

Trabajo Práctico - IECD 2C2024

Federica di Tullio, Manuel Fernández Burda, Nicolás Letterio, Joaquín Salva

7 de diciembre de 2024

1. Resolución de problemas teóricos

Pregunta 5: Bajo $H_0 : F_X = F_Y$ (los tratamientos son indistinguibles) y asumiendo que la asignación de cada individuo al tratamiento se realiza de forma aleatoria, la distribución conjunta $F_{X,Y}$ del vector aleatorio (\mathbf{X}, \mathbf{Y}) es la misma que la del vector (\mathbf{Y}, \mathbf{X}) ; es decir, $F_{X,Y} = F_{Y,X}$. Probar que entonces la distribución de $\mathbf{D} = \mathbf{X} - \mathbf{Y}$ es simétrica alrededor del cero.

Sea $\mathbf{D} = \mathbf{X} - \mathbf{Y}$. Entonces la función de densidad de \mathbf{D} es

$$f_D(d) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{X,Y}(x, x-d) dx$$

Ya que toma todos los valores donde $d = x - y \Leftrightarrow y = x - d$. Como $f_{X,Y}(x, y) = f_{Y,X}(x, y)$, esto implica que $f_{X,Y}(x, y) = f_{X,Y}(y, x)$. Entonces, $f_{X,Y}(x, x-d) = f_{X,Y}(x-d, x)$, por lo que:

$$f_D(d) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{X,Y}(x-d, x) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{X,Y}(u, u+d) du = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{X,Y}(u, u-(-d)) du = f_D(-d)$$

Usando el cambio de variable $u = x - d$ (y en ese caso $du = dx$) en la segunda igualdad y la definición de arriba para la última. Por lo tanto, la distribución de \mathbf{D} es simétrica alrededor del 0, como queríamos demostrar.

Pregunta 6: Muestre que los siguientes estadísticos:

$$T^+ = \sum_{i=1}^n \mathbb{1}_{\{X_i > 0\}} R_i$$

$$T^- = \sum_{i=1}^n \mathbb{1}_{\{X_i < 0\}} R_i$$

son equivalentes a T (i.e., muestre que a partir de cualquiera de los 3 y conociendo n , se pueden computar exactamente los otros dos).

Sugerencia: calcule $T^+ + T^-$.

Para este problema vamos a usar que $T^+ + T^- = \frac{n(n+1)}{2}$ y que $T = T^+ - T^-$. Primero probémoslo.

■ $T^+ + T^- = \frac{n(n+1)}{2}$

$$T^+ + T^- = \sum_{i=1}^n \mathbb{1}_{\{X_i > 0\}} R_i + \sum_{i=1}^n \mathbb{1}_{\{X_i < 0\}} R_i = \sum_{i=1}^n (\mathbb{1}_{\{X_i > 0\}} + \mathbb{1}_{\{X_i < 0\}}) R_i$$

Sea $i \in [n]$, como $\{X_i > 0\} \cap \{X_i < 0\} = \emptyset$ y $\{X_i > 0\} \cup \{X_i < 0\} = \{X_i \neq 0\}$ entonces $\mathbb{1}_{\{X_i > 0\}} + \mathbb{1}_{\{X_i < 0\}} = \mathbb{1}_{\{X_i \neq 0\}}$. Además $\mathbb{P}(X_i = 0) = 0$ (X_i es una variable aleatoria continua). Por lo tanto $\mathbb{1}_{\{X_i \neq 0\}} = 1$ de manera casi segura $\forall i \in [n]$.

Por lo que nos queda que

$$T^+ + T^- = \sum_{i=1}^n R_i$$

Ahora, $R_i \in r \ \forall i \in [n]$ con $R_i \neq R_j \ \forall i \neq j$. Como r es una permutación de $[n]$ y la suma es conmutativa.

$$\sum_{i=1}^n R_i = 1 + 2 + \dots + n = \frac{n(n+1)}{2}$$

Donde la segunda igualdad se concluye de la suma de Gauss.

■ $T = T^+ - T^-$

$$T^+ - T^- = \sum_{i=1}^n \mathbb{1}_{\{X_i > 0\}} R_i - \sum_{i=1}^n \mathbb{1}_{\{X_i < 0\}} R_i = \sum_{i=1}^n (\mathbb{1}_{\{X_i > 0\}} - \mathbb{1}_{\{X_i < 0\}}) R_i$$

Analicemos $\mathbb{1}_{\{X_i > 0\}} - \mathbb{1}_{\{X_i < 0\}}$. Sea $X_i \in \mathbf{X}$

- Si $x_i < 0 \Rightarrow \mathbb{1}_{\{X_i > 0\}} - \mathbb{1}_{\{X_i < 0\}} = 0 - 1 = -1$
- Si $x_i = 0 \Rightarrow \mathbb{1}_{\{X_i > 0\}} - \mathbb{1}_{\{X_i < 0\}} = 0 - 0 = 0$
- Si $x_i > 0 \Rightarrow \mathbb{1}_{\{X_i > 0\}} - \mathbb{1}_{\{X_i < 0\}} = 1 - 0 = 1$

Entonces

$$\mathbb{1}_{\{X_i > 0\}} - \mathbb{1}_{\{X_i < 0\}} = \begin{cases} -1 & \text{si } x_i < 0 \\ 0 & \text{si } x_i = 0 \\ 1 & \text{si } x_i > 0 \end{cases}$$

Por lo que $\mathbb{1}_{\{X_i > 0\}} - \mathbb{1}_{\{X_i < 0\}} = \text{signo}(X_i)$ y entonces

$$T^+ - T^- = \sum_{i=1}^n \text{signo}(X_i) R_i = T$$

Donde la segunda igualdad es por definición.

Nos queda ver que a partir de uno de los tres y conociendo n se pueden computar los otros dos. Para hacer T en base a T^- y viceversa

$$T = T^+ - T^-$$

$$T + \textcolor{red}{T}^- = T^+ + \textcolor{red}{T}^- - T^- = \frac{n(n+1)}{2} - T^-$$

$$T = \frac{n(n+1)}{2} - 2T^-$$

Para hacer T en base a T^+ y viceversa

$$T = T^+ - T^-$$

$$T - \textcolor{red}{T}^+ = T^+ - (T^- + \textcolor{red}{T}^+) = T^+ - \frac{n(n+1)}{2}$$

$$T = 2T^+ - \frac{n(n+1)}{2}$$

Y concluimos que

$$T = 2T^+ - \frac{n(n+1)}{2} = \frac{n(n+1)}{2} - 2T^-$$

como queríamos ver.

Pregunta 7: Demuestre que bajo H_0 , $|X_i|$ es independiente de $\text{signo}(X_i)$.

Sugerencia: utilice sus conocimientos sobre F_X bajo H_0 .

Para ver que son independientes es necesario que

$$\mathbb{P}(\text{signo}(X_i) \leq s, |X_i| \leq t) = \mathbb{P}(\text{signo}(X_i) \leq s) \mathbb{P}(|X_i| \leq t) \quad \forall s \in \{-1, 0, 1\}, t \in \mathbb{R}$$

Como $Im(\text{signo}) = \{-1, 0, 1\}$ es suficiente con ver que

$$\mathbb{P}(\text{signo}(X_i) = k, |X_i| \leq t) = \mathbb{P}(\text{signo}(X_i) = k) \mathbb{P}(|X_i| \leq t) \quad \forall k \in \{-1, 0, 1\}, t \in \mathbb{R}$$

Hagamos los casos de k . Sea $t \in \mathbb{R}$.

■ Si $k = 0$

Como X_i es una variable aleatoria continua

$$\mathbb{P}(\text{signo}(X_i) = 0, |X_i| \leq t) = \mathbb{P}(|X_i| = 0) = 0$$

Y por lo mismo

$$\mathbb{P}(\text{signo}(X_i) = 0) = \mathbb{P}(X_i = 0) = 0$$

Entonces

$$\mathbb{P}(\text{signo}(X_i) = 0, |X_i| \leq t) = 0 = \mathbb{P}(\text{signo}(X_i) = 0) \mathbb{P}(|X_i| \leq t)$$

■ Si $k = 1$

Abriendo el modulo sabemos que

$$\mathbb{P}(\text{signo}(X_i) = 1, |X_i| \leq t) = \mathbb{P}(\text{signo}(X_i) = 1, -t \leq X_i \leq t) = \mathbb{P}(0 \leq X_i \leq t) = \frac{1}{2} 2\mathbb{P}(0 \leq X_i \leq t)$$

Como bajo H_0 sabemos que F_{X_i} es simétrica alrededor del 0, $\mathbb{P}(0 \leq X_i \leq t) = \mathbb{P}(-t \leq X_i \leq 0)$ entonces

$$2\mathbb{P}(0 \leq X_i \leq t) = \mathbb{P}(0 \leq X_i \leq t) + \mathbb{P}(-t \leq X_i \leq 0) = \mathbb{P}(-t \leq X_i \leq t) = \mathbb{P}(|X_i| \leq t)$$

Por otra parte $\mathbb{1}_{\{\text{signo}(X_i)=1\}} = \mathbb{1}_{\{X_i>0\}} \sim Be(\frac{1}{2})$ como veremos más tarde en la **Pregunta 9**. Por lo que

$$\mathbb{P}(\text{signo}(X_i) = 1) = \mathbb{E}(\mathbb{1}_{\{X_i>0\}}) = \frac{1}{2}$$

Y concluimos que

$$\mathbb{P}(\text{signo}(X_i) = 1, |X_i| \leq t) = \frac{1}{2} 2 \mathbb{P}(0 \leq X_i \leq t) = \mathbb{P}(\text{signo}(X_i) = 1) \mathbb{P}(|X_i| \leq t)$$

Como queríamos ver.

■ Si $k = -1$

Al igual que en el caso anterior $\mathbb{1}_{\{\text{signo}(X_i)=-1\}} = \mathbb{1}_{\{X_i < 0\}} \sim Be\left(\frac{1}{2}\right)$ y $2\mathbb{P}(-t \leq X_i \leq 0) = \mathbb{P}(|X_i| \leq t)$. Por lo que simétricamente

$$\mathbb{P}(\text{signo}(X_i) = 1, |X_i| \leq t) = \mathbb{P}(-t \leq X_i \leq 0) = \mathbb{P}(\text{signo}(X_i) = -1) \mathbb{P}(|X_i| \leq t)$$

Y queda probado que $\text{signo}(X_i)$ es independiente de $|X_i|$.

Pregunta 8: A partir del resultado anterior, pruebe que bajo H_0 los vectores de rangos $\mathbf{R} = (R_1, \dots, R_n)$ y antirrangos $\mathbf{D} = (D_1, \dots, D_n)$ correspondientes a $|\mathbf{X}|$ son independientes del vector de signos $\mathbf{S} = (\text{signo}(X_1), \dots, \text{signo}(X_n))$ de la muestra original \mathbf{X} .

Sea $i \in [n]$. Como $\text{signo}(X_i)$ es independiente de $|X_i|$ como vimos en la **Pregunta 7** y tanto R_i como D_i son funciones que dependen exclusivamente de $|X_i|$ por lo que también son independientes de $\text{signo}(X_i)$. Como i es genérico, esto para para todo $i \in [n]$.

Por otra parte, como X_1, \dots, X_n son independientes entre ellos dos a dos resulta que para $i \neq j \in [n]$, R_i, R_j van a ser independientes al igual que D_i, D_j y, $\text{signo}(X_i), \text{signo}(X_j)$. Entonces \mathbf{R} y \mathbf{D} son independientes de \mathbf{S} .

Pregunta 9: Pruebe que bajo $H_0 : \theta = 0$, $F \in \Omega_s$, las v.a. $W_j = \mathbb{1}_{\{X_{D_j} > 0\}}$ se distribuyen según

$$W_1, \dots, W_n \stackrel{\text{iid}}{\sim} \text{Bernoulli}\left(\frac{1}{2}\right)$$

Sugerencia: Utilice la *Ley de la Probabilidad Total* de \mathbf{W} sobre los posibles valores de \mathbf{D} y utilice los resultados previos para operar y factorizar $\mathbb{P}(\mathbf{W} = \mathbf{w}) = \prod_{j \in [n]} \mathbb{P}(W_j = w_j)$

Veamos primero que se distribuyen como $Be\left(\frac{1}{2}\right)$. Sea $j \in [n]$, sabemos que

$$W_j = \mathbb{1}_{\{X_{D_j} > 0\}} = \mathbb{1}_{\{X_i > 0\}} \quad \text{para algún } i \in [n]$$

Observemos que si probamos que $\mathbb{P}(\mathbb{1}_{\{X_i > 0\}} = 1) = \frac{1}{2}$ es suficiente pues el complemento es que sea igual a 0.

Estando bajo H_0 sabemos que la densidad de X_i es simétrica. Entonces $\int_0^{+\infty} f_{X_i}(x) dx = \int_{-\infty}^0 f_{X_i}(x) dx$. De esto podemos desarrollar que

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(\mathbb{1}_{\{X_i > 0\}} = 1) &= \mathbb{P}(X_i > 0) = \int_0^{+\infty} f_{X_i}(x) dx = \frac{1}{2} 2 \int_0^{+\infty} f_{X_i}(x) dx \\ &= \frac{1}{2} \left(\int_0^{+\infty} f_{X_i}(x) dx + \int_{-\infty}^0 f_{X_i}(x) dx \right) = \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{+\infty} f_{X_i}(x) dx = \frac{1}{2} \end{aligned}$$

Donde en la última igualdad usamos que como f_{X_i} es una densidad, su integral en todo \mathbb{R} es igual a 1. Por lo que W_i se distribuye como $Be\left(\frac{1}{2}\right) \forall i \in [n]$ que era lo que queríamos probar.

Veamos ahora que los W_j son independientes entre ellos. Para ello es necesario que

$$\mathbb{P}(\mathbf{w} = \mathbf{a}) = \prod_{j=1}^n \mathbb{P}(w_j = a_j) \quad \forall \mathbf{a} \in \{1, 0\}^n$$

Sea $\mathbf{a} \in \{1, 0\}^n$. Observemos que $\mathbf{d} \in S_n = \{(d_1, \dots, d_n) | 1 \leq d_i \leq n, d_i \neq d_j \text{ si } i \neq j\}$ o sea, las permutaciones de $[n]$. Usando la ley de probabilidad total podemos desarrollar

$$\mathbb{P}(\mathbf{W} = \mathbf{a}) = \sum_{\mathbf{d} \in S_n} \mathbb{P}(\mathbf{w} = \mathbf{a} | \mathbf{D} = \mathbf{d}) = \sum_{\mathbf{d} \in S_n} \mathbb{P}(\mathbb{1}_{\{X_{d_1} > 0\}} = a_1, \dots, \mathbb{1}_{\{X_{d_n} > 0\}} = a_n | \mathbf{D} = \mathbf{d}) \mathbb{P}(\mathbf{D} = \mathbf{d})$$

Como sabemos que bajo H_0 \mathbf{S} y \mathbf{D} son independientes podemos dejar de condicionar a $\mathbf{D} = \mathbf{d}$. Lo de arriba entonces nos queda que

$$\mathbb{P}(\mathbf{W} = \mathbf{a}) = \sum_{\mathbf{d} \in S_n} \mathbb{P}(\mathbb{1}_{\{X_{d_1} > 0\}} = a_1, \dots, \mathbb{1}_{\{X_{d_n} > 0\}} = a_n) \mathbb{P}(\mathbf{D} = \mathbf{d})$$

Además $\text{signo}(X_i)$ y $\text{signo}(X_j)$ son independientes $\forall i \neq j \in [n]$ entonces

$$\sum_{\mathbf{d} \in S_n} \mathbb{P}(\mathbb{1}_{\{X_{d_1} > 0\}} = a_1, \dots, \mathbb{1}_{\{X_{d_n} > 0\}} = a_n) \mathbb{P}(\mathbf{D} = \mathbf{d}) = \sum_{\mathbf{d} \in S_n} \left(\prod_{j=1}^n \mathbb{P}(\mathbb{1}_{\{X_{d_j} > 0\}} = a_j) \right) \mathbb{P}(\mathbf{D} = \mathbf{d})$$

Usemos que si $j \in [n]$, $\mathbb{P}(\mathbb{1}_{\{X_{d_j} > 0\}} = a_j) = \frac{1}{2}$ pues $\mathbb{1}_{\{X_{d_j} > 0\}} \sim \text{Be}(\frac{1}{2})$. Por lo que

$$\begin{aligned} \sum_{\mathbf{d} \in S_n} \left(\prod_{j=1}^n \mathbb{P}(\mathbb{1}_{\{X_{d_j} > 0\}} = a_j) \right) \mathbb{P}(\mathbf{D} = \mathbf{d}) &= \sum_{\mathbf{d} \in S_n} \left(\prod_{j=1}^n \frac{1}{2} \right) \mathbb{P}(\mathbf{D} = \mathbf{d}) = \\ &= \sum_{\mathbf{d} \in S_n} \left(\frac{1}{2} \right)^n \mathbb{P}(\mathbf{D} = \mathbf{d}) = \left(\frac{1}{2} \right)^n \sum_{\mathbf{d} \in S_n} \mathbb{P}(\mathbf{D} = \mathbf{d}) \end{aligned}$$

Por ley de probabilidad total, como todos los posibles \mathbf{D} son todos los elementos de S_n , entonces $\sum_{\mathbf{d} \in S_n} \mathbb{P}(\mathbf{D} = \mathbf{d}) = 1$. Por lo tanto

$$\mathbb{P}(\mathbf{W} = \mathbf{a}) = \left(\frac{1}{2} \right)^n \sum_{\mathbf{d} \in S_n} \mathbb{P}(\mathbf{D} = \mathbf{d}) = \left(\frac{1}{2} \right)^n = \prod_{j=1}^n \mathbb{P}(\mathbb{1}_{\{X_{d_j} > 0\}} = a_j) = \prod_{j=1}^n \mathbb{P}(w_j = a_j)$$

Como queríamos ver.

Pregunta 11: Muestre que T^+ es simétrica alrededor de $\frac{n(n+1)}{4}$

Por definición sabemos que T^+ es simétrica alrededor de $\frac{n(n+1)}{4}$ sii $T^+ - \frac{n(n+1)}{4} \sim -(T^+ - \frac{n(n+1)}{4})$ que es lo mismo que $F_{T^+ - \frac{n(n+1)}{4}}(t) = F_{-T^+ + \frac{n(n+1)}{4}}(t)$, $\forall t \in \mathbb{R}$. Veamos que esto es cierto.

Primero desarrollemos las acumuladas. Como T^+ es una variable aleatoria discreta con $rg(T^+) = \{0, 1, \dots, \frac{n(n+1)}{2}\}$ la probabilidad de que T^+ sea igual a algo fuera de este rango es 0, entonces sin pérdida de generalidad tomemos que $t + \frac{n(n+1)}{4}, -t + \frac{n(n+1)}{4} \in rg(T^+)$.

Entonces si analizamos la acumulada de la izquierda tenemos que

$$F_{T^+ - \frac{n(n+1)}{4}}(t) = \mathbb{P}\left(T^+ - \frac{n(n+1)}{4} \leq t\right) = \mathbb{P}\left(T^+ \leq t + \frac{n(n+1)}{4}\right) = \sum_{i=0}^{t + \frac{n(n+1)}{4}} p_{T^+}(i)$$

Mientras que la acumulada de la derecha nos queda

$$F_{-T^+ + \frac{n(n+1)}{4}}(t) = \mathbb{P}\left(-T^+ + \frac{n(n+1)}{4} \leq t\right) = \mathbb{P}\left(-T^+ \leq t - \frac{n(n+1)}{4}\right)$$

$$= \mathbb{P}\left(T^+ \geq -t + \frac{n(n+1)}{4}\right) = \sum_{i=-t+\frac{n(n+1)}{4}}^{\frac{n(n+1)}{2}} p_{T^+}(i)$$

Si vemos que $p_{T^+}(i) = p_{T^+}\left(\frac{n(n+1)}{2} - i\right)$ es suficiente pues con el cambio de variable $i = \frac{n(n+1)}{2} - j$ en la última sumatoria como $-t + \frac{n(n+1)}{4} \leq \frac{n(n+1)}{2} - j \leq \frac{n(n+1)}{2} \Leftrightarrow t + \frac{n(n+1)}{4} \geq j \geq 0$ nos queda que

$$\sum_{i=-t+\frac{n(n+1)}{4}}^{\frac{n(n+1)}{2}} p_{T^+}(i) = \sum_{j=0}^{t+\frac{n(n+1)}{4}} p_{T^+}\left(\frac{n(n+1)}{2} - j\right)$$

Entonces pasaría que

$$F_{T^+ - \frac{n(n+1)}{4}}(t) = \sum_{j=0}^{t+\frac{n(n+1)}{4}} p_{T^+}(i) = \sum_{j=0}^{t+\frac{n(n+1)}{4}} p_{T^+}\left(\frac{n(n+1)}{2} - j\right) = F_{-T^+ + \frac{n(n+1)}{4}}(t)$$

Como queríamos ver. Probemos entonces que $p_{T^+}(i) = p_{T^+}\left(\frac{n(n+1)}{2} - i\right)$, es decir que $\mathbb{P}(T^+ = i) = \mathbb{P}(T^+ = \frac{n(n+1)}{2} - i)$. Usando los resultados de la **Pregunta 6** sabemos que

$$\mathbb{P}\left(T^+ = \frac{n(n+1)}{2} - i\right) = \mathbb{P}\left(T^+ - (\textcolor{red}{T^+} + T^-) = -i\right) = \mathbb{P}(-T^- = -i) = \mathbb{P}(T^- = i)$$

Pero $\mathbb{P}(T^- = i) = \mathbb{P}(T^+ = i)$ porque $T^- \sim T^+$ pues

$$\mathbb{P}(X_i < 0) = \mathbb{P}(X_i > 0), \forall i \in [n] \Rightarrow \mathbb{1}_{\{X_i < 0\}} \sim \mathbb{1}_{\{X_i > 0\}}, \forall i \in [n] \Rightarrow \sum_{i=1}^n \mathbb{1}_{\{X_i < 0\}} R_i \sim \sum_{i=1}^n \mathbb{1}_{\{X_i > 0\}} R_i$$

Pues como las X_i son independientes entre ellas, las indicadoras entre ellas también y entonces sumarlas y multiplicarles lo mismo también queda idénticamente distribuido. Y estas dos ultimas distribuciones son las de T^- y T^+ respectivamente.

Pregunta 15: Bajo H_0 , ¿cuánto vale $\mathbb{E}(T^+)$? ¿Y $\text{Var}(T^+)$?

■ $\mathbb{E}(T^+)$

Por definición $T^+ = \sum_{j=1}^n \mathbb{1}_{\{X_{D_j} > 0\}} j$ entonces, por linealidad de la esperanza

$$\mathbb{E}(T^+) = \mathbb{E}\left(\sum_{j=1}^n \mathbb{1}_{\{X_{D_j} > 0\}} j\right) = \sum_{j=1}^n j \mathbb{E}\left(\mathbb{1}_{\{X_{D_j} > 0\}}\right)$$

Pero bajo H_0 como X_{D_j} es simétrica alrededor del 0 implica que $\mathbb{E}(\mathbb{1}_{\{X_{D_j} > 0\}}) = \mathbb{P}(X_{D_j} > 0) = \frac{1}{2}$. Por lo que

$$\sum_{j=1}^n j \mathbb{E}\left(\mathbb{1}_{\{X_{D_j} > 0\}}\right) = \sum_{j=1}^n j \frac{1}{2} = \frac{1}{2} \sum_{j=1}^n j = \frac{n(n+1)}{4}$$

Donde la última igualdad la concluimos de la suma de Gauss. Por lo tanto

$$\mathbb{E}(T^+) = \frac{n(n+1)}{4}$$

■ $\text{Var}(T^+)$

Al estar bajo H_0 , sabemos que D_1, \dots, D_n son independientes entre sí, entonces $\mathbb{1}_{\{X_{D_1} > 0\}}, \dots, \mathbb{1}_{\{X_{D_n} > 0\}}$ también lo son entre ellas. Así que la varianza se distribuye en la sumatoria.

$$\text{Var}(T^+) = \text{Var} \left(\sum_{j=1}^n \mathbb{1}_{\{X_{D_j} > 0\}} j \right) = \sum_{j=1}^n \text{Var} \left(\mathbb{1}_{\{X_{D_j} > 0\}} j \right) = \sum_{j=1}^n j^2 \text{Var} \left(\mathbb{1}_{\{X_{D_j} > 0\}} \right)$$

En la última igualdad usamos que la varianza saca constantes al cuadrado. Por definición de indicadora y resultados de probabilidad $\text{Var} \left(\mathbb{1}_{\{X_{D_j} > 0\}} \right) = \mathbb{P}(X_{D_j} > 0) \mathbb{P}(X_{D_j} \leq 0) = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} = \frac{1}{4}$. Por lo tanto

$$\text{Var}(T^+) = \sum_{j=1}^n j^2 \text{Var} \left(\mathbb{1}_{\{X_{D_j} > 0\}} \right) = \sum_{j=1}^n \frac{1}{4} j^2 = \frac{n(n+1)(2n+1)}{24}$$

Que es lo que queríamos calcular, usando que la última sumatoria también tiene fórmula cerrada como la de Gauss.

Pregunta 16: Dé la distribución asintótica de T^+ .

Para este problema usemos el TCL de Lindeberg. Tomemos para cada $i \in [n]$, $W_i = \mathbb{1}_{\{X_{D_i} > 0\}} - \frac{1}{2}$ para que cumpla con las hipótesis necesarias. Ya que son i.i.d., porque las X_i lo son, y $\mathbb{E}(\mathbb{1}_{\{X_{D_i} > 0\}} - \frac{1}{2}) = 0$ pues

$$\mathbb{E} \left(\mathbb{1}_{\{X_{D_i} > 0\}} - \frac{1}{2} \right) = \mathbb{E} \left(\mathbb{1}_{\{X_{D_i} > 0\}} \right) - \frac{1}{2} = \mathbb{P}(X_{D_i} > 0) - \frac{1}{2} = \frac{1}{2} - \frac{1}{2} = 0$$

donde la primer igualdad es porque la esperanza es lineal, la segunda por propiedades de la indicadora y la tercera porque X_{D_i} es simétrica alrededor del 0.

Entonces definamos la S del teorema como

$$S = \sum_{i=1}^n \frac{i \left(\mathbb{1}_{\{X_{D_i} > 0\}} - \frac{1}{2} \right)}{\sqrt{n}}$$

Veamos que $\frac{\max_i |i|}{\sqrt{\sum_{i=1}^n i^2}} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$ para terminar de cumplir con las hipótesis del teorema.

$$\frac{\max_i |i|}{\sqrt{\sum_{i=1}^n i^2}} = \frac{n}{\sqrt{\frac{n(n+1)(2n+1)}{6}}} = \sqrt{\frac{6n}{(n+1)(2n+1)}} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

La primer igualdad la inducimos de la fórmula cerrada de $\sum_{i=1}^n i^2$ y la convergencia de análisis del CBC.

Calculemos ahora la varianza de S . Para eso veamos cual es la de W_1 primero.

$$\text{Var}(W_1) = \text{Var} \left(\mathbb{1}_{\{X_{D_1} > 0\}} - \frac{1}{2} \right) = \text{Var} \left(\mathbb{1}_{\{X_{D_1} > 0\}} \right) = \mathbb{P}(X_{D_1} > 0) \mathbb{P}(X_{D_1} \leq 0) = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} = \frac{1}{4}$$

Pues la varianza anula suma de constantes y por un resultado de probabilidad sobre la indicadora en la tercer igualdad. Entonces

$$\text{Var}(S) = \frac{1}{4} \left(\sum_{i=1}^n i^2 \right) \frac{1}{n} = \frac{n(n+1)(2n+1)}{24}$$

Por el teorema sabemos que $\frac{S}{\sqrt{\text{Var}(S)}} \xrightarrow{\mathcal{D}} \mathcal{N}(0, 1)$. Desarrollemoslo para ver la distribución asintótica de T^+ .

$$\frac{S}{\sqrt{\text{Var}(S)}} = \frac{\sum_{i=1}^n \frac{i(\mathbb{1}_{\{X_{D_i} > 0\}} - \frac{1}{2})}{\sqrt{n}}}{\sqrt{\frac{(n+1)(2n+1)}{24}}} = \frac{\sqrt{24} \left(\left(\sum_{i=1}^n i \mathbb{1}_{\{X_{D_i}\}} \right) - \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n i \right)}{\sqrt{n(n+1)(2n+1)}} = \frac{\sqrt{24} \left(T^+ - \frac{n(n+1)}{4} \right)}{\sqrt{n(n+1)(2n+1)}}$$

Por lo tanto, la distribución asintótica de T^+ nos queda

$$\frac{\sqrt{24} \left(T^+ - \frac{n(n+1)}{4} \right)}{\sqrt{n(n+1)(2n+1)}} \xrightarrow{\mathcal{D}} \mathcal{N}(0, 1)$$

Que tiene sentido porque

$$\frac{\sqrt{24} \left(T^+ - \frac{n(n+1)}{4} \right)}{\sqrt{n(n+1)(2n+1)}} = \frac{T^+ - \mathbb{E}(T^+)}{\sqrt{\text{Var}(T^+)}}$$

2. Gráficos

Pregunta 17: Fije $n_1 = 4, n_2 = 10, n_3 = 20$. Para cada n , realice un gráfico de barras con la probabilidad puntual *exacta* de T^+ (vélgase de **dTmas**) y superpóngale una línea con la densidad asintótica esperada. ¿Coinciden razonablemente? ¿En toda la distribución, en el centro, en las colas? ¿A partir de qué n ? ¿Se le ocurre alguna corrección sencilla para los n pequeños?

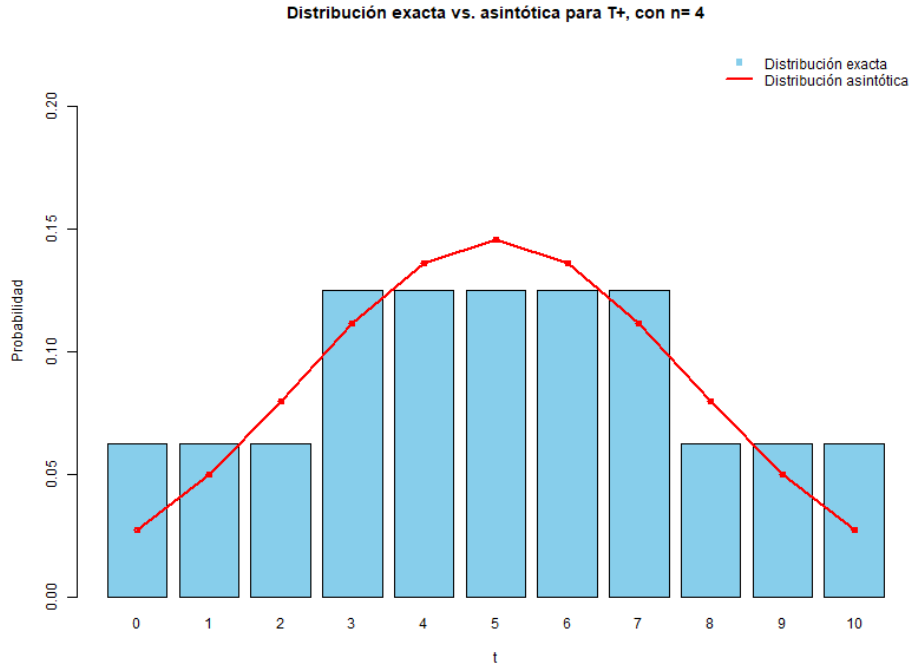


Figura 1: Fijando $n_1 = 4$

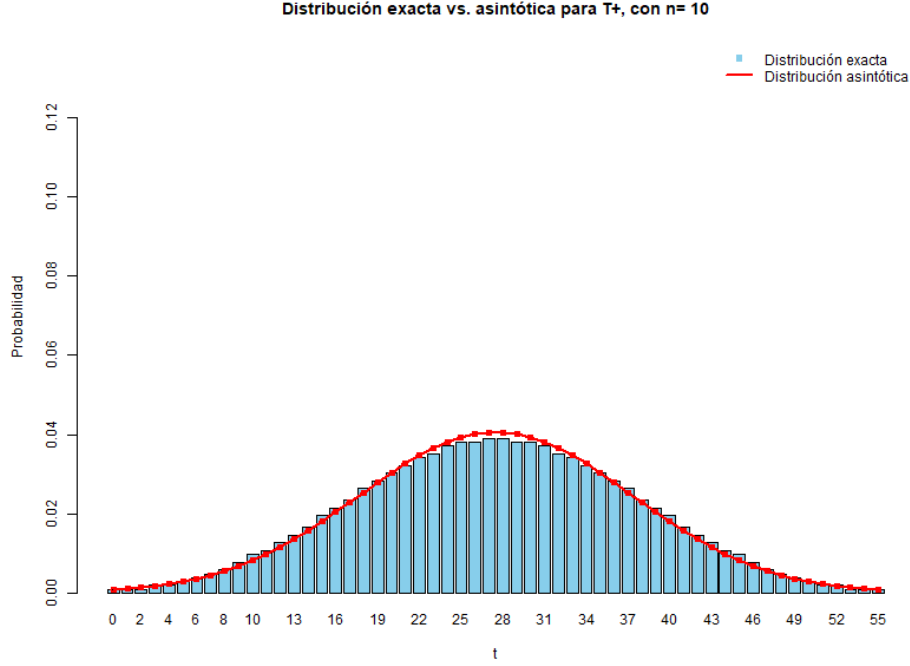


Figura 2: Fijando $n_2 = 10$

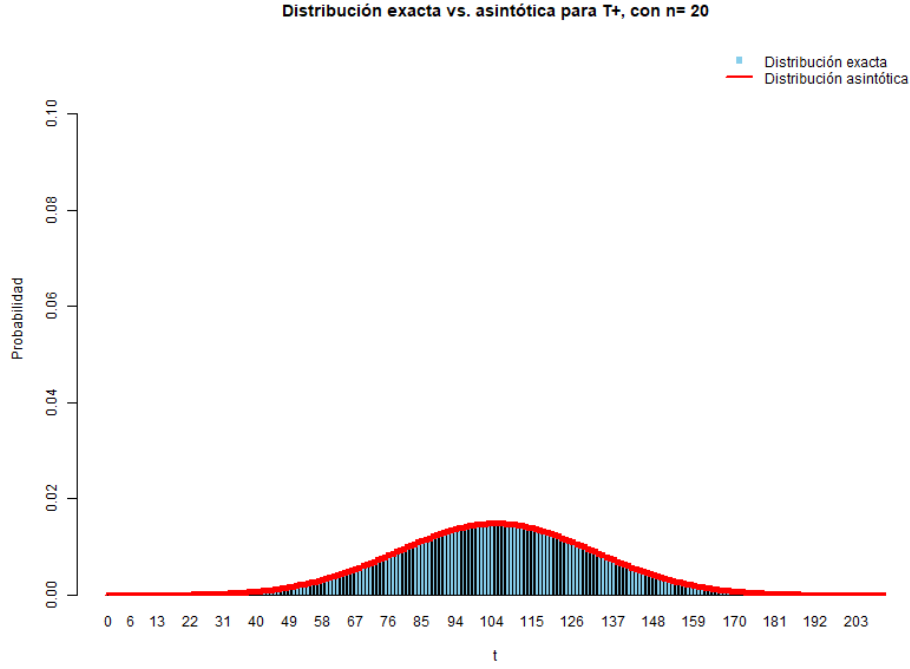


Figura 3: Fijando $n_3 = 20$

Podemos ver que coinciden razonablemente a partir de $n = 10$. Coinciden para todos los n en el centro y en las colas. Tal vez, para $n = 4$, la coincidencia en las colas es cuestionable, pero el comportamiento es similar (densidad concentrada en el centro y simetría respecto de éste).