# Probabilidad y Estadística I Semana 13 Errores tipo I y tipo II en el tamaño de muestra

Profesor: Nicolás López MSc

Universidad del Rosario



### Contenido

Introducción

Tamaño muestral mediante TLC

Tamaño de muestral mediante  $\alpha$  y  $\beta$ 



### Introducción

Recordando las hipótesis a través de un ejemplo

Suponga que se va a procesar a un presunto ladrón mediante los siguientes pasos:

- 1. Hipótesis nula (*H*<sub>0</sub>). 'Status quo' o valor predeterminado del parámetro de interés. *El ladrón es inocente hasta que se demuestre lo contrario*.
- 2. Hipótesis alterna (*H*<sub>1</sub>). Complemento de *H*<sub>0</sub>. *El ladrón no es inocente*.
- 3. Estadístico de prueba & valor p. Información que soporta la decisión adquirida a través de la muestra & probabilidad de haber sido observada bajo H<sub>0</sub>. Evidencia que incrimina al ladrón. Similar a un estimador (función de la muestra).
- 4. Región de rechazo. Valores del estadístico de prueba para los cuales rechazo  $H_0$ . Más de 5 evidencias incriminatorias rechazan la inocencia del implicado.
- 5. Decisión.

### Contenido

Introducción

Tamaño muestral mediante TLC

Tamaño de muestral mediante  $\alpha$  y  $\beta$ 



#### Tamaño muestral

Bajo muestreo aleatorio de una población determinada, se pregunta por el tamaño requerido de la muestra para obtener conclusiones confiables del experimento a realizar. Un tamaño pequeño de muestra no permite usar el TLC, pero esto no acota el tamaño poblacional.



### Tamaño muestral

Para determinar n, se fija un margen de error admisible E y una confianza determinada  $1-\alpha$  en la estimación. Se tiene entonces:

$$z_{\alpha/2}\sigma_{\hat{\theta}} < E$$

De la inecuación resultante se despeja n y se toma la cota inferior de dicho resultado. Suponga que quiere determinar n para estimar  $\mu$ :

$$z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} < E \longrightarrow n > \left(\frac{z_{\alpha/2}}{E}\right)^2 \sigma^2 \longrightarrow n = \left(\frac{z_{\alpha/2}}{E}\right)^2 \sigma^2$$

Suponga ahora que quiere determinar n para estimar p:

$$z_{\alpha/2}\sqrt{\frac{pq}{n}} < E \longrightarrow n > \left(\frac{z_{\alpha/2}}{E}\right)^2 pq \longrightarrow n = \left(\frac{z_{\alpha/2}}{E}\right)^2 pq$$



#### Tamaño muestral

#### Note que en la estimación del tamaño muestral:

- 1. Para  $\mu$  se desconoce  $\sigma$ . Puede aproximarse mediante s de un experimento previo o sabiendo el rango de valores de la variable R, ya que  $R\approx 4s$ .
- 2. Para *p* se desconoce *p* naturalmente. A menos que se tenga información auxiliar que soporte lo contrario, el valor conservador usado para *p* es 0.5.
- 3. Para  $\mu_1 \mu_2$  y  $p_1 p_2$  se sigue un proceso similar al descrito anteriormente y se tienen las mismas consideraciones.



### Contenido

Introducción

Tamaño muestral mediante TLC

Tamaño de muestral mediante  $\alpha$  y  $\beta$ 



Recuerde que para calcular  $\beta$  necesitamos establecer un valor fijo de  $\theta$  en  $H_1$ . Si por ejemplo se tiene un valor determinado  $\theta_a$  para el juego de hipótesis:

$$\begin{cases} H_0: & \theta = \theta_0 \\ H_1: & \theta > \theta_0 \end{cases}$$

Como  $RR = \{\hat{\theta} : \hat{\theta} > k\}$ , se tiene  $\beta$  igual a

$$\beta = P(\hat{\theta} < k | \theta = \theta_{a}) = P\left(\frac{\hat{\theta} - \theta_{a}}{\sigma_{\hat{\theta}}} < \frac{k - \theta_{a}}{\sigma_{\hat{\theta}}} | \theta = \theta_{a}\right)$$

Donde  $\sigma_{\hat{\theta}}$  decrece con el tamaño muestral para nuestros estimadores usuales. Entre mayor sea  $\beta$ ,  $\theta_0-\theta_a$  es más difícil de distinguir con el tamaño de muestra dado n.



Suponga que se prueba

$$\begin{cases} H_0: & \mu = \mu_0 \\ H_1: & \mu > \mu_0 \end{cases}$$

Y  $\mu_a>\mu_0$  un valor de  $\mu$  bajo  $H_1$ . Esto sugiere que para seleccionar el tamaño muestral, puedo fijar  $\alpha$  y  $\beta$  (calculado cuando  $\mu=\mu_a$ ) obteniendo un juego de ecuaciones en función de n y k



Se tiene para  $\alpha$ 

$$\alpha = P(\bar{Y} > k | \mu = \mu_0) = P\left(\frac{\bar{Y} - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} > \frac{k - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}}\right)$$

**Entonces** 

$$\frac{k - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} = z_\alpha \longrightarrow k = \mu_0 + z_\alpha \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

Se tiene para  $\beta$ 

$$\beta = P(\bar{Y} < k | \mu = \mu_a) = P\left(\frac{Y - \mu_a}{\sigma/\sqrt{n}} > \frac{k - \mu_a}{\sigma/\sqrt{n}}\right)$$

**Entonces** 

$$\frac{k-\mu_{\mathsf{a}}}{\sigma/\sqrt{n}} = z_{1-\beta} = -z_{\beta} \longrightarrow k = \mu_{\mathsf{a}} - z_{\beta} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$



Igualando las dos ecuaciones para k y despejando para n se obtiene que:

$$n = \frac{(z_{\alpha} + z_{\beta})^2 \sigma^2}{(\mu_{\mathsf{a}} - \mu_{\mathsf{0}})^2}$$

El tamaño de muestra para una prueba de hipótesis a una cola superior con una confianza del  $1-\alpha$ .



#### Note que

- 1. Entre menor sea  $\mu_{\it a}-\mu_{\it 0}$ ,  $\it n$  será mayor.
- 2. La misma respuesta se obtiene para la hipótesis:

$$\begin{cases} H_0: & \mu = \mu_0 \\ H_1: & \mu < \mu_0 \end{cases}$$

Y  $\mu_a < \mu_0$  un valor de  $\mu$  bajo  $H_1$ .

