y < x < 1, \text{ d.h. } W_\theta \left\{ \frac{X_{(n)}}{x^{\frac{1}{n}}} \leq \theta \leq \frac{X_{(n)}}{y^{\frac{1}{n}}} \right\} = x - y = 1 - \alpha$$

$$\Rightarrow \text{KI} = \left[\frac{X_{(n)}}{x^{\frac{1}{n}}}, \frac{X_{(n)}}{y^{\frac{1}{n}}} \right] \quad \forall x, y \in (0, 1) \text{ mit } x - y = 1 - \alpha.$$

2) Bestimme kürzestes KI:

$$x-y=1-\alpha \Leftrightarrow x=1-\alpha+y$$

$$\text{Ziel: Minimierung von } \frac{1}{y^{1/n}} - \frac{1}{x^{1/n}} = \frac{1}{y^{1/n}} - \frac{1}{(1-\alpha+y)^{1/n}}$$

Diese Fkt.

~~f~~ ist streng monoton fallend $\stackrel{\text{in } y}{\Rightarrow}$ Intervalllänge minimal für $y = \alpha$
 $x = 1$.

$$\Rightarrow \text{KI} := \left[X_{(n)}, \frac{X_{(n)}}{\alpha^{1/n}} \right].$$

6) Bsp. 5 mit der „statistischen Methode“.

$$\left(f_{X_{(n)}}(x) = \frac{d}{dx} F_{X_{(n)}}(x) = n \frac{x^{n-1}}{\theta^n} \mathbb{1}_{(0,\theta)}(x) \right)$$

Definiere implizit:

$$\int_{-\infty}^{r_1(\theta)} f_{X_{(n)}}(x) dx = \int_0^{r_1(\theta)} f_{X_{(n)}}(x) dx = F_{X_{(n)}}(r_1(\theta)) = j_1 \Leftrightarrow r_1(\theta) = j_1^{1/n} \cdot \theta$$

$$\int_{r_1(\theta)}^{\infty} f_{X_{(n)}}(x) dx = \int_{r_2(\theta)}^{\theta} f_{X_{(n)}}(x) dx = \underbrace{F_{X_{(n)}}(\theta)}_1 - F_{X_{(n)}}(r_2(\theta)) \stackrel{j_2}{\Leftrightarrow} r_2(\theta) = (1-j_2)^{1/n} \cdot \theta$$

Es gilt: r_1, r_2 streng monoton, stetig und $r_1 < r_2$ für $j_1^{1/n} + j_2^{1/n} < 1$.

$$\Rightarrow W\{r_1(\theta) \leq X_{(n)} \leq r_2(\theta)\} = 1 - j_1 - j_2 = 1 - (j_1 + j_2) = 1 - \alpha.$$

$$\Leftrightarrow 1 - \alpha = W\left\{ j_1^{1/n} \theta \leq X_{(n)} \leq (1 - j_2)^{1/n} \theta \right\}$$

$$= W\left\{ \frac{X_{(n)}}{(1-j_2)^{1/n}} \leq \theta \leq \frac{X_{(n)}}{j_1^{1/n}} \right\}$$

$$\Rightarrow \text{KI} = \left[\frac{X_{(n)}}{(1-j_2)^{1/n}}, \frac{X_{(n)}}{j_1^{1/n}} \right] \quad \forall j_1, j_2 > 0 \text{ mit } j_1 + j_2 = \alpha \quad (\Leftrightarrow \text{zu Eig. von 5})$$

$$\Rightarrow \text{KI minimal für } j_2 = 1, j_1 = \alpha: \left[X_{(n)}, \frac{X_{(n)}}{\alpha^{1/n}} \right]$$