

Actuarial 3 Tarea 1

Actuarial 3

Marcelino Sánchez

26/9/23

Ejercicio 1

Suponga que Y_i es el número de reclamaciones anuales de cierta póliza de seguros y que su distribución es $Po(\lambda)$, donde λ es desconocido, pero su distribución a priori es $Gamma(\alpha, \theta)$. Si el número de reclamaciones de los últimos n años, Y_1, Y_2, \dots, Y_n , son variables aleatorias iid, y W es el número de reclamaciones de este año, aplique la Metodología Bayesiana para responder lo siguiente:

- Calcule la distribución posterior del parámetro λ . [10]
- Obtenga la distribución marginal de los datos. [10]
- ¿Cuál es la distribución predictiva de W ? [10]
- Encuentre esperanza y varianza de W . ¿Cómo se puede interpretar la media condicional? (Sugerencia: Utilice esperanza y varianza iteradas). [10]

Ejercicio e)

Si en los últimos 5 años se tuvieron 120 siniestros, y con información de mercado se sabe que $\alpha = 4$ y $\theta = 5$, calcule:

- El estimador puntual de λ considerando la función de pérdida cero-uno. [5]

Como la función de pérdida es cero-uno, entonces por teoremas bayesianos y siguiendo el mismo flujo de inferencia tenemos que el estimador puntual a posteriori de λ es la moda de la distribución posterior.

Como la distribución posterior es una $Gamma((\sum_{i=1}^5 y_i) + \alpha, \frac{\theta}{n\theta + 1})$ entonces la moda es:

$$\hat{\lambda} = ((\sum_{i=1}^5 y_i) + \alpha - 1) \left(\frac{\theta}{n\theta + 1} \right)$$

```

ndatos<- 5
conteo_siniestros <- 120
alpha<- 4
theta <- 5

lambdahat <- (conteo_siniestros + alpha - 1)*(theta/(ndatos*theta + 1))

```

Por lo que tomando en cuenta los datos de los últimos años $\sum_{i=1}^5 y_i = 120$, tenemos que el estimador a posteriori tiene el valor de $\hat{\lambda} = 23.6538462$

ii) El intervalo de máxima densidad posterior al 95% para λ . [5]

```

# Definimos la función que queremos minimizar
alpha <- conteo_siniestros + 4 - 1
theta <- 5/(ndatos*5 + 1)

funcion_objetivo <- function(x) {
  return(qgamma(pgamma(x, shape=alpha,
    scale = theta)+.95, shape=alpha,
    scale = theta)-x)
}

# Utilizamos la función optim() para encontrar el mínimo
resultado <- optim(par=lambdahat,
  fn=funcion_objetivo, method="L-BFGS-B",
  lower = 0, upper = qgamma(.05, shape=alpha,
    scale = theta)-.0001)

```

El intervalo de máxima densidad posterior al 95% para lambda es [19.5383685 , 27.8777022]

Ejercicio 3

Función Gamma Incompleta

Si $\Gamma(\alpha; x) = \int_0^x y^{\alpha-1} e^{-y} dy$ para $\alpha > 0$ y $x > 0$

a) Demuestre que

$$\Gamma(\alpha; x) = \Gamma(\alpha) \left(1 - \sum_{j=0}^{\alpha-1} \frac{x^j e^{-x}}{j!} \right)$$

si $\alpha \in \mathbb{Z}^+$. (Sugerencia: Demuestre por inducción matemática sobre α). [5]

b) El Complemento de la Función Gamma Incompleta se define por

$G(\alpha; x) = \int_x^\infty y^{\alpha-1} e^{-y} dy$. Demuestre que

$$G(\alpha + k; x) = \Gamma(\alpha + k) \left(1 - \frac{\Gamma(\alpha + k; x)}{\Gamma(\alpha + k)} \right) \quad [10]$$

- c) A partir de una muestra aleatoria de 10 reclamaciones de una distribución Gamma se observaron las siguientes pérdidas (en dólares): 1,500, 6,000, 3,500, 3,800, 1,800, 5,500, 4,800, 4,200, 3,900, 3,000. Si se sabe que $\alpha = 12$, encuentre el EMV de la probabilidad de que una pérdida supere 6,000 pesos. [5]

```
sumaReclamaciones <- 1500 + 6000 + 3500 + 3800 + 1800 + 5500 + 4800 + 4200 + 3900 + 3000

alpha <- 12

n=10

beta_gorro <- sumaReclamaciones/(n*alpha)

lower_incomplete_gamma <- function(a, x) {
  gamma(a) * pgamma(x, shape = a, rate = 1, lower.tail = TRUE)
}

estimador <- 1 - lower_incomplete_gamma(alpha, 6000/beta_gorro)/gamma(alpha)
```

Con lo cual tenemos que la probabilidad estimada (por EMV) de que una pérdida supere los 6000 pesos es de 0.0355428

Ejercicio 6

Mezclas

Suponga que $X_i \sim \text{Exp}(\lambda_i)$, $\lambda_i > 0$, $i = 1, 2, \dots$

- a) Considere una mezcla finita de K componentes variables. Obtenga su respectiva función de distribución acumulada, su función de densidad y su tasa de riesgo. ¿Cuántos parámetros habría en el modelo si $K = 4$? [10]
- b) El 75% de las reclamaciones tienen una distribución Exponencial con media de 3 mil dólares y el restante 25% una distribución Exponencial con media de 5 mil dólares. Obtenga la gráfica de la función de densidad de esta mezcla y calcule la probabilidad de que una reclamación exceda los 6 mil dólares. [10]

Tenemos que la función de densidad que describe las reclamaciones es:

$$f(x; \theta) = (.75\lambda_1 e^{-\lambda_1 x} + .25\lambda_2 e^{-\lambda_2 x})\mathbb{I}_{(0, \infty)}(x)$$

Donde $\lambda_1 = \frac{1}{3}$ y $\lambda_2 = \frac{1}{5}$ tomando en cuenta que escalamos los datos para que resultasen en miles de dólares.

La gráfica para esta distribución mezcla es la siguiente:

```
library(ggplot2)

lambda1 <- 1/3
lambda2 <- 1/5

# Define the function f(x; theta)
densidadMezcla <- function(x, lambda1 = 1/3, lambda2 = 1/5) {
  0.75 * dexp(x, rate = lambda1) + 0.25 * dexp(x, rate = lambda2)
}

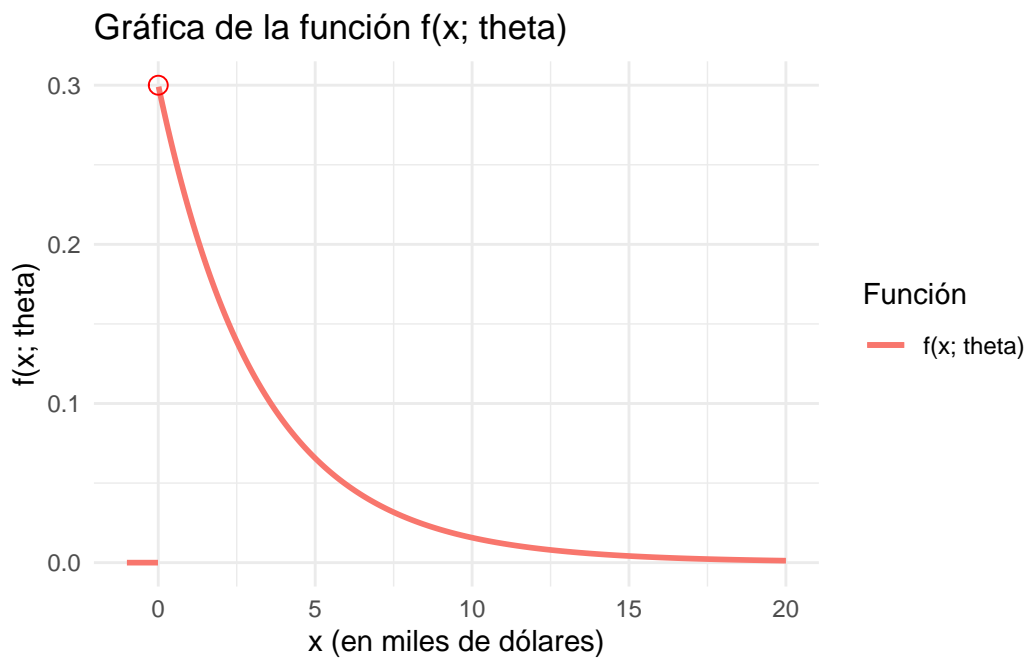
probabilidadMezcla <- function(x, lambda1 = 1/3, lambda2 = 1/5) {
  0.75 * pexp(x, rate = lambda1) + 0.25 * pexp(x, rate = lambda2)
}

# Create a dataset to plot using geom_line
data_points <- data.frame(x = seq(-1, 20, by = 0.01))
data_points$y <- densidadMezcla(data_points$x)

# Split the data at x=0
data_left <- subset(data_points, x < 0)
data_right <- subset(data_points, x > 0)

# Plot the function in the interval [-1, 20]
ggplot() +
  geom_line(data = data_left, aes(x = x, y = y, colour = "f(x; theta)"), size = 1) +
  geom_line(data = data_right, aes(x = x, y = y, colour = "f(x; theta)"), size = 1) +
  geom_point(aes(x = 0, y = densidadMezcla(0)), color = "red", size = 3, shape = 1) +
  labs(title = "Gráfica de la función f(x; theta)",
       x = "x (en miles de dólares)",
       y = "f(x; theta)",
       colour = "Función") +
  theme_minimal()
```

Warning: Using `size` aesthetic for lines was deprecated in ggplot2 3.4.0.
i Please use `linewidth` instead.



Y por último, la probabilidad de que una reclamación exceda los 6000 dólares es de 0.17680002

- c) Suponga que $X \sim \text{Exp}(\Lambda)$ y que $\Lambda \sim \text{Gamma}(\alpha, \beta)$ para construir una mezcla continua. Obtenga la densidad marginal de X , su esperanza y su varianza. [10]