

# Probabilidades y Estadística (C) – 2019

Intervalos de Confianza – Parte 2 (5/11)

## Intervalos de confianza: All of Statistics, Wasserman

*- Interval that contains an unknown quantity with a given frequency-*

*All of Statistics, Wasserman*

*-Intervalo que contiene una cantidad desconocida (parámetro de interés) con cierta frecuencia (nivel) -*

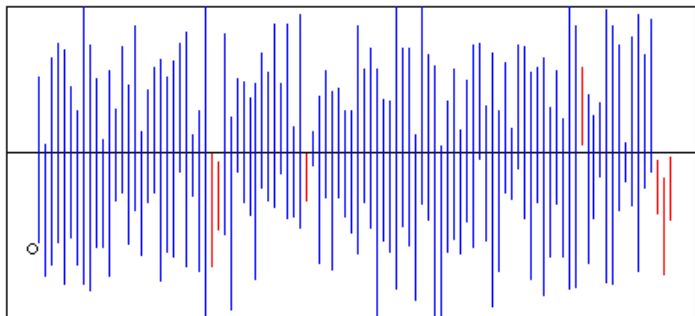
## Intervalos de confianza: definición

- Diremos que  $(a(X_1, \dots, X_n), b(X_1, \dots, X_n))$  es un intervalo de confianza de nivel  $1 - \alpha$  para el parámetro  $\theta$  sii

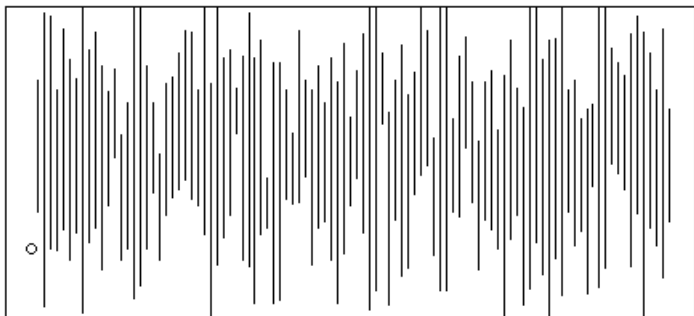
$$P(a(X_1, \dots, X_n) < \theta < b(X_1, \dots, X_n)) = 1 - \alpha .$$

$$P_F(a(X_1, \dots, X_n) < \theta(F) < b(X_1, \dots, X_n)) = 1 - \alpha , \forall F \in \mathcal{M}.$$

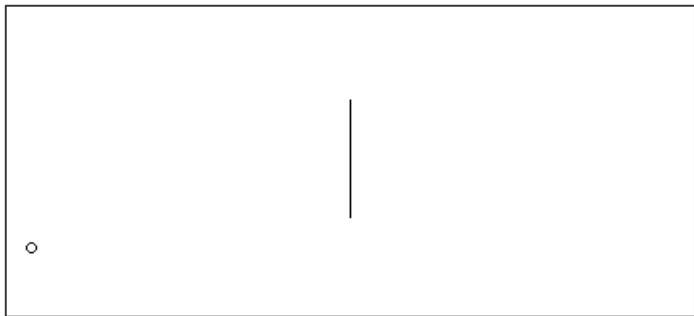
## Muchos intervalos y la verdad



## Muchos intervalos



Mi intervalo y yo, buena suerte! (confianza)



## Construcción de intervalos de confianza - PIVOT

- Buscamos  $(a(X_1, \dots, X_n), b(X_1, \dots, X_n))$  de forma tal que

$$P(a(X_1, \dots, X_n) < \theta < b(X_1, \dots, X_n)) = 1 - \alpha .$$

- Construcción mediante la utilización de un **Pivot**:

$$H(X_1, \dots, X_n, \theta) \sim \text{Distribución } \textit{tabulada}$$

- Encerramos al pivot entre los percentiles de su distribución y despejamos  $\theta$ .

## Mundo normal - $\sigma_0^2$ conocido

- Buscamos intervalo de confianza para  $\mu$
- Pivot: Cuenta con la muestra y el parámetro de interés, cuya distribución es conocida.

$$\text{PIVOT: } \frac{\bar{X}_n - \mu}{\sqrt{\sigma_0^2/n}}$$

- Distribución del pivot

$$\frac{\bar{X}_n - \mu}{\sqrt{\sigma_0^2/n}} \sim Z, Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

- Sea  $z_\beta$  con  $P(Z > z_\beta) = \beta$ :

$$z_\beta = \phi^{-1}(1 - \beta)$$

- tenemos que

$$P\left(-z_{\alpha/2} < \frac{\bar{X}_n - \mu}{\sqrt{\sigma_0^2/n}} < z_{\alpha/2}\right) = 1 - \alpha$$



## Mundo normal - $\sigma_0^2$ conocido

- Equivalentemente, tenemos que

$$P\left(\bar{X}_n - \frac{\sigma_0 z_{\alpha/2}}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{X}_n + \frac{\sigma_0 z_{\alpha/2}}{\sqrt{n}}\right) = 1 - \alpha$$

y por consiguiente,

$$\left(\bar{X}_n - \frac{\sigma_0 z_{\alpha/2}}{\sqrt{n}}, \bar{X}_n + \frac{\sigma_0 z_{\alpha/2}}{\sqrt{n}}\right)$$

es un intervalo de confianza de nivel  $1 - \alpha$  para  $\mu$  bajo el modelo normal, con varianza  $\sigma_0^2$  conocida.

## Distribución chi cuadrado: definición

- Sean  $Z_1, \dots, Z_n$  i.i.d.,  $Z_i \sim \mathcal{N}(0, 1)$ . Tenemos entonces que

$$Z_i^2 \sim \Gamma\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right) \quad (\text{revisa cambio de variable})$$

$$\text{y por consiguiente} \quad \sum_{i=1}^n Z_i^2 \sim \Gamma\left(\frac{n}{2}, \frac{1}{2}\right).$$

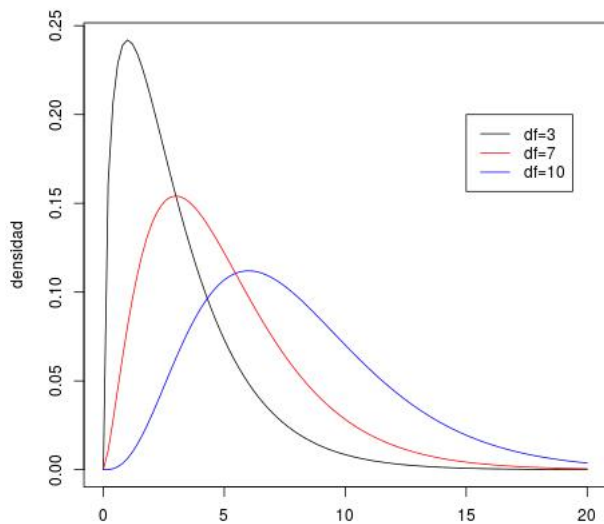
**Definición:** Llamamos chi cuadrado con  $n$ - grados de libertad a la distribución  $\Gamma(\frac{n}{2}, \frac{1}{2})$ .

- Notación:  $\chi_n^2$ : chi cuadrado con  $n$  grados de libertad.
- Es decir, utilizamos indistintamente las siguiente notaciones:

$$Z_1^2 + Z_2^2 + \dots + Z_n^2 \sim \chi_n^2, \quad Z_1^2 + Z_2^2 + \dots + Z_n^2 \sim \Gamma\left(\frac{n}{2}, \frac{1}{2}\right)$$

- Notar que  $\Gamma\left(n, \frac{1}{2}\right) = \chi_{2n}^2$

# Densidad chi cuadrado



## Caso particular:

- Sean  $X_1, \dots, X_n$  i.i.d.,  $X_n \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ , entonces

$$\sum_{i=1}^n \left( \frac{X_i - \mu}{\sigma} \right)^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\sigma^2} \sim \chi_n^2$$

- mientras que al reemplazar  $\mu$  por  $\bar{X}_n$  tenemos que (sin demostrar)

$$\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2, \quad \text{es decir } \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$$

recordemos que 
$$S^2 := \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2$$

## Intervalos de confianza para $\sigma^2$ con $\mu$ desconocido

- Pivot: cuenta con la muestra y el parámetro de interés, cuya distribución es conocida.
- El pivot y su distribución

$$\text{el pivot } \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2 \quad \text{su distribución}$$

- Sea  $\chi_{n-1,\beta}^2$  con  $P(X > \chi_{n-1,\beta}^2) = \beta$  cuando  $X \sim \chi_{n-1}^2$ , entonces

$$P\left(\chi_{n-1,1-\alpha/2}^2 < \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} < \chi_{n-1,\alpha/2}^2\right) = 1 - \alpha$$

y por consiguiente,

$$\left( \frac{(n-1)S^2}{\chi_{n-1,\alpha/2}^2}, \frac{(n-1)S^2}{\chi_{n-1,1-\alpha/2}^2} \right)$$

es un intervalo de confianza de nivel  $1 - \alpha$  para  $\sigma^2$  bajo el modelo normal, con  $\mu$  DESconocida.

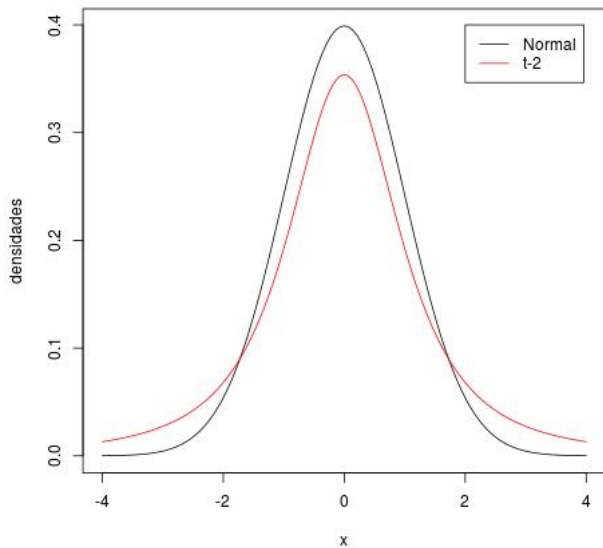
## Distribución $t$ de student: definición

- $Z, V$  v.a. independientes,
- $Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$  y  $V \sim \chi_n$ .
- Llamamos  $t$  de student con  $n$  grados de libertad a la distribución de

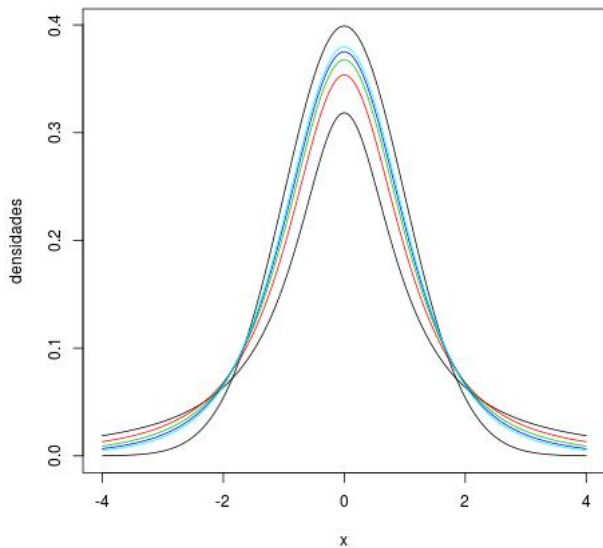
$$T_n = \frac{Z}{\sqrt{V/n}}.$$

En adelante, utilizamos  $T_n$  ( $t_n$ ) para denotar la  $t$  de student con  $n$  grados de libertad.

## Normal vs. t2



## Normal y student





## Caso particular:

- $X_1, \dots, X_n$  i.i.d.,  $X_i \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ .  $\bar{X}_n \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2/n)$ .

Entonces

$$Z := \frac{(\bar{X}_n - \mu)}{\sqrt{\sigma^2/n}} \sim \mathcal{N}(0, 1) \quad V := \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$$

- y además son independientes **sin demostrar**. Luego,

$$\frac{Z}{\sqrt{V/(n-1)}} = \frac{(\bar{X}_n - \mu)}{\sqrt{S^2/n}} \sim T_{n-1}$$

## Mundo normal - $\sigma^2$ desconocido

- Buscamos intervalo de confianza para  $\mu$  con  $\sigma^2$  desconocido.
- Pivotal:

$$\frac{(\bar{X}_n - \mu)}{\sqrt{S^2/n}} \sim T_{n-1}$$

- Sea  $t_{n-1,\beta}$  con  $P(X > t_{n-1,\beta}) = \beta$  cuando  $X \sim T_{n-1}$ , entonces

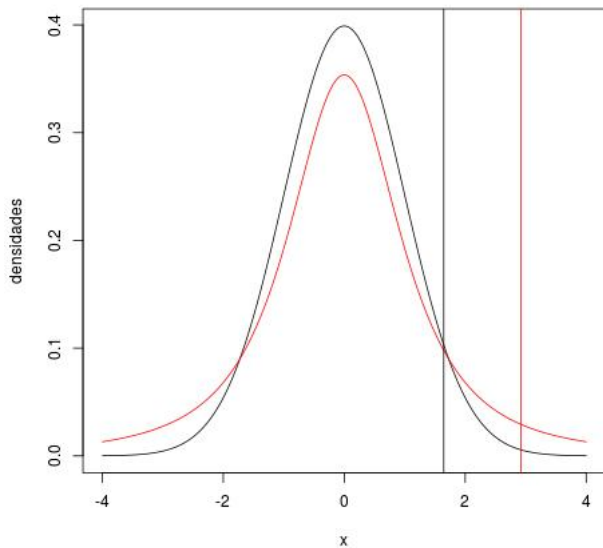
$$P\left(-t_{n-1,\alpha/2} < \frac{(\bar{X}_n - \mu)}{\sqrt{S^2/n}} < t_{n-1,\alpha/2}\right) = 1 - \alpha$$

y por consiguiente,

$$\left(\bar{X}_n - \frac{\sqrt{S^2} t_{n-1,\alpha/2}}{\sqrt{n}} \quad , \quad \bar{X}_n + \frac{\sqrt{S^2} t_{n-1,\alpha/2}}{\sqrt{n}}\right)$$

es un intervalo de confianza de nivel  $1 - \alpha$  para  $\mu$  bajo el modelo normal, con varianza  $\sigma^2$  DESconocida.

## Normal vs. t2: mirando percentiles...



Resumen bajo normalidad:  $X_i \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$

Parámetro	Supuesto	Pivot
$\mu = E(X)$	Normales $\sigma^2$ conocido	$\sqrt{n} \frac{\bar{X}_n - \mu}{\sigma} \sim \mathcal{N}(0, 1)$
$\mu = E(X)$	Normales $\sigma^2$ DESconocido	$\sqrt{n} \frac{\bar{X}_n - \mu}{S} \sim T_{n-1}$
$\sigma^2 = V(X)$	Normales $\mu$ conocido	$\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\sigma^2} \sim \chi_n^2$
$\sigma^2 = V(X)$	Normales $\mu$ DESconocido	$\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$

# Mundo Exponencial

- $X_i \sim \mathcal{E}(\lambda)$
- $2\lambda X_i \sim \mathcal{E}(1/2) = \Gamma(1, 1/2)$ ?
- Armamos el Pivot

$$2\lambda \sum_{i=1}^n X_i \sim \Gamma\left(n, \frac{1}{2}\right) = \chi_{2n}^2$$

# Mundo Exponencial

- $X_i \sim \mathcal{E}(\lambda)$
- $2\lambda X_i \sim \mathcal{E}(1/2) = \Gamma(1, 1/2)$ ?
- Armamos el Pivot

$$2\lambda \sum_{i=1}^n X_i \sim \Gamma\left(n, \frac{1}{2}\right) = \chi_{2n}^2$$

Construya un intervalo de confianza de nivel  $1 - \alpha$  para la esperanza de  $X$ .

# Mundo Exponencial

- $X_i \sim \mathcal{E}(\lambda)$
- $2\lambda X_i \sim \mathcal{E}(1/2) = \Gamma(1, 1/2)$ ?
- Armamos el Pivot

$$2\lambda \sum_{i=1}^n X_i \sim \Gamma\left(n, \frac{1}{2}\right) = \chi_{2n}^2$$

Construya un intervalo de confianza de nivel  $1 - \alpha$  para la esperanza de  $X$ .

Si  $g$  es una función monótona, podemos construir intervalos de confianza para  $g(\theta)$  utilizando el intervalo para  $\theta$ .