

Comienzo de temas metodológicos del curso  
Usaremos lo aprendido en PyE1 y PyE2  
y lo utilizaremos para estudiar p-variables de  
forma conjunta.

Recordemos

P.H. respecto a una media poblacional  $\mu_0$

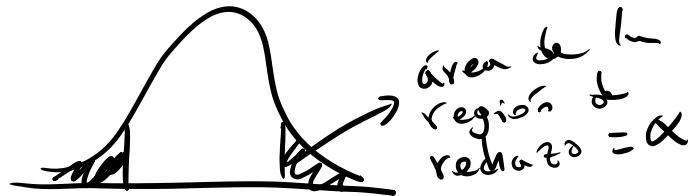
$$H_0: \mu = \mu_0$$

$$H_a: \mu \neq \mu_0$$

$\leftarrow$   
 $\leftarrow$   
 $\leftarrow$

Región rechazo

- Hipótesis
- Estadístico de contraste
- Región de rechazo.



$Z, T \rightarrow$  cuando no se conoce  $\sigma$ . Lo  
estimamos con  $S$

$\downarrow$   
cuando se  
conoce la  
varianza  
poblacional

$$\bar{X} \sim N_p\left(\mu, \frac{1}{n}\Sigma\right)$$

por el TLC

Volviendo al caso univariado.

Si  $H_0$  es cierta,  $t$  tiene una distribución

t-student con  $n-1$  gl

$$t = \frac{\bar{x} - \mu_0}{s/\sqrt{n}}$$

Re. hacemos  $H_0$  si  $t \in RR$ , es decir, si

$$|t| > t_{\alpha/2} \quad (\text{para el caso bilateral})$$

$$t < -t_{\alpha} \quad (\text{para el caso de cola inferior})$$

$$t > t_{\alpha} \quad (\text{para el caso cola superior})$$

Rechazamos  $H_0$  si  $|t|$  es grande.  
 Esto es equivalente a rechazar  $H_0$  si

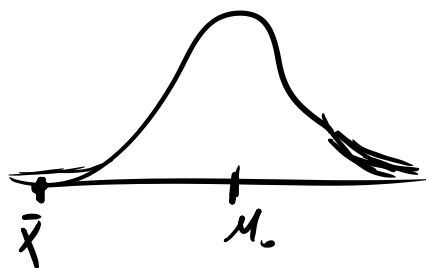
$$t^2 = \left( \frac{\bar{X} - \mu_0}{\frac{S}{\sqrt{n}}} \right)^2 \text{ es grande.}$$

$$t^2 = n(\bar{X} - \mu_0)(S^2)^{-1}(\bar{X} - \mu_0)$$

Es decir, rechazamos  $H_0$  si el cuadrado de la distancia entre  $\bar{X}$  y  $\mu_0$  asociado a  $S$  es grande.

$$23 - 170$$

$$\frac{\bar{X} - \mu_0}{S/\sqrt{n}}$$



$$\bar{X} = 23$$

$$\mu = \mu_0 \quad \text{X}$$

$$H_0: \mu = 170$$

$$H_a: \mu \neq 170$$

p-valor pequeño  $\rightarrow$  más probable rechazar  $H_0$ .

Dada una muestra, se rechaza  $H_0$  si

$$n(\bar{x} - \mu_0)(s^2)^{-1}(\bar{x} - \mu_0) > t_{n-1}^2(\alpha/2)$$

Si  $H_0$  no se rechaza,  $\mu_0$  es un valor posible de  $\mu$ .

Recordemos que no rechazar  $H_0$  con nivel  $\alpha$ , equivale a tener a  $\mu_0$  en un I.C. con confianza  $1-\alpha$ .

$$\bar{x} \pm t_{n-1}(\alpha/2) \frac{s}{\sqrt{n}}$$

Cualquier valor dentro del IC, será un valor para el cual no se rechaza  $H_0$ .

Obs: Antes de tomar la muestra, los extremos del IC son v.a.

La prob. de que el IC contenga el valor real de  $\mu$  es  $1-\alpha$

Luego, si tomamos muchas muestras  $\approx 1-\alpha \cdot 100\%$  contendrán el valor de  $\mu$ .

Generalizando a  $p$  variables aleatorias

$$T^2 = (\bar{X} - \mu_0)' \left( \frac{1}{n} S \right)^{-1} (\bar{X} - \mu_0)$$

$$= n (\bar{X} - \mu_0)' (S)^{-1} (\bar{X} - \mu_0)$$

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n X_j$$



$$S = \frac{1}{n-1} \sum_{j=1}^n (X_j - \bar{X})(X_j - \bar{X})'$$

Obs:

- 1)  $T^2$  se le llama  $T^2$  de Hotelling
- 2)  $\frac{1}{n} S$  es la estimación de la covarianza de  $\bar{X}$
- 3) Si  $T^2$  es muy grande,  $\bar{X}$  está lejos de  $\mu_0$ , por lo que se rechaza  $H_0$ .
- 4)  $T^2 \sim \frac{(n-1)p}{(n-p)} \cdot F_{p, n-p}$

Entonces  $\alpha = P\left(T^2 > \frac{(n-1)p}{(n-p)} F_{p, n-p}(\alpha) \mid H_0 \text{ cierta}\right)$

Si tenemos una PH de la forma

$$H_0: \mu = \mu_0 \quad H_a: \mu \neq \mu_0$$

con un nivel  $\alpha$

rechazamos  $H_0$  si

$$T^2 = n \underbrace{(\bar{X} - \mu_0)'} \underbrace{(S^{-1})} \underbrace{(\bar{X} - \mu_0)} > \frac{(n-1)p}{n-p} F_{p, n-p}(\alpha)$$

$p=2$   
 $n=7$

$$p=2$$
$$n-p=3-2=1$$

$$\text{Potencia} = 1 - \beta$$

$$\max_{\mu, \Sigma} L(\mu, \Sigma) = \frac{1}{(2\pi)^{np/2} |\Sigma|^{1/2}} \cdot e^{-np/2}$$

$$\hat{\Sigma} = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n (x_j - \bar{x})(x_j - \bar{x})'$$

$$\hat{\mu} = \bar{x}$$

Asumiendo que  $H_0: \mu = \mu_0$

$$L(\mu_0, \Sigma) = \frac{1}{(2\pi)^{np/2} |\Sigma|^{1/2}} \cdot e^{-\frac{1}{2} \left[ \sum_{j=1}^n (x_j - \mu_0)' \Sigma^{-1} (x_j - \mu_0) \right]}$$

Si  $\mu_0$  fijo, el valor más posible con las observaciones se tiene con:

$$\max_{\Sigma} L(\mu_0, \Sigma) = \frac{1}{(2\pi)^{np/2} |\hat{\Sigma}_0|^{1/2}} \cdot e^{-np/2}$$

$$\hat{\Sigma}_0 = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n (x_j - \mu_0)(x_j - \mu_0)' \rightarrow \approx \bar{x}$$

↳ Asumiendo  $\mu_0 = \mu$

Para determinar si  $\mu_0$  es un valor posible de  $\mu$ , se comparan los máximos  $L(\mu_0, \Sigma)$  y de  $L(\mu, \Sigma)$

Razón de verosimilitud:

$$\begin{aligned} \text{lambdas de Wilk} \rightarrow \Lambda &= \frac{\max_{\Sigma} L(\mu_0, \Sigma)}{\max_{\mu, \Sigma} L(\mu, \Sigma)} \\ &= \left( \frac{|\hat{\Sigma}|}{|\hat{\Sigma}_0|} \right)^{n/2} \end{aligned}$$

Si  $\Lambda$  pequeño, entonces  $H_0: \mu = \mu_0$  es poco probable y  $H_0$  se rechaza.  
Más concretamente  $H_0$  se rechaza si

$$\Lambda < C_{\alpha} \quad \alpha \text{ percentil izquierdo de la distribución de } \Lambda$$

Teorema:

Sea  $X_1, \dots, X_n$  una muestra aleatoria de una  $N_p(\mu, \Sigma)$  la prueba usando  $T^2$  es equivalente a usar  $\Lambda$  si

$$H_0: \mu = \mu_0 \quad H_a: \mu \neq \mu_0$$

1

dado que  $\Lambda^{2/n} = \left(1 + \frac{T^2}{(n-1)}\right)^{-1}$

En general:

Sea  $\theta$  un vector de parámetros poblacion.

Sea  $L(\theta)$  la función de verosimilitud de  $X_1, \dots, X_n$  teniendo  $X_1, \dots, X_n \rightarrow$  muestra

$\theta$  toma valores en  $\Theta$

Si tenemos  $H_0: \theta = \theta_0$  equivale a  $\theta \in \Theta_0 \subseteq \Theta$

En este caso, la prueba de razón de verosimilitud es:

$$\Lambda = \frac{\max_{\theta \in \Theta_0} L(\theta)}{\max_{\theta \in \Theta} L(\theta)} < C_\alpha$$

Si  $n$  es grande,  $H_0$  cierta,

$$-2 \ln \Lambda = -2 \ln \left( \frac{\max_{\theta \in \Theta_0} L(\theta)}{\max_{\theta \in \Theta} L(\theta)} \right)$$

tiene una distrib aprox.  $\chi^2_{v-v_0}$  y

dimension de  $\Theta$       dimension de  $\Theta_0$