

Cerdeira_Diiuorio_TP4

2025-05-28

Ejercicio 1

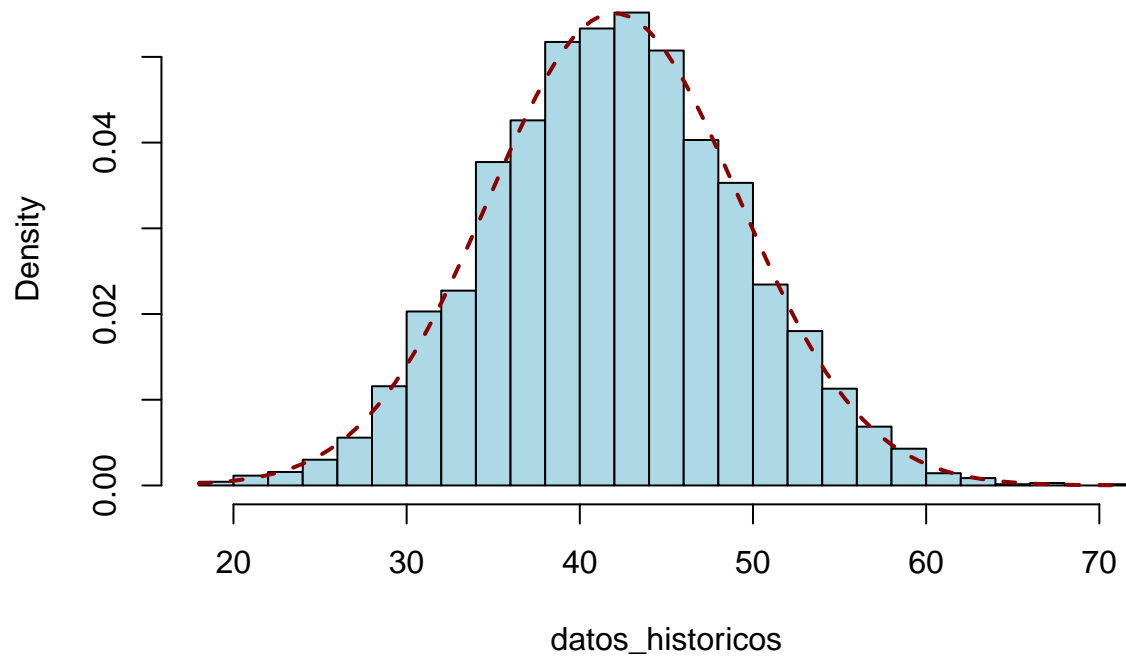
(a)

La **media muestral** de los datos historicos es **41.98**.

La **varianza muestral** de los datos historicos es **52.43**.

(b)

Histograma de densidad de datos historicos



Los datos parecen distribuirse de forma normal.

Ejercicio 2

Primero definimos:

- μ_0 = media del “play-delay” de la versión anterior = 41.9847
- σ_0^2 = varianza del “play-delay” de la versión anterior = 52.4325

Ahora definimos:

X_i = El "play-delay" del i-ésimo usuario evaluado con la nueva versión. $1 \leq i \leq 200$

Y contamos con la siguiente distribución de nuestra muestra:

$$X_1, \dots, X_{200} \sim \mathcal{N}(\mu, 52.43) \text{ iid}$$

Donde:

$$\mu = \text{media del "play-delay"}$$

Para estimar μ vamos calcular la **media muestral** de la muestra con los 200 nuevos usuarios.

La estimación de μ es:

$$\hat{\mu} = \bar{X} = 42.99$$

Ejercicio 3

(a)

Proponemos las siguientes Hipótesis Nula e Hipótesis Alternativa

$$H_0 : \mu \leq \mu_0 \quad \text{vs.} \quad H_1 : \mu > \mu_0$$

Es decir,

$$H_0 : \mu \leq 41.98 \quad \text{vs.} \quad H_1 : \mu > 41.98$$

Para simplificar el problema, suponemos:

$$H_0 : \mu = 41.98$$

Esto se puede hacer ya que el caso límite de H_0 es cuando $\mu = 41.9847$. Por lo tanto, si puedo rechazar esa H_0 entonces puedo rechazar también todos los valores de

$$\mu \leq 41.98$$

Por ende, las hipótesis quedarían así:

$$H_0 : \mu = 41.98 \quad \text{vs.} \quad H_1 : \mu > 41.98$$

Estadístico:

Para hallar el estadístico partimos del estimador de μ :

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

Asumimos distribución de \bar{X} bajo H_0 :

$$\bar{X} \sim \mathcal{N}(41.98, \frac{52.43}{200}) \quad \text{bajo } H_0$$

Lo estandarizamos:

$$T = \frac{\bar{X} - 41.98}{\sqrt{52.43/200}} \sim \mathcal{N}(0, 1) \quad \text{bajo } H_0$$

T es nuestro estadístico. Nos sirve porque es una función de la muestra aleatoria y tiene distribución conocida bajo H_0 .

(b)

$$\alpha = 0.05$$

Vamos a rechazar H_0 cuando $\bar{X} > C$ donde C es un número tal que:

$$\begin{aligned} \alpha &= P(EI) = P(\text{Rechazar } H_0 | H_0 \text{ es V}) = P(\bar{X} > C | H_0 \text{ es V}) \\ \implies &\text{Queremos C tal que } P(\bar{X} > C | H_0 \text{ es V}) = 0.05 \end{aligned}$$

$$P(\bar{X} > C | H_0 \text{ es V}) = P\left(\frac{\bar{X} - 41.98}{\sqrt{52.43/200}} > \frac{C - 41.98}{\sqrt{52.43/200}} | H_0 \text{ es V} \right)$$

$$\text{como } \frac{\bar{X} - 41.98}{\sqrt{52.43/200}} \sim \mathcal{N}(0, 1) \quad \text{bajo } H_0$$

Entonces lo llamamos Z ya que

$$Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

Por lo tanto,

$$P\left(\frac{\bar{X} - 41.98}{\sqrt{52.43/200}} > \frac{C - 41.98}{\sqrt{52.43/200}} | H_0 \text{ es V} \right) = P(Z > q)$$

donde

$$q = \frac{C - 41.98}{\sqrt{52.43/200}}$$

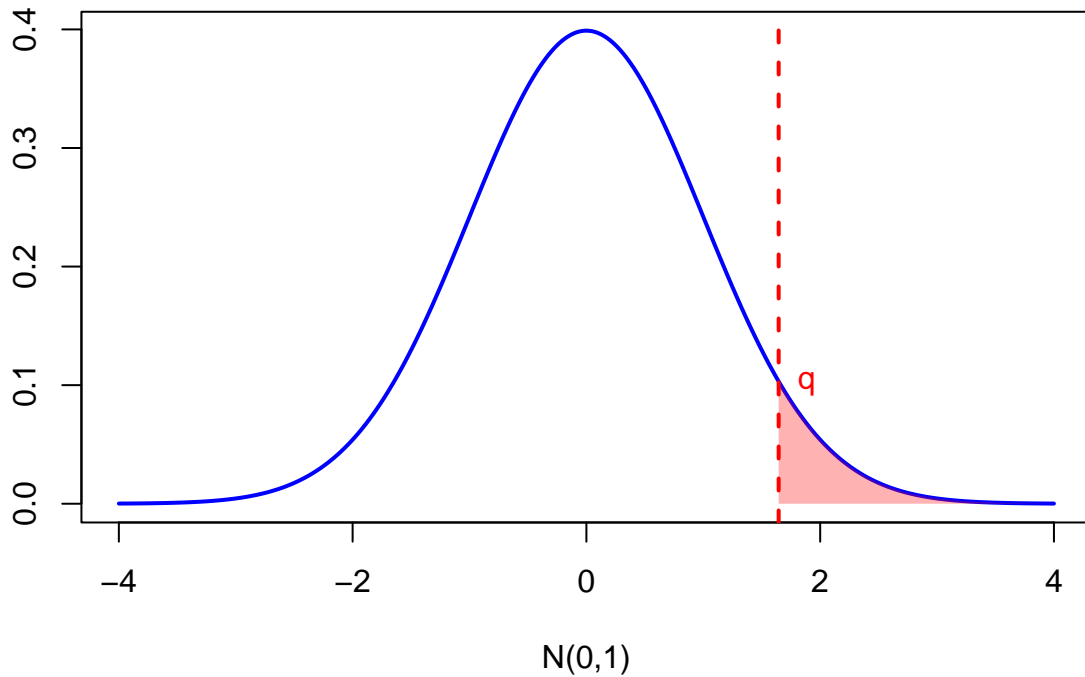
Según la Hipótesis Alternativa, decidimos rechazar H_0 cuando:

$$T = \frac{\bar{X} - 41.98}{\sqrt{52.43/200}} > q$$

$$\text{Queremos } q/P(Z > q) = \alpha = 0.05$$

```
alpha <- 0.05
q <- qnorm(1-alpha, mean = 0, sd = 1)
```

Área = 0.05 a derecha de q



Entonces, q es un cuantil tal que me deja área $\alpha = 0.05$ a derecha o área $1 - \alpha = 0.95$ a izquierda .

Por lo tanto $q = Z_{\alpha} = Z_{0.05}$

Nuestra Región de Rechazo quedaría

$$R = \{T > Z_{0.05}\}$$

Por la tabla de una Normal Estándar, podemos ver que

$$q = Z_{0.05} = 1.64$$

Como resultado, la Región de Rechazo para este test es:

$$R = \{T > 1.64\}$$

Ejercicio 4

(a)

Para utilizar el test construido, el primer paso es calcular el promedio de los valores de la muestra “datos nueva versión”. Una vez calculado, evaluamos nuestro estadístico observado. Si este pertenece en la Región

de Rechazo, rechazamos H_0 . En el caso de no pertenecer a la región, no confirmamos que H_0 sea verdadera sino que no tenemos la suficiente evidencia para rechazarla.

Como vimos antes:

$$\hat{\mu} = \bar{X} = 42.99$$

Ahora, busquemos al estadístico observado de esta muestra.

$$T_{obs} = \frac{\bar{X}_{obs} - 41.98}{\sqrt{52.43/200}}$$

$$T_{obs} = \frac{42.99 - 41.98}{\sqrt{52.43/200}} = 1.97$$

Mi estadístico observado es $T_{obs} = 1.97$

Como podemos ver, el estadístico observado pertenece a la región de rechazo. Tenemos suficiente evidencia para rechazar H_0 porque $1.97 > 1.64$

Con esta evidencia rechazamos la actualización ya que aumenta el “play-delay”, es decir, la esperanza del “play-delay” con la versión nueva es mayor a la actual, y es por eso que enviamos el código a revisión.

(b)

$\alpha=0.01$

$$P(EI) = P(\text{Rechazar } H_0 | H_0 \text{ es V}) = 0.01$$

La Región de Rechazo con $\alpha = 0.01$ será:

$$R = \{T > Z_\alpha\} = \{T > Z_{0.01}\} = \{T > 2.33\}$$

El cuantil $Z_{0.01}$ deja menos área a la derecha que el cuantil $Z_{0.05}$. Esto implica que el primero está gráficamente a derecha del segundo ($Z_{0.05} < Z_{0.01}$).

$\alpha=0.1$

$$P(EI) = P(\text{Rechazar } H_0 | H_0 \text{ es V}) = 0.1$$

La Región de Rechazo con $\alpha = 0.1$ será:

$$R = \{T > Z_\alpha\} = \{T > Z_{0.1}\} = \{T > 1.28\}$$

El cuantil $Z_{0.1}$ deja más área a la derecha que el cuantil $Z_{0.05}$. Esto implica que el primero está gráficamente a izquierda del segundo ($Z_{0.1} < Z_{0.05}$).

El α desplaza el punto de corte para la Región de Rechazo. A mayor α , menor es el punto de corte del cual arranca la Región de Rechazo. Aplicado a este test, a mayor α , mando más seguido actualizaciones a auditar, ya que el estadístico observado puede ser menor para rechazar H_0 y decir que el “play-delay” de la nueva versión es mayor al actual.

(C)

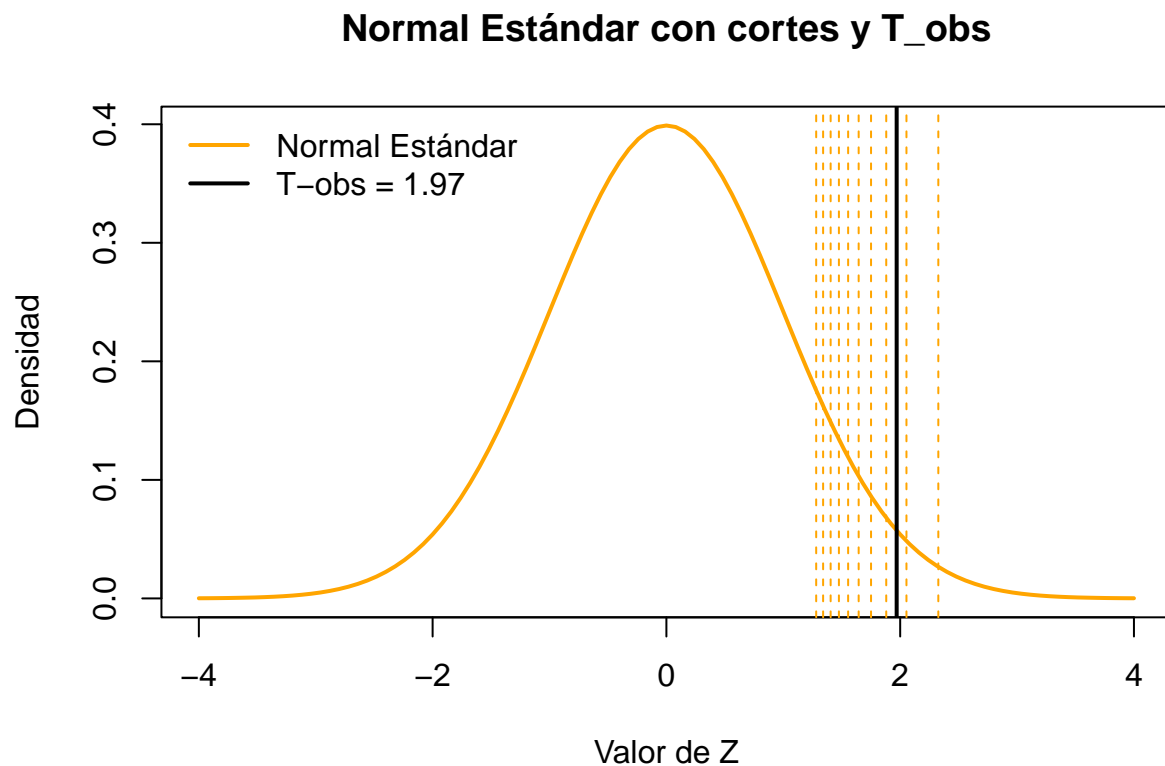
Para cada alfa, calculamos el Z critico: el punto que marca el comienzo de la región de rechazo.

$$R = \{T > Z_{\text{crit}}\}$$

Si el **T observado (1.97)** es mayor al Z critico para un alfa dado, entonces tendremos evidencia suficiente a nivel alfa para rechazar H_0 .

##	alpha	z_crit	decision
## 1	0.01	2.326	No Rechazo H_0
## 2	0.02	2.054	No Rechazo H_0
## 3	0.03	1.881	Rechazo H_0
## 4	0.04	1.751	Rechazo H_0
## 5	0.05	1.645	Rechazo H_0
## 6	0.06	1.555	Rechazo H_0
## 7	0.07	1.476	Rechazo H_0
## 8	0.08	1.405	Rechazo H_0
## 9	0.09	1.341	Rechazo H_0
## 10	0.10	1.282	Rechazo H_0

Se puede ver que para un α **igual o mayor a 0.3** ya puedo rechazar H_0 . Es útil ver estos resultados de forma grafica:



Estos resultados tienen sentido: cuánto más chico es el nivel de significancia α más difícil es rechazar H_0 . Esto se puede apreciar en el grafico: los “Z criticos” de los niveles de significancia más chicos (0.01 y 0.02)

son las líneas punteadas a la derecha del T-observado. Esto quiere decir que el valor que observamos no es “tan extremo” cómo para darnos suficiente evidencia que nos permita rechazar H_0 en niveles de significancia 0.01 o 0.02.

(D)

Ahora queremos encontrar el valor mínimo de α para el cuál podríamos rechazar H_0 con los datos observados. Del inciso anterior, sabemos que éste valor mínimo tiene que estar entre $\alpha = 0.02$ y $\alpha = 0.03$. Vamos a armar un for-loop que vaya probando todos los números decimales entre 0.02 y 0.03 con 3 dígitos decimales y mostrar los resultados en una tabla:

##	alpha	z_crit	decision
## 1	0.020	2.054	No Rechazo H_0
## 2	0.021	2.034	No Rechazo H_0
## 3	0.022	2.014	No Rechazo H_0
## 4	0.023	1.995	No Rechazo H_0
## 5	0.024	1.977	No Rechazo H_0
## 6	0.025	1.960	Rechazo H_0
## 7	0.026	1.943	Rechazo H_0
## 8	0.027	1.927	Rechazo H_0
## 9	0.028	1.911	Rechazo H_0
## 10	0.029	1.896	Rechazo H_0
## 11	0.030	1.881	Rechazo H_0

Vemos que el valor mínimo de α para el cuál podemos rechazar H_0 es **0.025**. Esto tiene sentido si vemos que el “Z Crítico” para éste nivel de significancia es igual a nuestro T-observado: **1.96**. Esto no podría ser de otra forma: el nivel mínimo de α para el cuál puedo rechazar H_0 tiene que ser igual al T-observado ya que si es más grande no podríamos rechazar H_0 , y si fuera más chico no sería el valor mínimo.

Normal Estándar con Cortes y T_obs

