

Kapitel 8: "Inferences on the Mean and Variance" 8.1

("Inference" betyder (statistisk) slutledning.)

I kapitel 8 börjar vi med metoder för slutledning om väntevärde och varians. Även kapitel 8 är ganska långt.

$X_1, \dots, X_n$ är observationer av $N(\mu, \sigma^2)$ (ända till slutet kapitel 8)

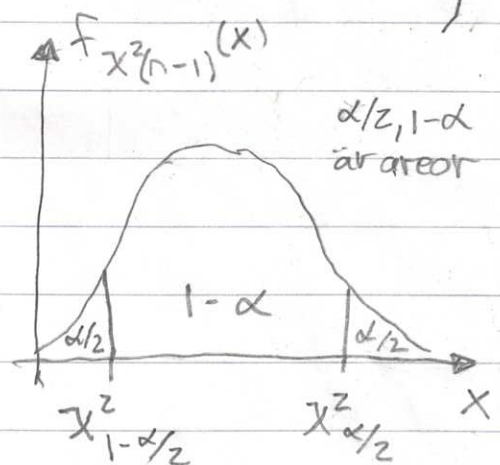
Definition $(n-1)S^2/\sigma^2 = \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2/\sigma^2$

kallas $\chi^2(n-1)$ -fördelad (χ^2 -fördelad med $n-1$ frihetsgrader).

I boken talas kort om χ^2 -fördelning i kapitel 4 men det kan ni hoppa över.

χ^2 -fördelade stokastiska variabler är positiva.

I bokens tabell IV finner man talet χ^2_γ sådant att



$$P(\chi^2(n-1) > \chi^2_\gamma) = \gamma \text{ för } \gamma \text{ nära } 0 \text{ och } 1.$$

Sats $\sigma^2 \in \left[\frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\alpha/2}}, \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{1-\alpha/2}} \right]$ med konfidensgrad $1-\alpha$

Bevis Händelsen ovan är samma sak som

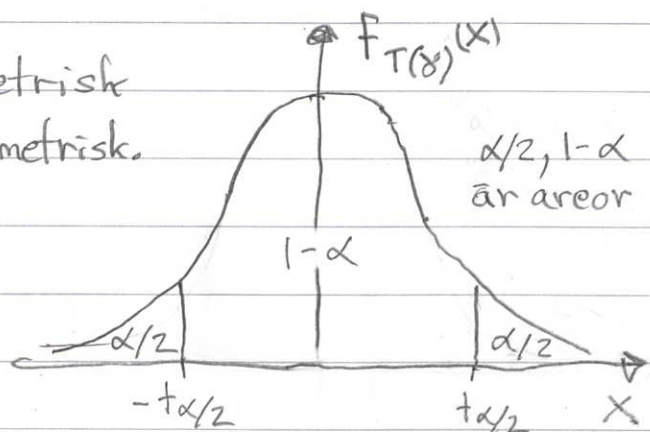
$$\chi^2_{1-\alpha/2} \leq \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \leq \chi^2_{\alpha/2} \quad \square$$

Definition Om Z är $N(0,1)$ (stokastisk variabel) och $\sum_{i=1}^n Z_i^2$ är oberoende $\chi^2(n)$ (stokastisk variabel) är

$$T = \frac{Z}{\sqrt{\sum_{i=1}^n Z_i^2 / n}} \quad T(n) \text{-fördelad} \quad (T\text{-fördelad med } n \text{ frihetsgrader})$$

Eftersom $N(0,1)$ är symmetrisk (kring 0) är även $T(n)$ symmetrisk.

I boken tabell VI finner man talet $t_{\alpha/2}$ sådant att



$$P(T(n) \geq t_{\alpha/2}) = P(T(n) \leq -t_{\alpha/2}) = \alpha/2$$

Sats $(\bar{X} - \mu) / (S/\sqrt{n})$ är $T(n-1)$ (-fördelad)

Bevis Följer direkt av definitionen ovan ty

$$\begin{cases} \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \text{ är } N(0,1) \\ \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \text{ är } \chi^2(n-1) \end{cases} \Rightarrow \frac{\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}}{\sqrt{\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} / (n-1)}} = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \text{ är } T(n-1). \quad \square$$

(n-1) frihetsgrader

Sats $\mu \in \bar{X} \pm t_{\alpha/2} S/\sqrt{n}$ med konfidensgrad $1-\alpha$

Bevis Händelsen ovan är samma som

$$-t_{\alpha/2} \leq \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \leq t_{\alpha/2} \quad \square$$

Hypotestest

(Jag har tidigare lärt ut om skattning och konfidensintervall. Nu kommer ett nytt viktigt begrepp hypotestest som visar sig höra nära ihop med konfidensintervall (ofta).)

- * Vi önskar testa en hypotes angående det okända värdet för en parameter för vårt datamaterial.

$$H_0: \theta = \theta_0$$

(Våra data är för närvarande $X_1, \dots, X_n \sim N(\mu, \sigma^2)$.)

- * Vi är intresserad av testa en av tre slags möjliga avvikelser från hypotesen H_0

$$\begin{array}{l} H_1: \theta \neq \theta_0 \text{ tvåsidig test} \\ H_1: \theta > \theta_0 \\ H_1: \theta < \theta_0 \end{array} \left. \vphantom{\begin{array}{l} H_1: \theta \neq \theta_0 \\ H_1: \theta > \theta_0 \\ H_1: \theta < \theta_0 \end{array}} \right\} \text{ensidiga tester}$$

- * Vi kan göra två slags fel då vi gör testen

Definition

Typ I-fel = $\alpha = P(H_0 \text{ förkastas då } H_0 \text{ sann})$

Typ II-fel = $\beta = P(H_0 \text{ godtages då } H_0 \text{ falsk})$

(Allmänt gäller att om testen modifieras med bibehållen stickprovsstorlek n så ena felet minskar så ökar andra felet.)

(Enda sättet minska båda felen samtidigt är öka n .)

Definition styrka = $1 - \beta = P(H_0 \text{ förkastas då } H_0 \text{ falsk})$

*

Vi önskar testa $H_0: \mu = \mu_0$ mot en av

$$\begin{aligned} H_1: \mu &\neq \mu_0 \\ H_1: \mu &> \mu_0 \\ H_1: \mu &< \mu_0 \end{aligned}$$

(För vårt stickprov $X_1, \dots, X_n$ på $N(\mu, \sigma^2)$)

$n-1$ frihets-
grader

Sats

Förkasta H_0 om $\frac{\bar{X} - \mu_0}{S/\sqrt{n}} \notin \begin{cases} [-t_{\alpha/2}, t_{\alpha/2}] \\ (-\infty, t_{\alpha}] \\ [-t_{\alpha}, \infty) \end{cases}$ har α -fel α .

(Om H_0 ej förkastas enligt satsen så godtages H_0 .)

Bevis $\frac{\bar{X} - \mu_0}{S/\sqrt{n}} = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}}$ är $T(n-1)$ (fördelad) då H_0 sann

så då är sannolikheten α att $\frac{\bar{X} - \mu_0}{S/\sqrt{n}} \notin$ intervallen
så att H_0 förkastas då H_0 sann. $\square$

(Notera att med samma α -fel är de tre varianterna av testen designade att upptäcka avvikelser från $\mu = \mu_0$ av typ $\mu \neq \mu_0$, $\mu > \mu_0$ respektive $\mu < \mu_0$ eftersom i dessa tre fall även $\bar{X}$ tenderar $\neq \mu_0$, $> \mu_0$ resp $< \mu_0$.)

*

Vi önskar testa $H_0: \sigma^2 = \sigma_0^2$ mot en av

$$H_1: \sigma^2 \neq \sigma_0^2$$

$$H_1: \sigma^2 > \sigma_0^2$$

$$H_1: \sigma^2 < \sigma_0^2$$

(för vårt stickprov $X_1, \dots, X_n$ på $N(\mu, \sigma^2)$)

Sats

Förkasta H_0 om $\frac{(n-1)S^2}{\sigma_0^2} \notin \begin{cases} [X_{1-\alpha/2}^2, X_{\alpha/2}^2] \\ (0, X_{\alpha}^2] \\ [X_{1-\alpha}^2, \infty) \end{cases}$ har α -fel α .

(Om H_0 ej förkastas enligt satsen så godtages H_0 .)

Bevis $\frac{(n-1)S^2}{\sigma_0^2} = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2}$ är $\chi_{(n-1)}^2$ (fördelad) då H_0 sann

så då är sannolikheten α att $\frac{(n-1)S^2}{\sigma_0^2} \notin$ intervallen
så att H_0 förkastas då H_0 sann. $\square$

(Notera att med samma α -fel är de tre varianterna av testen designade att upptäcka avvikelser från $\sigma^2 = \sigma_0^2$ av typ $\sigma^2 \neq \sigma_0^2$, $\sigma^2 > \sigma_0^2$ resp. $\sigma^2 < \sigma_0^2$ ty i dessa tre fall tenderar även S^2 att $\neq \sigma_0^2$, $> \sigma_0^2$ resp. $< \sigma_0^2$.)

- * De båda tester vi sett i detta kapitel (i tre olika varianter vardera) är parametriska dvs de kräver vi vet att vårt datamaterial har en viss frekvensfunktion (med några okända parametervärden) - i vårt fall $N(\mu, \sigma^2)$.
- * Det finns även icke-parametriska tester (som vi nu skall titta på en).

Definition Den teoretiska medianen $M = M_X$ för en kontinuerlig (stokastisk) variabel X ges av

$$P(X < M) = P(X > M) = 1/2.$$

(Kom ihåg att $P(X=M)=0$ då X kontinuerlig enligt 6 i sats 4.3.)

(Eftersom vi definierat en annan median $\tilde{X}$ för datamaterial i kapitel 6 får vi i fortsättningen kalla den stickprovs median.)

Wilcoxon signed rank test

(Svensk översättning blir (konstiga?) teckenrangtest.)

* $X_1, \dots, X_n$ är stickprov med teoretisk median M

(Nu behöver inte alla $X_1, \dots, X_n$ vara $N(\mu, \sigma^2)$ längre.)

*

Vi önskar testa $H_0: M = M_0$ mot en av

$$\begin{array}{l} H_1: M \neq M_0 \\ H_1: M > M_0 \\ H_1: M < M_0 \end{array}$$

1) Bilda talen $X_i - M_0$ för $i = 1, \dots, n$

2) Ordna $|X_i - M_0|$, $i = 1, \dots, n$ i växande ordning

$$|X_{j_1} - M_0| < |X_{j_2} - M_0| < \dots < |X_{j_n} - M_0|$$

3) Tecken-ranken $R_i = i \cdot \text{sign}(X_{j_i} - M_0)$ är $X_{j_i} - M_0$'s ordningsnummer med tecken

$$4) \begin{cases} W_+ = \sum_{\text{positiva } R_i} R_i = \sum_{i=1}^n \max(R_i, 0) \\ W_- = \sum_{\text{negativa } R_i} R_i = \sum_{i=1}^n \min(R_i, 0) \end{cases}$$

$$\text{så } W_+ + |W_-| = \frac{n(n+1)}{2}$$

3) Om pga avrundning $|X_{j_i} - M_0| = |X_{j_{i+1}} - M_0|$ sätt $|R_i| = |R_{i+1}| = \frac{i+i+1}{2}$ och ge sedan R_i o R_{i+1} tecken som $X_{j_i} - M_0$ o $X_{j_{i+1}} - M_0$.

(Klart att om $M = M_0$ bör $W_+ \approx |W_-|$ och större avvikelser från detta indikerar $M \neq M_0$.)

Sats

$$\text{Förkasta } H_0 \text{ om } \begin{cases} \min(W_+, |W_-|) & \text{ liten} \\ |W_-| & \text{ liten} \\ W_+ & \text{ liten} \end{cases}$$

(Om H_0 ej förkastas enligt satsen så godtages H_0 .)

* Vad "liten" är framgår av tabell VIII (i boken).

* Tänk på att den övre testeten (med $H_1: M \neq M_0$) är tvåsidig medan de båda undre (med $H_1: M > M_0$ eller $H_1: M < M_0$) är ensidiga.

(Tabell VIII räcker bara till $n=50$ varefter man istället använder en normalapproximation.)

Sats Då H_0 är sann är

$$W_+ \text{ och } |W_-| \approx N\left(\frac{n(n+1)}{4}, \frac{n(n+1)(2n+1)}{24}\right)$$

(Wilcoxon signed rank test med normalapproximation.)

Sats

$$\text{Förkasta } H_0 \text{ om } \frac{W_+ - \frac{n(n+1)}{4}}{\sqrt{\frac{n(n+1)(2n+1)}{24}}} \notin \begin{cases} [-\lambda_{\alpha/2}, \lambda_{\alpha/2}] \\ (-\infty, \lambda_{\alpha}] \\ [-\lambda_{\alpha}, \infty) \end{cases}$$

(Om H_0 ej förkastas enligt satsen så godtages H_0 .)

Exempel (Example 8.7.2: M&A) Jag önskar testa om medianen M är $< M_0 = 120$ för data

X_1	X_2	X_3	X_4	X_5	X_6	X_7	X_8
115.1	117.8	116.5	121.0	120.3	119.0	119.8	118.5

$ X_{j1} - M_0 $	$ X_{j2} - M_0 $	$ X_{j3} - M_0 $	$ X_{j4} - M_0 $	$ X_{j5} - M_0 $	$ X_{j6} - M_0 $	$ X_{j7} - M_0 $	$ X_{j8} - M_0 $
"	"	"	"	"	"	"	"

$ X_7 - M_0 $	$ X_5 - M_0 $	$ X_4 - M_0 $	$ X_6 - M_0 $	$ X_8 - M_0 $	$ X_2 - M_0 $	$ X_3 - M_0 $	$ X_1 - M_0 $
---------------	---------------	---------------	---------------	---------------	---------------	---------------	---------------

-0.2	0.3	1.0	-1.0	-1.5	-2.2	-3.5	-4.9
------	-----	-----	------	------	------	------	------

R_1	R_2	R_3	R_4	R_5	R_6	R_7	R_8
-------	-------	-------	-------	-------	-------	-------	-------

-1	2	3.5	-3.5	-5	-6	-7	-8
----	---	-----	------	----	----	----	----

Alt 1) * Test av $H_0: M = M_0 = 120$ mot $H_1: M < M_0 = 120$

Alt 1) Testen: är $W_+ = 5.5$ liten nog?

→ Enligt tabell VIII kan vi förkasta H_0 med α -felet 0.05 ty $5.5 < \textcircled{6}$. Tabell VIII med $n=8$.

Alt 2) Alternativt är $W_+ \approx N\left(\frac{n(n+1)}{4}, \frac{n(n+1)(2n+1)}{24}\right) = N(18, 51)$ då H_0 sann så normalapproximationstestet blir

→ förkasta H_0 om $\frac{W_+ - 18}{\sqrt{51}} = -1.75 \notin [-\lambda_\alpha, \infty)$

v vilket är uppfyllt för $\alpha = 0.05$ ty $\lambda_\alpha = 1.645$ enligt tabell V.

Kapitel 9: "Inferences on Proportions"

(I hela detta kapitel är)

$Z_1, \dots, Z_m$ observationer av $Z = \text{binomial}(1, p_x) = \begin{cases} 1 & \text{med s\aa h } p_x \\ 0 & \text{med s\aa h } 1-p_x \end{cases}$

* Vi skattar $\hat{p}_x = \bar{X}$ enligt slutet kapitel 7 samt

$$\text{Sats } \frac{\hat{p}_x - p_x}{\sqrt{p_x(1-p_x)/m}} \approx \frac{\hat{p}_x - p_x}{\sqrt{\hat{p}_x(1-\hat{p}_x)/m}} \approx N(0,1)$$

$$\text{Sats } p_x \in \hat{p}_x \pm \lambda_{\alpha/2} \sqrt{\hat{p}_x(1-\hat{p}_x)/m} \text{ med } \overset{\text{approximativ}}{\text{konfidensgrad } 1-\alpha}$$

Bredden av konfidensintervallet är

$$b = 2 \lambda_{\alpha/2} \sqrt{\hat{p}_x(1-\hat{p}_x)/m} \Rightarrow m = \frac{4 \lambda_{\alpha/2}^2 \hat{p}_x(1-\hat{p}_x)}{b^2} \leq \frac{\lambda_{\alpha/2}^2}{b^2} \approx \frac{4}{b^2}$$

(är vad som krävs för önskad intervallbredd b).

* Vi önskar testa $H_0: p_x = p_1$ mot en av $\begin{matrix} H_1: p_x \neq p_1 \\ H_1: p_x > p_1 \\ H_1: p_x < p_1 \end{matrix}$

$$\text{Sats } \text{Förkasta } H_0 \text{ om } \frac{\hat{p}_x - p_1}{\sqrt{\hat{p}_x(1-\hat{p}_x)/m}} \notin \begin{cases} [-\lambda_{\alpha/2}, \lambda_{\alpha/2}] \\ (-\infty, \lambda_{\alpha}] \\ [-\lambda_{\alpha}, \infty) \end{cases} \text{ har } \overset{\text{approximativt}}{\alpha}\text{-fel } \alpha$$

(Om H_0 ej förkastas enligt satsen så godtages H_0 .)

(Bevis Är helt analogt med de för tidigare parametriska tester vi gått igenom. $\square$)

(Antag nu vi har ett binomial($1, p_y$) stickprov till)

$Y_1, \dots, Y_n$ är observationer av $Y = \text{binomial}(1, p_y) = \begin{cases} 1 & \text{med s.h. } p_y \\ 0 & \text{med s.h. } 1-p_y \end{cases}$

* Vi skattar $\boxed{p_x - p_y = \hat{p}_x - \hat{p}_y = \bar{X} - \bar{Y}}$

Sats $\bar{X} - \bar{Y} \approx N(p_x - p_y, p_x(1-p_x)/m + p_y(1-p_y)/n)$

(Bevis Överkurs. Följer av att $\bar{X}$ och $\bar{Y}$ är normala och då är skillnaden mellan dem det (då oberoende) enligt ett MGF-argument som i kapitel 7. $\square$)

Sats

$p_x - p_y \in \hat{p}_x - \hat{p}_y \pm \lambda_{\alpha/2} \sqrt{\hat{p}_x(1-\hat{p}_x)/m + \hat{p}_y(1-\hat{p}_y)/n}$ med konfidenzgrad $1-\alpha$ (approximativ)

* Vi önskar testa $\boxed{H_0: p_x - p_y = p_1 - p_2}$ mot en av

$H_1: p_x - p_y \neq p_1 - p_2$
 $H_1: p_x - p_y > p_1 - p_2$
 $H_1: p_x - p_y < p_1 - p_2$

Sats

Förkasta H_0 om $\frac{\hat{p}_x - \hat{p}_y - (p_1 - p_2)}{\sqrt{\hat{p}_x(1-\hat{p}_x)/m + \hat{p}_y(1-\hat{p}_y)/n}} \notin \begin{cases} [-\lambda_{\alpha/2}, \lambda_{\alpha/2}] & \text{har} \\ (-\infty, \lambda_{\alpha}] & \alpha\text{-fel} \\ [-\lambda_{\alpha}, \infty) & \alpha \end{cases}$

(Om H_0 ej förkastas enligt satsen så godtages H_0 .)

I specialfallet då $p_1 - p_2 = 0$ ovan (dvs $H_0: p_x = p_y$) kan man (med fördel) ersätta $\hat{p}_x(1-\hat{p}_x)/m + \hat{p}_y(1-\hat{p}_y)/n$ med

$$\hat{p}(1/m + 1/n) \quad \text{där} \quad \hat{p} = \frac{m\hat{p}_x + n\hat{p}_y}{m+n}$$