

Procesos Estocásticos. 2023-I.

Parcial 2. Parte A.

Michel Mendivenson Barragán Zabala

2023-05-19

1. En una guardería hay N niños y sólo una persona encargada de cuidarlos. De vez en cuando un bebé empieza a llorar exigiendo la atención de la niñera. Si la niñera esrá ocupada atendiendo a otro bebé, el nuevo bebé debe esperar su turno. Si en el tiempo t un bebé está tranquilo entonces la probabilidad de que él empiece a llorar y exija ser atendido en el intervalo $(t, t+h]$ es igual a $\lambda h + o(h)$. Si en el tiempo t un bebé está siendo atendido por la niñera entonces la probabilidad de que él se calme en el intervalo de tiempo $(t, t+h]$ es igual a $\mu h + o(h)$. Supóngase que $X_t :=$ “número de bebés que están exigiendo ser atendidos en el tiempo t ”.

- Asumimos $X_0 = 0$, $N = 50$, los valores $\lambda = 0.5$ y $\mu = 0.3$. ¿Cuál es la probabilidad de que a la larga haya 0 bebés esperando ser atendidos?

Con la información asignada no es difícil notar que se trata de un problema fácilmente modelable mediante un modelo de colas del tipo **(M/M/1/N)** debido a que el número de bebés es finito. Así pues las probabilidades que se darán en el sistema a la larga estarán dadas por:

$$P_n = \begin{cases} \frac{(1-\rho)\rho^n}{1-\rho^{N+1}} & \text{si } \rho \neq 1 \\ \frac{1}{N+1} & \text{si } \rho = 1 \end{cases}$$

para $n = 0, 1, \dots, N$ dado que $\rho = \frac{\lambda}{\mu}$ y como en este caso $\lambda \neq \mu$ tendremos que la probabilidad está dada por $\frac{(1-\rho)\rho^n}{1-\rho^{N+1}}$ con $n = 0$ y se calcula de la siguiente forma:

```
#lambda
l = 0.5

#miu
m = 0.3

# Cantidad de bebés.
N = 50

# Queremos calcular la probabilidad de que en el sistema hayan 0 bebés:
n = 0

#Definición de rho
rho = l/m

#Cálculo de la probabilidad
P <- ((1-rho)*(rho^n))/(1 - (rho^{N+1}))

## [1] "Es decir, la probabilidad de que a la larga no hayan bebés llorando"
```

```
## [1] "es de: 3.23312510987473e-12"
```

- Asumimos $X_0 = 0$, $N = 50$, los valores $\lambda = 0.3$ y $\mu = 0.5$. ¿Cuál es la probabilidad de que a la larga haya 0 bebés esperando ser atendidos?

Atendiendo a lo anteriormente dicho la probabilidad pedida en este caso se calcula de la siguiente forma:

```
l = 0.3
m = 0.5
N = 50
n = 0
rho = l/m
P <- ((1-rho)*(rho^n))/(1 - (rho^{N+1}))
```

```
## [1] "Es decir, la probabilidad de que a la larga no hayan bebés llorando"
```

```
## [1] "en este caso es de: 0.400000000000194"
```

-
2. Escriba en un programa de R u otro software para simular un proceso de Poisson homogéneo con intensidad $\lambda = 2$ en el intervalo $[0, 10]$ y siga los siguientes pasos:

Para generar una simulación vamos a usar el método de la distribución uniforme, pues así estaremos simulando directamente los tiempos de llegada entre eventos, y a almacenar todos los datos en un vector `simulation1`.

```
t <- 10 # "Intervalo" de tiempo
lambda <- 2 # Intensidad del proceso
n <- rpois(1,t*lambda) # Generación del criterio de parada.
simulation <- c(0,runif(n,0,t)) # Simulación de los tiempos entre el inicio del proceso y el k-ésimo evento.
simulation <- sort(simulation) # Se ordenan estos tiempo de llegada.
```

Finalmente, los tiempos de llegada del proceso de Poisson fueron los siguientes:

```
## [1] 2.347598
## [1] 3.006734
## [1] 4.011057
## [1] 4.070665
## [1] 4.107071
## [1] 4.507105
## [1] 5.062907
## [1] 6.047019
## [1] 6.141323
## [1] 7.429062
## [1] 7.433086
## [1] 7.512585
## [1] 7.682638
## [1] 9.002013
```

- Generar los tiempos entre llegadas de eventos.

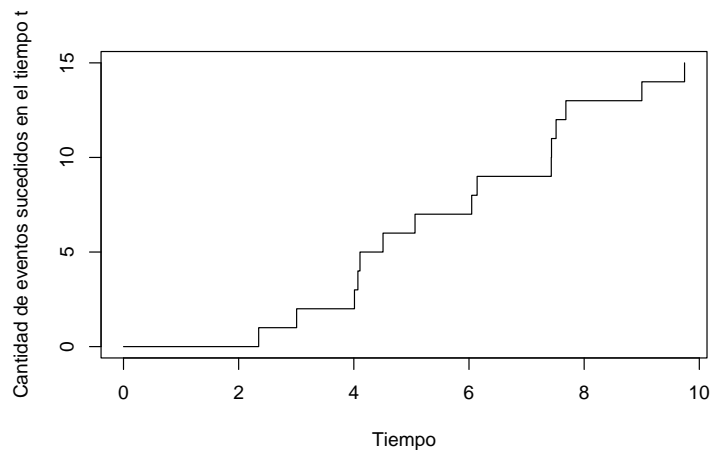
Con lo que hicimos antes ya tenemos algo parecido a lo que se nos pide, solo tenemos que calcular la diferencia entre el tiempo en el que ocurrió el k -ésimo evento y el evento $(k - 1)$.

```
TimeBetween <- c()
for (i in 1:(length(simulation)-1)){
  TimeBetween = c(TimeBetween, (simulation[i+1] - simulation[i]))
}
```

Y así los tiempos de llegada entre eventos son:

```
## [1] "Entre el inicio del proceso y la primera ocurrencia del evento pasaron 2.34759759157896"
## [1] "unidades de tiempo."
## [1] "Entre el evento 1 y el evento 2 pasaron 0.659136783797294 unidades de tiempo."
## [1] "Entre el evento 2 y el evento 3 pasaron 1.00432289065793 unidades de tiempo."
## [1] "Entre el evento 3 y el evento 4 pasaron 0.0596073945052922 unidades de tiempo."
## [1] "Entre el evento 4 y el evento 5 pasaron 0.036406060680747 unidades de tiempo."
## [1] "Entre el evento 5 y el evento 6 pasaron 0.400033914484084 unidades de tiempo."
## [1] "Entre el evento 6 y el evento 7 pasaron 0.555802185554057 unidades de tiempo."
## [1] "Entre el evento 7 y el evento 8 pasaron 0.984111984726042 unidades de tiempo."
## [1] "Entre el evento 8 y el evento 9 pasaron 0.0943044968880713 unidades de tiempo."
## [1] "Entre el evento 9 y el evento 10 pasaron 1.28773836884648 unidades de tiempo."
## [1] "Entre el evento 10 y el evento 11 pasaron 0.0040242588147521 unidades de tiempo."
## [1] "Entre el evento 11 y el evento 12 pasaron 0.0794995320029557 unidades de tiempo."
## [1] "Entre el evento 12 y el evento 13 pasaron 0.170052950270474 unidades de tiempo."
## [1] "Entre el evento 13 y el evento 14 pasaron 1.31937415106222 unidades de tiempo."
## [1] "Entre el evento 14 y el evento 15 pasaron 0.741808156017214 unidades de tiempo."
```

Además la trayectoria generada del proceso de Poisson es la siguiente:



- Usar un tamaño de malla de $h = 0.051$.
- Ejecute sus programas de simulación 100 veces y trace un histograma.

Una malla esencialmente lo que hace es dividir el intervalo de tiempo requerido en subintervalos del mismo tamaño de modo que usando el hecho de que en el intervalo $[a, b]$ se tiene que los eventos de un proceso de Poisson con parámetro de intensidad λ ocurren siguiendo una distribución $Pois(\lambda(b-a))$ se puedan generar el número de sucesos que ocurre por espacio de tiempo. Entonces, debemos cambiar nuestro algoritmo de forma que cumpla con los requisitos. Así:

```
h <- 0.051 #Tamaño de la malla.
Intensidad <- 2 #Parámetro de intensidad del proceso.
NoSimulaciones <- 100 #Simulaciones a generar.
TiempoMaximo <- 10 #Intervalo de tiempo para las simulaciones.

ParPoisson <- h*Intensidad

# Aquí se guardará el historial de cuántos eventos suceden por simulacion.
```

```

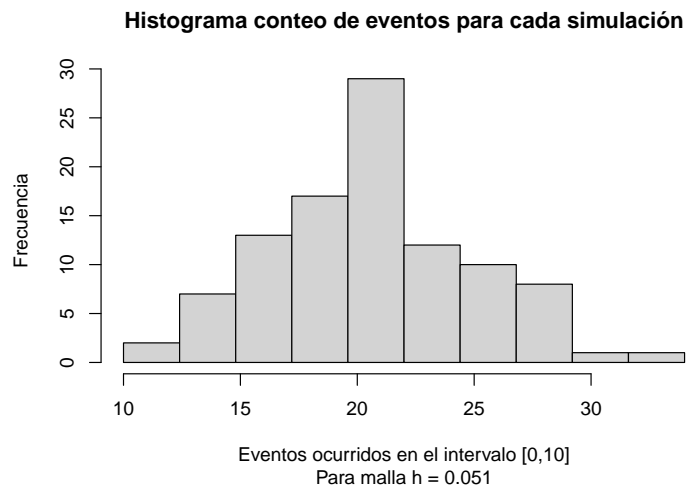
NoEventos <- c()

# Se inicializa el proceso de la simulación.
for (i in 1:NoSimulaciones){
  # El siguiente bucle sería propiamente dicho la simulación
  # el for es usado para alcanzar la cantidad de simulaciones propuesta.
  tiempo = 0
  simulacion = c(0)
  while (tiempo <= TiempoMaximo){
    simulacion = c(simulacion, rpois(1, ParPoisson))
    tiempo = tiempo + h
  }

  NoEventos = c(NoEventos, sum(simulacion))
}

```

Finalmente, el histograma de cuántos eventos suceden en las simulaciones con la malla requerida es el siguiente:



3. Escriba en un programa de R u otro software un proceso de Poisson no homogéneo con intensidad $\lambda = e^{-\frac{t}{5}} + \frac{t}{5}$ en el intervalo $[0, 5000]$.

Teniendo en cuenta que para un proceso de Poisson $(N_t)_{t \geq 0}$ no homogéneo con función de intensidad $\lambda(t)$ se tiene que $N_0 = 0$, que sus incrementos son independientes y que para $0 \leq s < t$ se tiene que $N_t - N_s$ tiene distribución Poisson de parámetro $m(t) - m(s)$ donde

$$m(t) := \int_0^t \lambda(u) du$$

Podemos aproximar el proceso de Poisson no homogéneo usando una aproximación parecida a la del punto anterior: Subdividiendo el intervalo de tiempo total en intervalos de tiempo más pequeños y usando como parámetro de la distribución Poisson a $m(b) - m(a)$ para cada subintervalo intervalo $[a, b]$. Así:

```

# La función de intensidad del proceso.
func_intensidad <- function(t) (exp(-t/5)+(t/5))

```

```

# El tiempo máximo en el cual se quiere generar el proceso.
tiempo_maximo = 5000

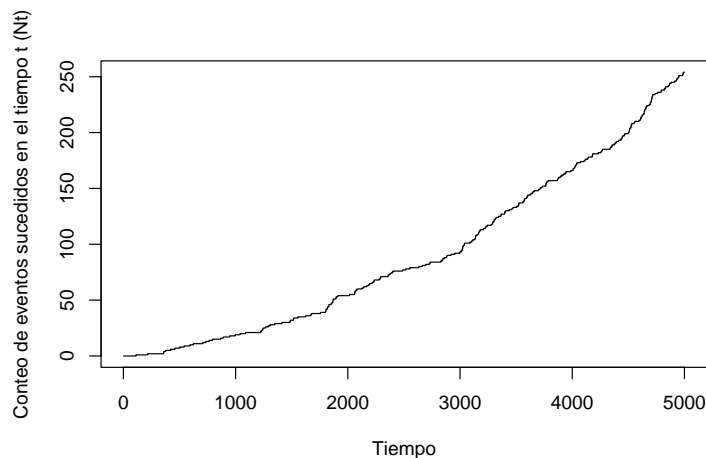
# dNta será el conteo de eventos que sucede en cada subintervalo [a,b]
dNta = c()

# El siguiente bucle generará la simulación como tal:
# NOTA: Se usa la función de integración implementada en R base con lower
#       el límite inferior y upper el límite superior de integración.
for(i in 1:tiempo_maximo){
  dNta = c(dNta,rpois(1,
    integrate(func_intensidad,
              lower=(i-1)*0.01,
              upper = i*0.01)$value))
}
# dNta es un vector numérico cuyo componente k-ésimo nos dice si existió o no
# un evento en el intervalo de tiempo k (0 si no hubo un evento o 1 si lo hubo)
dNta <- c(0, dNta)
Nta <- cumsum(dNta)

# Nta es a grandes rasgos un vector de conteos acumulados del proceso mientras
# que dNta no es acumulado.

```

De la simulación presentada obtenemos la siguiente trayectoria del proceso estocástico descrito.



4. Revisar el paper adjunto e implementar el método numérico.