

$\chi^2$ -fördelningen

Låt  $Z_1, \dots, Z_n$  vara oberoende  $N(0, 1)$ -variabler. Då gäller

$$Y^2 = \sum_{i=1}^n Z_i^2 \sim \chi^2(n)$$

Vi säger att  $Y^2$  är  $\chi^2$ -fördelad med  $n$  frihetsgrader.

Kvantilen  $\chi_{\gamma, \alpha}^2$  definieras av att  $P[Y^2 > \chi_{\gamma, \alpha}^2] = \alpha$ .

Theorem 8.1.1: Distribution of  $(n-1)S^2/\sigma^2$

Let  $X_1, \dots, X_n$  be a random sample of size  $n$  from a normal distribution with mean  $\mu$  and standard deviation  $\sigma$ . Then

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

Sats 8.1.2:  $100(1-\alpha)\%$ -konfidensintervall för  $\sigma^2$

Låt  $X_1, \dots, X_n$  vara ett stickprov från en  $N(\mu, \sigma)$ -fördelning. Då

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

samt

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

## Exempel

För att undersöka precisionen hos en metod att mäta induktanser gjorde man 20 mätningar av induktansen hos en viss spole. Man erhöll stickprovsvariansen  $s^2 = 3.30$ .

Låt  $\alpha = 0.05$ . Vi förutsätter oberoende normalfördelade fel.

1) Ur tabell fås  $\chi_{19, 0.975}^2 = 8.907$ ,  $\chi_{19, 0.025}^2 = 32.852$ . Således har intervallestimatet

$$\left(\frac{19 \cdot 3.30}{32.852}\right) \leq 1.91 \leq \sigma^2 \leq 7.04 \left(= \frac{19 \cdot 3.30}{8.907}\right)$$

konfidensen 95%.

2) Ur tabell fås att  $\chi_{n-1, 1-\alpha}^2 = \chi_{19, 0.95}^2 = 10.117$ . Således har intervallestimatet

$$\sigma^2 \leq 6.20 \left(= \frac{19 \cdot 3.30}{10.117}\right)$$

konfidensen 95%.

Vi vill istället intervallskatta  $\sigma$  gör man som ovan och drar kvadratroten ur alla led. Vi ser bl.a. att  $\sigma < 2.49$  ( $= \sqrt{6.20}$ ) har konfidensen 0.95.

Students  $t$ -fördelning

Låt  $Z \sim N(0, 1)$  och  $Y^2 \sim \chi^2(\gamma)$  vara oberoende. Då

$$T = \frac{Z}{Y/\sqrt{\gamma}} \sim t(\gamma)$$

Vi säger att  $T$  är  $t$ -fördelad med  $\gamma$  frihetsgrader.

Kvantilen  $t_{\gamma, \alpha}$  bestäms ur  $P[T > t_{\gamma, \alpha}] = \alpha$ .

Theorem 8.2.1: Distribution of  $(\bar{X} - \mu)/(S/\sqrt{n})$

Let  $X_1, \dots, X_n$  be a random sample of size  $n$  from a normal distribution with mean  $\mu$  and standard deviation  $\sigma$ . Then

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

Sats 8.2.2:  $100(1-\alpha)\%$ -konfidensintervall för  $\mu$

Låt  $X_1, \dots, X_n$  vara ett stickprov från en  $N(\mu, \sigma)$ -fördelning. Då

$$P\left[\bar{X} - t_{n-1, \alpha/2} S/\sqrt{n} \leq \mu \leq \bar{X} + t_{n-1, \alpha/2} S/\sqrt{n}\right] = 1-\alpha$$

samt

$$P\left[\mu \leq \bar{X} + t_{n-1, \alpha} S/\sqrt{n}\right] = 1-\alpha$$

och

$$P\left[\mu \geq \bar{X} - t_{n-1, \alpha} S/\sqrt{n}\right] = 1-\alpha$$

## Exempel

En metallurg gjorde fyra bestämningar av mangans smältpunkt, varvid han erhöll följande smältpunkter i grader Celsius:

1269 1271 1263 1265

Punkt- och intervallskatta mangans smältpunkt. J.f.r med tabellvärdet 1269°C.

Uträkning ger  $\bar{x} = 1267$ ,  $s = 3.651$  och  $n = 4$ .

Medelvärdet  $\bar{x} = 1267$  är en punktskattning av smältpunkten om mätmetoden är väntevärdesriktig.

Vi förutsätter att den ger normalfördelade fel. Om inget annat sägs väljes normalt konfidensgraden 95%. Av pedagogiska skäl väljer jag emellertid att räkna med konfidensgraden 99%. Då är  $\alpha = 0.01$ . Ur tabell fås att  $t_{n-1, \alpha/2} = t_{3, 0.005} = 5.841$ , vilket ger

$$t_{n-1, \alpha/2} s/\sqrt{n} = 5.841 \cdot 3.651/\sqrt{4} = 10.7$$

Således är

$$\mu = 1267 \pm 10.7$$

eller

$$\mu \in [1256.3, 1277.7]$$

ett intervallskattning för mangans smältpunkt med konfidens 99%.

Notera att tabellvärdet 1269 hör till intervallet.

I jordprovsexemplet (se Chapter 7, OH no 2, 12, 14) fick vi i  $n = 5$  mätningar av kromhalten medelvärdet  $\bar{x} = 233.64$  och standardavvikelsen  $s = 28.868$ . Marken bedöms som förorenad om  $\mu > 200$  och vi ska undersöka om så verkar vara fallet.

Lösning nr 1: Vi gör ett nedåt begränsat konfidensintervall och vi vill vara väldigt säkra på att konfidensgränsen verkligen är mindre än det sanna parametervärdet  $\mu$ , så vi väljer konfidensen 99%. Ur tabell fås  $t_{4,0.01} = 3.747$  och vi räknar ut att konfidensintervallet blir

$$\mu > \bar{x} - t_{n-1,\alpha} s / \sqrt{n} = 233.64 - 48.37 = 185.27$$

Vi kan alltså inte påstå att marken är förorenad om vi vill att risken att vi har fel ska vara så liten som 1%.

Väljer vi istället konfidensen 95%, så ska vi räkna med kvantilen  $t_{4,0.05} = 2.132$ . Vi får då

$$\mu > 233.64 - 27.52 = 206.12 \Rightarrow \mu > 200$$

Väljer vi nu att påstå att marken är förorenad, så är risken att vi har fel ej större än 5%.

Lösning nr 2: Hypotesprövning

Vår forsknings- eller *alternativhypotes*  $H_1$  är därför  $\mu > 200$ .

Vår *nollhypotes*  $H_0$  är motsatsen, d.v.s att  $\mu \leq 200$

Vår uppgift är att testa  $H_0 : \mu \leq 200$  mot  $H_1 : \mu > 200$ .

Vårt s.k *nollvärde* är  $\mu_0 = 200$  och vi ska strax se att man kan räkna som om nollvärdet  $\mu_0$  vore det sanna värdet av  $\mu$ .

Vi behöver en beslutsregel, d.v.s bestämma oss för när vi ska tro att alternativhypotesen  $H_1 : \mu > \mu_0$  är sann. Vi säger då att vi *förkastar nollhypotesen*. Vi förstår att det då finns en risk att vi felaktigt förkastar. Denna typ av fel kallas för *typ-I-fel* (se definition 8.3.1) och vi ska gardera oss mot detta fel genom att välja en beslutsregel så att sannolikheten att vi gör ett typ-I-fel är liten, t.ex 5% eller 1%.

Den maximalt tillåtna sannolikheten att begå ett typ-I-fel kallas för testets *signifikansnivå* och betecknas  $\alpha$ .

Rent generellt gäller att ju större  $\bar{x}$  är, desto rimligare verkar påståendet att  $\mu > \mu_0$ . Vi väljer därför att "förkasta  $H_0$  då  $\bar{x} \geq c$ ." Syftet med det som följer är att bestämma  $c$  så att sannolikheten att förkasta blir mindre än  $\alpha$  om nollhypotesen  $H_0 : \mu \leq \mu_0$  är sann ( $\alpha$  är alltså risken att vi gör ett typ-I-fel).

Låt  $c = \mu_0 + t_{n-1,\alpha} s / \sqrt{n}$ .

Under  $H_0 : \mu \leq \mu_0$  gäller då att

$$\begin{aligned} P[\bar{X} \geq c] &= P[\bar{X} \geq \mu_0 + t_{n-1,\alpha} S / \sqrt{n}] \\ &= P\left[\frac{\bar{X} - \mu}{S / \sqrt{n}} \geq \frac{\mu_0 - \mu}{S / \sqrt{n}} + t_{n-1,\alpha}\right] \\ &\leq P\left[\frac{\bar{X} - \mu}{S / \sqrt{n}} \geq t_{n-1,\alpha}\right] \\ &= \alpha \end{aligned}$$

eftersom

$$\frac{\mu_0 - \mu}{S / \sqrt{n}} \geq 0 \text{ och } \frac{\bar{X} - \mu}{S / \sqrt{n}} \sim t(n-1)$$

Notera nu att

$$\bar{x} \geq c \Leftrightarrow \frac{\bar{x} - \mu_0}{s / \sqrt{n}} \geq t_{n-1,\alpha}$$

Alltså

Väljer vi att förkasta  $H_0$  (acceptera  $H_1$ ) då

$$\frac{\bar{x} - \mu_0}{s / \sqrt{n}} \geq t_{n-1,\alpha}$$

håller testet (signifikans-) nivån  $\alpha$ . Risken att vi gör ett felaktigt förkastande (d.v.s att vi felaktigt påstår att  $H_1$  är sann) är då ej större än  $100\alpha\%$ .

I vårt exempel med jordproverna (se OH no 5) får vi

$$\frac{\bar{x} - \mu_0}{s / \sqrt{n}} = \frac{233.64 - 200}{28.868 / \sqrt{5}} = 2.606$$

Vi jämför med  $t_{4,0.05} = 2.132$  och  $t_{4,0.01} = 3.747$  och ser att med signifikansnivån  $\alpha = 0.05$  kan vi förkasta  $H_0 : \mu \leq 200$ , men att om vi hade valt att testa på den säkrare nivån  $\alpha = 0.01$  så hade vi inte fått något förkastande.

M.a.o, väljer vi att påstå att marken är förorenad, så är risken att vi har fel  $\leq 5\%$  och  $> 1\%$ . Att detta är exakt samma slutsats som vi kom fram till i den första lösningen av detta problem (se OH no 5) är ingen tillfällighet.

Vi räknar ut sannolikheten för en minst lika extrem observation som den vi fick, d.v.s.

$$P\left[\frac{\bar{X} - \mu_0}{S / \sqrt{n}} \geq 2.606\right] = 0.030$$

Detta kallas för testets *observerade signifikansnivå* eller *P-värde*. Observera att *P*-värdet räknas ut under förutsättning att nollvärdet  $\mu_0$  är det sanna väntevärdet. Generellt gäller att om *P*-värdet  $\leq \alpha$ , så kan vi förkasta nollhypotesen på nivån  $\alpha$ .

Antag att vi istället hade velat påvisa  $\mu < \mu_0$ . Då hade ett analogt resonemang lett till att man kan förkasta  $H_0 : \mu \geq \mu_0$  (acceptera  $H_1 : \mu < \mu_0$ ) på nivån  $\alpha$  då

$$\frac{\bar{x} - \mu_0}{s/\sqrt{n}} \leq -t_{n-1,\alpha} \Leftrightarrow \frac{\mu_0 - \bar{x}}{s/\sqrt{n}} \geq t_{n-1,\alpha}$$

Och om vi hade velat påvisa att  $\mu \neq \mu_0$ , så hade nivå- $\alpha$ -regeln istället blivit förkasta  $H_0 : \mu = \mu_0$  då

$$\left| \frac{\bar{x} - \mu_0}{s/\sqrt{n}} \right| \geq t_{n-1,\alpha/2}$$

#### Definition 8.3.1: Type I error and level of significance $\alpha$

Consider a test of a hypothesis. A Type I error is an error that is made when the null hypothesis is rejected when, in fact, true. The maximal probability of committing a Type I error is called the level of significance of the test and is denoted by  $\alpha$ .

#### Definition 8.3.2: Type II error and $\beta$

Consider a test of a hypothesis. A Type II error is an error that is made when the null hypothesis is not rejected when, in fact, false. The probability of committing a Type II error is denoted  $\beta$ .

#### Definition 8.3.3: Power

Consider a test of a hypothesis. The probability that the null hypothesis will be rejected when, in fact, false is called the power of the test and equals  $1 - \beta$ .

#### Example 8.6.1

One random variable studied while designing the front-wheel-drive half-shaft of a new model automobile is the displacement (in mm) of the constant velocity (CV) joints. With the joint angle fixed at  $12^\circ$ , 20 simulations were conducted, resulting in the following data:

6.2 1.9 4.4 4.9 3.5 4.6 4.2 1.1 1.3 4.8  
4.1 3.7 2.5 3.7 4.2 1.4 2.6 1.5 3.9 3.2

For these data  $\bar{x} = 3.39$  and  $s = 1.410$ . Engineers designing the front-wheel-drive half-shaft claim that the standard deviation in the displacement of the CV shaft is less than 1.5 mm.

Do these data support the contention of the engineers?

#### Example 8.6.1 (lösning)

Vi ska visa att standardavvikelsen  $\sigma < 1.5$  och ska därför testa

$$H_0 : \sigma \geq 1.5 \text{ mot } H_1 : \sigma < 1.5$$

Nollvärdet är  $\sigma_0 = 1.5$ . Vi ska förkasta  $H_0$  då  $s$  är litet, d.v.s då  $(n-1)s^2/\sigma_0^2$  är litet, ty ju mindre  $s$  är, desto troligare är  $H_1$ . Vi förutsätter att observationerna är normalfördelade.

Nivå- $\alpha$ -regeln blir förkasta  $H_0$  då  $\frac{(n-1)S^2}{\sigma_0^2} \leq \chi_{n-1,1-\alpha}^2$ .

Insättning av observerade värden ger

$$\frac{(n-1)s^2}{\sigma_0^2} = \frac{19 \cdot 1.41^2}{1.5^2} = 16.79$$

Jämför med

$$\chi_{19,0.95}^2 = 10.1, \quad \chi_{19,0.90}^2 = 11.7, \quad \chi_{19,0.75}^2 = 14.6, \quad \chi_{19,0.50}^2 = 18.3$$

Vi kan alltså inte ens förkasta  $H_0$  på nivån  $\alpha = 0.25$ .

$P$ -värdet ligger mellan 0.25 och 0.50.

## Kvantil- och "probability"-plott

Börja med att sortera data  $x_1, \dots, x_n$  i storleksordning:

$$x_{(1)} \leq x_{(2)} \leq \dots \leq x_{(n)}$$

och noterar att vi medelst ett symmetriargument kan motivera ihopkopplingen av  $x_{(i)}$  med sannolikheten  $(i - 0.5)/n$ .

Låt  $z_i$  vara  $(i - 0.5)/n$ -kvantilen i  $N(0, 1)$ -fördelningen. Då

$$\Phi(z_i) = \frac{i - 0.5}{n}$$

I en kvantil-plott plottas de  $s$  empiriska kvantilerna  $x_{(i)}$  mot de teoretiska, vilket i normalfördelningsfallet är  $z_1, \dots, z_n$ .

I en "probability plot" plottas istället de empiriska sannolikheterna, normalfördelningsfallet  $\Phi\left(\frac{x_{(i)} - \mu}{\sigma}\right)$ , mot de teoretiska  $(i - 0.5)/n$ .

## Kvantil- och probability-plott av data från exempel 8.6.1

Sortera data i storleksordning:

$$1.1, 1.3, 1.4, \dots, 6.2$$

beräkna (t.ex m.h.a matlab-kommandot "normcdf") motsvarande

$$\Phi\left(\frac{x_{(i)} - \hat{\mu}}{\hat{\sigma}}\right)\text{-sekvens}$$

$$0.052, 0.070, 0.080, \dots, 0.977$$

och motsvarande  $(i - 0.5)/n$ -sekvens

$$0.025, 0.075, 0.125, \dots, 0.975$$

Ur t.ex tabell eller medelst användande av matlab-kommandot "norminv"

fås att motsvarande  $N(0, 1)$ -kvantiler är

$$-1.96, -1.44, -1.15, \dots, 1.96$$

Kvantilplotten består av punkterna

$$(-1.96, 1.1), (-1.44, 1.3), (-1.15, 1.4), \dots, (1.96, 6.2)$$

Och probability-plotten av punkterna

$$(0.025, 0.052), (0.075, 0.070), (0.125, 0.080), \dots, (0.975, 0.977)$$

