

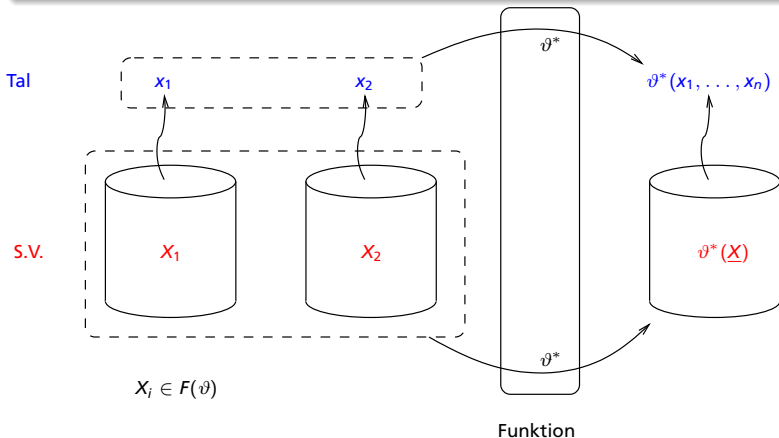
Föreläsning 9, Matematisk statistik 7.5 hp för E Konfidensintervall

Stas Volkov

Stickprov & Skattning

Ett **stickprov**, x_1, x_2, \dots, x_n , är **observationer** av s.v. X_1, \dots, X_n från någon fördelning $X_i \in F(\vartheta)$ där ϑ är en okänd **parameter**.

En **skattning** av ϑ , $\vartheta^*(x_1, \dots, x_n)$ är en observation av den s.v. $\vartheta^*(X_1, \dots, X_n)$. Båda betecknas oftast bara med ϑ^* .



Minsta kvadrat-metoden, MK

Om $E(X_j) = \mu_j(\vartheta)$ så fås **MK-skattningen** av ϑ genom att minimera förlustfunktionen

$$Q(\vartheta) = \sum_{i=1}^n \left(x_i - \mu_j(\vartheta) \right)^2$$

m.a.p. ϑ .

Maximum likelihood-metoden, ML

ML-skattningen av ϑ fås genom att maximera likelihood-funktionen $L(\vartheta; x_1, \dots, x_n)$ m.a.p. ϑ .

$$L(\vartheta) = p_X(x_1) \cdot \dots \cdot p_X(x_n) \quad (\text{diskr.})$$

$$L(\vartheta) = f_X(x_1) \cdot \dots \cdot f_X(x_n) \quad (\text{kont.})$$

Konfidsensintervall

Ett **konfidsensintervall** för en parameter ϑ täcker rätt värde på ϑ med sannolikheten $1 - \alpha$.

$1 - \alpha$ kallas **konfidsensgrad**. Vanliga värden är **0.95**, **0.99** och **0.999**.

Ett **tvåsidigt** konfidsensintervall är alltså **två** skattningar a_1^* , a_2^* så att

$$P\left(a_1^*(X_1, \dots, X_n) < \vartheta < a_2^*(X_1, \dots, X_n)\right) = 1 - \alpha$$

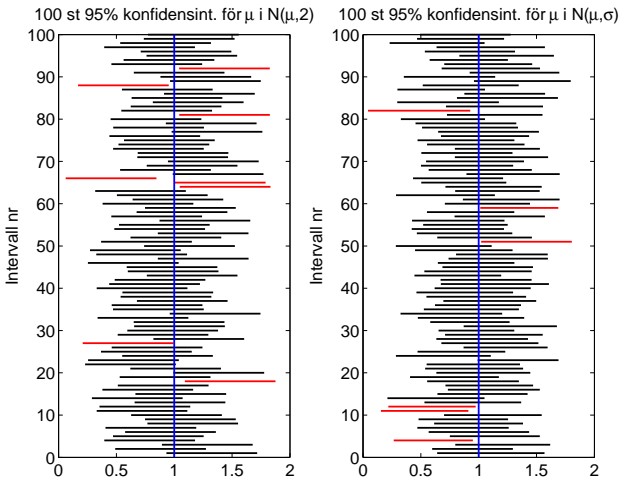
Ett **ensidigt** konfidsensintervall är **en** skattning a_1^* eller a_2^* så att

$$P\left(a_1^*(X_1, \dots, X_n) < \vartheta < \infty\right) = 1 - \alpha$$

eller

$$P\left(-\infty < \vartheta < a_2^*(X_1, \dots, X_n)\right) = 1 - \alpha$$

Andelen $1 - \alpha$ av intervallen täcker rätt värde i långa loppet



α -kvantil, x_α

En **kvantil**, x_α , till en stokastisk variabel X är en gräns som överskrids med sannolikhet α . Den fås som lösning till någon av följande ekvationer.

$$F_X(x_\alpha) = 1 - \alpha \iff \int_{-\infty}^{x_\alpha} f_X(x) dx = 1 - \alpha \iff \int_{x_\alpha}^{\infty} f_X(x) dx = \alpha$$

Sats 6.1 — Standardiserad normalfördelning

Om $X \in N(\mu, \sigma)$, $E(X) = \mu$, $V(X) = \sigma^2$ så är

$$\frac{X - \mu}{\sigma} \in N(0, 1) \text{ med kvantiler } \lambda_\alpha$$

Konfidsensintervall för μ då $X_i \in N(\mu, \sigma)$, i fallet σ **känd**

- ▶ En skattning av μ är:

$$\mu^* = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

med $E(\mu^*) = \mu$ och $D(\mu^*) = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$.

- ▶ Enligt Sats 6.1 är

$$\frac{\mu^* - \mu}{D(\mu^*)} \in N(0, 1).$$

- ▶ Vi söker nu två tal så att:

$$P\left(? < \frac{\mu^* - \mu}{D(\mu^*)} < ? \right) = 1 - \alpha$$

- ▶ Konfidsensintervallet för μ blir då: $I_\mu = \mu^* \pm \lambda_{\alpha/2} \cdot D(\mu^*)$.

Konfidsensintervall för μ då $X_i \in N(\mu, \sigma)$, i fallet σ **okänd**

Om σ är okänd ersätts $D(\mu^*)$ med medelfelet:

$$d(\mu^*) = \frac{s}{\sqrt{n}} \quad s = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}$$

Men, nu är $\frac{\mu^* - \mu}{d(\mu^*)}$ **inte** $N(0, 1)$ ☹️

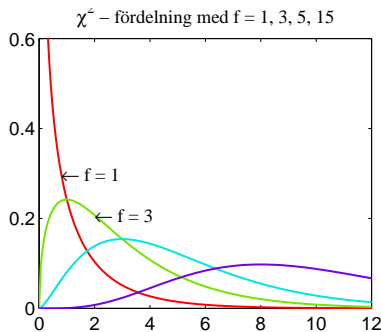
χ^2 -fördelning (uttalas "chi-två")

- ▶ $Y \in \chi^2(f)$. f kallas antal frihetsgrader.
- ▶ α -kvantil: $\chi^2_\alpha(f)$. Se Tabell 4.

Om $X_1, \dots, X_n \in N(\mu, \sigma)$ och oberoende så gäller

$$\frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 \in \chi^2(n)$$

...men $\frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \in \chi^2(n-1)$



Student's t -fördelning

- ▶ $X \in t(f)$. f kallas antal frihetsgrader.
- ▶ α -kvantil: $t_\alpha(f)$. Se Tabell 3.

Om $X \in N(0, 1)$ och $Y \in \chi^2(f)$ är oberoende gäller

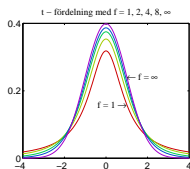
$$\frac{X}{\sqrt{Y/f}} \in t(f)$$

och speciellt för $X_i \in N(\mu, \sigma)$

$$\frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \in t(n-1)$$

där $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$, $S^2 = Q/f$, $Q = \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$, och $f = n - 1$.

\bar{X} och S^2 råkar vara oberoende (förvånande nog!)



Student — William Sealy Gosset



Konfidensintervall för μ i $N(\mu, \sigma)$

x_1, \dots, x_n observationer av $X_j \in N(\mu, \sigma)$

σ känd:

$$I_\mu = \mu^* \pm \lambda_{\alpha/2} \cdot D(\mu^*) = \bar{x} \pm \lambda_{\alpha/2} \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

σ okänd:

$$I_\mu = \mu^* \pm t_{\alpha/2}(f) \cdot d(\mu^*) = \bar{x} \pm t_{\alpha/2}(n-1) \cdot \frac{s}{\sqrt{n}}$$

Kvantilerna ges då av:

- ▶ $\lambda_{\alpha/2}$ är $N(0, 1)$ -fördelningens $\alpha/2$ -kvantil (Tabell 2)
- ▶ $t_{\alpha/2}(n-1)$ är $t(n-1)$ fördelningens $\alpha/2$ -kvantil (Tabell 3)

Exempel: Sockerinnehåll i sockerbetor

Sockerbetor har i regel ett sockerinnehåll på **16 – 19 %** (enligt Wikipedia). Anta att sockerinnehållet i en godtycklig beta beskrivas av $X_i \in N(\mu, \sigma)$ med σ **okänd**. I ett visst betlass undersökte man sockerhalten hos **25** slumpmässigt utvalda betor.

$$\frac{1}{25} \sum_{i=1}^{25} x_i = 16.8$$

$$\sum_{i=1}^{25} (x_i - \bar{x})^2 = 4.8$$

Gör ett **95 %**-konfidensintervall för den förväntade sockerhalten i betlasset.

Konfidsensintervall baserade på normal(approximation)

Om $\vartheta^* \in N(\vartheta, D(\vartheta^*))$ eller $\vartheta^* \underset{\approx}{\in} N(\vartheta, D(\vartheta^*))$:

$D(\vartheta^*)$ **känd** känd

$$I_{\vartheta} = \vartheta^* \pm \lambda_{\alpha/2} \cdot D(\vartheta^*)$$

$D(\vartheta^*)$ **okänd** okänd så skattas med $d(\vartheta^*)$

$$I_{\vartheta} = \vartheta^* \pm t_{\alpha/2}(f) \cdot d(\vartheta^*) \quad \text{om } d(\vartheta^*) \text{ innehåller } \sigma^* = s = \sqrt{\frac{Q}{f}}$$

$$I_{\vartheta} = \vartheta^* \pm \lambda_{\alpha/2} \cdot d(\vartheta^*) \quad \text{annars}$$

Ex: Konfidensintervall för p då $X \in \text{Bin}(n, p)$

Vi vill uppskatta hur vanligt det är att det snöar i april i Målilla och konstaterar att under de **300** aprildagarna under perioden **1988–1997** så snöade det under **71** dagar. Antag att olika dagar är oberoende av varandra.

Beräkna ett approximativt **95 %** konfidensintervall för sannolikheten att det snöar en slumpmässigt vald aprildag i Målilla.

Sammanvägd variansskattning

Om vi här

$$\begin{cases} x_1, \dots, x_{n_x} & \text{obs. av } X_i \in N(\mu_x, \sigma) \\ y_1, \dots, y_{n_y} & \text{obs. av } Y_i \in N(\mu_y, \sigma) \end{cases}$$

kan den gemensamma variansen σ^2 skattas med

$$s_p^2 = \frac{(n_x - 1)s_x^2 + (n_y - 1)s_y^2}{n_x - 1 + n_y - 1} = \frac{Q}{f}, \quad \left(\text{där } \frac{Q}{\sigma^2} \in \chi^2(f) \right)$$

Ett konfidensintervall för $\mu_x - \mu_y$ blir t.ex.

$$I_{\mu_x - \mu_y} = \bar{x} - \bar{y} \pm t_{\alpha/2}(f) \cdot s_p \cdot \sqrt{1/n_x + 1/n_y}$$

eftersom $\mu_x^* - \mu_y^* = \bar{X} - \bar{Y} \in N\left(\mu_x - \mu_y, \sigma\sqrt{\frac{1}{n_x} + \frac{1}{n_y}}\right)$

Stickprov i par

Vid många mätsituationer är det vanligt att man mäter före och efter en behandling på n inbördes olika föremål.

Modell (observera att paret X_j och Y_j **inte** är oberoende!)

(Före, efter, och skillnad):

$$\begin{array}{llll} x_1 & \dots & x_n & \text{obs. av } X_j \in N(\mu_x, \sigma_x) \\ y_1 & \dots & y_n & \text{obs. av } Y_j \in N(\mu_y + \Delta, \sigma_y) \\ z_1 = y_1 - x_1 & \dots & z_n = y_n - x_n & \text{obs. av } Z_j = Y_j - X_j \in N(\Delta, \sigma) \end{array}$$

Vi vill nu skatta effekten av behandlingen (Δ).

Skatta Δ med \bar{z} och gör konfidensintervall som vanligt för ett stickprov, dvs

$$I_\Delta = \bar{z} \pm t_{\alpha/2}(n-1) \cdot \frac{s}{\sqrt{n}},$$

$$\text{där } s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (z_i - \bar{z})^2.$$

Stickprov i par?

- ▶ Blodtrycket hos ett antal patienter mäts **förre** och **efter** behandling med blodtryckssänkande medicin; konfidsensintervall för sänkningen?
- ▶ Luftkvaliteten mäts längs Hornsgatan i Stockholm vintern 2009 (**dubbdäck fortfarande tillåtna**) och 2010 (**efter dubbdäcksförbud**); konfidsensintervall för skillnaden i luftkvalitet?
- ▶ pH-värdet mäts varje dag i Höjeå **förre** och **efter** Lunds reningsverk; konfidsensintervall för skillnaden?

Ensidiga konfidensintervall

Konfidensintervall kan även vara uppåt eller nedåt begränsade. De konstrueras allmänt genom att

- ▶ Ta ena gränsen i ett tvåsidigt konfidensintervall
- ▶ Byt ut $\alpha/2 \rightarrow \alpha$ för att få rätt konfidensgrad
- ▶ Låt den andra gränsen bli så stor/liten som möjligt

Ex. Om det tvåsidiga intervallet ges av $\bar{x} \pm \lambda_{\alpha/2} \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$ fås följande ensidiga konfidensintervall:

Nedåt begränsat intervall: $(\bar{x} - \lambda_{\alpha} \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}} , +\infty)$

Uppåt begränsat intervall: $(-\infty , \bar{x} + \lambda_{\alpha} \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}})$

Ensidiga KI är framförallt användbara vid ensidiga hypotestest.