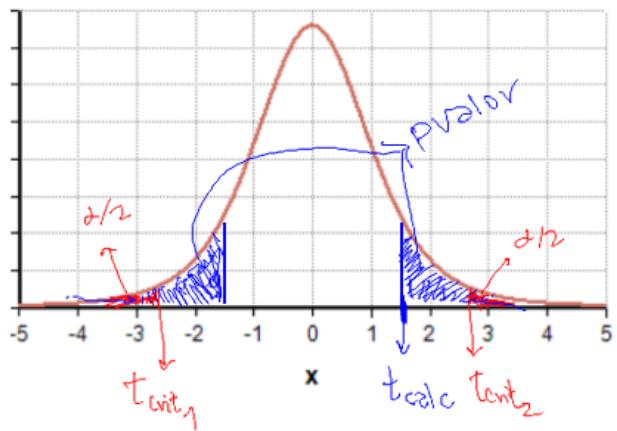


## Prueba de hipótesis sobre correlación

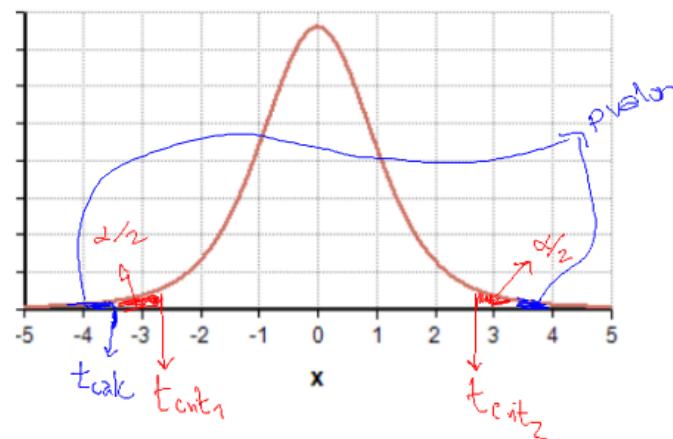
$$H_0: \rho = 0$$

$$H_1: \rho \neq 0$$



$t_{calc}$  cae en la zona de no rechazo de  $H_0$

$pvalor > \alpha \Rightarrow$  No se rechaza  $H_0$

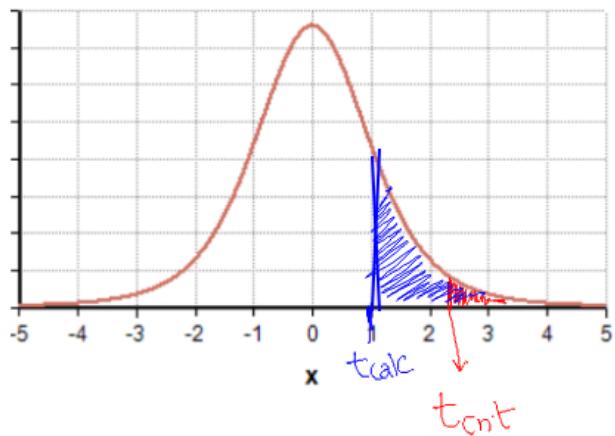


$t_{calc}$  cae en la zona de rechazo de  $H_0$

$pvalor < \alpha \Rightarrow$  se rechaza  $H_0$

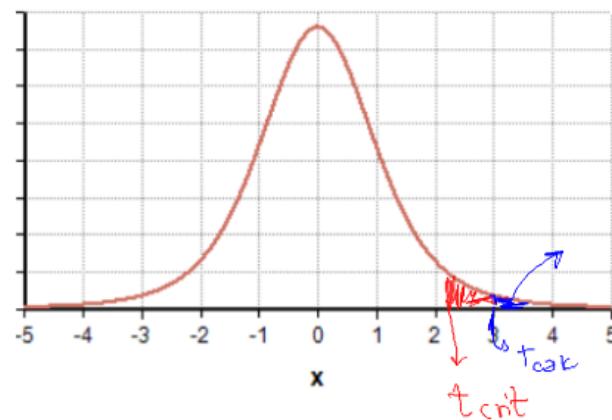
$$H_0: f \leq 0$$

$$H_1: f > 0$$



$t_{\text{calc}}$  cse en la zona de rechazo de  $H_0$

$$pV > \alpha \Rightarrow \text{No se rechaza } H_0$$



$t_{\text{calc}}$  cse en la zona de rechazo de  $H_0$

$$pV < \alpha \Rightarrow \text{Se rechaza } H_0$$

$$H_0: \rho \leq 0.7 \quad \times$$

$$H_1: \rho > 0.7 \quad \checkmark$$

$$\alpha = 0.05$$

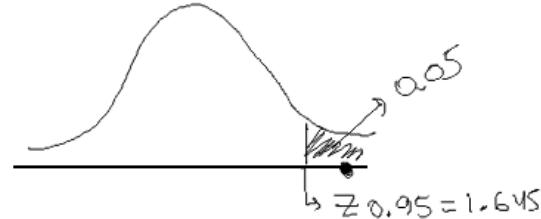
$$Z_r = \frac{1}{2} \ln \left( \frac{1+r}{1-r} \right)$$

sigue una distribución normal:

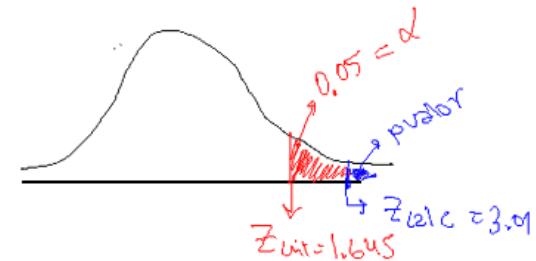
$$Z_r \sim N \left( \frac{1}{2} \ln \left( \frac{1+\rho}{1-\rho} \right), \frac{1}{n-3} \right)$$

En nuestro ejercicio :  $r = 0.877$ ,  $n = 40$

$$Z_{\text{calc}} = \frac{\frac{1}{2} \ln \left( \frac{1+r}{1-r} \right) - \frac{1}{2} \ln \left( \frac{1+\rho_0}{1-\rho_0} \right)}{\sqrt{\frac{1}{n-3}}} = \frac{\frac{1}{2} \ln \left( \frac{1.877}{0.123} \right) - \frac{1}{2} \ln \left( \frac{1.7}{0.3} \right)}{\sqrt{\frac{1}{37}}} = 3.01$$



se rechaza  $H_0$

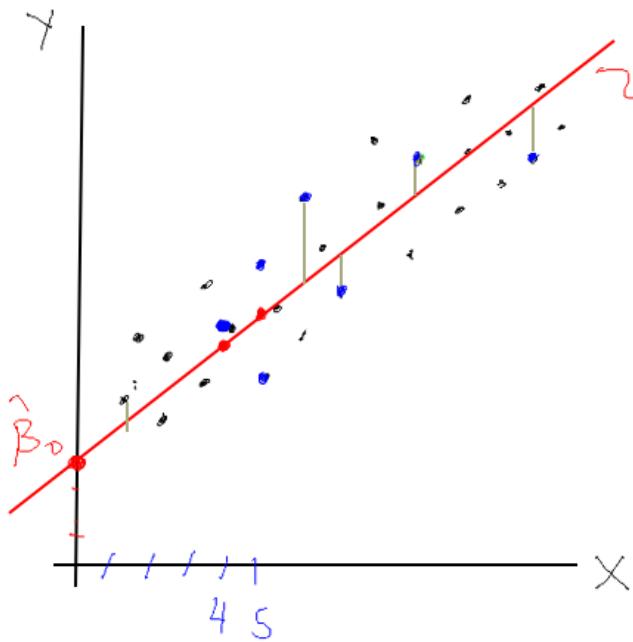


# REGRESIÓN

4 ← →

endógena

exógena



$$y = mx + b$$

$$\hat{y}_i = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x_i = 3 + 4x_i$$

$$\hat{\epsilon}_i = y_i - \hat{y}_i$$

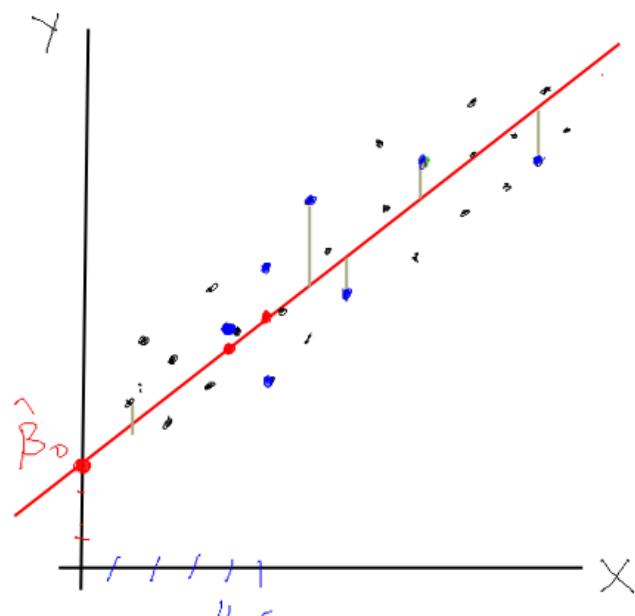
$$Y_i = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 X_i + \epsilon_i$$

Valor  
observado  
o real

Valor estimado  
(MEDIA CONDICIONAL)

## Mínimos cuadrados ordinarios

El método de mínimos cuadrados busca estimar los parámetros del modelo minimizando la suma de los cuadrados de los residuos, <sup>errores</sup>



$$\varepsilon_i = y_i - \hat{y}_i = y_i - \hat{\beta}_0 - \hat{\beta}_1 x_i$$

$$\min \sum_{i=1}^n \varepsilon_i^2 = \min \underbrace{\sum_{i=1}^n (y_i - \hat{\beta}_0 - \hat{\beta}_1 x_i)^2}_{S}$$

$$\frac{\partial S}{\partial \hat{\beta}_0} = 0 \Rightarrow \hat{\beta}_0 = \dots$$

$$\frac{\partial S}{\partial \hat{\beta}_1} = 0 \Rightarrow \hat{\beta}_1 = \dots$$

Máxima verosimilitud  $\leadsto$  verosímil = creíble, compatible, acceptable, admissible, plausible

Asumiendo que los errores siguen una distribución normal,

$$\varepsilon_i \sim N(0, \sigma^2)$$

$$3, 3.6, 2.9, 4, 2.5$$

se tiene que:

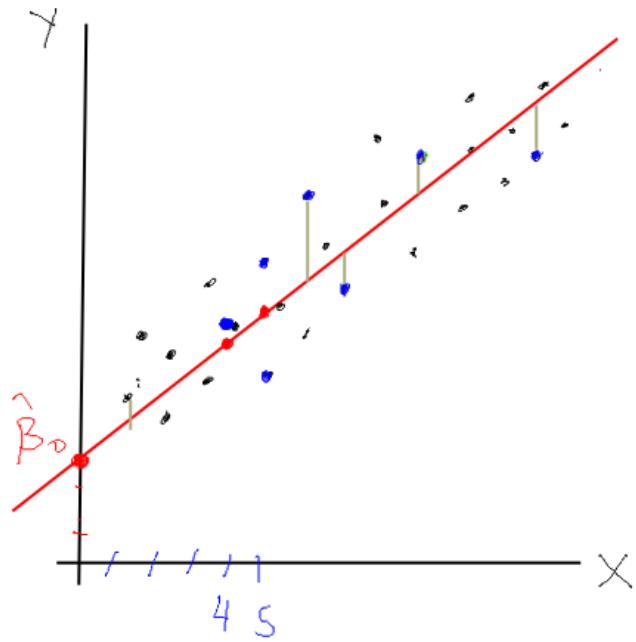
$$Y_i | \beta_0, \beta_1, \sigma^2 \sim N(\beta_0 + \beta_1 X_i, \sigma^2)$$

$$N(\mu = 3, \sigma^2 = 1) \quad N(\mu = 3.8, \sigma^2 = 1)$$

$$N(3 + 4X_i, 1)$$

$$N(3.5 + 4.2X_i, 1.2)$$

}



$$\begin{aligned} \hat{Y} &= \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 X \\ X \rightarrow X+1 \\ \hat{Y}^* &= \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 (X+1) \end{aligned}$$

$$\hat{Y}^* - \hat{Y} = \hat{\beta}_1$$

cuando  $X \uparrow 1$  unidad,  $\hat{Y} \uparrow \hat{\beta}_1$  unidades ( $\hat{\beta}_1 > 0$ )

$X$  = Horas de estudio

$Y$  = Puntaje en el examen

$\hat{\beta}_0 = 8.99$  es el puntaje promedio en el examen cuando el alumno no estudia (cero horas de estudio)

$\hat{\beta}_1 = 0.64$ : Por cada hora adicional de estudio, el puntaje promedio obtenido en el examen se incrementa en 0.64 puntos.

$X$  = Área de un inmueble comercial ( $m^2$ )

$Y$  = Precio de alquiler (\$)  
mensual

$$\hat{Y} = \$800 + \$10/m^2 \cdot X$$

$\hat{\beta}_1 = 10 \text{ dólares}/m^2 \Rightarrow$  por cada metro cuadrado adicional, el precio promedio aumenta en 10 dólares

$\hat{\beta}_0 = 800 \text{ dólares} \Rightarrow$  el inmueble no puede tener un área de 0  $m^2$  por lo tanto  $\beta_0$  no tiene interpretación

Recordando

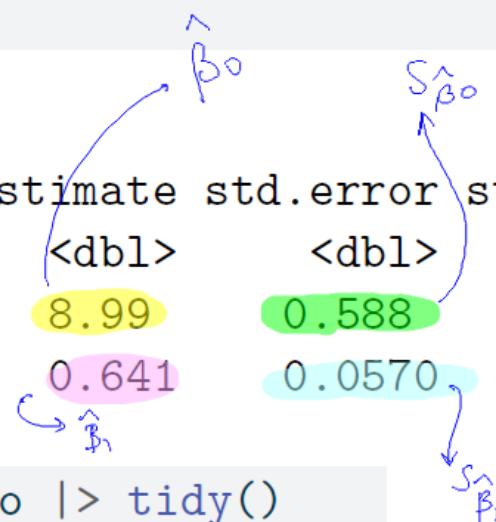
$$IC(\mu) = \hat{\mu} \pm t_{1-\frac{\alpha}{2}, n-1} \times \underbrace{\left( \frac{s}{\sqrt{n}} \right)}_{\text{Márgen de error}} \xrightarrow{\text{error estándar}}$$

$$IC(\beta_j) = \hat{\beta}_j \pm t_{1-\frac{\alpha}{2}, n-2} \times \underbrace{\left( S_{\beta_j} \right)}_{\text{márgen de error}} \xrightarrow{\text{error estándar}}$$

resumen

```
modelo |> tidy()
```

```
# A tibble: 2 x 5
  term            estimate std.error statistic p.value
  <chr>          <dbl>     <dbl>      <dbl>    <dbl>
1 (Intercept)    8.99      0.588     15.3   8.13e-18
2 horas_estudio  0.641     0.0570    11.3   1.16e-13
```



```
resumen = modelo |> tidy()
b0  = resumen$estimate[1]
b1  = resumen$estimate[2]
sb0 = resumen$std.error[1]
sb1 = resumen$std.error[2]
```

