

# Inferència

**Estimadors:**  $\hat{\pi} \rightarrow p = \sum_{i,y_i=1} 1/n$        $\hat{\mu} \rightarrow \bar{y} = \sum_{i=1}^n y_i/n$        $\hat{\sigma}^2 \rightarrow s^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2}{n-1} = \frac{\sum_{i=1}^n y_i^2 - \frac{(\sum_{i=1}^n y_i)^2}{n}}{n-1}$

Cas de model lineal simple:  $\hat{\beta}_1 \rightarrow b_1 = r_{XY} \cdot \frac{s_Y}{s_X} = \frac{s_{XY}}{s_X^2}$        $\hat{\beta}_0 \rightarrow b_0 = \bar{y} - b_1 \bar{x}$

**Estadístics:** “senyal / soroll” o “diferència / s.e” segueixen una  $N$  o  $t_v$  “quocients de variàncies” segueixen  $\chi_v^2$  o  $F_v$  (per a un possible valor versemblant  $\theta_0$  del paràmetre corresponent)

Paràmetre $\theta$	Estadístic i se*	Estadístic amb distribució contrastant $\theta_0$	Premisses per $Y = f(\theta) + \varepsilon$ (model $f(\theta)$ , residus $\varepsilon$ )	Interval de Confiança (1- $\alpha$ )% (risc $\alpha$ %)
$\theta$ és $\mu$	$\frac{(\bar{y}-\mu)}{se}$ <small><math>se = \sigma/\sqrt{n}</math></small>	$z = \frac{(\bar{y}-\theta_0)}{se} \sim N(0,1)$	Normalitat de Y (o n “gran”) $\sigma$ coneguda	$[\bar{y} \pm z_{1-\frac{\alpha}{2}} se]$
$\theta$ és $\mu$	$\frac{(\bar{y}-\mu)}{se}$ <small><math>se = s/\sqrt{n}</math></small>	$t = \frac{(\bar{y}-\theta_0)}{se} \sim t_{n-1}$	Normalitat de Y	$[\bar{y} \pm t_{n-1,1-\frac{\alpha}{2}} se]$
$\theta$ és $\pi$	$\frac{(p-\pi)}{se}$ <small>(se de l'estadístic no és exactament el del IC)</small>	$z = \frac{(p-\theta_0)}{se} \sim N(0,1)$	$(1-\pi) n \geq \approx 5$ $\pi n \geq \approx 5$ <small>(<math>\pi \rightarrow P</math> o <math>\pi \rightarrow 0.5</math>)</small>	$[p \pm z_{1-\frac{\alpha}{2}} se]$ <small><math>se = \sqrt{\pi(1-\pi)/n}</math> (<math>\pi \rightarrow P</math> o <math>\pi \rightarrow 0.5</math>)</small>
$\theta$ és $\sigma^2$	$\frac{s^2(n-1)}{\sigma^2}$	$\chi^2 = \frac{s^2(n-1)}{\theta_0} \sim \chi_{n-1}^2$	Normalitat de Y	$\left[ \frac{s^2(n-1)}{\chi_{n-1,1-\frac{\alpha}{2}}^2}, \frac{s^2(n-1)}{\chi_{n-1,\frac{\alpha}{2}}^2} \right]$
$\theta$ és $\mu_1 - \mu_2$ (o $\mu_D$ )	$\frac{(\bar{d}-\mu_D)}{se}$ <small><math>se = s_D/\sqrt{n}</math></small>	$t = \frac{(\bar{d}-\theta_0)}{se} \sim t_{n-1}$	Normalitat de D ( $Y_1 - Y_2$ ) (2 grups aparellats)	$[\bar{d} \pm t_{n-1,1-\frac{\alpha}{2}} se]$
$\theta$ és $\mu_1 - \mu_2$	$\frac{(\bar{y}_1 - \bar{y}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{se}$ <small><math>se = s \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}</math> (<math>s^2 = \frac{(n_1-1)s_1^2 + (n_2-1)s_2^2}{n_1+n_2-2}</math>)</small>	$t = \frac{(\bar{y}_1 - \bar{y}_2) - (\theta_0)}{se} \sim t_{n_1+n_2-2}$	Normalitat de $Y_1$ i $Y_2$ Homoscedasticitat ( $\sigma_1 = \sigma_2$ ) (2 grups independents amb $\sigma_1$ i $\sigma_2$ desconegudes)	$[(\bar{y}_1 - \bar{y}_2) \pm t_{(n_1+n_2-2),1-\frac{\alpha}{2}} se]$
$\theta$ és $\pi_1 - \pi_2$	$\frac{(P_1 - P_2) - (\pi_1 - \pi_2)}{se}$ <small>(se de l'estadístic no és exactament el del IC)</small>	$z = \frac{(P_1 - P_2) - (\theta_0)}{se} \sim N(0,1)$	$(1 - \pi_i) n_i \geq \approx 5$ $\pi_i n_i \geq \approx 5$ <small>(<math>\pi_i \rightarrow P_i</math>)</small> (2 grups independents)	$[(P_1 - P_2) \pm z_{1-\frac{\alpha}{2}} se]$ <small><math>se = \sqrt{P_1(1-P_1)/n_1 + P_2(1-P_2)/n_2}</math></small>
$\theta$ és $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$	$\frac{s_1^2/\sigma_1^2}{s_2^2/\sigma_2^2} = \frac{s_1^2/s_2^2}{\sigma_1^2/\sigma_2^2}$	$F = \frac{s_1^2/s_2^2}{\theta_0} \sim F_{n_1-1, n_2-1}$	Normalitat de $Y_1$ i $Y_2$ (2 grups independents)	$\left[ \frac{s_1^2/s_2^2}{F_{(n_1-1, n_2-1), 1-\frac{\alpha}{2}}}, \frac{s_1^2/s_2^2}{F_{(n_1-1, n_2-1), \frac{\alpha}{2}}} \right]$
$\theta$ és $\beta_i$	$\frac{(b_i - \beta_i)}{se_{b_i}}$	$t = \frac{(b_i - \theta_0)}{se_{b_i}} \sim t_{n-2}$ <small>(per a <math>\beta_0</math> o <math>\beta_1</math> del model lineal simple)</small>	Linealitat Normalitat (dels residus) Homoscedasticitat (dels residus) Independència (dels residus)	$[b_i \pm t_{n-2,1-\frac{\alpha}{2}} se_{b_i}]$

\* se (estàndard error o error tipus)