



CIMAT

Centro de Investigación en Matemáticas, A.C.  
Inferencia Estadística

## Ayudantía 2

José Miguel Saavedra Aguilar

Esto es un documento creado para ejemplificar el uso de knitr. Es recomendable consultar el libro de Yihui Xie [1] para mayor información.

```
read_chunk('Ayudantia 1.R')
```

### 1. Ejemplo 1

Para una v.a.  $X \sim \text{exp}$ , graficamos la función de densidad para distintas tasas  $\lambda = 5, 2, 0.5$ .

```
# Creamos un vector de 100 puntos en el soporte.  
# En nuestro caso, tomamos de 0 a 10.  
x <- seq(0, 10, length = 100)
```

```
# y es la función de densidad elegida evaluada en los puntos de x  
# Para obtener la función de densidad, se toma "d"+nombre de la distribución, por ejemplo dnorm  
y1 <- dexp(x, rate = 5)  
y2 <- dexp(x, rate = 0.5)  
y3 <- dexp(x, rate = 2)
```

Ahora, graficamos las respectivas funciones de distribución de  $X$ .

```
# f es la función de distribución asociada evaluada en los puntos de x  
# Para obtener la función de densidad, se toma  
# "p"+nombre de la distribución, por ejemplo pnorm o pexp  
f1 <- pexp(x, rate = 5 )  
f2 <- pexp(x, rate = 0.5 )  
f3 <- pexp(x, rate = 2 )
```

Para  $\lambda = 0.5$ , simulamos una muestra aleatoria de tamaño  $n = 100$  datos de  $X$ .

```
# Tomamos n=100 y simulamos n datos pseudoaleatorios de la distribución elegida  
# Para obtener los datos aleatorios, se toma  
# "r"+nombre de la distribución, por ejemplo rnorm o rexp  
n <- 100  
z <- rexp(n, rate = 0.5)
```

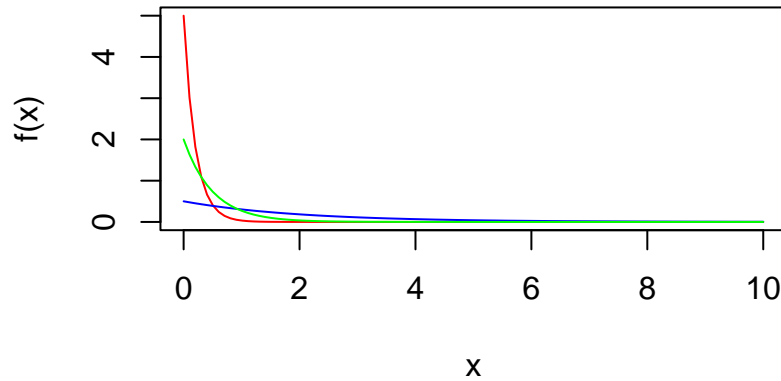


Figura 1: Densidad de una v.a. exponencial para distintas medias

Los datos que simulamos tienen media muestral 2.1625306 y varianza muestral 4.8139365. Ordenamos los puntos simulados en  $x_{(1)}, x_{(2)}, \dots, x_{(n)}$ . Les asociamos  $k_i$  definido por

$$k_i = \frac{i}{n+1} \quad (1)$$

```
#Ahora vamos a ordenar los datos como indica la tarea.
z2 <- sort(z)
# Inicializamos k =i/n+1
k <- numeric()

for (i in 1:n) {
  k[i] <- i/(n+1)
}
```

Para conocer más sobre la función de distribución empírica, pueden consultar [Wikipedia](#).

## 2. Ejemplo 2

Una variable aleatoria discreta  $X$  tiene función de masa de probabilidad:

$x$	0	1	2	3	4
$p(x)$	0.1	0.2	0.2	0.2	0.3

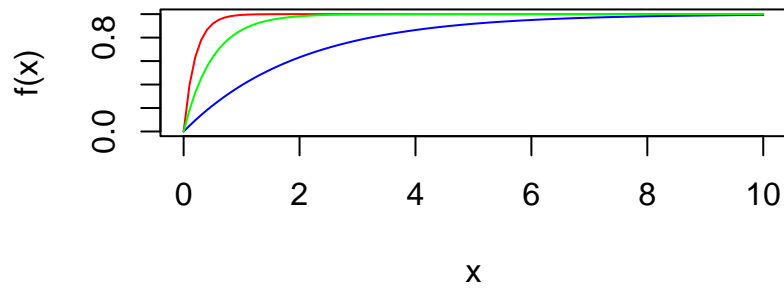


Figura 2: Distribución exponencial para distintas medias

Utilicen el teorema de la transformación inversa para generar una muestra aleatoria de tamaño 1000 de la distribución de  $X$ . Construyan una tabla de frecuencias relativas y comparen las probabilidades empíricas con las teóricas. Repitan considerando la función de R `sample`.

```
#Ejemplo 2
set.seed(157017)
prob <- c(.1,.3,.5,.7,1)
```

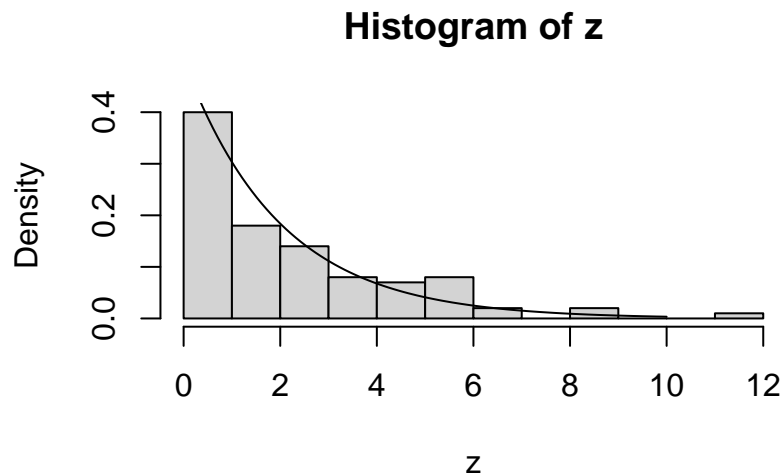


Figura 3: Histograma de una m.a. Exponencial con  $\lambda = 0.5$

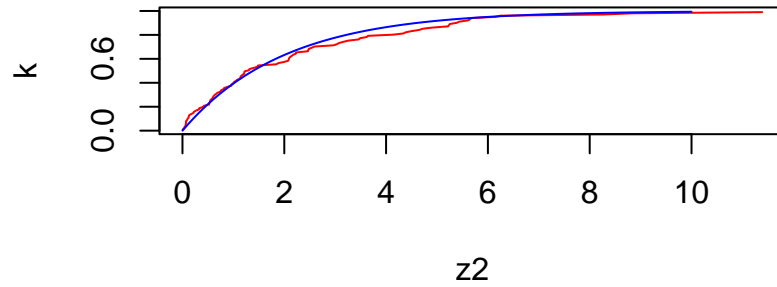


Figura 4: Comparación entre la función de densidad empírica y la teórica a partir de la muestra

```
frec <- findInterval(runif(1000),prob)
table(frec)/1000

## frec
##      0      1      2      3      4
## 0.125 0.168 0.224 0.185 0.298

set.seed(157017)
frecSample<-sample(x=0:4,size=1000,replace = TRUE,prob = c(0.1,0.2,0.2,0.2,0.3))
table(frecSample)/1000

## frecSample
##      0      1      2      3      4
## 0.103 0.195 0.224 0.185 0.293
```

### 3. Ejemplo 3

Obtengan una muestra de 10,000 números de la siguiente distribución discreta:

$$p(x) = \frac{2x}{k(k+1)}, x = 1, 2, \dots, k$$

para  $k = 100$

```
#Ejemplo 3
p<-function(n){
  values=sample(1:100,n,replace=T)
  prob=(2*values)/(100*101)
  return(prob)
}
head(p(10000),n=30)

## [1] 0.0091089109 0.0172277228 0.0106930693 0.0011881188 0.0112871287
## [6] 0.0164356436 0.0001980198 0.0065346535 0.0196039604 0.0061386139
## [11] 0.0116831683 0.0108910891 0.0106930693 0.0194059406 0.0077227723
## [16] 0.0108910891 0.0186138614 0.0186138614 0.0182178218 0.0003960396
## [21] 0.0091089109 0.0142574257 0.0166336634 0.0172277228 0.0081188119
## [26] 0.0037623762 0.0011881188 0.0196039604 0.0061386139 0.0150495050
```

## 4. Ejemplo 4

Una compañía de seguros tiene 1000 asegurados, cada uno de los cuales presentará de manera independiente una reclamación en el siguiente mes con probabilidad  $p = 0.09245$ . Suponiendo que las cantidades de los reclamos hechos son variables aleatorias  $\text{Gamma}(7000,1)$ , hagan simulación para estimar la probabilidad de que la suma de los reclamos exceda \$500,000.

```
#Ejemplo 4
mayor <- 0
for(i in 1:10000){
  reclamaciones<-sum(rbinom(1000, 1, 0.09245))
  montos <- sum(rgamma(reclamaciones, 7000, 1))
  if(montos > 500000){
    mayor= mayor+1
  }
}
mayor/10000

## [1] 0.9897
```

## Referencias

- [1] Y. Xie, *Dynamic Documents with R and knitr, Second Edition*, 2nd ed., ser. Chapman & Hall/CRC The R Series. Philadelphia, PA: Chapman & Hall/CRC, Jun. 2015.