

# Uporabna statistika

Gregor Dolinar

Fakulteta za elektrotehniko  
Univerza v Ljubljani

11. december 2013

## Parni $t$ -test (test dvojic)

$$D_j = X_{1j} - X_{2j}$$

$$T_0 = \frac{\bar{D} - \Delta_0}{S_D / \sqrt{n}}$$

$$T_0 = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2 - (\mu_1 - \mu_2)}{S_p \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{1}{n}}}$$

$2n - 2$  prostostnih stopenj

$$T_0 = \frac{\bar{D} - \Delta_0}{S_D / \sqrt{n}}$$

$n - 1$  prostostnih stopenj

## Primer

91.50, 89.19

94.18, 90.95

92.18, 90.46

95.39, 93.21

91.79, 97.19

89.07, 97.04

94.72, 91.07

89.21, 92.75

$$\bar{x}_1 = 92.255, \bar{x}_2 = 92.733, s_1 = 2.39, s_2 = 2.98$$

## Razmerje 2 varianc

$$F = \frac{S_1^2/\sigma_1^2}{S_2^2/\sigma_2^2}$$

$F$ - porazdelitev

$$F = \frac{W/u}{Y/v}$$

## Razmerje 2 deležev populacije

Standardizirana normalna porazdelitev.

# Linearna regresija

## Primer

Poskus, pri katerem dobimo dve količini  $x$  in  $y$  pri vsaki ponovitvi. Na primer, pri kemični reakciji merimo čistost nastalega kisika  $y$ , ki ga dobimo pri dani količini ogljikovodikov  $x$ .

Radi bi raziskali, v kakšni odvisnosti sta  $x$  in  $y$ .

Če poznamo, kako sta količini  $x$  in  $y$  povezani, lahko pri danem  $x$  napovemo vrednost  $y$ .

V primeru linearne regresije imamo eno samo neodvisno (pojasnjevalno) spremenljivko  $x$  in odvisno spremenljivko  $Y$ . Denimo, da sta  $x$  in  $Y$  linearno odvisni (graf je premica) in da je  $Y$  slučajna spremenljivka pri vsaki vrednosti  $x$ . Torej je pričakovana vrednost slučajne spremenljivke  $Y$  pri vsaki vrednosti  $x$  enaka

$$E(Y|x) = \beta_0 + \beta_1 x,$$

kjer sta  $\beta_0$  in  $\beta_1$  regresijska koeficienta.



Če pišemo

$$Y = \beta_0 + \beta_1 x + \epsilon,$$

potem je  $\epsilon$  slučajna spremenljivka (napaka) s povprečno vrednostjo 0 in neznano varianco  $\sigma^2$ .

## Metoda najmanjših kvadratov (Gauss)

Imamo  $n$  parov  $(x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n)$ . Iščemo  $\beta_0$  in  $\beta_1$ , da bo premica  $\beta_0 + \beta_1 x$  najboljše aproksimirala podatke.

Iščemo taka  $\beta_0$  in  $\beta_1$ , da bo vsota kvadratov vertikalnih odstopanj od premice najmanjša.

Če je

$$y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + \epsilon_i,$$

potem iščemo taka  $\beta_0$  in  $\beta_1$ , da je

$$L(\beta_0, \beta_1) = \sum_{i=1}^n \epsilon_i^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - \beta_0 - \beta_1 x_i)^2$$

najmanj.

Iščemo minimum funkcije dveh spremenljivk  $L(\beta_0, \beta_1)$ .

Rešitvi enačb:

$$\frac{\partial L}{\partial \beta_0} = -2 \sum_{i=1}^n (y_i - \beta_0 - \beta_1 x_i) = 0$$

in

$$\frac{\partial L}{\partial \beta_1} = -2 \sum_{i=1}^n (y_i - \beta_0 - \beta_1 x_i) x_i = 0$$

označimo z  $\hat{\beta}_0$  in  $\hat{\beta}_1$ .

Definiramo

$$S_{xx} = \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$

in

$$S_{xy} = \sum_{i=1}^n y_i (x_i - \bar{x}).$$

Potem je

$$\hat{\beta}_0 = \bar{y} - \hat{\beta}_1 \bar{x}$$

in

$$\hat{\beta}_1 = \frac{S_{xy}}{S_{xx}}.$$

Torej

$$\hat{y} = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x$$

in

$$y_i = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x_i + e_i, \quad i = 1, \dots, n,$$

kjer je  $e_i = y_i - \hat{y}_i$  residual (odklon).

Označimo še s

$$SS_E = \sum_{i=1}^n e_i^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2$$

vsoto kvadratov napak.

Velja

$$E(SS_E) = (n - 2)\sigma^2,$$

zato je nepristranska cenilka za  $\sigma^2$  enaka

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{SS_E}{n - 2}.$$

Velja še

$$V(\hat{\beta}_1) = \frac{\sigma^2}{S_{xx}}.$$