

Generella idén bakom K.I.

F17 ①

Steg 1: Hitta en referensvariabel R där $\bar{x}_1, \dots, \bar{x}_n$ och θ ingår, R väljs så att dess fördelning är känd.Steg 2: Hitta lämpliga kvantiler ($z_\alpha, t_\alpha, \dots$)Steg 3: Lös ut θ ur uttrycket

$$1 - 2\alpha = P(x_{1-\alpha} \leq R \leq x_\alpha)$$

eller motsvarande.

Normalapproximation för K.I.

Vi betraktar proportions-skattning. Principen densamma i andra fall.

Antag att proportionen p har en viss egenskap och ta ett stickprov av storlek n . Låt $\bar{X} = \#$ med egenskapen och antagatt $\bar{X} \sim \text{Bin}(n, p)$ (ok? oberoende?),Vi skattar p med $\hat{p}(\bar{X}) = \frac{\bar{X}}{n}$, men

vad blir K.I.?

Akt 1: Använd exakt fördelning ($\bar{X} \sim \text{Bin}(n, p)$)

(typ steg 1 ovan)

Steg 2: Hitta k_α s.a. $\mathbb{P}(|\frac{\bar{X}}{n} - p| > k_\alpha) = 1 - 2\alpha$ F17 (2)

Steg 3: $\mathbb{P}(|\frac{\bar{X}}{n} - p| > k_\alpha) = \mathbb{P}(-k_\alpha < \frac{\bar{X}}{n} - p < k_\alpha)$
 $= \mathbb{P}(\frac{\bar{X}}{n} - k_\alpha < p < \frac{\bar{X}}{n} + k_\alpha)$.

Ok? Någon. Värdet på k_α kommer bero på p (som är okänd), \bar{X} är ej symmetrisk, bör då K.I. vara det?

Alt 2: Om n är "stort" ger CGS att

$$\bar{X} \approx \mathcal{N}(E[\bar{X}], \text{Var}(\bar{X})) = \mathcal{N}(np, np(1-p))$$

$$\Rightarrow \frac{\bar{X} - np}{\sqrt{np(1-p)}} \approx \mathcal{N}(0, 1), \quad (\text{steg 1})$$

Steg 2: Kvantiler har vi.

Steg 3: Lös ut p ur $\mathbb{P}(-z_\alpha \leq \frac{\bar{X} - np}{\sqrt{np(1-p)}} \leq z_\alpha)$

Steg 3: Lös ut p ur $\mathbb{P}(-z_\alpha \leq \frac{\bar{X} - np}{\sqrt{n\hat{p}(1-\hat{p})}} \leq z_\alpha)$

$$= \mathbb{P}(-z_\alpha \sqrt{n\hat{p}(1-\hat{p})} \leq \bar{X} - np \leq z_\alpha \sqrt{n\hat{p}(1-\hat{p})})$$

$$= \mathbb{P}\left(\frac{\bar{X}}{n} - z_\alpha \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}} \leq p \leq \frac{\bar{X}}{n} + z_\alpha \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}\right).$$

Ann: Principen densamma, men detaljer olika i andra fall.

K.I. för σ^2 i normalfallet.

Låt $\bar{x}_1, \bar{x}_2, \dots$ vara iid $N(\mu, \sigma^2)$ och låt

$$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (\bar{x}_i - \bar{\bar{x}})^2.$$

Def: En s.v. \bar{Y} är chi-kvadrat fördelad

med n frihetsgrader om

$$\bar{Y} = Z_1^2 + Z_2^2 + \dots + Z_n^2$$

där Z_1, \dots, Z_n är iid. $N(0, 1)$, ($\bar{Y} \sim \chi^2(n)$)

Sats: $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$

B: Lång räkning och msf D

Låt $\chi_{n-1}^2(\alpha)$ vara α -kvantilen för $\chi^2(n-1)$ -förd.

Vi kan hitta ett K.I. med kont. grad

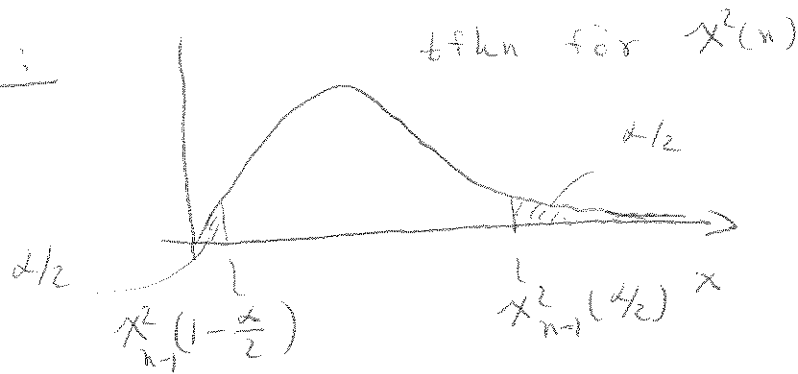
α genom att

$$1 - \alpha = \mathbb{P}(\chi_{n-1}^2(1-\alpha/2) \leq \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \leq \chi_{n-1}^2(\alpha/2))$$

$$= \mathbb{P}\left(\frac{(n-1)S^2}{\chi_{n-1}^2(\alpha/2)} \leq \sigma^2 \leq \frac{(n-1)S^2}{\chi_{n-1}^2(1-\alpha/2)}\right)$$

s. a. $\underline{I}_{\sigma^2} = \left[\frac{(n-1)S^2}{\chi_{n-1}^2(\alpha/2)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi_{n-1}^2(1-\alpha/2)} \right]$

är vårt K.I. med kont. grad $1-\alpha$.

Anm:

Ej symmetrisk! $\chi^2_{n-1}(1-\alpha/2) \neq -\chi^2_{n-1}(\alpha/2)$

(1)

Tal (forts): Data $N(\mu, \sigma^2)$ och gav

(1) $\bar{x} = 4.84$, $s^2(x) \approx 6.21$

(2) Hitta ett 95% K.I. för σ^2

L: Här är $\alpha = 0.05$ och $n = 13$. Tabell ger

$$\chi^2_{12}(0.025) \approx 23.34 \text{ och } \chi^2_{12}(0.975) \approx 4.40$$

(tabell sid A8) OBS: Tabellen visar $P(\cdot \leq \chi^2_{n-1}(\alpha))$

(1) \bar{x} $P(\cdot \geq \chi^2_{n-1}(\alpha))$

(2)

S.a.

$$I_{\sigma^2} = \left[\frac{12 \cdot 6.21}{23.34}, \frac{12 \cdot 6.21}{4.4} \right] \approx [3.19, 16.94] //$$

Anm: Om man blandar ihop $\chi^2_{n-1}(\alpha)$ och $\chi^2_{n-1}(1-\alpha)$

blir $I_{\sigma^2} = [16.94, 3.19]$ och man ser att det

är fel.

Två stickprov

Vi har två oberoende stickprov

$\bar{X} = (\bar{X}_1, \dots, \bar{X}_n)$ och $\bar{Y} = (\bar{Y}_1, \dots, \bar{Y}_m)$ där

$\bar{X}_i \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$ och $\bar{Y}_i \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$.

Vi vill analysera $\theta = \mu_1 - \mu_2$ som

skattas med $\hat{\theta} = \bar{X} - \bar{Y}$.

Fall 1: σ_1, σ_2 kända. Vi har att $\bar{X} \sim N(\mu_1, \frac{\sigma_1^2}{n})$

$\bar{Y} \sim N(\mu_2, \frac{\sigma_2^2}{m})$ s.a. $\bar{X} - \bar{Y} \sim N(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m})$

Låt $D^2 = \frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}$ och bilda

$$R = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - \theta}{D} \sim N(0, 1).$$

$$\Rightarrow 1 - \alpha = \mathbb{P}(-z_{\alpha/2} \leq R \leq z_{\alpha/2}) = \mathbb{P}(\bar{X} - \bar{Y} - z_{\alpha/2} D \leq \theta \leq \bar{X} - \bar{Y} + z_{\alpha/2} D)$$

$$\Rightarrow \underline{I}_{\mu_1 - \mu_2} = \bar{X} - \bar{Y} \pm z_{\alpha/2} D$$

Tal: I en undersökning uppmättes pH-värdet i två olika sjöar. Den första kontrollerades på $n=20$ platser och den andra på $m=29$.

Resultaten anses vara oberoende och $N(\mu_1, \sigma_1^2)$

resp. $N(\mu_2, \sigma_2^2)$ fördelade. Om $\sigma_1^2 = 1.4$, $\sigma_2^2 = 1.9$,

hitta ett 95% K.I. för $\mu_1 - \mu_2$ om data

gav $\bar{x} = 5.3$ och $\bar{y} = 6.1$

L: Vi får att $D = \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}} \approx 0.368$.

Tabell ger $z_{0.025} = 1.96$ så ett 95 % K.I.

för $\mu_1 - \mu_2$ blir

$$\begin{aligned} \bar{I}_{\mu_1 - \mu_2} &= [-0.8 - 1.96 \cdot 0.368, -0.8 + 1.96 \cdot 0.368] \\ &= [-1.52, -0.079] // \end{aligned}$$

Anm: Har vi fog att hävda att de faktiska pH-värdena är olika?

Antag nu att $\bar{X}_i \sim N(\mu_1, \sigma^2)$ och $\bar{Y}_i \sim N(\mu_2, \sigma^2)$

$$\Rightarrow \bar{X} - \bar{Y} \sim N(\mu_1 - \mu_2, \sigma^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{1}{m} \right)).$$

Hur skall σ^2 skattas?

$$S_{\bar{X}}^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (\bar{X}_i - \bar{\bar{X}})^2 \quad \text{och} \quad S_{\bar{Y}}^2 = \frac{1}{m-1} \sum_{i=1}^m (\bar{Y}_i - \bar{\bar{Y}})^2$$

skattar båda σ^2 . Man kan visa att

$$S_p^2 = \frac{(n-1)S_{\bar{X}}^2 + (m-1)S_{\bar{Y}}^2}{n+m-2} \quad \text{"p" för pooled"}$$

är VVR och har minst varians av alla

skattare på formen $\beta S_{\bar{X}}^2 + (1-\beta) S_{\bar{Y}}^2$,