

Lecture : Distribuciones de Funciones de Vectores Aleatorios

Lecturer: F. Baltazar-Larios

Scribe:

1. ESTADÍSTICAS DE ORDEN

Consideremos que en el espacio de probabilidad $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ estarán definidas todas las variables aleatorias consideradas en este documento.

Definición 1.1. Una colección finita de v.a.i.i.d. X_1, \dots, X_n es llamada muestra aleatoria (m.a.) (n es tamaño de la muestra).

Nota 1.1. Para cada $\omega \in \Omega$ tenemos que $X_i(\omega) := x_i \in \mathbb{R}$ con $i = 1, \dots, n$. **Notación:** X denota a la v.a. y x a la evaluación de un punto muestral ω en X .

Ejemplo 1.1. Supongamos que se lanzan de forma independiente tres dados identificables. Sea $X_i =$ el resultado obtenido en el i -ésimo dado.

Tenemos que la colección finita de v.a.i.i.d. X_1, X_2, X_3 es un m.a. de tamaño 3 con distribución Uniforme en $\{1, \dots, 6\}$. Si se realiza el experimento aleatorio y obtenemos $\omega_1 = 4$, $\omega_2 = 1$ y $\omega_3 = 2$ entonces tenemos que $X_1(\omega_1) = x_1 = 4$, $X_2(\omega_2) = x_2 = 1$ y $X_3(\omega_3) = x_3 = 2$.

Definición 1.2. Sea X_1, \dots, X_n una m.a. y $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ una función medible, entonces decimos que la función $f(X_1, \dots, X_n)$ es una **estadística** de la m.a.

Ejemplo 1.2. Si en el Ejemplo 1.1 definimos a $f(X_1, X_2, X_3) = \sum_{i=1}^3 \frac{X_i}{3}$ entonces tenemos que $f(4, 1, 2) = \frac{7}{3}$.

Si tenemos una m.a. X_1, \dots, X_n y evaluamos cada v.a. en un elemento del espacio muestral (ω) obtenemos una colección un vector en \mathbb{R}^n . En particular, esos reales pueden ser ordenados de menor a mayor (con repetición), si $X_{(i)}(\omega)$ representa el i -ésimo real una vez que fueron ordenados, tenemos $X_{(1)}(\omega) \leq \dots \leq X_{(n)}(\omega)$. En el Ejemplo 1.1 tenemos que $x_{(1)} = 1, x_{(2)} = 2$ y $x_{(3)} = 4$.

Si variamos el argumento (ω) obtendremos una la siguiente sucesión de variables aleatorias.

Definición 1.3. Sea X_1, \dots, X_n una m.a., definimos a sus **estadísticas de orden** como

$$\begin{aligned} X_{(1)} &= \min\{X_1, \dots, X_n\} \\ X_{(2)} &= \min\{X_1, \dots, X_n\} - \{X_{(1)}\} \\ X_{(3)} &= \min\{X_1, \dots, X_n\} - \{X_{(1)}, X_{(2)}\} \\ &\vdots \\ X_{(n)} &= \max\{X_1, \dots, X_n\}. \end{aligned}$$

A $X_{(i)}$ la llamaremos *i-ésima estadística de orden* de la m.a., $i = 1, \dots, n$.

Nota 1.2. Una observación importante es que $X_{(1)}, \dots, X_{(n)}$ no es una colección de v.a. independientes.

Proposición 1.1. Sea X_1, \dots, X_n una m.a. con función de densidad f y función de distribución F . La función de densidad de la *i-ésima estadística de orden* está dada por

$$f_{X_{(i)}}(x) = \binom{n}{i} i f(x) [F(x)]^{i-1} [1 - F(x)]^{n-i}.$$

Proof. Para cada $i \in 1, \dots, n$ definamos la v.a.

$$Y_i = 1_{(-\infty, x]}(X_i) = \begin{cases} 1 & \text{si } X_i \leq x \\ 0 & \text{si } X_i > x. \end{cases}$$

Tenemos que $Y_i \sim \text{Bernoulli}(F(x))$, entonces $S_n := \sum_{i=1}^n Y_i \sim \text{Bin}(n, F(x))$. Entonces

$$\begin{aligned} F_{X_{(i)}}(x) &= \mathbb{P}(X_{(i)} \leq x) \\ &= \mathbb{P}(S_n \geq i) \\ &= \sum_{k=i}^n \binom{n}{k} [F(x)]^k [1 - F(x)]^{n-k}, \end{aligned}$$

derivando con respecto a x se obtiene la función de densidad. **Ejercicio Extra (EE) 1:** Derivar y obtener la función de densidad. □

Corolario 1.1. Sea X_1, \dots, X_n una m.a. con función de densidad f y función de distribución F . La función de densidad de la mínima y máxima estadística de orden están dadas por

$$f_{X_{(1)}}(x) = n f(x) [1 - F(x)]^{n-1}$$

y

$$f_{X_{(n)}}(x) = n f(x) [F(x)]^{n-1}.$$

En las Figuras 1 y 2 se ilustra la función de densidad de una m.a. para variables aleatorias como las del Ejemplo 1.1 para las mínima y máxima estadísticas de orden.

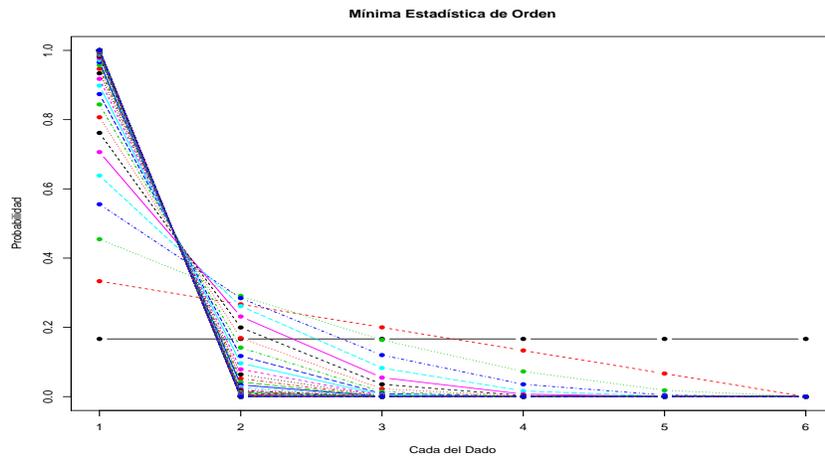


FIGURE 1. Función de densidad para n=1:100

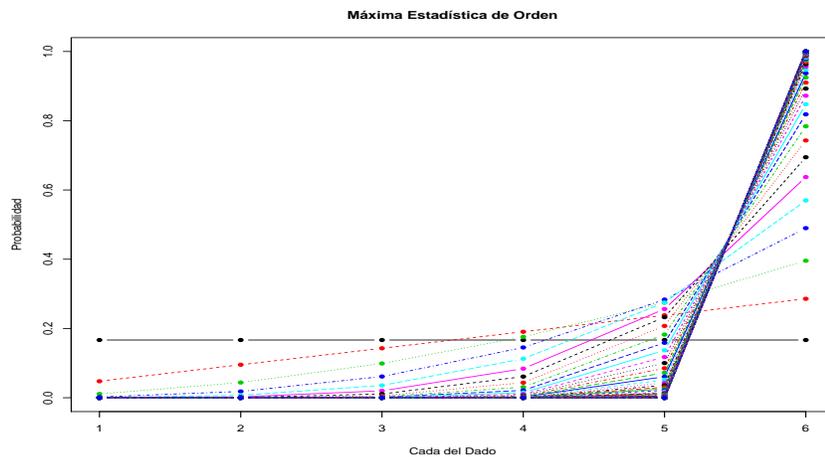


FIGURE 2. Función de densidad para n=1:100

Dada la m. a. X_1, \dots, X_n una estadística de interés es la medida de "distancia" entre la mínima y máxima estadísticas de orden conocida como rango y definida por $R_n := X_{(n)} - X_{(1)}$.

Proposición 1.2. Sea X_1, \dots, X_n una m.a. con función de densidad f y función de distribución F . La función de densidad de su rango está dada por

$$f_{R_n}(x) = n(n-1) \int_{-\infty}^{\infty} f(y)f(x+y)[F(x+y) - F(y)]dy \quad y \geq 0.$$

Proof. Primero calcularemos la función de distribución del vector aleatorio $(X_{(1)}, X_{(n)})$ y con ésta su correspondiente función de densidad.

$$\begin{aligned}
F_{X_{(1)}, X_{(n)}}(x_1, x_2) &= \mathbb{P}(X_{(1)} \leq x_1, X_{(n)} \leq x_2) \\
&= \mathbb{P}(X_{(n)} \leq x_2) - \mathbb{P}(X_{(n)} \leq x_2, X_{(1)} > x_1) \\
&= [F(x_2)]^n - \mathbb{P}(x_1 < X_1 \leq x_2, \dots, x_1 < X_n \leq x_2) \\
&= [F(x_2)]^n - [F(x_2) - F(x_1)]^n.
\end{aligned}$$

Derivando tenemos que

$$f_{X_{(1)}, X_{(n)}}(x_1, x_2) = n(n-1)f(x_1)f(x_2)[F(x_2) - F(x_1)]^{n-2}.$$

Por el Ejercicio 1.1 tenemos que

$$f_{R_n}(x) = n(n-1) \int_{\mathbb{R}} f(u)f(x+u)[F(x+u) - F(u)]^{n-2} du.$$

EE2: Derivar y obtener esta función de densidad. □

Ejercicio 1.1. Dado que el vector aleatorio (X, Y) tiene función de densidad $f_{(X, Y)}$, probar que la función de densidad de la estadística $Z = Y - X$ está dada por

$$f_Z(z) = \int_{\mathbb{R}} f_{X, Y}(u, z+u) du.$$

Ejercicio 1.2. Sea X_1, \dots, X_n una m.a. con función de densidad f y función de distribución F . Calcular la función de densidad conjunta de las n estadísticas de orden. Para este objetivo deben obtener, primero, obtener la expresión genérica para una muestra de tamaño n y después probar que es válida.

2. TRANSFORMACIONES DE VECTORES ALEATORIOS

Consideremos el vector aleatorio $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)$ con función de densidad $f_{\mathbf{X}}$ y a la función medible $g: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^k$, entonces $\mathbf{Y} = g(\mathbf{X})$ es un k vector aleatorio, si $k = 1$ entonces \mathbf{Y} es una variable aleatoria.

Teorema 2.1. Sea \mathbf{X} un vector aleatorio continuo con soporte $S_{\mathbf{X}} \subset \mathbb{R}^n$ y con función de densidad $f_{\mathbf{X}}$. Sea $g: S_{\mathbf{X}} \rightarrow \mathbb{R}^n$ una función continua con inversa g^{-1} diferenciable. Entonces el vector $\mathbf{Y} = g(\mathbf{X})$ tiene soporte en $g(S_{\mathbf{X}})$ y función de densidad

$$f_{\mathbf{Y}}(y_1, \dots, y_n) = \begin{cases} f_{\mathbf{X}}(g^{-1}(y_1, \dots, y_n)) |J(y_1, \dots, y_n)| & \text{si } (y_1, \dots, y_n) \in g(S_{\mathbf{X}}) \\ 0 & \text{en otro caso,} \end{cases}$$

donde

$$J(y_1, \dots, y_n) = \begin{vmatrix} \frac{\partial x_1}{\partial y_1} & \cdots & \frac{\partial x_1}{\partial y_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial x_n}{\partial y_1} & \cdots & \frac{\partial x_n}{\partial y_n} \end{vmatrix}.$$

Ejemplo 2.1. Sea \mathbf{X} un vector aleatorio con función de densidad dada por

$$f_{\mathbf{X}}(x_1, x_2) = \begin{cases} \frac{1}{2} & \text{si } -1 \leq x_1 + x_2 \leq 1, -1 \leq x_1 - x_2 \leq 1 \\ 0 & \text{en otro caso,} \end{cases}$$

y definimos a $\mathbf{Y} = (X_1 + X_2, -X_1 + X_2)$.

Método 1: Podemos escribir

$$\mathbf{Y}^t = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \mathbf{X}^t = A\mathbf{X}^t.$$

Entonces la transformación invesa está dada por

$$\mathbf{X}^t = A^{-1}\mathbf{Y}^t = \begin{pmatrix} 1/2 & -1/2 \\ 1/2 & 1/2 \end{pmatrix} \mathbf{Y}^t.$$

Entonces tenemos que

$$|J(y_1, y_2)| = |\det(A^{-1})| = 1/2,$$

y

$$f_{\mathbf{Y}}(y_1, y_2) = f_{\mathbf{X}}((A^{-1}(y_1, y_2)^t)^t)(1/2) = \begin{cases} \frac{1}{4} & \text{si } -1 \leq y_1, y_2 \leq 1 \\ 0 & \text{en otro caso.} \end{cases}$$

Método 2: Tenemos que $\mathbf{Y} = (y_1, y_2) = g(\mathbf{X}) = (x_1 + x_2, x_2 - x_1)$, entonces $g^{-1}(\frac{y_1 - y_2}{2}, \frac{y_1 + y_2}{2})$,

$$f_{\mathbf{X}}(g^{-1}(y_1, y_2)) = \frac{1}{2} \quad -1 \leq y_1, y_2 \leq 1$$

y

$$J = \begin{pmatrix} 1/2 & -1/2 \\ 1/2 & 1/2 \end{pmatrix}$$

Por lo tanto

$$f_{\mathbf{Y}}(y_1, y_2) = f_{\mathbf{X}}(g^{-1}(y_1, \dots, y_n))|J(y_1, \dots, y_n)| = \begin{cases} \frac{1}{4} & \text{si } -1 \leq y_1, y_2 \leq 1 \\ 0 & \text{en otro caso.} \end{cases}$$

Ejercicio 2.1. Sean $X_1, X_2 \sim U(0, 1)$ (iddependientes), encontrar la función de densidad de $X_1 + X_2$ y $X_1 X_2$.