Ejercicio 1

Sea X una variable aleatoria con distribución $Gamma(\alpha, \beta)$.

- 1. Hallar la distribución de Y = 1/X. A esta distribución se le llama $Gamma-Inversa(\alpha, \beta)$ y se denota $Y \sim Inv-Gamma(\alpha, \beta)$.
- 2. Calcular E(Y) y Var(Y) (especificar los valores de α y β para los cuales existen estos momentos).
- 3. Simular¹ n = 1000 observaciones de Y y calcular $\widehat{E}(Y)$ y $\widehat{Var}(Y)$ (elegir los valores de α y β).
- 4. Graficar conjuntamente las densidades de X e Y para los siguientes casos: $(\alpha, \beta) = (0.1, 0.1), (2, 5), (5, 0.5)$ y (10, 10).

Ejercicio 2

- 1. Dada la variable aleatoria X con fgm $M_X(t) = E(e^{tX})$ encontrar la fgm de $\sum_{i=1}^n X_i$ donde X_1, \ldots, X_n es una muestra i.i.d de X.
- 2. ¿Si $X \sim Exp(\lambda)$ cuál es la distribución de $\sum_{i=1}^{n} X_i$?

Ejercicio 3

Mostrar que para dos variables aleatorias X e Y se cumple:

- 1. E(X) = E(E(X|Y))
- 2. Var(X) = E(Var(X|Y)) + Var(E(X|Y))

Ejercicio 4

Suponiendo que $Y | \theta \sim \text{Binomial}(n, \theta)$ y que $\theta \sim \text{Beta}(\alpha, \beta)$.

- 1. Hallar E(Y) y Var(Y).
- 2. Encontrar la distribución marginal de Y (conocida como distribución Beta-Binomial). Observar en particular el caso $\alpha = \beta = 1$.

 $^{^{1}}$ En R puede utilizar la función rgamma()

- 3. Obtener N=1000 valores simulados de Y utilizando las distribuciones de θ y de $Y|\theta$ para n=25, $\alpha=5$ y $\beta=15$. Calcular $\widehat{E}(Y)$ y $\widehat{Var}(Y)$ y hacer un gráfico de frecuencias de y_1,\ldots,y_n .
- 4. Obtener la distribución de $\theta|Y=y$ y deducir $E(\theta|Y)$ $Var(\theta|Y)$.

Ejercicio 5

Suponiendo que $Y|\lambda \sim \text{Poisson}(\lambda)$ y que $\lambda \sim \text{Gamma}(\alpha, \beta)$.

- 1. Hallar la distribución de Y, E(Y) y Var(Y).
- 2. Si $\alpha \in \mathbb{N}$ reconocer la distribución de Y.
- 3. Hallar la distribución de $\lambda | Y$.
- 4. Suponiendo ahora que $Y|N \sim \text{Binomial}(N, p), N|\lambda \sim \text{Poisson}(\lambda)$ y que $\lambda \sim \text{Gamma}(\alpha, \beta)$. Mostrar que la distribución de Y es la misma que la hallada en 1 cuando p = 1.

Ejercicio 6

Una generalización de la distribución Beta es la distribución de *Dirichlet*. La versión bivariada de esta distribución tiene la siguiente función de densidad:

$$p(x,y) = \begin{cases} Cx^{a-1}y^{b-1}(1-x-y)^{c-1} & \text{si } 0 < x < 1 \quad 0 < y < 1 \quad 0 < y < 1 - x < 1 \\ 0 & \text{en otro caso} \end{cases}$$

donde a > 0, b > 0 y c > 0 son constantes.

- 1. Mostrar que $C = \frac{\Gamma(a+b+c)}{\Gamma(a)\Gamma(b)\Gamma(c)}$.
- 2. Mostrar que, marginalmente, ambas X y Y tienen una distribución Beta.
- 3. Encontrar la distribución de Y|X=x.
- 4. Calcular Cov(X, Y) y $\rho(X, Y)$.

Ejercicio 7

Una generalización del concepto de variables aleatorias independientes e idénticamente distribuidas es el de variables aleatorias intercambiables desarrollado por De Finetti:

Las variables aleatorias Y_1, \ldots, Y_n son intercambiables si cualquier permutación de cualquier subconjunto de ellas de tamaño k ($k \le n$) tiene exactamente la misma distribución.

Sean Y_1, \ldots, Y_n variables aleatorias tales que **condicionalmente** en p son independientes e idénticamente distribuidas con $Y_i|p \sim \text{Bernoulli}(p), i = 1, \ldots, n$. Asuma que $p \sim \text{Uniforme}(0,1)$.

1. Muestre que la distribución marginal de cualquier subconjunto de tamaño k, $(0 < k \le n)$, de Y_1, \ldots, Y_n es la misma que

$$P(Y_1 = y_1, \dots, Y_k = y_k) = \frac{t!(k-t)!}{(k+1)!},$$

donde $t = \sum_{i=1}^{k} y_i$. Lo cual muestra que Y_1, \dots, Y_n son intercambiables.

2. Muestre que, marginalmente,

$$P(Y_1 = y_1, \dots, Y_n = y_n) \neq \prod_{i=1}^n P(Y_i = y_i),$$

lo cual implica que Y_1, \ldots, Y_n son intercambiables pero no independientes.

Ejercicio 8

Suponga que se observa $y \sim \text{Binomial}(n,p)$. El intervalo de confianza estándar para p al 90 % está dado por

$$C(y) = \left(\hat{p} - 1.645\sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}, \hat{p} + 1.645\sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}\right),$$

donde $\hat{p} = y/n$.

Este intervalo se construye bajo el supuesto de que

$$P(p \in C(y)) = 0.90 \quad \forall p \in (0,1).$$

- 1. Escriba una función en R que calcule los límites de un intervalo de confianza para p al 90 %. Los parámetros de la función son y y n.
- 2. Suponga que n = 20 y que el verdadero valor de p es 0,5. Para este caso en particular, por medio de simulación, estudie cual es la verdadera probabilidad de cobertura de C(y).
- 3. Repita el punto anterior, pero ahora suponiendo que el verdadero valor de p es 0,05.
- 4. Repita los dos puntos anteriores pero ahora suponiendo que n=100. ¿Cuáles son sus conclusiones?

Ejercicio 9

Suponga que $y|\theta \sim \text{Gamma}(\alpha, \theta)$, para α conocido.

¿Existe una priori conjugada en este caso? En caso afirmativo, identifíquela y encuentre la posteriori.

Ejercicio 10

Suponga que $y|\theta \sim \text{Gamma}(\theta, \beta)$, para β conocido.

¿Existe una priori conjugada en este caso? En caso afirmativo, identifíquela y encuentre la posteriori.

Ejercicio 11

Suponga que la prevalencia de una enfermedad es p, es decir, si elijo una persona al azar: p(enfermo) = p y p(sano) = 1 - p. Puede pensarse que el parámetro θ toma los valores enfermo y sano con esa priori.

Un análisis para detectar la enfermedad indica con y = 0 que "la persona está sana" y con y = 1 que "la persona está enferma", pero este análisis puede equivocarse. La probabilidad de falso positivo es p(y = 1|sano) = 0.04 y de falso negativo es p(y = 0|enfermo) = 0.02.

- 1. Una persona se hace el análisis por primera vez y le da $y_1=0$. Calcule la posteriori de θ .
- 2. La persona se hace el análisis por segunda vez, y le da $y_2=0$. Calcule la nueva posteriori de dos maneras:
 - a) Usando la información de los dos análisis conjuntamente.
 - b) Usando la posteriori calculada en 1) como priori para la segunda observación.
- 3. Calcule las posterioris teniendo una y dos observaciones para p=0,10.