

Fundamentos de Estadística

Silvia N. Pérez
Especialización en Ciencia de
Datos - UNO



Tests o pruebas de hipótesis

Biblio:

- Clásicos de PyE: Devore, Mendenhall, Meyer... etc

-

Ensayos o pruebas de hipótesis para un parámetro

Si tenemos una variable aleatoria X de la que no conocemos uno de sus parámetros, podemos hacer “inferencia” acerca de este.. cómo?

- Estimando un valor ✓
- Encontrando un intervalo de confianza ✓
- Decidiendo si este valor cumple alguna condición



Ejemplo

Se tiene interés en el tiempo medio para embalar un producto. El objetivo es que este sea de 10 minutos, por lo que el encargado de planta debe controlarlo.

Decide que, a menos que haya evidencia sustancial de que esto no se esté cumpliendo, seguirá el proceso como hasta ahora.

¿Cómo hace el control?

Y cómo decide?

Organizando el problema

- Defino la variable de interés

X: tiempo de embalado (en min)

- ¿Qué sabemos de X?

nos informan que es una v.a. Normal pero no sabemos su media... aunque se sabe que su desvío es 3 minutos.

- Estamos interesados en saber si $\mu = 10$ ó $\mu \neq 10$

... cómo decidimos? Con datos!

- Tomamos una m.a. de tamaño n y consideramos la variable promedio.

$$\bar{X} = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n}$$

media de la muestra = promedio

Análisis

Llamamos hipótesis a las afirmaciones sobre las que queremos decidir

$$H_0: \mu = 10 \quad \text{HIPÓT. NULA}$$

$$H_1: \mu \neq 10 \quad \text{HIPÓT. ALTERNATIVA}$$

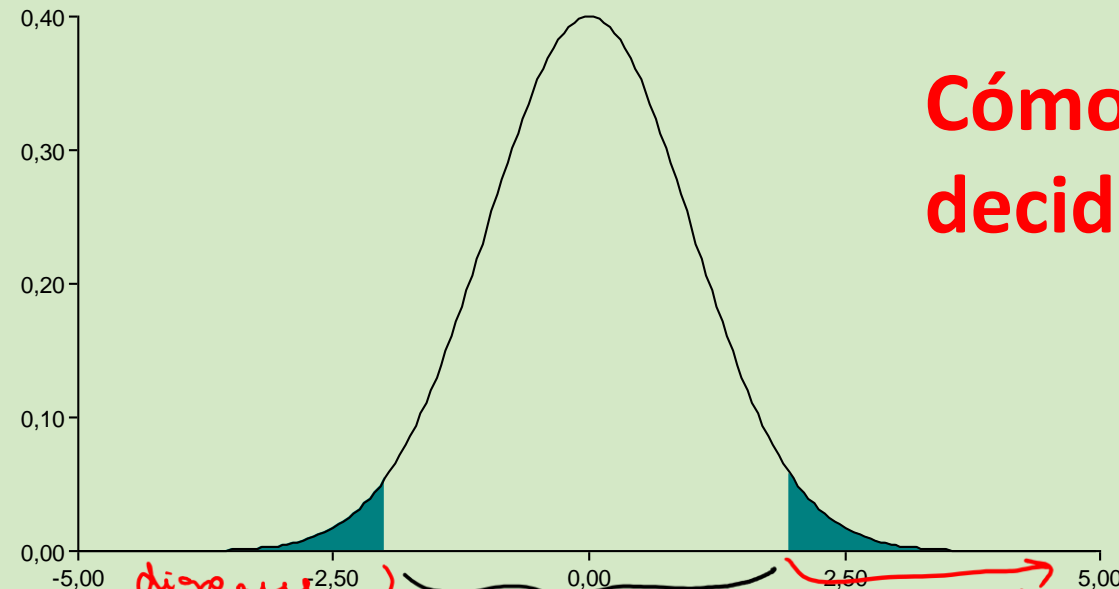
Veamos lo que nos puede decir la muestra:

$$\bar{X} \sim \mathcal{N}\left(\mu; \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)$$

Si se está cumpliendo H_0
o sea $\mu = 10$

\bar{X} estandarizada

$$\frac{\bar{X} - 10}{\sigma/\sqrt{n}} \sim \mathcal{N}(0; 1)$$



**Cómo
decidimos????**

digo que $\mu \neq 10$

digo 'parece q' $\mu = 10$

digo $\mu \neq 10$

Test de hipótesis

Se quiere decidir acerca de dos afirmaciones:

H_0 versus H_1

Hay pruebas de distinto tipo:

- Acerca de un parámetro \rightarrow media, varianza, proporción
- Acerca de una distribución \rightarrow si X es normal o si X es Binomial, ...
- Acerca de comparación en dos o más poblaciones
- Etc!

Se requiere construir una regla de decisión a partir de observar la muestra y luego tomaremos una decisión en base a la muestra observada.

El planteo será siempre:

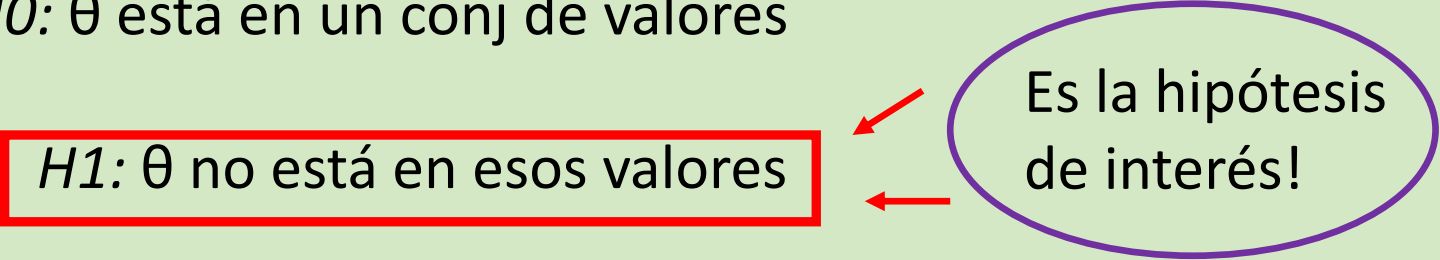
“¿hay suficiente evidencia para **rechazar** H_0 ?”

Pruebas de hipótesis para un parámetro

Si queremos decidir acerca del parámetro θ de una variable X , proponemos dos afirmaciones:

H_0 : θ está en un conj de valores

H_1 : θ no está en esos valores



Es la hipótesis de interés!

The diagram consists of a purple oval containing the text 'Es la hipótesis de interés!'. Two red arrows point from this oval to the text ' H_1 : θ no está en esos valores', which is enclosed in a red rectangular box. The first arrow points to the top right corner of the box, and the second arrow points to the bottom right corner of the box.

Hacer un test de hipótesis es diseñar una regla de decisión:

- Si en la muestra veo alguna condición \rightarrow digo que no vale H_0 (se dice “rechazo H_0 ”)

Esta regla se puede definir poniendo condiciones para el riesgo de equivocarnos.

Riesgos o errores en un ensayo de hipótesis

Lo básico:

Realidad \ Acción	NO rechazo H0	Rechazar H0
H0 es verdadera	ok	Error tipo I
H0 es falsa	Error tipo II	ok

*riesgo controlado
es $P(\text{error tipo I})$*

α = $\max P(\text{Rechazar } H_0 / H_0 \text{ es V}) = \max P(\text{error tipo I})$ *nivel de significación*

$\beta = \beta(\mu) = P(\text{no Rechazar } H_0 / H_0 \text{ es Falso})$

Volviendo al ejemplo

- Hipótesis $H_0: \mu = 10$
 $H_1: \mu \neq 10$ ← es lo que quisiera decir

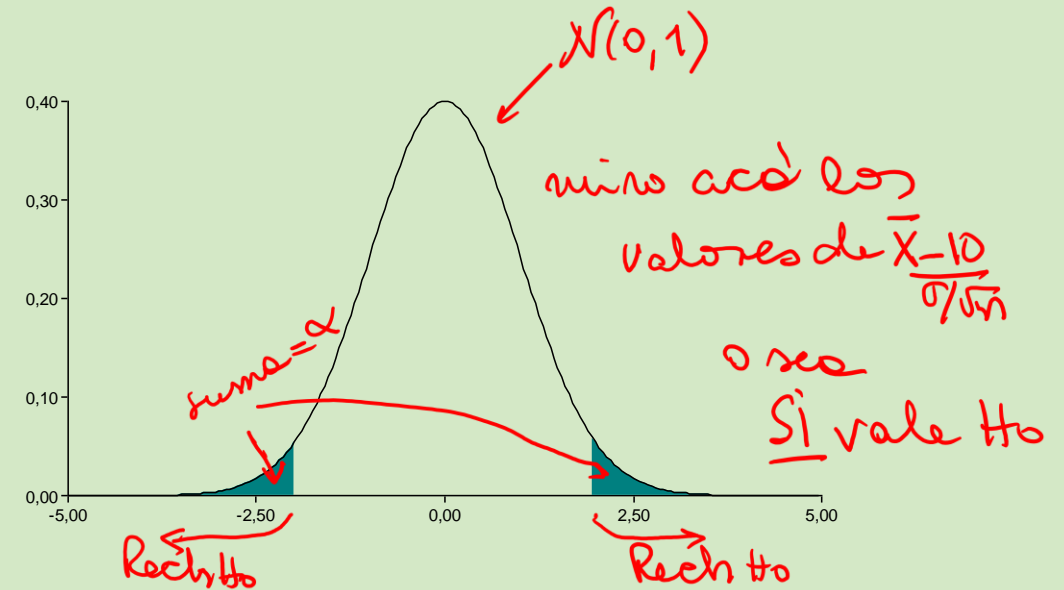
- Consideramos una m.a. de tamaño n
- Fijamos un riesgo o probabilidad de equivocarnos. Se llama nivel de significación:

$$\alpha = \max P(\text{Rechazar } H_0 / \text{H}_0 \text{ es V})$$

- Construimos una regla de decisión a partir de una variable a observar en la muestra, que dependa del parámetro y que tenga una distribución conocida (estadístico de prueba)

$$\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim \mathcal{N}(0; 1)$$

- Tomamos una decisión en base a la muestra observada.



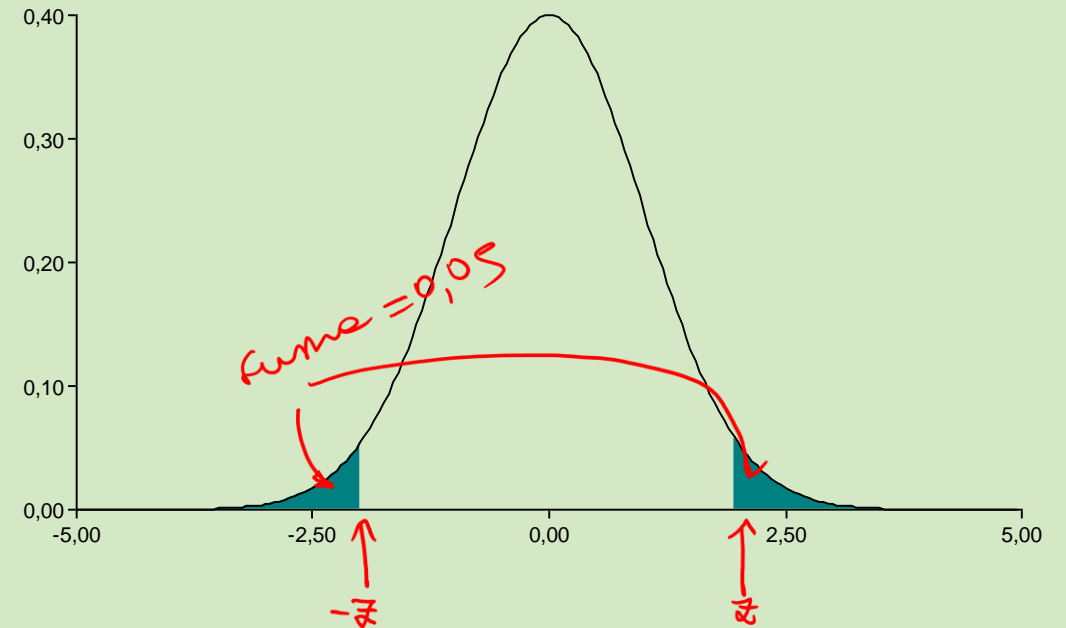
En el ejemplo

- Hipótesis $H_0: \mu = 10$
 $H_1: \mu \neq 10$

- Por ejemplo, si la m.a. es de tamaño $n = 25$, $\sigma = 3$

- Fijamos un riesgo $\alpha = 0,05$

- Regla de decisión: si $\frac{\bar{X} - 10}{3/5} < -z$ ó $\frac{\bar{X} - 10}{3/5} > z$ entonces diremos que hay evidencia para decir que el tiempo medio de embalaje es distinto de 10 (rechazamos H_0)

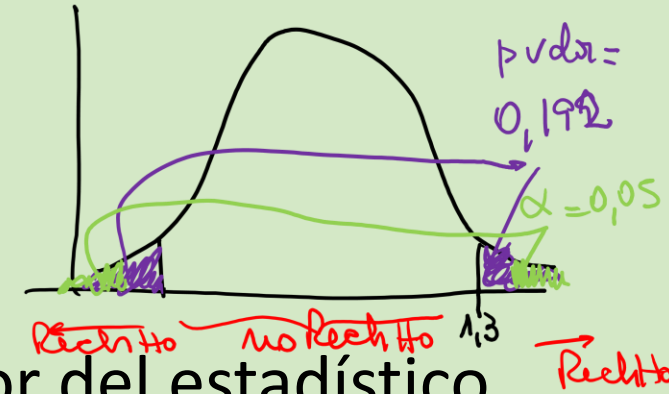


P-valor: otra forma de decidir

Bajo el mismo planteo,

$$H_0: \mu = 10$$

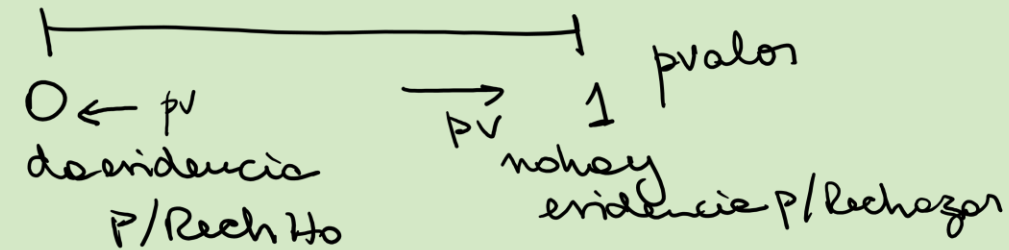
$$H_1: \mu \neq 10$$



Una forma diferente de decidir surge de observar el valor del estadístico de prueba calculado en los datos:

En gol, podemos decir que

$$Z_{obs} = \frac{\bar{X}_{obs} - 10}{3/5} = 1,3$$



Se define p-valor de la prueba como el mínimo nivel de significación que me llevaría a rechazar la hipótesis nula.

En el ejemplo: pvalor = 2 * P(Z > 1,3) = 0,192 alto!! Refuerza la idea de no rechazar H₀.

Ensayo de hipótesis para media de una Normal

¡Necesitamos un estadístico de prueba! *→ la variable q observo en la muestra para decidir*

$X \sim \mathcal{N}(\mu; \sigma^2)$	Varianza σ^2 conocida	$\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim \mathcal{N}(0; 1)$ <i>bajo H_0</i>
$X \sim \mathcal{N}(\mu; \sigma^2)$	Varianza σ^2 desconocida	$\frac{\bar{X} - \mu}{s/\sqrt{n}} \sim t_{(n-1)}$ <i>bajo H_0</i>

*↑
Condición!*

Tipos de pruebas para la media

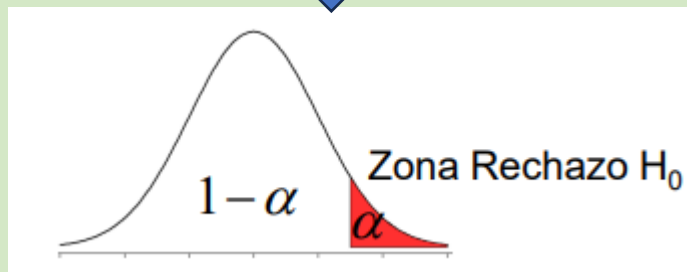
$$H_0: \mu = \mu_0$$

Pruebas unilaterales

Prueba bilateral

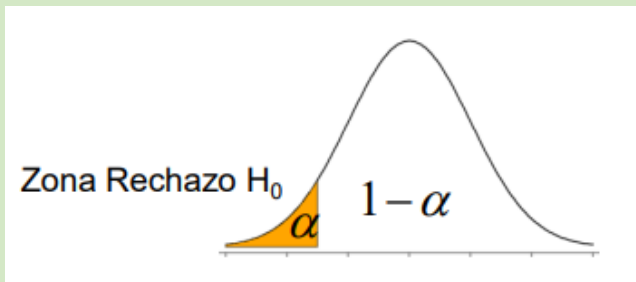
unilateral derecha

$$H1: \mu > \mu_0$$



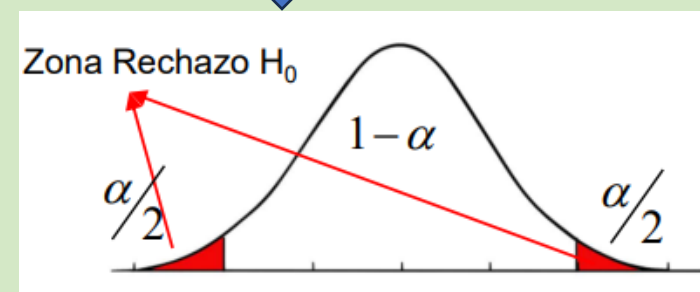
unilateral izquierda

$$H1: \mu < \mu_0$$



a 2 colas

$$H1: \mu \neq \mu_0$$



Ensayo de hipótesis para μ de Normal con varianza desconocida

- Plantear las hipótesis nula y alternativa (H_0 y H_1).
- n ?
- Estadístico de prueba (será la t ...)
- Establecer el nivel de significación (α) y la regla de decisión (regiones de rechazo y de no rechazo)
- Ó ir por el pvalor!!
- Calcular el valor del estadístico observado y el pvalor
- Decidir!

¿Porqué hablamos sólo de “no rechazo H_0 ”?



H_0 : no es culpable
 H_1 : es culpable

Si la justicia encuentra
pruebas suficientes



CULPABLE

Si la justicia NO encuentra
pruebas suficientes



no hay evidencia para
declararlo culpable!

Pruebas de normalidad

En muchas aplicaciones se requiere cumplir condiciones de Normalidad para la variable.

¿Cómo decidir si eso se cumple?

- Método gráfico: Qqplot (para tener una idea..)
- Pruebas estadísticas de normalidad: $H_0: X \text{ se distribuye normal}$ $H_1: X \text{ no se distribuye normal}$
 - Shapiro-Wilk: para contrastar normalidad cuando el tamaño de la muestra es menor de 50.
 - Kolmogorov-Smirnov con modificación de Lilliefors (para muestras grandes): asume que la media y varianza son desconocidas, especialmente desarrollado para contrastar la normalidad.
 - Jarque- Bera: no requiere estimaciones de los parámetros. Recomendable sumar a los otros.

Resumiendo: para hacer un test de hipótesis para μ (con varianza desconocida)

- Plantear las hipótesis nula y alternativa (H_0 y H_1).
- Revisar si la variable puede considerarse con distribución Normal.
- Estadístico de prueba $\rightarrow t$
- Establecer la regla de decisión (regiones de rechazo y de no rechazo)
- Calcular el valor del estadístico observado
- Analizar el p-valor
- Decidir expresando “bien” las conclusiones

OBS: - el supuesto de normalidad no ~~necesita~~ cumplirse estrictamente.
- si n es grande, aún cuando no se cumple (o sea irregular) la normalidad, igual vale el test t .

Ejemplo en R

A partir de los datos de estudiantes, se quiere decidir si la nota media es:

- 1) distinta de 6.6
- 2) Mayor a 6.3
- 3) Menor a 6.7

Previamente, tendremos que decidir sobre la normalidad de la variable X: nota de un estudiante en la población.

Prueba de normalidad

Lilliefors (Kolmogorov-Smirnov) normality test

data: estudiantes\$nota \leftarrow variable X $H_0: X \text{ es Normal}$ $H_1: X \text{ no es Normal}$

D = 0.043198, p-value = 0.7255 \rightarrow alto! \Rightarrow no hay evidencia para Rechazar H_0
 \Rightarrow " " " " para decir que X no es Normal

One Sample t-test

data: nota \leftarrow todos

t = -0.78667, df = 145, p-value = 0.4328

alternative hypothesis: true mean is not equal to 6.6

$\rightarrow H_0: \mu = 6.6$ $H_1: \mu \neq 6.6$

95 percent confidence interval:

[6.306496; 6.726381]

IC con nivel 0.95 = 1 - 0.05

6.6 \in IC entonces no hay evidencia p/ Rech H_0

sample estimates:

mean of x

6.516438

$\hat{\mu} = \text{estimado de } \mu = \bar{X} = 6.5164$

Relación entre prueba de hipótesis e intervalos de confianza

Dado un parámetro θ para una variable X :

- El IC de confianza es un intervalo $[LI, LS]$ tal que si el parámetro a estimar es θ , entonces:

$$P(LI \leq \theta \leq LS) = 1 - \alpha$$

Decimos entonces que para intervalo observado en la muestra tenemos **mucha confianza** de que contenga al parámetro.

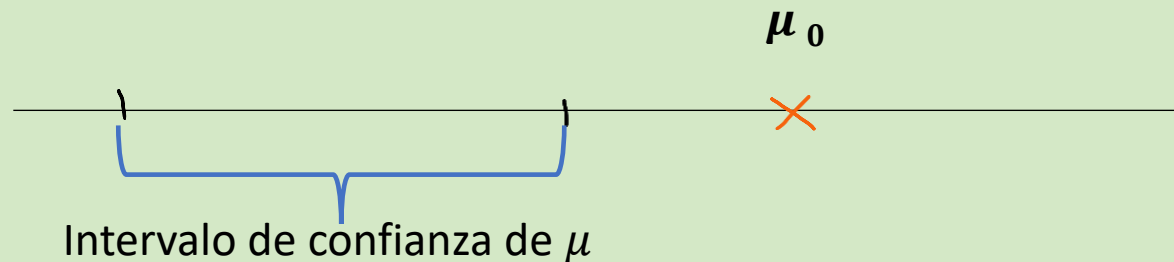
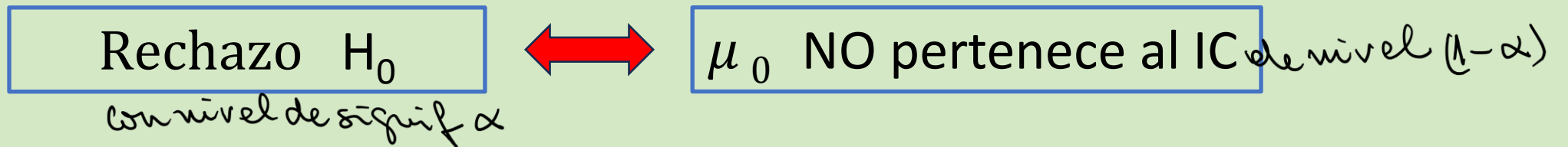
- Si planteamos las hipótesis $H_0: \theta = \theta_0$ y $H_0: \theta \neq \theta_0$ entonces, podemos decir que

Rechazo H_0 a un nivel α  el IC no contiene a θ_0

Relación entre IC y el test de medias

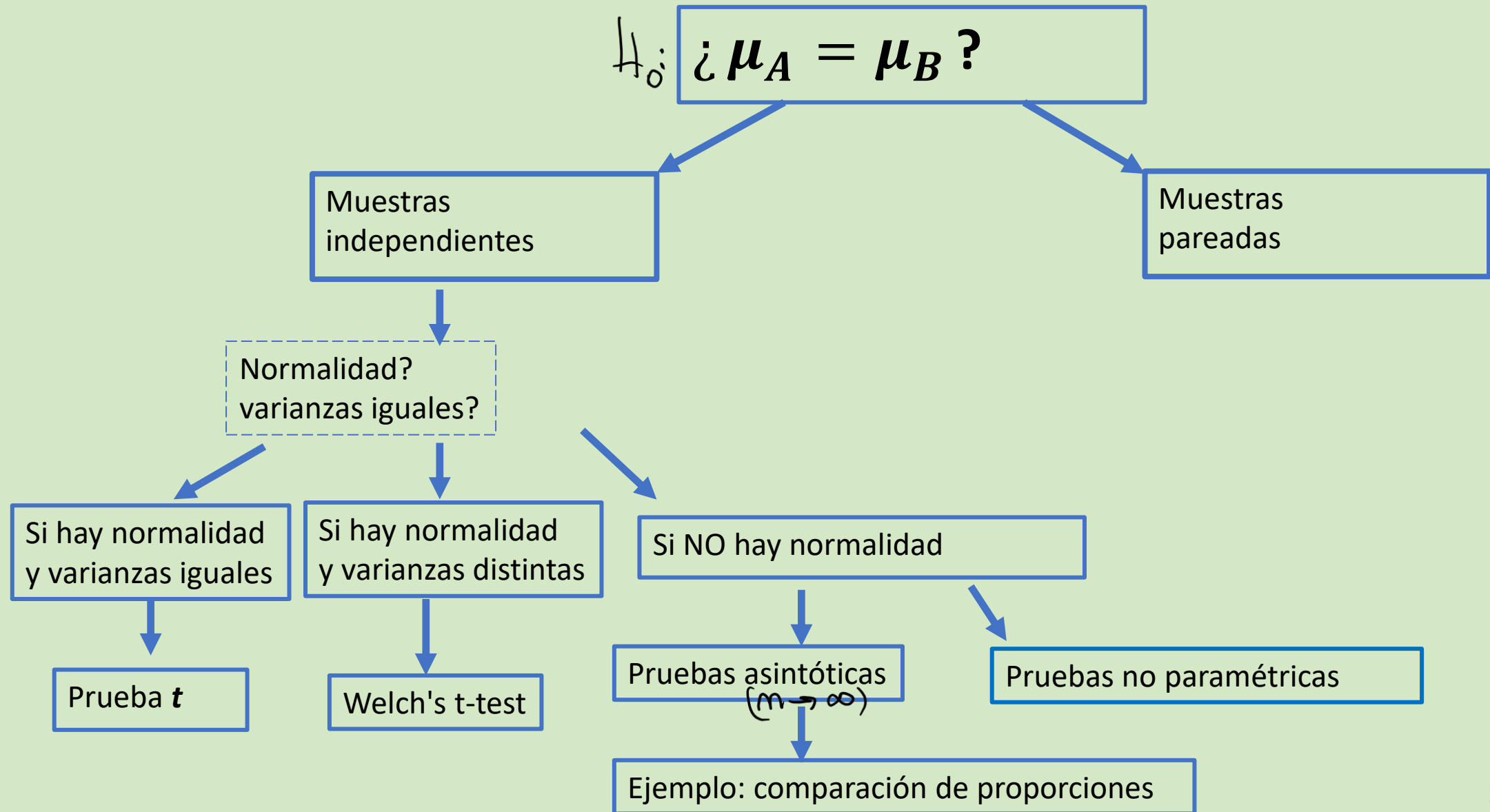
Tenemos un intervalo de confianza IC para la media μ
y queremos probar

$$H_0: \mu = \mu_0 \quad H_1: \mu \neq \mu_0$$



Pruebas de comparación de medias

Pruebas de comparación de medias



Comparación de medias. Caso Normales Independientes

Se quiere comparar si

$$H_0: \mu_A = \mu_B \iff \mu_A - \mu_B = 0$$

$$H_1: \mu_A \neq \mu_B$$

$$H_1: \mu_A > \mu_B \xrightarrow{H_1 <} \mu_A - \mu_B > 0$$

Condiciones: normalidad de las variables y homogeneidad de varianzas.

Estadístico de prueba:

$$\frac{\bar{X}_A - \bar{X}_B}{\tilde{s} \sqrt{\frac{1}{n_A} + \frac{1}{n_B}}} \sim t_{(n_A + n_B - 2)}$$

Pruebas de comparación de varianzas (homogeneidad de varianzas)

$$H_0: \sigma_A^2 = \sigma_B^2 \quad H_1: \sigma_A^2 \neq \sigma_B^2$$

Test de Levene: sirve para comparar 2 o más poblaciones con muestras de igual tamaño o similar.

Test de Bartlett: es más sensible que el anterior a la falta de normalidad.

Ejemplo en R

A partir de los datos de estudiantes, se quiere decidir si las nota medias de estudiantes de privados y públicas son:

- 1) iguales
- 2) La de privados es menor que la de públicos
- 3) Puedo decir que la diferencia entre públicos y privados es mayor a 0.4??

Previamente, tendremos que decidir sobre si las varianzas pueden suponerse iguales. **p-value = 0.9383 entonces puedo asumir que las varianzas son iguales**
Si no se cumple, R puede calcular el test de Welch

1) $H_0: \mu_{\text{priv}} = \mu_{\text{pub}} \leadsto \mu_{\text{priv}} - \mu_{\text{pub}} = 0$
Two Sample t-test

$H_1: \mu_{\text{priv}} - \mu_{\text{pub}} \neq 0$

data: privados\$nota and publicos\$nota

t = -1.9896, df = 144, p-value = 0.04853

alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0

95 percent confidence interval:

[-0.834437057; -0.002746041]

sample estimates:

mean of x mean of y

6.301408 6.720000

\bar{x}
nota prom
priv

\bar{y}
nota prom
pub

(pvalor chico)

$p_v < 0,05$

\Rightarrow hay evidencia p/Rech H_0

a un nivel de signif 0,05...

o sea hay evidencia para
decir q' los medios son \neq

H_1

IC

~~[-0.834437057; -0.002746041]~~

no contiene al 0 !!

$$2) H_0: \mu_{priv} = \mu_{pub} - = 0$$

$$H_1: \mu_{priv} < \mu_{pub} \rightsquigarrow \mu_{priv} - \mu_{pub} < 0 \leftarrow \text{esta es la f'intensa}$$

Two Sample t-test

data: privados\$nota and publicos\$nota

t = -1.9896, df = 144, p-value = 0.02426

alternative hypothesis: true difference in means is less than 0

95 percent confidence interval:

-Inf -0.07029515

sample estimates:

mean of x mean of y

6.301408 6.720000

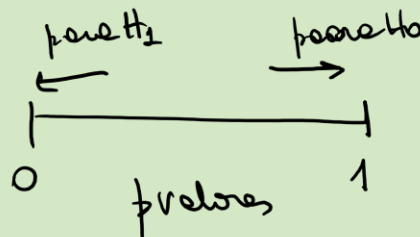
hay evidencia p / Rech H0 a nivel de signif

0,07

3) la diferencia entre públicos y privados es mayor a 0.4??

$$H_0: \mu_{\text{pub}} - \mu_{\text{priv}} = 0,4$$

$$H_1: \mu_{\text{pub}} - \mu_{\text{priv}} > 0,4$$



$\alpha = \max P(\text{Rech } H_0 \mid H_0 \text{ es V})$ quiero q' rechace si

Two Sample t-test

data: publicos\$nota and privados\$nota

t = 0.088368, df = 144, p-value = 0.4649

alternative hypothesis: true difference in means is greater than

0.4

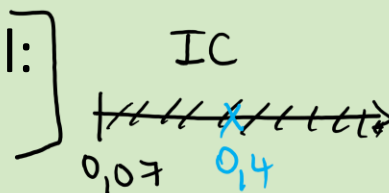
95 percent confidence interval:

0.07029515 Inf

sample estimates:

mean of x mean of y

6.720000 6.301408



$0,4 \in IC \Rightarrow$ no se puede Rechazar H_0

es alto! \Rightarrow no hay evidencia p/Rechazar H_0
(" " " p/decir q' μ_{pub} supera en más de 0,4 a la de priv)
 $H_1: \mu_{\text{pub}} - \mu_{\text{priv}} > 0,4$

Comparación de medias: Caso apareadas

Se quiere comparar si

$$H_0: \mu_A = \mu_B \quad \longrightarrow \quad \mu_D = \mu_B - \mu_A = 0$$

$$H_1: \mu_A \neq \mu_B$$

El estadístico de prueba resulta de plantear $D=Y-X$ y con esto, se vuelve un caso univariado

↑ variable en 1 dimensión!

$$\frac{\bar{D} - 0}{s/\sqrt{n}} \sim t_{(n-1)}$$

Ejemplo en R

A partir de los datos de presión antes y después de ejercicio físico, se quiere decidir si :

- 1) La media antes es menor que la media después
- 2) La diferencia entre media después y media antes es mayor a....

Ej: datos antes - después

Paired t-test

data: datos\$antes and datos\$despues

t = -1.3979, df = 19, p-value = 0.08913

alternative hypothesis: true mean difference is less than

$$H_0: \mu_{\text{antes}} - \mu_{\text{despues}} = 0$$

$$H_1: \mu_{\text{antes}} - \mu_{\text{despues}} < 0$$

0

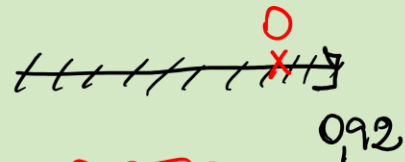
95 percent confidence interval:

-Inf 0.9241517

sample estimates:

mean difference

-3.9



$0 \in \text{IC} \Rightarrow$ al nivel $\alpha = 0,05$ no rechazamos H_0

con nivel de signif 0,05 = α , no rechazamos H_0
pero con nivel $\alpha = 0,1$ el $p\text{-value} = 0,089 < 0,1$
 \Rightarrow hay evidencia p/Rechazar H_0

