



ESTADÍSTICA TEÓRICA

CONTRASTES DE HIPÓTESIS - INTERVALOS DE CONFIANZA

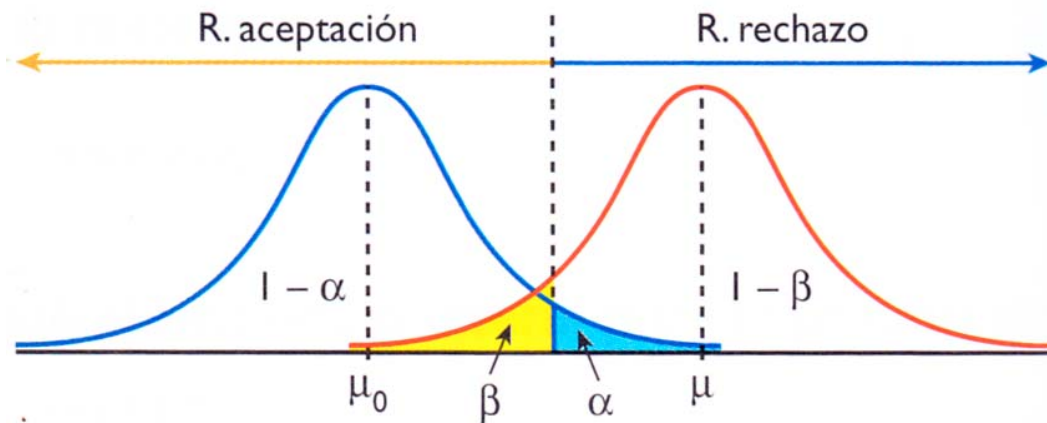
ESTADÍSTICO P-VALOR





ESQUEMA p-valor (p-value)

Decisión	H_0 verdadera	H_0 falsa
Se acepta H_0	Decisión correcta Probabilidad $1 - \alpha$	Error tipo II Probabilidad β
Se rechaza H_0	Error tipo I Probabilidad α	Decisión correcta Probabilidad $1 - \beta$ Potencia contraste



Se define β como la probabilidad de cometer un Error Tipo II:
 $\beta = P[\text{ET II}] = P[\text{Aceptar } H_0 \mid H_0 \text{ es falsa}] \equiv P[\text{Aceptar } H_0 \mid H_1 \text{ es cierta}]$

Se define la **Potencia del contraste** como $\text{Pot} = 1 - \beta$
 $\text{Pot} = 1 - \beta = P[\text{Rechazar } H_0 \mid H_0 \text{ es falsa}] \equiv P[\text{Aceptar } H_1 \mid H_1 \text{ es cierta}]$

$\alpha = P[\text{ET I}] = P[\text{Rechazar } H_0 \mid H_0 \text{ cierta}]$
 $\alpha_p = p\text{-valor} = P[\text{ET I}]_{\text{muestra}} = P[\text{Rechazar media muestral} \mid H_0 \text{ es cierta}]$

$$\begin{cases} \alpha_p = p\text{-valor} > \alpha & \text{se acepta } H_0 \\ \alpha_p = p\text{-valor} \leq \alpha & \text{se rechaza } H_0 \end{cases} \mapsto \begin{cases} p\text{-valor} \leq 0,05 & \text{rechaza } H_0 \text{ 95\%} \\ p\text{-valor} \leq 0,01 & \text{rechaza } H_0 \text{ 99\%} \end{cases}$$

📖 Contraste de la media poblacional μ con varianza conocida

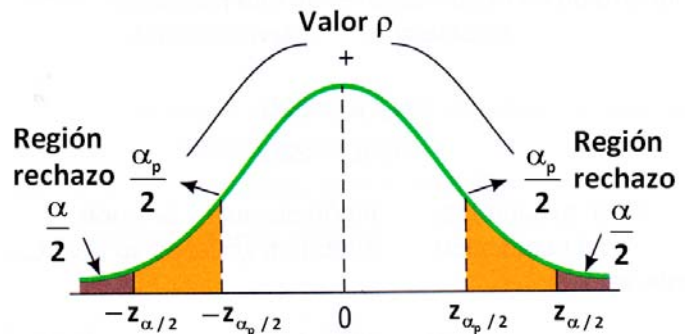
Contraste bilateral: $H_0: \mu = \mu_0$ $H_1: \mu_1 \neq \mu_0$

Muestra: $\bar{x} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)$

Se acepta H_0 sí

$$z_{\alpha_p} = z_{p\text{-valor}} = \frac{|\bar{x} - \mu_0|}{\sigma / \sqrt{n}} \leq z_{\alpha/2}$$

Región aceptación: $(-z_{\alpha/2}, z_{\alpha/2})$



$$z_{\alpha_p} = z_{p\text{-valor}} = \frac{|\bar{x} - \mu_0|}{\sigma / \sqrt{n}} \leq z_{\alpha/2} \Leftrightarrow I_{1-\alpha}(\mu) = \left[\underbrace{\bar{x}}_{\text{media muestral}} \pm \underbrace{z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}}_{\text{error estimación}} \right]$$

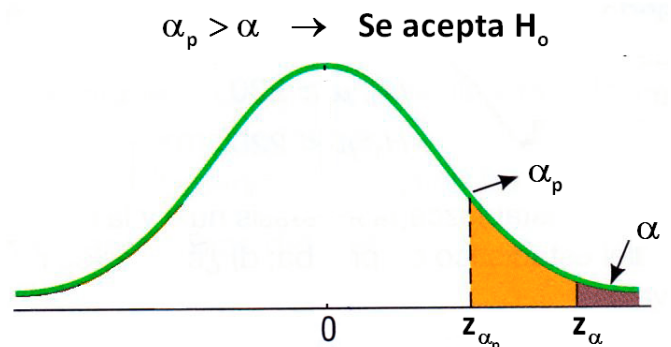
Contraste unilateral a la derecha: $H_0: \mu \leq \mu_0$ $H_1: \mu_1 > \mu_0$

Muestra: $\bar{x} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)$

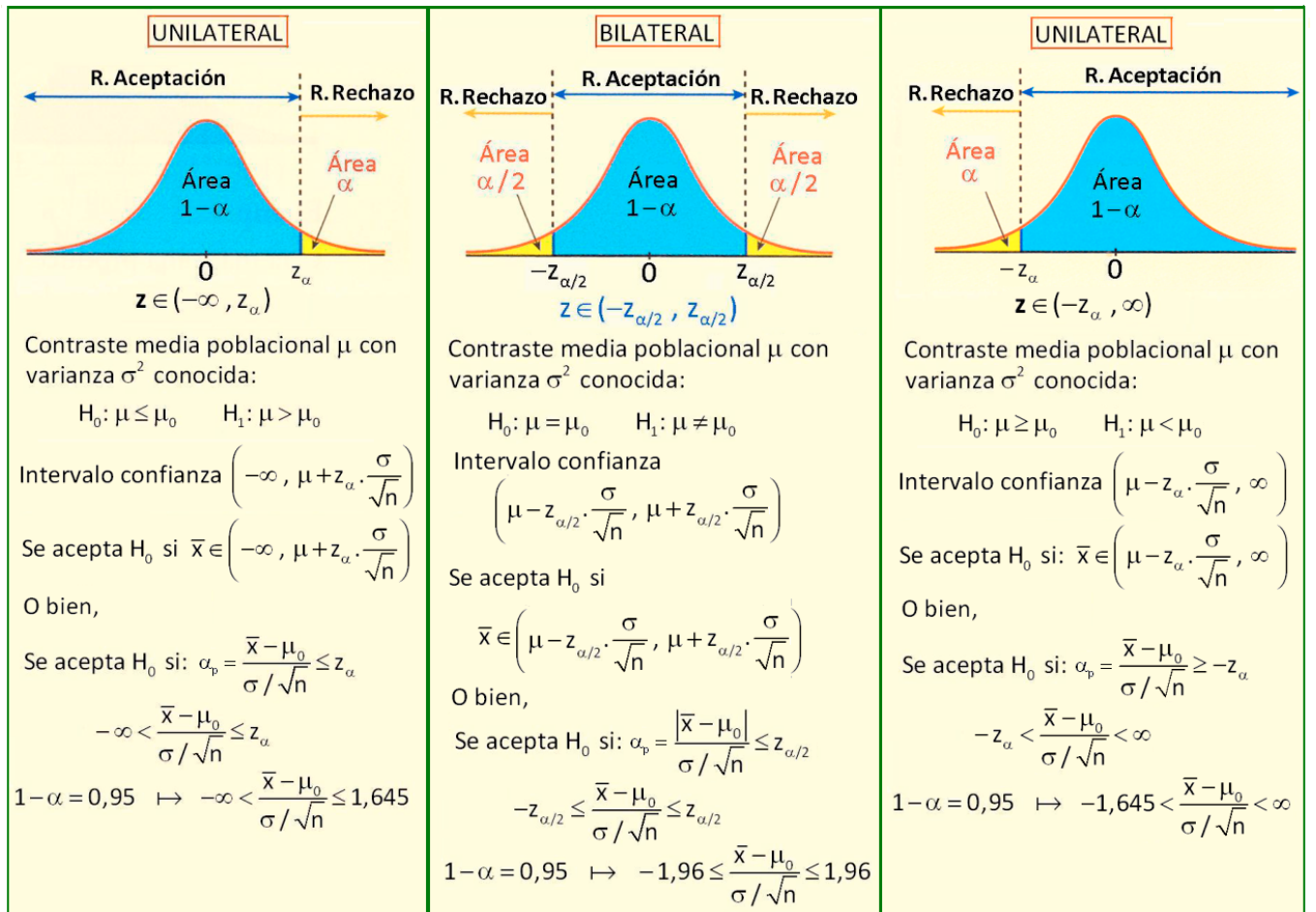
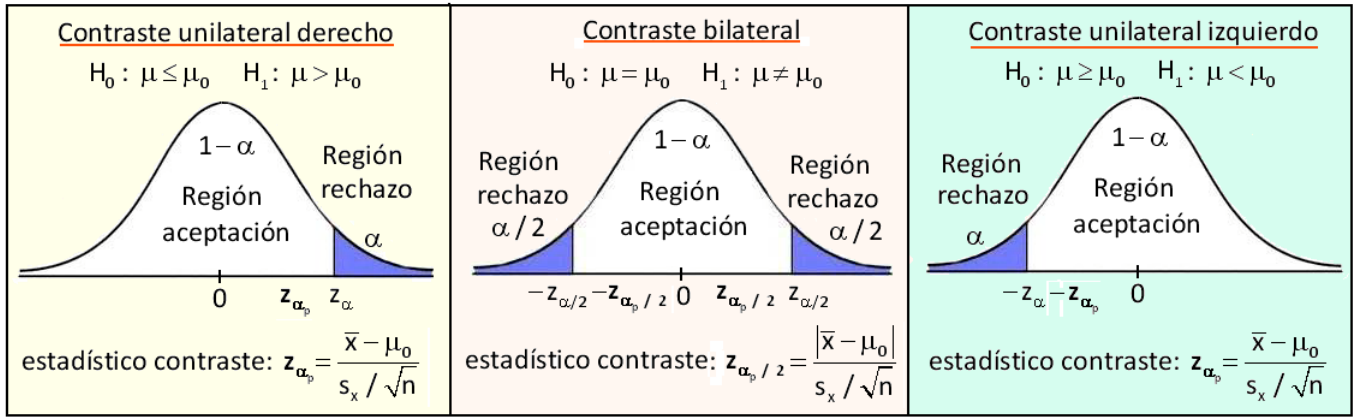
Se acepta H_0 sí

$$z_{\alpha_p} = z_{p\text{-valor}} = \frac{\bar{x} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} \leq z_{\alpha}$$

Región aceptación: $(-\infty, z_{\alpha})$



Contraste de la media de una población normal con varianza desconocida y muestras grandes $n > 30$



Contraste de la media poblacional μ con varianza desconocida con muestras grandes $n > 30$

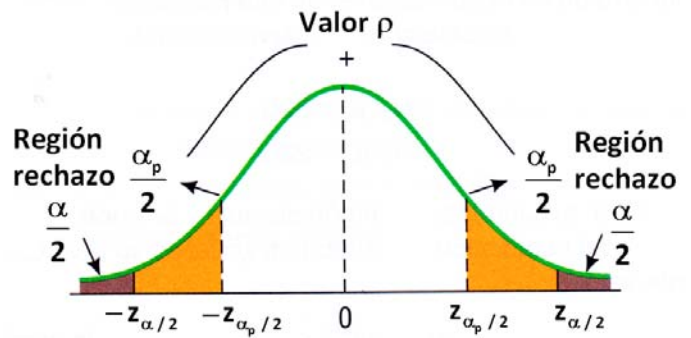
Contraste bilateral: $H_0: \mu = \mu_0$ $H_1: \mu_1 \neq \mu_0$

Muestra: $\bar{x} \sim N\left(\mu, \frac{s_x}{\sqrt{n}}\right)$

Se acepta H_0 sí

$$z_{\alpha_p} = z_{p\text{-valor}} = \frac{|\bar{x} - \mu_0|}{s_x / \sqrt{n}} \leq z_{\alpha/2}$$

Región aceptación: $(-z_{\alpha/2}, z_{\alpha/2})$



$$z_{\alpha_p} = z_{p\text{-valor}} = \frac{|\bar{x} - \mu_0|}{s_x / \sqrt{n}} \leq z_{\alpha/2} \Leftrightarrow I_{1-\alpha}(\mu) = \left[\underbrace{\bar{x}}_{\text{media muestral}} \pm z_{\alpha/2} \underbrace{\frac{s_x}{\sqrt{n}}}_{\text{error estimación}} \right]$$

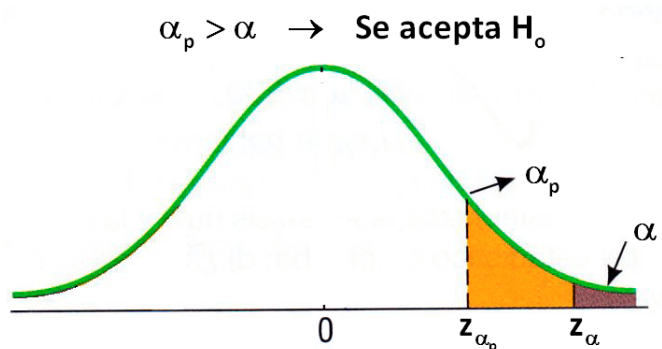
Contraste unilateral a la derecha: $H_0: \mu \leq \mu_0$ $H_1: \mu_1 > \mu_0$

Muestra: $\bar{x} \sim N\left(\mu, \frac{s_x}{\sqrt{n}}\right)$

Se acepta H_0 sí

$$z_{\alpha_p} = z_{p\text{-valor}} = \frac{\bar{x} - \mu_0}{s_x / \sqrt{n}} \leq z_{\alpha}$$

Región aceptación: $(-\infty, z_{\alpha})$



En la muestra,

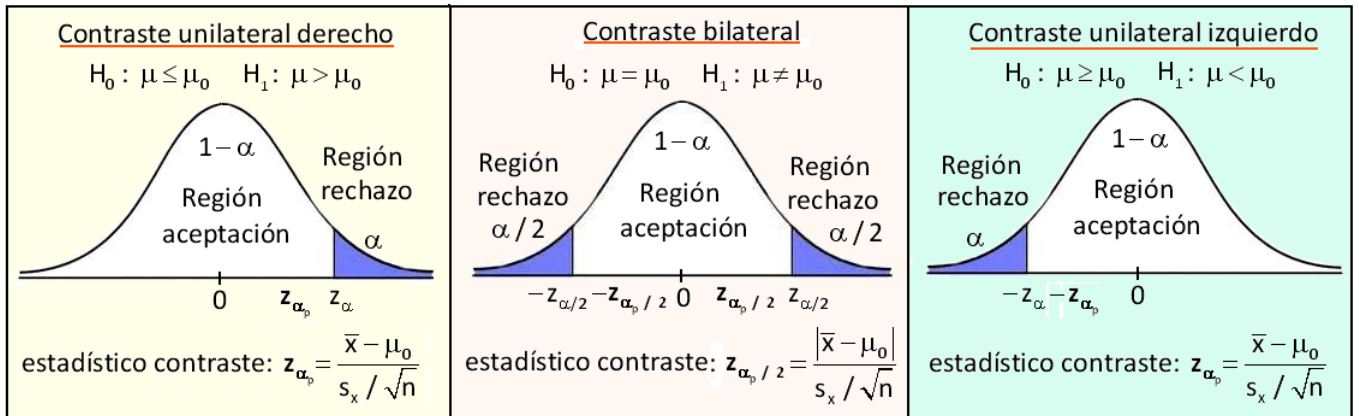
$$\sigma_x^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 n_i}{n} \quad \text{varianza}$$

$$s_x^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 n_i}{n-1} \quad \text{cuasivarianza}$$

$$n\sigma_x^2 = (n-1)s_x^2 \rightarrow \frac{\sigma_x}{\sqrt{n-1}} = \frac{s_x}{\sqrt{n}}$$

$s_x \equiv$ cuasidesviación típica o desviación estándar

Contraste de la media de una población normal con varianza desconocida y muestras grandes $n > 30$

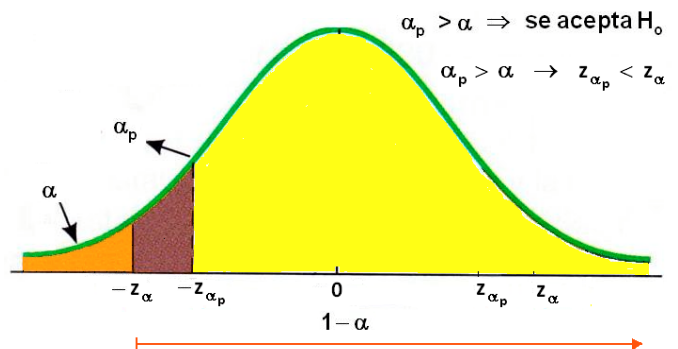


Contraste unilateral a la izquierda de la media poblacional μ con varianza poblacional desconocida en muestras grandes

Contraste unilateral a la izquierda: $H_0: \mu = \mu_0 \quad H_1: \mu_1 < \mu_0$

Se acepta H_0 sí

$$z_{\alpha_p} = z_{p\text{-valor}} = \frac{\bar{x} - \mu_0}{s_x / \sqrt{n}} > -z_\alpha$$



Región aceptación: $RA = \left\{ \bar{x} > \mu_0 - z_\alpha \cdot \frac{s_x}{\sqrt{n}} \right\}$

Región de rechazo: $RC = \left\{ \bar{x} < \mu_0 - z_\alpha \cdot \frac{s_x}{\sqrt{n}} \right\}$

Contraste de la media poblacional μ con varianza desconocida con muestras pequeñas $n \leq 30$

Contraste bilateral: $H_0: \mu = \mu_0$ $H_1: \mu_1 \neq \mu_0$

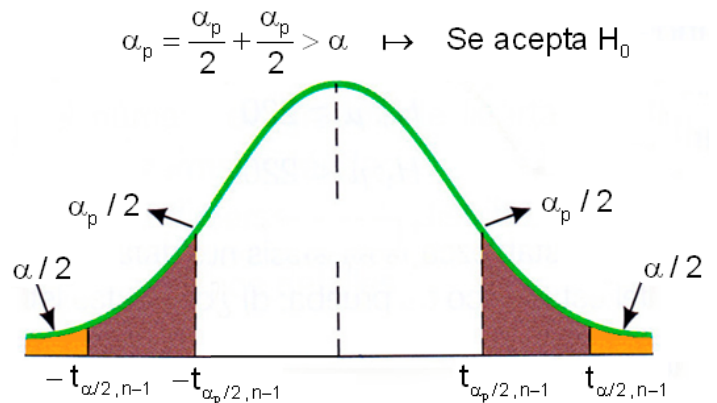
Muestra: $t_{n-1} \left(\mu, \frac{s_x}{\sqrt{n}} \right)$

Se acepta H_0 sí

$$t_{\alpha_p} = t_{p\text{-valor}} = \frac{|\bar{x} - \mu_0|}{s_x / \sqrt{n}} \leq t_{\alpha/2, (n-1)}$$

Región aceptación:

$$(-t_{\alpha/2, (n-1)}, t_{\alpha/2, (n-1)})$$



$$t_{\alpha_p} = t_{p\text{-valor}} = \frac{|\bar{x} - \mu_0|}{s_x / \sqrt{n}} \leq t_{\alpha/2, (n-1)} \Leftrightarrow I_{1-\alpha}(\mu) = \left[\underbrace{\bar{x}}_{\text{media muestral}} \pm \underbrace{t_{\alpha/2, (n-1)} \frac{s_x}{\sqrt{n}}}_{\text{error estimación}} \right]$$

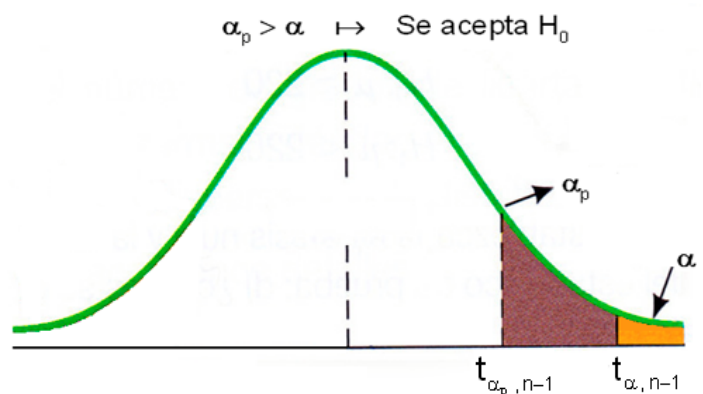
Contraste unilateral a la derecha: $H_0: \mu \leq \mu_0$ $H_1: \mu_1 > \mu_0$

Muestra: $t_{n-1} \left(\mu, \frac{s_x}{\sqrt{n}} \right)$

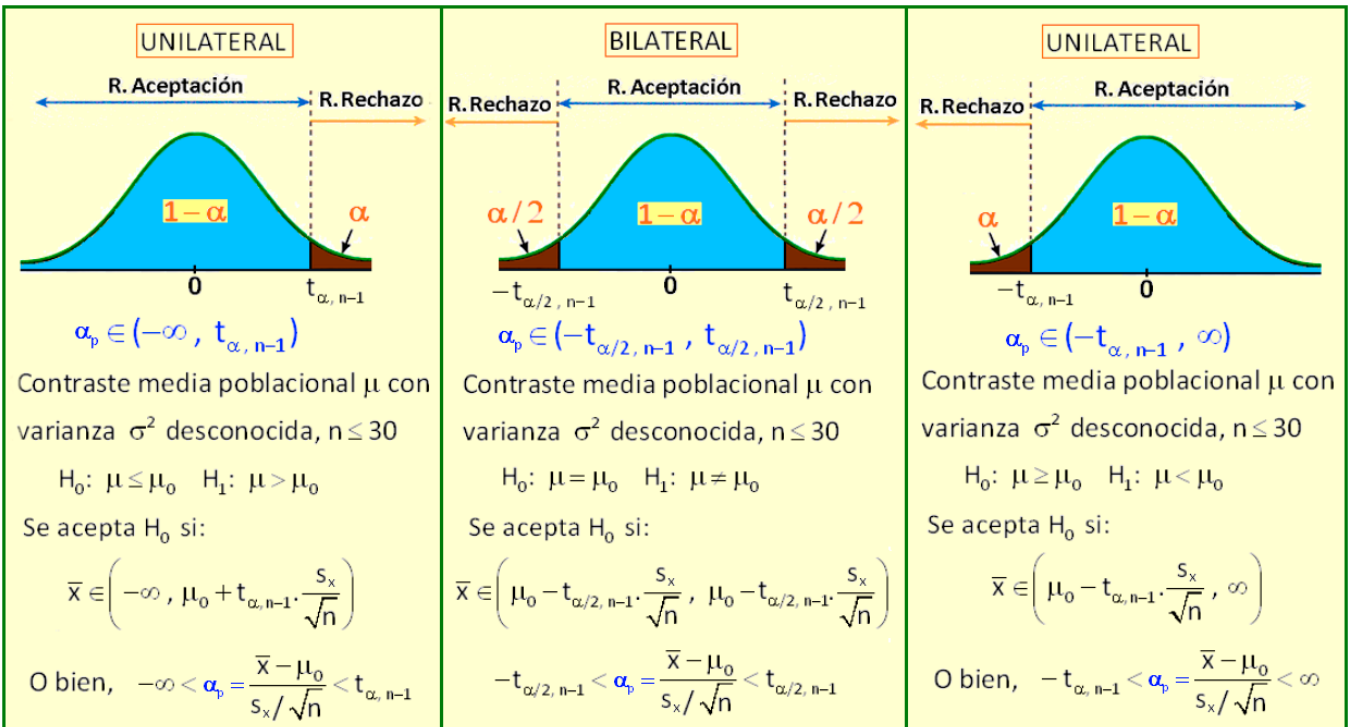
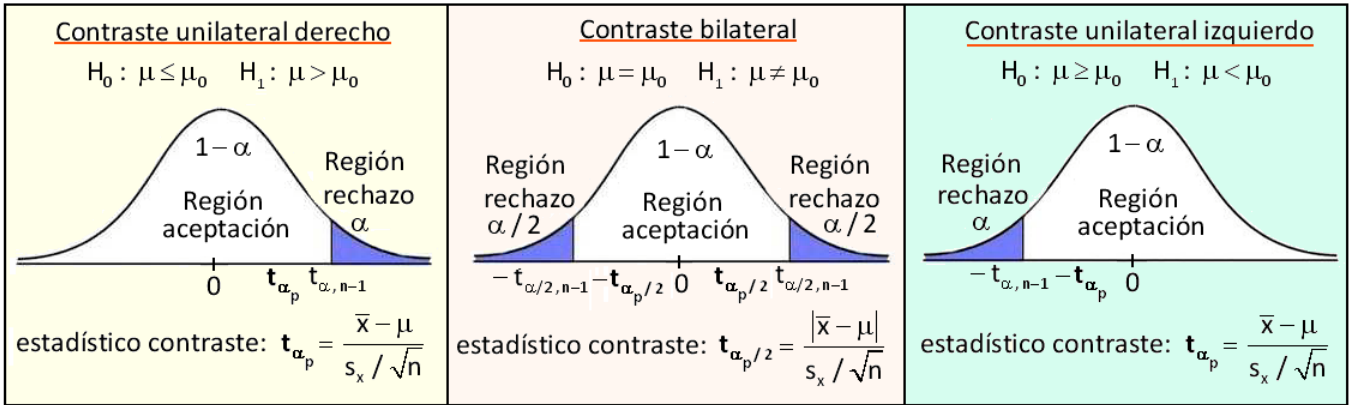
Se acepta H_0 sí

$$t_{\alpha_p} = t_{p\text{-valor}} = \frac{\bar{x} - \mu_0}{s_x / \sqrt{n}} \leq t_{\alpha, (n-1)}$$

Región aceptación: $(-\infty, t_{\alpha, (n-1)})$



Contraste de la media de una población normal con varianza desconocida y muestras pequeñas $n \leq 30$



📖 Contraste para el parámetro λ de una distribución de Poisson

Contraste bilateral: $H_0: \lambda = \lambda_0$ $H_1: \lambda \neq \lambda_0$

$$\text{Muestra: } \bar{x} = \hat{\lambda} \sim \left(\lambda_0, \sqrt{\frac{\lambda_0}{n}} \right)$$

$$\text{Se acepta } H_0 \text{ sí } z_{\alpha_{p/2}} = \frac{|\hat{\lambda} - \lambda_0|}{\sqrt{\frac{\hat{\lambda}}{n}}} \leq z_{\alpha/2}$$

$$z_{\alpha_{p/2}} = \frac{|\hat{\lambda} - \lambda_0|}{\sqrt{\frac{\hat{\lambda}}{n}}} \leq z_{\alpha/2} \Leftrightarrow I_{1-\alpha}(\lambda) = \left[\underbrace{\bar{x}}_{\text{media muestral}} \pm \underbrace{z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{\lambda}}{n}}}_{\text{error estimación}} \right]$$

Contraste unilateral a la derecha: $H_0: \lambda \leq \lambda_0$ $H_1: \lambda > \lambda_0$

$$\text{Se acepta } H_0 \text{ sí } z_{\alpha_p} = \frac{\hat{\lambda} - \lambda_0}{\sqrt{\frac{\hat{\lambda}}{n}}} \leq z_{\alpha}$$

Contraste unilateral a la izquierda: $H_0: \lambda \geq \lambda_0$ $H_1: \lambda < \lambda_0$

$$\text{Se acepta } H_0 \text{ sí } z_{\alpha_p} = \frac{\hat{\lambda} - \lambda_0}{\sqrt{\frac{\hat{\lambda}}{n}}} \geq -z_{\alpha}$$

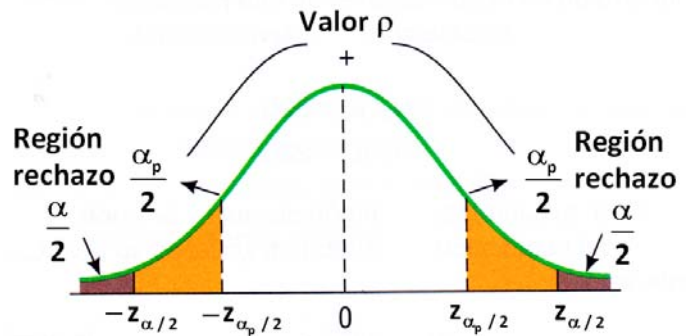
Contraste para el parámetro p de una distribución binomial B(n, p)

Contraste bilateral: $H_0: p = p_0$ $H_1: p \neq p_0$

Muestra: $\hat{p} \sim \left(p_0, \sqrt{\frac{\hat{p} \cdot \hat{q}}{n}} \right)$

Se acepta H_0 sí

$$z_{\alpha_p/2} = z_{p\text{-valor}/2} = \frac{|\hat{p} - p_0|}{\sqrt{\frac{\hat{p} \cdot \hat{q}}{n}}} \leq z_{\alpha/2}$$

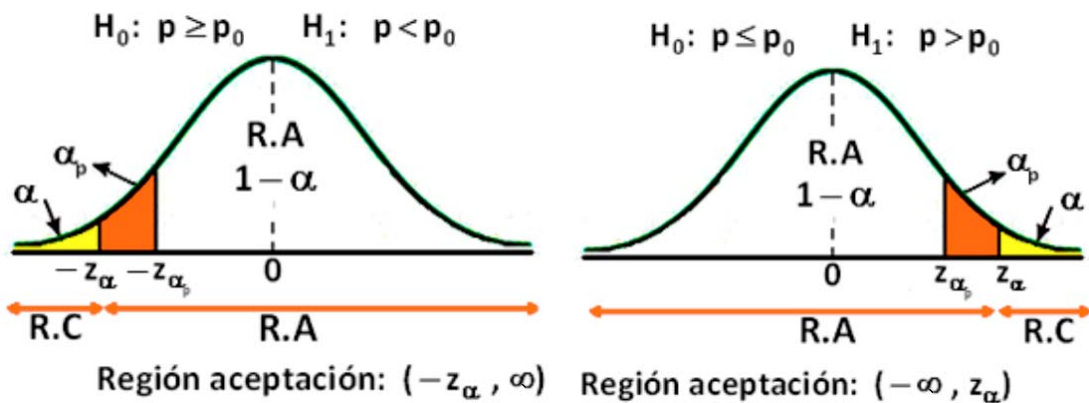


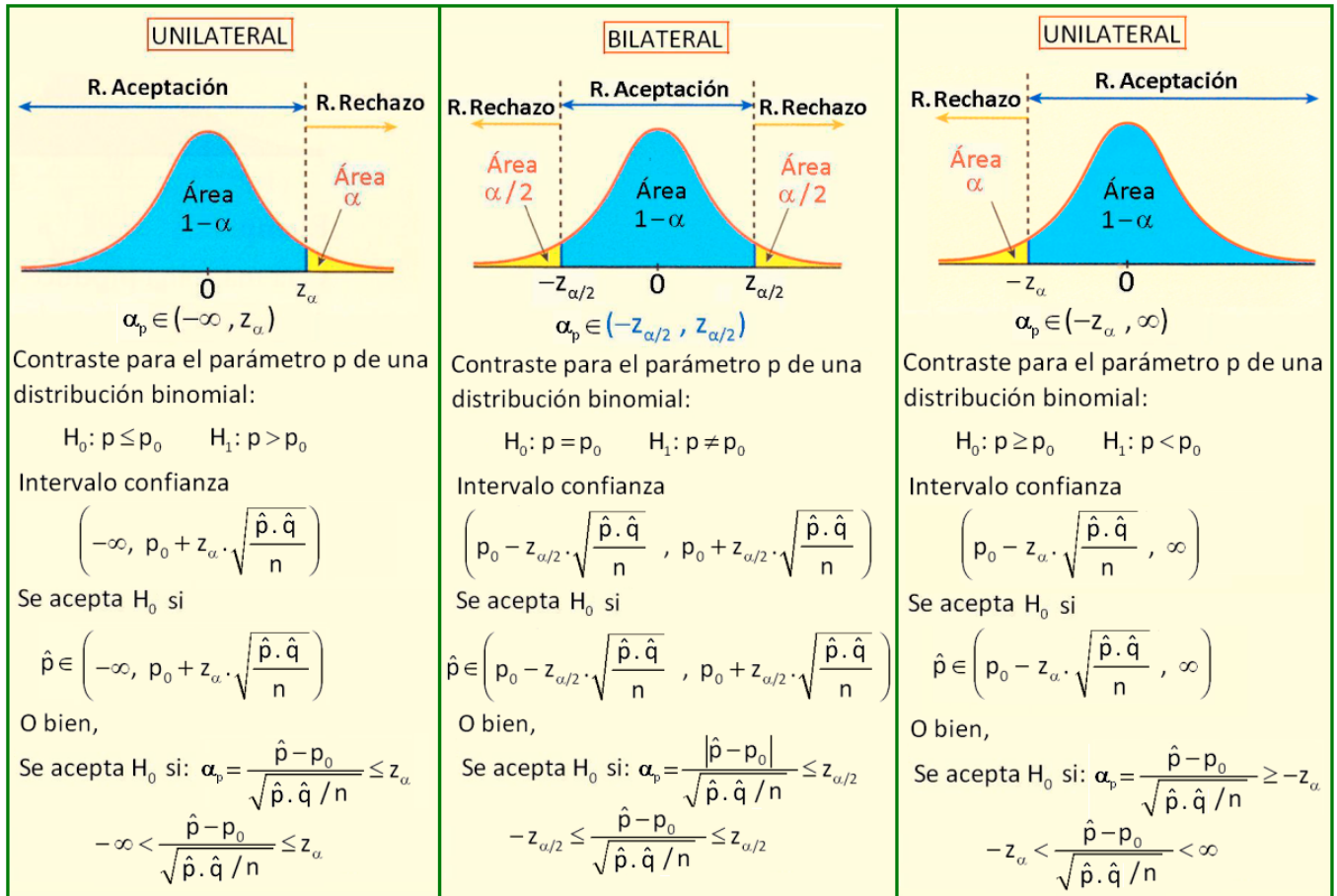
Región aceptación $(-z_{\alpha/2}, z_{\alpha/2})$

$$z_{\alpha_p/2} = z_{p\text{-valor}/2} = \frac{|\hat{p} - p_0|}{\sqrt{\frac{\hat{p} \cdot \hat{q}}{n}}} \leq z_{\alpha/2} \Leftrightarrow I_{1-\alpha}(p) = \left[\underbrace{\hat{p}}_{\text{media muestral}} \pm \underbrace{z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{p} \cdot \hat{q}}{n}}}_{\text{error estimación}} \right]$$

Contraste unilateral a la derecha: $H_0: p \leq p_0$ $H_1: p > p_0$

$$\hat{p} \sim \left(p_0, \sqrt{\frac{\hat{p} \cdot \hat{q}}{n}} \right) \quad z_{\alpha_p} = z_{p\text{-valor}} = \frac{\hat{p} - p_0}{\sqrt{\frac{\hat{p} \cdot \hat{q}}{n}}} \leq z_{\alpha}$$





📖 Contraste para la varianza de una población normal

Contraste bilateral: $H_0: \sigma^2 = \sigma_0^2$ $H_1: \sigma^2 \neq \sigma_0^2$

Lema Fisher:

$$\chi_{n-1}^2 = \frac{\text{varianza muestral}}{\text{varianza teórica}} = \frac{\sigma_x^2}{\sigma^2 / n} = \frac{s_x^2}{\sigma^2 / (n-1)} = \frac{(n-1) s_x^2}{\sigma^2}$$

Se acepta H_0 sí $\frac{(n-1) s_x^2}{\sigma_0^2} \in \left[\chi_{1-\alpha/2, (n-1)}^2, \chi_{\alpha/2, (n-1)}^2 \right]$

Intervalo confianza: $I_{1-\alpha}(\sigma^2) = \left[\frac{(n-1) s_x^2}{\chi_{\alpha/2, (n-1)}^2}, \frac{(n-1) s_x^2}{\chi_{1-\alpha/2, (n-1)}^2} \right]$

Contraste unilateral a la derecha: $H_0: \sigma^2 \leq \sigma_0^2$ $H_1: \sigma^2 > \sigma_0^2$

Se acepta H_0 sí $\frac{(n-1) s_x^2}{\sigma_0^2} \leq \chi_{\alpha, (n-1)}^2$

Contraste unilateral a la izquierda: $H_0: \sigma^2 \geq \sigma_0^2$ $H_1: \sigma^2 < \sigma_0^2$

Se acepta H_0 sí $\frac{(n-1) s_x^2}{\sigma_0^2} \leq \chi_{1-\alpha/2, (n-1)}^2$

Contraste de igualdad de medias de dos poblaciones normales
 $N(\mu_1, \sigma_1)$ y $N(\mu_2, \sigma_2)$ de varianzas conocidas.

Contraste bilateral: $H_0: \mu_1 = \mu_2$ $H_1: \mu_1 \neq \mu_2$

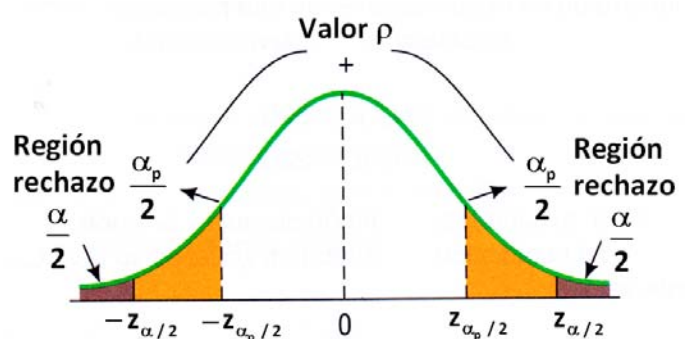
Muestras:

$$\bar{x} \sim N\left(\mu_1, \frac{\sigma_1}{\sqrt{n_1}}\right) \text{ e } \bar{y} \sim N\left(\mu_2, \frac{\sigma_2}{\sqrt{n_2}}\right) \rightarrow (\bar{x} - \bar{y}) \sim N\left(\mu_1 - \mu_2, \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}\right)$$

$$H_0: \mu_1 = \mu_2 \rightarrow H_0: \mu_1 - \mu_2 = 0 \rightarrow (\bar{x} - \bar{y}) \sim N\left(0, \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}\right)$$

Se acepta H_0 sí

$$z_{\alpha_p} = z_{p\text{-valor}} = \frac{|\bar{x} - \bar{y}|}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \leq z_{\alpha/2}$$



Región aceptación: $(-z_{\alpha/2}, z_{\alpha/2})$

$$z_{\alpha_p} = \frac{|\bar{x} - \bar{y}|}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \leq z_{\alpha/2} \Leftrightarrow I_{1-\alpha}(\mu_1 - \mu_2) = \left[\underbrace{(\bar{x} - \bar{y})}_{\text{diferencia media muestral}} \pm z_{\alpha/2} \underbrace{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}}_{\text{error estimación}} \right]$$

Cuando el intervalo cubre el cero no existe diferencia entre las medias poblacionales.

Contraste unilateral a la derecha: $H_0: \mu_1 \leq \mu_2$ $H_1: \mu_1 > \mu_2$

$$(\bar{x} - \bar{y}) \sim N\left(0, \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}\right) \quad z_{\alpha_p} = z_{p\text{-valor}} = \frac{\bar{x} - \bar{y}}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \leq z_{\alpha}$$

$$\text{Región aceptación: } RA = \left\{ (\bar{x} - \bar{y}) \leq z_{\alpha} \cdot \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} \right\}$$

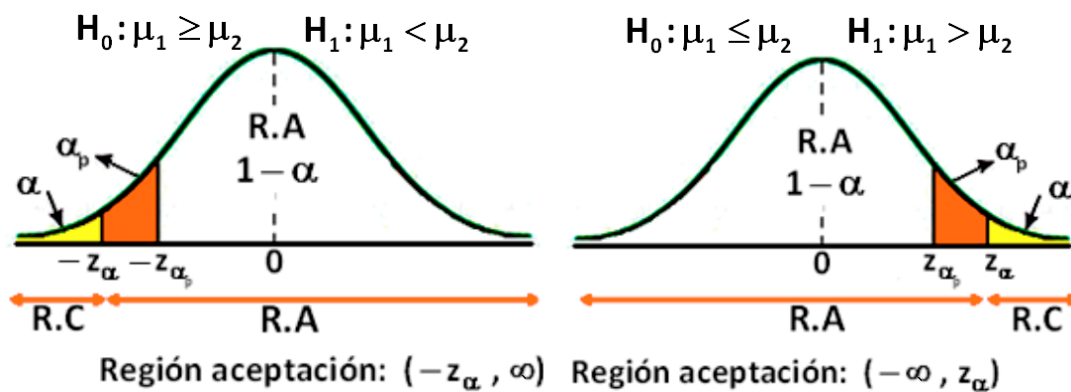
$$\text{Región de rechazo: } RC = \left\{ (\bar{x} - \bar{y}) > z_{\alpha} \cdot \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} \right\}$$

Contraste unilateral a la izquierda: $H_0: \mu_1 \geq \mu_2$ $H_1: \mu_1 < \mu_2$

$$(\bar{x} - \bar{y}) \sim N\left(0, \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}\right) \quad z_{\alpha_p} = z_{p\text{-valor}} = \frac{\bar{x} - \bar{y}}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \geq -z_{\alpha}$$

$$\text{Región aceptación: } RA = \left\{ (\bar{x} - \bar{y}) \leq -z_{\alpha} \cdot \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} \right\}$$

$$\text{Región de rechazo: } RC = \left\{ (\bar{x} - \bar{y}) > -z_{\alpha} \cdot \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} \right\}$$



📖 Contraste de diferencias de medias de dos poblaciones normales de varianzas conocidas.

Contraste bilateral: $H_0: \mu_1 - \mu_2 = k$ $H_1: \mu_1 - \mu_2 \neq k$

Se acepta H_0 sí
$$z_{\alpha_p/2} = \frac{|\bar{x} - \bar{y} - k|}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \leq z_{\alpha/2}$$

Contraste unilateral a la derecha: $H_0: \mu_1 - \mu_2 \leq k$ $H_1: \mu_1 - \mu_2 > k$

Se acepta H_0 sí
$$z_{\alpha_p} = \frac{\bar{x} - \bar{y} - k}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \leq z_{\alpha}$$

Región de rechazo:
$$RC = \left\{ (\bar{x} - \bar{y} - k) > z_{\alpha} \cdot \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} \right\}$$

Contraste unilateral a la izquierda: $H_0: \mu_1 - \mu_2 \geq k$ $H_1: \mu_1 - \mu_2 < k$

Se acepta H_0 sí
$$z_{\alpha_p} = \frac{\bar{x} - \bar{y} - k}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \geq -z_{\alpha}$$

Región de rechazo:
$$RC = \left\{ (\bar{x} - \bar{y} - k) < -z_{\alpha} \cdot \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} \right\}$$

Contraste de igualdad de medias de dos poblaciones normales de varianzas desconocidas y muestras grandes $n_1 + n_2 > 30$ con $n_1 \approx n_2$

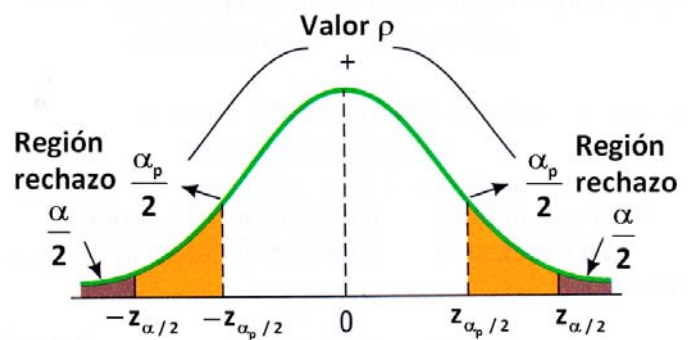
Contraste bilateral: $H_0: \mu_1 = \mu_2$ $H_1: \mu_1 \neq \mu_2$

Muestras: $\bar{x} \sim N\left(\mu_1, \frac{s_1}{\sqrt{n_1}}\right)$ e $\bar{y} \sim N\left(\mu_2, \frac{s_2}{\sqrt{n_2}}\right)$

$H_0: \mu_1 = \mu_2 \rightarrow H_0: \mu_1 - \mu_2 = 0 \rightarrow (\bar{x} - \bar{y}) \sim N\left(0, \sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}\right)$

Se acepta H_0 sí

$$z_{\alpha_p/2} = z_{p\text{-valor}/2} = \frac{|\bar{x} - \bar{y}|}{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}} \leq z_{\alpha/2}$$



Región aceptación: $(-z_{\alpha/2}, z_{\alpha/2})$

$$z_{\alpha_p/2} = \frac{|\bar{x} - \bar{y}|}{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}} \leq z_{\alpha/2} \Leftrightarrow I_{1-\alpha}(\mu_1 - \mu_2) = \left[\underbrace{(\bar{x} - \bar{y})}_{\text{diferencia media muestral}} \pm \underbrace{z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}}_{\text{error estimación}} \right]$$

Cuando el intervalo cubre el cero no existe diferencia entre las medias poblacionales.

Contraste unilateral a la derecha: $H_0: \mu_1 \leq \mu_2$ $H_1: \mu_1 > \mu_2$

$(\bar{x} - \bar{y}) \sim N\left(0, \sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}\right)$

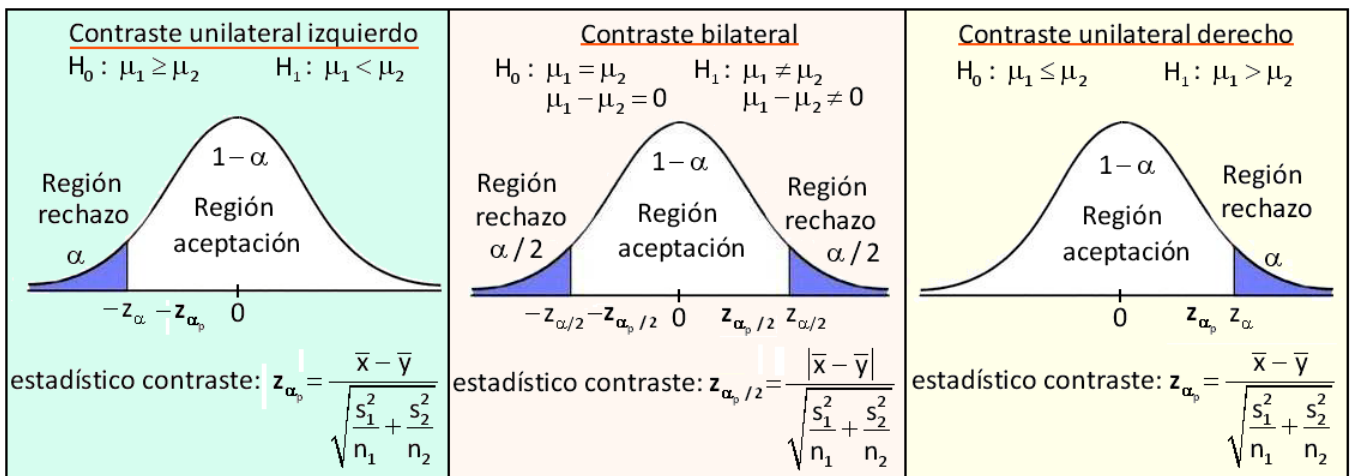
Se acepta H_0 sí $z_{\alpha_p} = z_{p\text{-valor}} = \frac{\bar{x} - \bar{y}}{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}} \leq z_{\alpha}$

Contraste unilateral a la izquierda: $H_0: \mu_1 \geq \mu_2$ $H_1: \mu_1 < \mu_2$

$$(\bar{x} - \bar{y}) \sim N\left(0, \sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}\right)$$

Se acepta H_0 sí $z_{\alpha_p} = z_{p\text{-valor}} = \frac{\bar{x} - \bar{y}}{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}} \geq -z_\alpha$

Contraste para la diferencia de medias de dos distribuciones normales $X \sim N(\mu_1, \sigma_1)$ e $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2)$ con varianzas poblacionales desconocidas, y muestras grandes $n_1 + n_2 > 30$, $n_1 \approx n_2$



Contraste de igualdad de medias de dos poblaciones normales de varianzas desconocidas y muestras pequeñas $n_1 + n_2 \leq 30$ y varianzas $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ desconocidas pero iguales

Contraste bilateral: $H_0: \mu_1 = \mu_2$ $H_1: \mu_1 \neq \mu_2$

Muestras: $\bar{x} \sim t_{n_1-1} \left(\mu_1, \frac{s_1}{\sqrt{n_1}} \right)$ e $\bar{y} \sim t_{n_2-1} \left(\mu_2, \frac{s_2}{\sqrt{n_2}} \right)$

$H_0: \mu_1 = \mu_2 \rightarrow H_0: \mu_1 - \mu_2 = 0 \rightarrow (\bar{x} - \bar{y}) \sim t_{n_1+n_2-2} \left(0, s_p \cdot \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}} \right)$

$s_p^2 \equiv$ media ponderada de las cuasivarianzas muestrales:

$$s_p^2 = \frac{(n_1 - 1) s_1^2 + (n_2 - 1) s_2^2}{n_1 + n_2 - 2}$$

Se acepta H_0 sí $t_{\alpha_p/2} = \frac{|\bar{x} - \bar{y}|}{s_p \cdot \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \leq t_{\alpha/2, (n_1 + n_2 - 2)} \rightarrow$

$$\rightarrow I_{1-\alpha}(\mu_1 - \mu_2) = \left[\underbrace{(\bar{x} - \bar{y})}_{\text{diferencia media muestral}} \pm \underbrace{t_{\alpha/2, (n_1 + n_2 - 2)} \cdot s_p \cdot \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}}_{\text{error estimación}} \right]$$

Cuando el intervalo cubre el cero no existe diferencia entre las medias poblacionales.

Contraste unilateral a la derecha: $H_0: \mu_1 \leq \mu_2$ $H_1: \mu_1 > \mu_2$

Se acepta H_0 sí $t_{\alpha_p} = \frac{\bar{x} - \bar{y}}{s_p \cdot \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \leq t_{\alpha, (n_1 + n_2 - 2)}$

Contraste unilateral a la izquierda: $H_0: \mu_1 \geq \mu_2$ $H_1: \mu_1 < \mu_2$

Se acepta H_0 sí $t_{\alpha_p} = \frac{\bar{x} - \bar{y}}{s_p \cdot \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \geq -t_{\alpha, (n_1 + n_2 - 2)}$

Contraste para la diferencia de medias de dos distribuciones normales $X \sim N(\mu_1, \sigma_1)$ e $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2)$ con varianzas poblacionales desconocidas pero iguales $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$, y muestras pequeñas $n_1 + n_2 \leq 30$

Contraste unilateral izquierdo	Contraste bilateral	Contraste unilateral derecho
$H_0: \mu_1 \geq \mu_2$ $H_1: \mu_1 < \mu_2$	$H_0: \mu_1 = \mu_2$ $H_1: \mu_1 \neq \mu_2$ $\mu_1 - \mu_2 = 0$ $\mu_1 - \mu_2 \neq 0$	$H_0: \mu_1 \leq \mu_2$ $H_1: \mu_1 > \mu_2$
estadístico contraste $t_{\alpha_p} = \frac{\bar{x} - \bar{y}}{s_p \cdot \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}}$	estadístico contraste $t_{\alpha_p/2} = \frac{ \bar{x} - \bar{y} }{s_p \cdot \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}}$	estadístico contraste $t_{\alpha_p} = \frac{\bar{x} - \bar{y}}{s_p \cdot \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}}$

Contraste de igualdad de medias de dos poblaciones normales de varianzas desconocidas y muestras pequeñas $n_1 + n_2 \leq 30$ y varianzas $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$ desconocidas y distintas

Contraste bilateral: $H_0: \mu_1 = \mu_2$ $H_1: \mu_1 \neq \mu_2$

$$\bar{x} \sim t_{n_1-1} \left(\mu_1, \frac{s_1}{\sqrt{n_1}} \right) \text{ e } \bar{y} \sim t_{n_2-1} \left(\mu_2, \frac{s_2}{\sqrt{n_2}} \right) \rightarrow$$

Muestras:

$$\rightarrow (\bar{x} - \bar{y}) \sim t_f \left(\mu_1 - \mu_2, \sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}} \right)$$

f es la aproximación de Welch: $f = \frac{\left[\frac{s_1^2}{n_1 - 1} + \frac{s_2^2}{n_2 - 1} \right]^2}{\frac{(s_1^2/n_1)^2}{n_1 + 1} + \frac{(s_2^2/n_2)^2}{n_2 + 1}} - 2$

$$H_0: \mu_1 = \mu_2 \quad \mapsto \quad H_0: \mu_1 - \mu_2 = 0 \quad \rightarrow \quad (\bar{x} - \bar{y}) \sim t_f \left(0, \sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}} \right)$$

$$\text{Se acepta } H_0 \text{ sí } t_{\alpha_p/2} = \frac{|\bar{x} - \bar{y}|}{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}} \leq t_{\alpha/2, f}$$

$$\text{Intervalo confianza: } I_{1-\alpha}(\mu_1 - \mu_2) = \left[\underbrace{(\bar{x} - \bar{y})}_{\substack{\text{diferencia} \\ \text{media muestral}}} \pm t_{\alpha/2, f} \cdot \underbrace{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}}_{\substack{\text{error} \\ \text{estimación}}} \right]$$

Cuando el intervalo cubre el cero no existe diferencia entre las medias poblacionales.

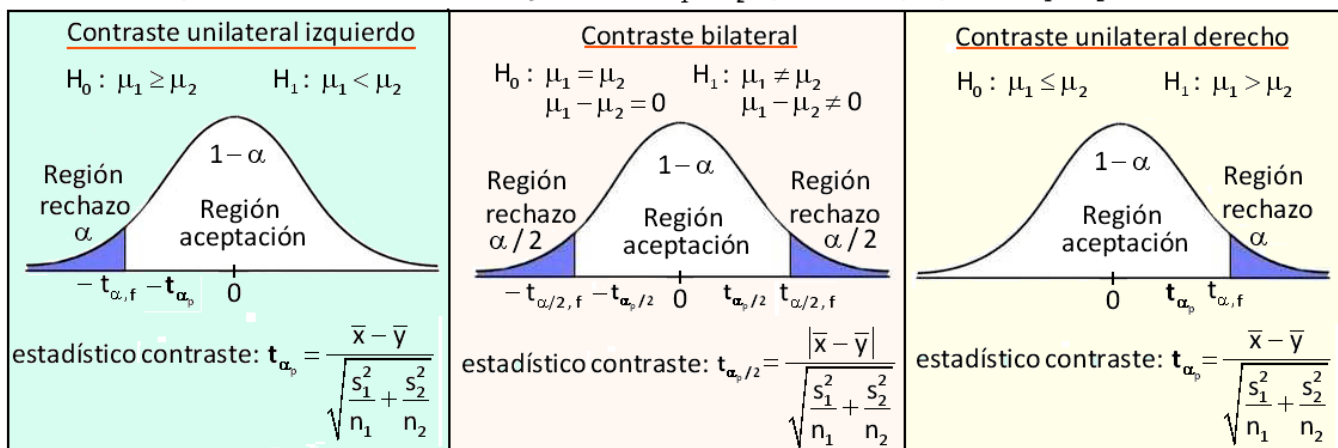
Contraste unilateral a la derecha: $H_0: \mu_1 \leq \mu_2$ $H_1: \mu_1 > \mu_2$

$$\text{Se acepta } H_0 \text{ sí } t_{\alpha_p} = \frac{\bar{x} - \bar{y}}{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}} \leq t_{\alpha, f}$$

Contraste unilateral a la izquierda $H_0: \mu_1 \geq \mu_2$ $H_1: \mu_1 < \mu_2$

$$\text{Se acepta } H_0 \text{ sí } t_{\alpha_p} = \frac{\bar{x} - \bar{y}}{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}}} \geq -t_{\alpha, f}$$

Contraste para la diferencia de medias de dos distribuciones normales $X \sim N(\mu_1, \sigma_1)$ e $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2)$ con varianzas poblacionales desconocidas y distintas $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$, y muestras pequeñas $n_1 + n_2 \leq 30$



Contraste para la igualdad de parámetros de dos distribuciones binomiales $B_1(n_1, p_1)$ y $B_2(n_2, p_2)$

Contraste bilateral: $H_0: p_1 = p_2$ $H_1: p_1 \neq p_2$

Muestras: $\hat{p}_1 \sim \left(p_1, \sqrt{\frac{p_1 \cdot q_1}{n_1}} \right)$ $\hat{p}_2 \sim \left(p_2, \sqrt{\frac{p_2 \cdot q_2}{n_2}} \right)$

$H_0: p_1 = p_2 \rightarrow H_0: p_1 - p_2 = 0 \rightarrow (\hat{p}_1 - \hat{p}_2) \sim N\left(0, \sqrt{\frac{p_1 \cdot q_1}{n_1} + \frac{p_2 \cdot q_2}{n_2}}\right)$

Se acepta H_0 si $z_{\alpha/2} = \frac{|\hat{p}_1 - \hat{p}_2|}{\sqrt{\frac{p_1 \cdot q_1}{n_1} + \frac{p_2 \cdot q_2}{n_2}}} \leq z_{\alpha/2}$

Intervalo confianza:

$$I_{1-\alpha}(p_1 - p_2) = \left[\underbrace{(\hat{p}_1 - \hat{p}_2)}_{\text{diferencia proporción muestral}} \pm z_{\alpha/2} \underbrace{\sqrt{\frac{p_1 \cdot q_1}{n_1} + \frac{p_2 \cdot q_2}{n_2}}}_{\text{error estimación}} \right]$$

Cuando el intervalo cubre el cero no existe diferencia entre los parámetros poblacionales.

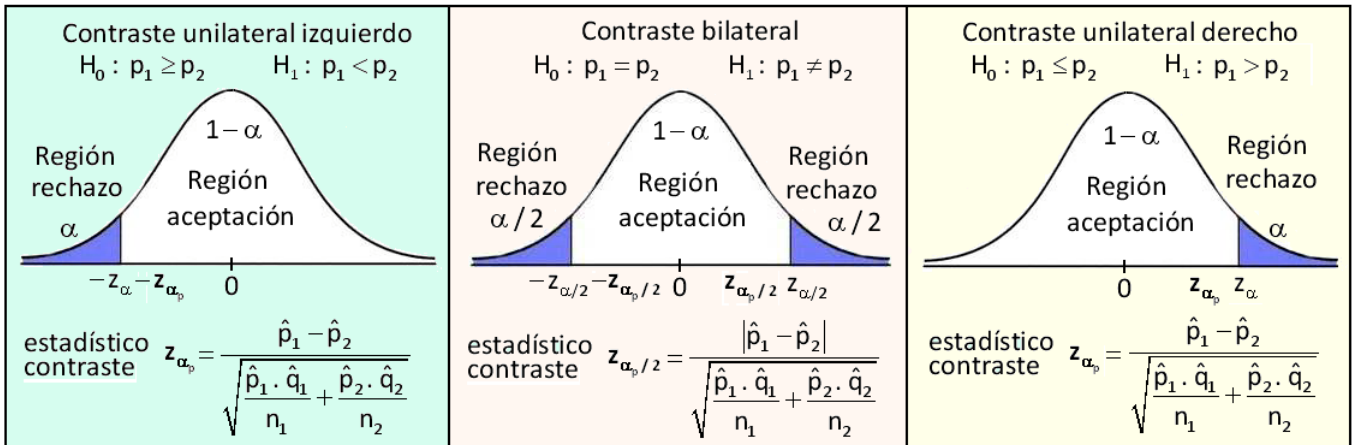
Contraste unilateral a la derecha: $H_0: p_1 \leq p_2$ $H_1: p_1 > p_2$

Se acepta H_0 sí $z_{\alpha_p} = \frac{\hat{p}_1 - \hat{p}_2}{\sqrt{\frac{p_1 \cdot q_1}{n_1} + \frac{p_2 \cdot q_2}{n_2}}} \leq z_\alpha$

Contraste unilateral a la izquierda: $H_0: p_1 \geq p_2$ $H_1: p_1 < p_2$

Se acepta H_0 sí $z_{\alpha_p} = \frac{\hat{p}_1 - \hat{p}_2}{\sqrt{\frac{p_1 \cdot q_1}{n_1} + \frac{p_2 \cdot q_2}{n_2}}} \geq -z_\alpha$

Contraste para la igualdad de proporciones de dos distribuciones binomiales $B_1(n_1, p_1)$ y $B_2(n_2, p_2)$ en muestras grandes



Contraste para la igualdad de varianzas de dos poblaciones normales
 $N(\mu_1, \sigma_1)$ y $N(\mu_2, \sigma_2)$

Contraste bilateral: $H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2$ $H_1: \sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$

Lema Fisher:

$$\chi_{n-1}^2 = \frac{\text{varianza muestral}}{\text{varianza teórica}} = \frac{\sigma_x^2}{\sigma^2/n} = \frac{s_x^2}{\sigma^2/(n-1)} \rightarrow \chi_{n-1}^2 = \frac{(n-1) s_x^2}{\sigma^2}$$

F de Fisher-Snedecor: $F_{n_1, n_2} = \frac{\chi_1^2/n_1}{\chi_2^2/n_2}$



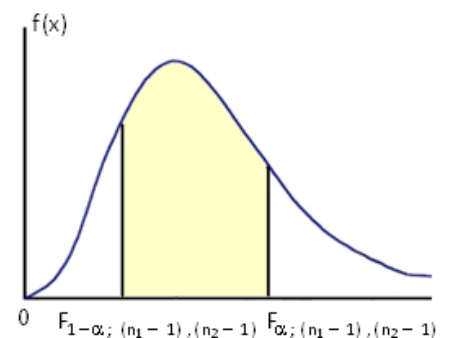
Fisher - Snedecor
Tablas

$$F_{1-\alpha; (n_1 - 1), (n_2 - 1)} = \frac{1}{F_{\alpha; (n_2 - 1), (n_1 - 1)}}$$

Se acepta H_0 sí $\frac{S_1^2}{S_2^2} \in [F_{1-\alpha; (n_1 - 1), (n_2 - 1)}, F_{\alpha; (n_1 - 1), (n_2 - 1)}]$

Intervalo confianza para la razón de varianzas:

$$I_{1-\alpha} \left(\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} \right) = \left[\frac{s_1^2/s_2^2}{F_{\alpha; (n_1 - 1), (n_2 - 1)}}, \frac{s_1^2/s_2^2}{F_{1-\alpha; (n_1 - 1), (n_2 - 1)}} \right]$$



Cuando el intervalo cubre el uno no existe diferencia entre las varianzas poblacionales.

Contraste unilateral a la derecha: $H_0: \sigma_1^2 \leq \sigma_2^2$ $H_1: \sigma_1^2 > \sigma_2^2$

Se acepta H_0 sí $\frac{S_1^2}{S_2^2} \leq F_{\alpha; (n_1 - 1), (n_2 - 1)}$

Contraste unilateral a la izquierda: $H_0: \sigma_1^2 \geq \sigma_2^2$ $H_1: \sigma_1^2 < \sigma_2^2$

Se acepta H_0 sí $\frac{S_1^2}{S_2^2} \geq F_{1-\alpha; (n_1 - 1), (n_2 - 1)}$

Contraste de igualdad de medias en el caso de datos apareados con muestras grandes $n > 30$

Contraste bilateral: $H_0: d = \mu_1 - \mu_2 = 0$ $H_1: d = \mu_1 - \mu_2 \neq 0$

$$\text{Muestras: } \bar{d} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \overbrace{(x_i - y_i)}^{d_i} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n d_i \quad s_d^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (d_i - \bar{d})^2$$

$$\text{Se acepta } H_0 \text{ sí } z_{\alpha_p/2} = \frac{|\bar{d}|}{\frac{s_d}{\sqrt{n}}} \leq z_{\alpha/2}$$

$$z_{\alpha_p/2} = \frac{|\bar{d}|}{\frac{s_d}{\sqrt{n}}} \leq z_{\alpha/2} \Leftrightarrow I_{1-\alpha}(\mu_1 - \mu_2) = \left[\underbrace{\bar{d}}_{\substack{\text{diferencia} \\ \text{media muestral}}} \pm \underbrace{z_{\alpha/2} \frac{s_d}{\sqrt{n}}}_{\substack{\text{error} \\ \text{estimación}}} \right]$$

Cuando el intervalo abarca el cero no existe diferencia en la diferencia de las medias apareadas (antes y después de un tratamiento).

Contraste unilateral a la derecha: $H_0: d \leq 0 \Leftrightarrow \mu_1 \leq \mu_2$ $H_1: d > 0$

$$\text{Se acepta } H_0 \text{ sí } z_{\alpha_p} = \frac{\bar{d}}{\frac{s_d}{\sqrt{n}}} \leq z_{\alpha}$$

Contraste unilateral a la izquierda: $H_0: d \geq 0 \Leftrightarrow \mu_1 \geq \mu_2$ $H_1: d < 0$

$$\text{Se acepta } H_0 \text{ sí } z_{\alpha_p} = \frac{\bar{d}}{\frac{s_d}{\sqrt{n}}} \geq -z_{\alpha}$$

Contraste de igualdad de medias en el caso de datos apareados con muestras pequeñas $n \leq 30$

Contraste bilateral: $H_0: d = \mu_1 - \mu_2 = 0$ $H_1: d = \mu_1 - \mu_2 \neq 0$

Se acepta H_0 sí $t_{\alpha_p/2} = \frac{|\bar{d}|}{\frac{s_d}{\sqrt{n}}} \leq t_{\alpha/2, (n-1)}$

Intervalo confianza: $I_{1-\alpha}(\mu_1 - \mu_2) = \left[\underbrace{\bar{d}}_{\text{diferencia media muestral}} \pm t_{\alpha/2, (n-1)} \underbrace{\frac{s_d}{\sqrt{n}}}_{\text{error estimación}} \right]$

Cuando el intervalo abarca el cero no existe diferencia en la diferencia de las medias apareadas (antes y después de un tratamiento).

Contraste unilateral a la derecha: $H_0: d \leq 0 \Leftrightarrow \mu_1 \leq \mu_2$ $H_1: d > 0$

Se acepta H_0 sí $t_{\alpha_p} = \frac{\bar{d}}{\frac{s_d}{\sqrt{n}}} \leq t_{\alpha, (n-1)}$

Contraste unilateral a la izquierda: $H_0: d \geq 0 \Leftrightarrow \mu_1 \geq \mu_2$ $H_1: d < 0$

Se acepta H_0 sí $t_{\alpha_p} = \frac{\bar{d}}{\frac{s_d}{\sqrt{n}}} \geq -t_{\alpha, (n-1)}$

Contraste del coeficiente de correlación de una variable aleatoria que se distribuye normalmente.

Contraste bilateral: $H_0: \rho = \rho_0$ $H_1: \rho \neq \rho_0$

Se acepta H_0 sí $t_{\alpha_p/2} = \frac{r - \rho_0}{\sqrt{\frac{1-r^2}{n-2}}} \leq t_{\alpha/2, (n-1)}$

Sí se establece: $H_0: \rho = 0$ $H_1: \rho \neq 0$ variables incorreladas

Se acepta H_0 sí $t_{\alpha_p/2} = \frac{r}{\sqrt{\frac{1-r^2}{n-2}}} \leq t_{\alpha/2, (n-1)}$

Al rechazar la hipótesis nula se concluye que la correlación muestral es significativa y las variables tienen un estrecho grado de predicción

Muestra:

El error estándar de la regresión $s_{yx} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n y_i^2 - a \sum_{i=1}^n y_i - b \sum_{i=1}^n x_i y_i}{n-2}}$ mide

El grado de dispersión de la recta de regresión $y = a + bx$

La dispersión de la recta de regresión también se mide con la desviación estándar de la variable dependiente s_y , aunque es más preciso utilizar el error estándar de la regresión s_{yx}

$$s_{yx} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2}{n-1}} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n y_i^2 - \frac{1}{n} \left(\sum_{i=1}^n y_i \right)^2}{n-1}}$$

Con la condición de que las variables en estudio sigan una ley normal, se puede generalizar el concepto muestral y hacer inferencias:

- ◆ Intervalo de confianza para un valor promedio de la variable dependiente Y:

$$\mu_{YX} \in \left(\hat{y} \pm t_{\alpha/2, (n-2)} \cdot s_{\hat{y}} \right)$$

Para un valor dado x^* se obtiene el valor $\hat{y} = a + b \cdot x^*$

donde, $s_{\hat{y}} = s_{YX} \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{(x^* - \bar{x})^2}{\sum_{i=1}^n x_i^2 - \frac{1}{n} \left(\sum_{i=1}^n x_i \right)^2}}$

- ◆ Intervalo de confianza para un valor cualquiera de la variable dependiente Y:

$$Y \in \left(\hat{y} \pm t_{\alpha/2, (n-2)} \cdot s_{\hat{y}} \right)$$

donde, $s_{\hat{y}} = s_{YX} \sqrt{1 + \frac{1}{n} + \frac{(x^* - \bar{x})^2}{\sum_{i=1}^n x_i^2 - \frac{1}{n} \left(\sum_{i=1}^n x_i \right)^2}}$

Los paquetes de software estadístico denotan al p – valor por sig (bilateral). Conocido el p – valor, el usuario toma la decisión de aceptar o rechazar la hipótesis nula.



SPSS siempre calcula el p-valor para el contraste bilateral, en caso de realizar un contraste unilateral hay que dividir entre 2 el valor calculado por SPSS.



