

# Clase 13: Inferencia Estadística

Justo Andrés Manrique Urbina

19 de noviembre de 2019

## 1. Ejemplo

Si  $X \sim N(0, \sigma^2)$ ,  $n = 20$ . Se vió, en un ejemplo anterior, que:

$$\frac{\sum_{i=1}^n X_j^2}{34,1696}; \frac{\sum_{i=1}^n X_j^2}{9,5908}.$$

es un intervalo de confianza del 9% para estimar a  $\sigma^2$ . Deducir, a partir del intervalo anterior, uno para  $\theta = P(X > 1)$ .

### 1.1. Solución:

Sea:

$$\begin{aligned} X &\sim N(0, \sigma^2). \\ \rightarrow Z = \frac{x}{\sigma} &\sim N(0, 1). \\ \rightarrow \theta &= P(X > 1). \\ &= 1 - F_x(1). \\ \theta &= 1 - F_z\left(\frac{1}{\sigma}\right). \end{aligned}$$

Luego:

$$\begin{aligned} l_1 &\leq \sigma^2 \leq l_2. \\ \sqrt{l_1} &\leq \sigma \leq \sqrt{l_2}. \\ \frac{1}{\sqrt{l_2}} &\leq \frac{1}{\sigma} \leq \frac{1}{\sqrt{l_1}}. \\ F_z\left(\frac{1}{\sqrt{l_2}}\right) &\leq F_z\left(\frac{1}{\sigma}\right) \leq F_z\left(\frac{1}{\sqrt{l_1}}\right). \\ 1 - F_z\left(\frac{1}{\sqrt{l_1}}\right) &\leq 1 - F_z\left(\frac{1}{\sigma}\right) \leq 1 - F_z\left(\frac{1}{\sqrt{l_2}}\right). \end{aligned}$$

Por lo tanto, este es un intervalo de confianza del 95% para estimar a  $\theta$ .

## 2. Ejercicio

Sea  $X \sim \exp(\theta)$ . Deducir también, del intervalo 95% de confianza, lo siguiente:  $P = P(X > 2)$ .

### 2.1. Solución:

$$\begin{aligned}\rightarrow F_x(X) &= 1 - e^{(-\theta X)}, x > 0. \\ \rightarrow p &= P(X > 2). \\ &= 1 - F_x(2). \\ &= 1 - 1 - e^{-2\theta}. \\ p &= e^{-2\theta}.\end{aligned}$$

Luego se tiene que  $L_1 \leq \theta \leq l_2$

$$e^{-2l_2} \leq e^{-2\theta} \leq e^{-2l_1}.$$

Por lo tanto, ese es un intervalo de confianza.

## 3. Contraste estadístico de hipótesis

Se tienen dos hipótesis acerca del parámetro  $\theta$ :  $H_0$  y  $H_1$ . A la primera se le llama hipótesis nula y la segunda alternativa. A partir de los resultados de una muestra aleatoria se opta por una de las dos hipótesis.

**Definition 1. Regla de decisión:** Es una regla que determina lo que debe ocurrir con la muestra para rechazar  $H_0$ .

**Definition 2. Región crítica:** Es otra forma de expresar la regla de decisión:

$$R.C = \{X_1, X_2, \dots, X_n\} : (X_1, X_2, \dots, X_n) \text{ satisface la regla de decisión.}\}$$

Existen dos tipos de errores, al rechazar  $H_0$ :

- **Tipo 1:** Rechazar  $H_0$  siendo verdadera.
- **Tipo 2:** Aceptar  $H_0$  siendo falsa

Las probabilidades correspondientes se denotan por  $\alpha$  y  $\beta$ , respectivamente. Es decir:

- $\alpha$  : P(Rechazar  $H_0$  siendo verdadera).
- $\beta$  : P(Aceptar  $H_0$  siendo falsa).

## 4. Ejemplo:

En el contexto del ejemplo anterior evaluar los riesgos de de la prueba y también la potencia de esta:

### 4.1. Solución:

$$\begin{aligned}\alpha &= P(\text{rechazar } H_0 \text{ siendo verdadera}). \\ &= P(x > 7, \mu = 5). \\ \alpha &= P(X > 7, \mu = 5).\end{aligned}$$

Por otra parte, estandarizamos la variable X.

$$Z = \frac{\sqrt{20}(\bar{X} - \mu)}{\sqrt{10}} \sim N(0, 1).$$

De ello se desprende:

$$\begin{aligned}\alpha &= P(\bar{x} > 7), \mu = 5. \\ &= 1 - F_z\left(\frac{\sqrt{20}(7 - 5)}{\sqrt{10}}\right). \\ &= 1 - F_z(2,83). \\ &= 1 - 0,9977. \\ \alpha &= 0,0023.\end{aligned}$$

Análogamente, se tiene que:

$$\begin{aligned}\beta &= P(\bar{X} \leq 7, \mu = 9). \\ &= F_{\bar{X}}(7), \mu = 9. \\ &= F_z\left(\frac{\sqrt{20}(7 - 9)}{\sqrt{10}}\right), \mu = 9. \\ &= F_z(-2,83). \\ \beta &= 0,0023.\end{aligned}$$

Entonces, se lee que el 100  $\alpha$  % de las veces que se tome la decisión de rechazar  $H_0$  se tomará una decisión equivocada.

Por otro lado, se lee que el 100  $\beta$  % de las veces que se tome la decisión de aceptar  $H_0$ , se tomará una decisión equivocada.

**Observación:** Una buena regla de decisión es aquella que tenga  $\alpha$  y  $\beta$  pequeños. En general, fijado el tamaño de muestra, no se puede minimizar  $\alpha$  y  $\beta$  al mismo tiempo. Se suele fijar el valor de  $\alpha$  y obtener una regla de decisión que tenga un  $\beta$  pequeño.

## 5. Lema de Neyman-Pearson

Dadas las hipótesis  $\mu$  y  $\eta$  fijados. La regla de decisión óptima, es decir, la regla que tiene el menor valor posible de  $\beta$ , entre todas aquellas reglas con probabilidad de cometer el error tipo 1 =  $\alpha$  es de la forma siguiente: Rechazar  $H_0$  si:

$$\frac{L(\theta_1)}{L(\theta_0)} > c.$$

dónde  $c$  es  $P(\text{Rechazar } H_0 \text{ siendo verdadera}) = \alpha$  y  $L(\theta)$  es la función de verosimilitud de  $\theta$ , pero considerando la muestra antes de ser registrada: