

P1 ¿el CI de un chileno es superior a 100?

→ X : CI de un chileno elegido aleatoriamente

$X \sim N(\mu, \sigma^2)$, μ desconocido, $\sigma^2 = 16$

muestra aleatoria $n = 16$ habitantes.

$H_0: \mu = 100$ hipótesis nula

$H_A: \mu \geq 100$ hipótesis alternativa.

$\alpha = 0.05$

a) X_i observaciones.

enunciar el Z-test

determinar región crítica.

} Enunciado.

Como dice el enunciado, se quiere evaluar si, en prom., el CI promedio chileno es superior a 100. Para esto, se propone las hipótesis alternativa H_A , y la hipótesis nula H_0 :

$H_A: \mu \geq 100$, $H_0: \mu = 100$.

Y para comprobar nuestra Hip., se tendrá que falsear H_0 .

Y para esto, supongamos que H_0 es cierta, i.e. $\mu = 100$, y con esto, $X \sim (X_1, \dots, X_n) \sim N(\mu, \sigma^2)$, con $n = 16$, $\mu = 100$, $\sigma^2 = 4^2$.

La media de los datos está dado por

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

Y a partir de éste, construimos el pivote:

$$Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1).$$

¿p-valor no es $\frac{\bar{x} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$?

Hay que formalizarlo.

$$P(Z \leq r) = 1 - \frac{\alpha}{2} = 0,975$$

No sé como seguir
:c

De aquí, determinamos el p-valor:

$$P(\bar{X} \geq \bar{x}) = P(Z \geq \frac{\bar{x} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}})$$

Y a través de scipy, calculamos la región crítica, el cual es $[1.645, \infty)$. Finalmente, rechazamos si el p-valor está en la región crítica.

b) Hecho en Jupyter

c) Se asume q' el CI prom. real es 100. En nuestro caso: $\bar{x} = 100$.

...

Regla de decisión:

$$\phi(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \notin [1.645, \infty) \\ 1 & \sim \end{cases}$$

Región crítica:

$$R_\phi = \{x: \phi(x) = 1\} = [1.645, \infty)$$

Prob. de rechazo:

$$\alpha_\phi(\theta) = P_\theta(\phi(x) = 1) = P_\theta(x \in R_\phi) = E(\mathbb{1}_{R_\phi}) = \int_{R_\phi} x dP = \dots$$

$$\pi_\phi(\theta) = P(\text{rechazar } H_0 | H_1 \text{ es cierta}) = P_{\theta_1}(\phi(x) = 1)$$

$$Ga(x; \alpha, \beta) = \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\beta x}$$

$$p(\{x_{ij}\}_{j=1}^n | \theta_i, \mu) = \prod_{j=1}^n p(x_{ij} | \theta_i)$$

$i \in \{1..I\}$ tiendas monitoreadas.

$j \in \{1..n\}$ semanas.

$$x_{ij} | \theta_i \sim \text{Pois}(\theta_i) \text{ i.i.d.}$$

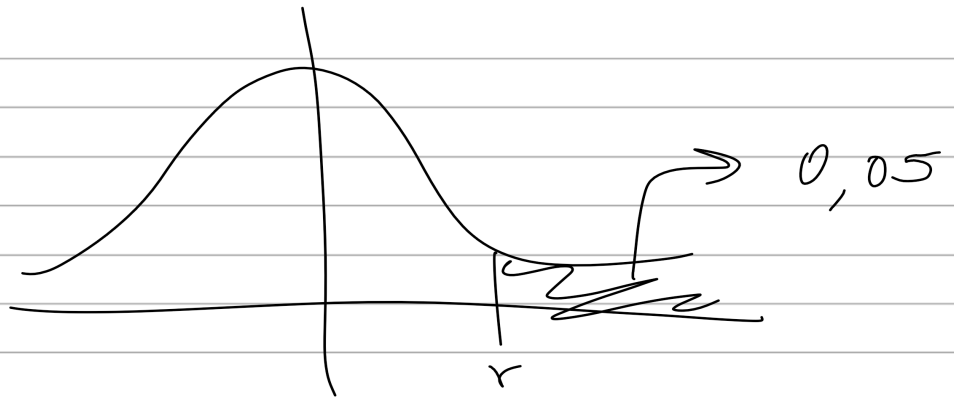
$$\theta_i | \mu \sim \text{Gamma}(a, \mu a)$$

a) Calcular $p(x | \vec{\theta}, \mu)$

Como x_{ij} son cond. indep. de μ dado θ_i , entonces $\forall i$:

$$p(\{x_{ij}\}_{j=1}^n | \theta_i, \mu) = \prod_{j=1}^n p(x_{ij} | \theta_i), \text{ luego:}$$

$$\begin{aligned} p(x | \vec{\theta}, \mu) &= \prod_{i=1}^I p(\{x_{ij}\}_{j=1}^n | \theta_i, \mu) = \prod_{i=1}^I \left(\prod_{j=1}^n p(x_{ij} | \theta_i) \right) \\ &= \prod_{i=1}^I \prod_{j=1}^n \frac{e^{-\theta_i} \theta_i^{x_{ij}}}{x_{ij}!} = \prod_{i=1}^I \frac{e^{-n\theta_i} \theta_i^{\sum_{j=1}^n x_{ij}}}{\prod_{j=1}^n x_{ij}!} \\ &= \frac{e^{-n \sum_{i=1}^I \theta_i} \prod_{i=1}^I \theta_i^{\sum_{j=1}^n x_{ij}}}{\prod_{i=1}^I \prod_{j=1}^n x_{ij}!} \end{aligned}$$



$$P(Z \leq r) = 1 - \alpha$$

$$\Rightarrow r = 1,64 \quad \checkmark$$

P3)

Var dep: $y \in \mathbb{R}$ var ind: $x \in \mathbb{R}^d \leadsto y = \theta^t x, \theta \in \mathbb{R}^d$

$(x_i, y_i)_{i=1}^n$ observaciones, tenemos estimadores puntuales $\hat{\theta}$.

Se considera: $y|\theta, x \sim \mathcal{N}(\theta^t x, \sigma^2)$
 $\theta \sim p_0(\theta)$

a) $\mathcal{D} = \{(x_i, y_i)\}_{i=1}^n$, calcular dist. posterior predictive de y dada por: $p(y|x, \mathcal{D})$.

$$X = [x_1 \dots x_n] \quad Y = [y_1 \dots y_n]$$

$$\Rightarrow p(\theta|\mathcal{D}) = p(\theta|X, Y) = \frac{p(X, Y|\theta) p(\theta)}{p(X, Y)} = \frac{p(X|\theta) p(Y|\theta) p(\theta)}{p(X)}$$

$$p(y) = \int_{\Theta} p(y, \theta) d(\theta) = \int_{\Theta} p(y|\theta) p(\theta) d(\theta)$$

