

MA34A-02

Profesor: Pierre-Paul Romagnoli

Auxiliar: Rodrigo Dávila

PAUTA CONTROL 3

1.-

(i) Por independencia la densidad conjunta de X, Y es:

$$f_{XY}(x, y) = \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{x^2}{2}} e^{-\frac{y^2}{2}}$$

Se quiere calcular la distribución de $U = \frac{X}{Y}$, agregando $V = Y$ se tiene que $X = UV$ y $Y = V$ con lo que se tiene que:

$$f_{UV}(u, v) = f_{XY}(uv, v) \cdot \left| \det \begin{pmatrix} v & u \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \right| = \frac{1}{2\pi} |v| e^{-\frac{u^2 v^2}{2}} e^{-\frac{v^2}{2}}$$

Para calcular f_U basta integrar con respecto a v :

$$f_U(u) = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{2\pi} |v| e^{-\frac{(1+u^2)v^2}{2}} dv = 2 \int_0^{\infty} \frac{1}{2\pi} v e^{-\frac{(u^2+1)v^2}{2}} dv = \frac{1}{\pi} \frac{e^{-\frac{(u^2+1)v^2}{2}}}{(1+u^2)} \Big|_0^{\infty} = \frac{1}{\pi(1+u^2)}$$

El cálculo también se puede hacer directamente, es decir:

$$\begin{aligned} f_U(u) &= \frac{d}{du} \mathbb{P} \left[\frac{X}{Y} \leq u \right] = \frac{1}{2\pi} \frac{d}{du} \left(\int_0^{\infty} \int_{-\infty}^{yu} + \int_{-\infty}^0 \int_{yu}^{\infty} \right) e^{-\frac{x^2}{2}} e^{-\frac{y^2}{2}} dx dy \\ &= \frac{1}{2\pi} \left(\int_0^{\infty} y e^{-\frac{y^2 u^2}{2}} e^{-\frac{y^2}{2}} dy - \int_{-\infty}^0 y e^{-\frac{y^2 u^2}{2}} e^{-\frac{y^2}{2}} dy \right) = \frac{1}{\pi} \int_0^{\infty} y e^{-\frac{(1+u^2)y^2}{2}} dy \\ &= \frac{1}{\pi(1+u^2)} \end{aligned}$$

(ii) La densidad condicional de X dado Θ es:

$$f_{X|\Theta}(x, \theta) = \frac{|\theta|}{2} \mathbb{1}_{[-\frac{1}{|\theta|}, \frac{1}{|\theta|}]}(x)$$

Como Θ tiene densidad $N(0, 1)$ entonces:

$$\begin{aligned}
f_X(x) &= \int_{-\infty}^{\infty} f_{X|\Theta}(x, \theta) f_{\Theta}(\theta) d\theta = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{|\theta|}{2} \mathbb{1}_{[-\frac{1}{|\theta|}, \frac{1}{|\theta|}]}(x) \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{\theta^2}{2}} d\theta \\
&= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{|\theta|}{2} \mathbb{1}_{[-\frac{1}{|x|}, \frac{1}{|x|}]}(\theta) \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{\theta^2}{2}} d\theta = \frac{1}{2\sqrt{2\pi}} \int_{-\frac{1}{|x|}}^{\frac{1}{|x|}} |\theta| e^{-\frac{\theta^2}{2}} d\theta \\
&= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{\frac{1}{|x|}} \theta e^{-\frac{\theta^2}{2}} d\theta = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{\theta^2}{2}} \Big|_0^{\frac{1}{|x|}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \left(1 - e^{-\frac{1}{2x^2}}\right)
\end{aligned}$$

2.- Por ser uniforme en el Toro la densidad conjunta de X, Y, Z es:

$$f_{XYZ}(x, y, z) = \begin{cases} \frac{1}{4\pi^2} & \text{Si } x, y, z \in \text{Toro} \\ 0 & \text{Si } x, y, z \notin \text{Toro} \end{cases}$$

Para el método del Jacobiano cuando r está en $[0, 1]$, θ en $[0, 2\pi]$ y ϕ en $[0, 2\pi]$:

$$\begin{aligned} f_{R\Theta\Phi}(r, \theta, \phi) &= \frac{1}{4\pi^2} \left| \det \begin{pmatrix} \cos \theta \cos \phi & -r \sin \theta \cos \phi & -[2 + r \cos \theta] \sin \phi \\ \cos \theta \sin \phi & -r \sin \theta \sin \phi & [2 + r \cos \theta] \cos \phi \\ \sin \theta & r \cos \theta & 0 \end{pmatrix} \right| \\ &= \frac{|-r[2 + r \cos \theta](\sin^2 \theta + \cos^2 \theta)(\sin^2 \phi + \cos^2 \phi)|}{4\pi^2} \\ &= \frac{r[2 + r \cos \theta]}{4\pi^2} \end{aligned}$$

Para calcular las marginales basta integrar con respecto a las demás variables, es decir para r en $[0, 1]$, θ en $[0, 2\pi]$ y ϕ en $[0, 2\pi]$:

$$f_R(r) = \int_0^{2\pi} \int_0^{2\pi} \frac{r[2 + r \cos \theta]}{4\pi^2} d\theta d\phi = \frac{2\pi r}{4\pi^2} \int_0^{2\pi} [2 + r \cos \theta] d\theta = \frac{2\pi r}{4\pi^2} 4\pi = 2r$$

$$f_{\Theta}(\theta) = \int_0^1 \int_0^{2\pi} \frac{r[2 + r \cos \theta]}{4\pi^2} d\phi dr = \frac{2\pi}{4\pi^2} \int_0^1 [2r + r^2 \cos \theta] dr = \frac{1}{2\pi} \left(1 + \frac{\cos \theta}{3} \right)$$

$$f_{\Phi}(\phi) = \int_0^1 \int_0^{2\pi} \frac{r[2 + r \cos \theta]}{4\pi^2} d\theta dr = \frac{1}{4\pi^2} \int_0^1 4\pi r dr = \frac{1}{\pi} \frac{1}{2} = \frac{1}{2\pi}$$

Para calcular las esperanzas:

$$IE(R) = \int_0^1 r \cdot 2r dr = \frac{2}{3}$$

$$IE(\Theta) = \int_0^{2\pi} \frac{1}{2\pi} \left(\theta + \theta \frac{\cos \theta}{3} \right) d\theta = \pi + \frac{1}{6\pi} (\theta \cos \theta + \sin \theta) \Big|_0^{2\pi} = \pi$$

$$IE(\Phi) = \int_0^{2\pi} \phi \frac{1}{2\pi} d\phi = \pi$$

3.- Sea M la variable aleatoria que cuenta el número de personas en la cola cuando llega una persona. Sabemos que la distribución es exponencial de parámetro β .

Sean T_1, \dots, T_{M+1} los tiempos de atención de cada una de las M personas en la cola con T_{M+1} el tiempo de atención de la persona que llega. Se necesita calcular $\sum_{i=1}^{M+1} T_i$.

Para cualquier i en $\{1, \dots, M+1\}$ el tiempo de atención dependerá de que cajero atiende a esa persona.

Sea S_i la variable aleatoria que representa al cajero que atiende a la persona i . Si $S_i = n$ es decir el cajero n atiende a la persona i entonces su tiempo de atención será la esperanza de una distribución exponencial de parámetro λ_n es decir $\frac{1}{\lambda_n}$.

Sabemos además que para cada i la probabilidad de que lo atiende el cajero n es proporcional a λ_n es decir debe ser $\frac{\lambda_n}{\sum_{n=1}^N \lambda_n}$.

Entonces:

$$\mathbf{IE}(T_i) = \mathbf{IE}(\mathbf{IE}(T_i | S_i = n)) = \sum_{n=1}^N \frac{1}{\lambda_n} \frac{\lambda_n}{\sum_{n=1}^N \lambda_n} = \frac{N}{\sum_{n=1}^N \lambda_n}$$

Si ahora se condiciona al numero de personas en la cola, se tendrá:

$$\mathbf{IE} \left(\sum_{i=1}^{M+1} T_i / M = m \right) = \sum_{i=1}^{m+1} \mathbf{IE}(T_i) = \frac{N(m+1)}{\sum_{n=1}^N \lambda_n}$$

Por lo tanto:

$$\begin{aligned} \mathbf{IE} \left(\sum_{i=1}^{M+1} T_i \right) &= \mathbf{IE} \left(\mathbf{IE} \left(\sum_{i=1}^{M+1} T_i / M = m \right) \right) = \sum_{m \in \mathbf{N}} \frac{N(m+1)}{\sum_{n=1}^N \lambda_n} e^{-\beta} \frac{\beta^m}{m!} \\ &= \frac{N}{\sum_{n=1}^N \lambda_n} \left(\sum_{m \in \mathbf{N}} m e^{-\beta} \frac{\beta^m}{m!} + \sum_{m \in \mathbf{N}} e^{-\beta} \frac{\beta^m}{m!} \right) = \frac{N}{\sum_{n=1}^N \lambda_n} (\beta + 1) \end{aligned}$$