

Procesos Estocásticos : Proceso de Poisson

Nora Serdyukova

Universidad de Concepción

Outline

- 1 Distribución Exponencial
- 2 Distribución de Poisson
- 3 Proceso de Poisson
 - Introducción
 - Ejemplos

Outline

1 Distribución Exponencial

2 Distribución de Poisson

3 Proceso de Poisson

- Introducción
- Ejemplos

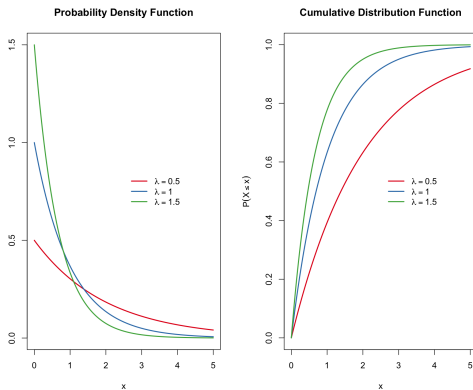
Distribución Exponencial

Una variable aleatoria $T \sim \text{Exp}(\lambda)$ si su función de densidad es

$$f_T(t) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda t}, & t \geq 0 \\ 0, & \text{otro.} \end{cases}$$

Equivalentemente, su función de distribución es $F_T(t) = P(T \leq t) = 1 - e^{-\lambda t}$, con $\lambda > 0$.

► $\mathbb{E}[T] = 1/\lambda$ y $\text{Var}[T] = 1/\lambda^2$.



Propiedad de Falta de Memoria

Si $T \sim \text{Exp}(\lambda)$, entonces para todo $s, t \geq 0$ se tiene

$$P(T > t + s | T > t) = P(T > s).$$

Demo. :

$$\begin{aligned} P(T > t + s | T > t) &= \frac{P(T > t + s; T > t)}{P(T > t)} \\ &= \frac{P(T > t + s)}{P(T > t)} = \frac{e^{-\lambda(t+s)}}{e^{-\lambda t}} \\ &= e^{-\lambda s} = P(T > s). \end{aligned}$$

Ejemplo

Sea T : Tiempo de espera de un cliente. A partir de los datos históricos, se sabe que el tiempo promedio de espera es de 10 minutos. Vamos a modelar el proceso, suponiendo que T tiene distribución exponencial.

- ¿Cuál es la probabilidad de que el cliente tenga que esperar más de 15 minutos?
- ¿Cuál es la probabilidad de que el cliente tenga que esperar más de 15 minutos, dado que ya ha estado esperando 10 minutos?

Solución

Sea T : Tiempo de espera de un cliente. A partir de los datos históricos, se sabe que el tiempo promedio de espera es de 10 minutos.

- ① ¿Cuál es la probabilidad de que el cliente tenga que esperar más de 15 minutos?

$$R. : (T > 15) = e^{-15/10} = e^{-3/2}.$$

- ② ¿Cuál es la probabilidad de que el cliente tenga que esperar más de 15 minutos, dado que ya ha estado esperando 10 minutos?

$$R. : P(T > 15 | T > 10) = e^{-5/10} = e^{-1/2}.$$

Propiedad 1

Sean $T \sim \text{Exp}(\lambda)$ y $S \sim \text{Exp}(\gamma)$ v.a. independientes. Entonces,
 $T \wedge S \sim \text{Exp}\{\lambda + \gamma\}$.

$$\begin{aligned}P(T \wedge S > t) &= P(T > t; S > t) \\&= P(T > t)P(S > t) \\&= e^{-(\lambda+\gamma)t}.\end{aligned}$$

► En general, si T_1, \dots, T_n son v.a. independientes con $T_i \sim \text{Exp}(\lambda_i)$, entonces $\min\{T_1, \dots, T_n\} \sim \text{Exp}(\sum_{i=1}^n \lambda_i)$.

Propiedad 2

Sean $T \sim \text{Exp}(\lambda)$ y $S \sim \text{Exp}(\gamma)$ v.a. independientes. Entonces

$$P(S > T) = \frac{\lambda}{\gamma + \lambda}.$$

$$\begin{aligned} P(S > T) &= \int_0^{\infty} P(S > t | T = t) f_T(t) dt \\ &= \int_0^{\infty} P(S > t) f_T(t) dt \\ &= \int_0^{\infty} e^{-\gamma t} \lambda e^{-\lambda t} dt \\ &= \frac{\lambda}{\gamma + \lambda}. \end{aligned}$$

Resumen

De los resultados anteriores, se tiene que :

- Sea $T_i \sim \text{Exp}(\lambda_i), i = 1, \dots, n$. Entonces,

$$P(T_i = \min\{T_1, \dots, T_n\}) = \frac{\lambda_i}{\sum_{j=1}^n \lambda_j}$$

- Sea $S \sim \text{Exp}(\gamma)$. Entonces,

$$P(S < \min\{T_1, \dots, T_n\}) = \frac{\gamma}{\sum_{j=1}^n \lambda_j + \gamma}$$

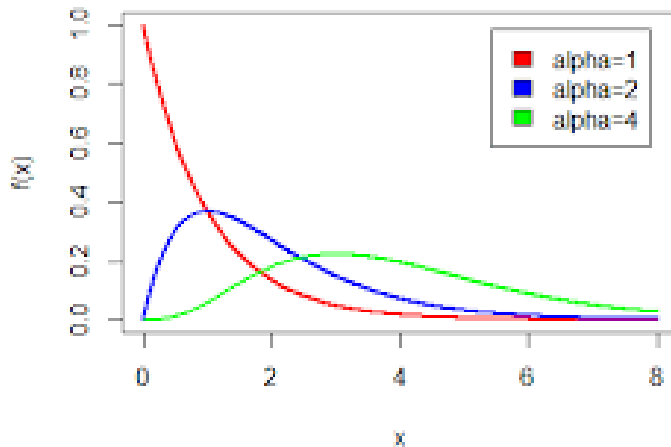
Distribución Gamma

Sean T_1, \dots, T_n v.a. i.i.d. $\sim \text{Exp}(\lambda)$. La suma $\tau_n := \sum_{i=1}^n T_i$ tiene distribución $\Gamma(n, \lambda)$ con densidad :

$$f_{\tau_n}(t) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^{n-1}}{(n-1)!}, & t \geq 0 \\ 0, & \text{otro.} \end{cases}$$

Además, $\mathbb{E}[\tau_n] = \frac{n}{\lambda}$, $\text{Var}[\tau_n] = \frac{n}{\lambda^2}$.

pdf of Gamma dist. $\alpha=(1,2,4)$ $\beta=1$



Outline

1 Distribución Exponencial

2 Distribución de Poisson

3 Proceso de Poisson

- Introducción
- Ejemplos

Distribución de Poisson

Una variable aleatoria $X \sim \text{Poisson}(\lambda)$, $\lambda > 0$ si su función de probabilidad es

$$P(X = k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}$$

con función generadora de probabilidad

$$\phi_X(s) = \mathbb{E}[s^X] = e^{\lambda(s-1)}$$

y función característica

$$\varphi(\gamma) = e^{-\lambda(1-e^{i\gamma})}, \quad \gamma \in \mathbb{R}.$$

Sean $X \sim \text{Poisson}(\lambda)$ e $Y \sim \text{Poisson}(\gamma)$ v.a. independientes.
Entonces $X + Y \sim \text{Poisson}(\lambda + \gamma)$.

Demo.

$$\begin{aligned}\phi_{X+Y}(s) &= \mathbb{E}[s^{X+Y}] \\ &= \mathbb{E}[s^X] \mathbb{E}[s^Y] \\ &= \phi_X(s) \phi_Y(s) \\ &= e^{\lambda(s-1)} e^{\gamma(s-1)} \\ &= e^{(\lambda+\gamma)(s-1)}.\end{aligned}$$

Outline

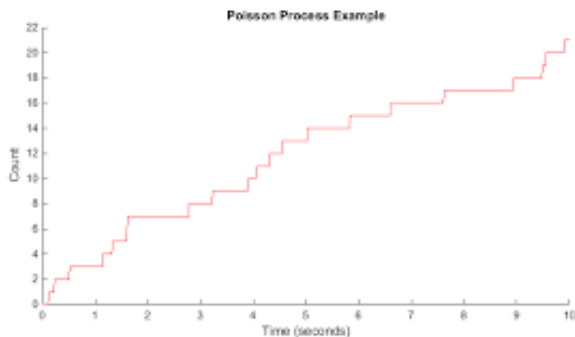
1 Distribución Exponencial

2 Distribución de Poisson

3 Proceso de Poisson

- Introducción
- Ejemplos

Proceso de Poisson



Definición

Un proceso de Poisson es un proceso estocástico $\{N_t, t \geq 0\}$ con intensidad (o tasa) $\lambda \geq 0$ tal que sus incrementos $N_t - N_s$, $s < t$, son independientes y se verifica

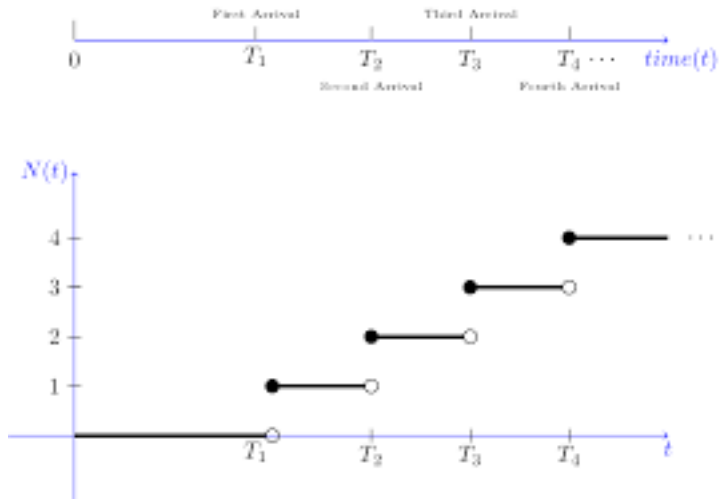
① $N_0 = 0$

② $\forall s < t, N_t - N_s \sim \text{Poisson}(\lambda(t - s)),$

esto es

$$P(N_t - N_s = k) = \frac{[\lambda(t - s)]^k}{k!} \exp\{-\lambda(t - s)\}.$$

Introducción



Definición alternativa

Sean $T_1, \dots, T_n \sim \text{Exp}(\lambda)$ v.a. i.i.d.

Definamos las variables aleatorias

$$\begin{cases} \tau_0 = 0 \\ \tau_n = T_1 + \dots + T_n, \quad n \geq 1. \end{cases}$$

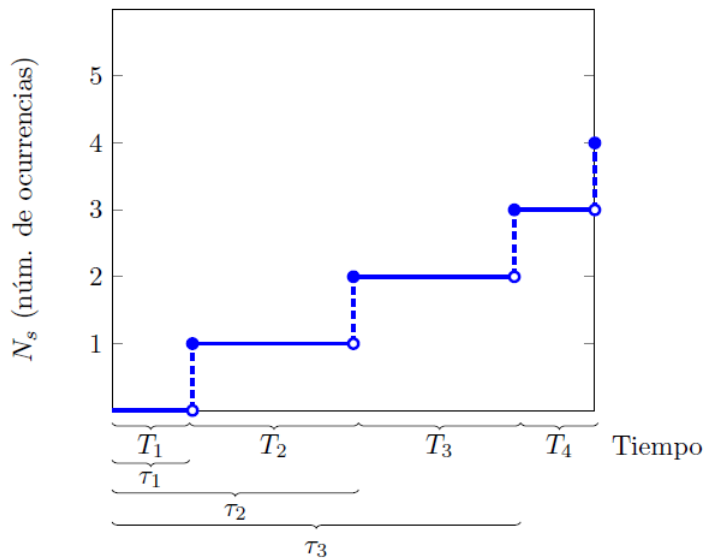
► Se puede definir el *Proceso de Poisson* (de manera alternativa a la Definición anterior) de intensidad (o tasa) λ como el proceso

$$N_s = \max\{n : \tau_n \leq s\}, \quad s \geq 0.$$

► Notemos que $P(N_s \geq n) = P(\tau_n \leq s)$.

Introducción

Proceso de Poisson



Construcción del proceso de Poisson

► Para todo $t \geq 0$, la v.a. N_t tienen la distribución de Poisson con intensidad λt .

Demo. : Por el Teorema de Probabilidad total, tenemos que

$$\begin{aligned}P(N_t = k) &= P(\tau_k \leq t, \tau_{k+1} > t) \\&= P(\tau_k \leq t, T_{k+1} + \tau_k > t) \\&= \int_0^t P(\tau_k \in (s + ds), (s + ds) + T_{k+1} > t) ds \\&= \int_0^t P(\tau_k \in (s + ds), T_{k+1} > t - s) ds \quad (\tau_k \perp\!\!\!\perp T_{k+1}) \\&= \int_0^t P(\tau_k \in (s + ds)) P(T_{k+1} > t - s) ds\end{aligned}$$

Notemos que $P(\tau_k \in ds) = \frac{\lambda^k}{(k-1)!} e^{-\lambda s} s^{k-1} ds$ puesto que $\tau_k \sim \Gamma(k, \lambda)$ y que $T_{k+1} \sim \text{Exp}(\lambda)$.

Demo. Cont.

Por lo tanto

$$\begin{aligned}P(N_t = k) &= \int_0^t P(\tau_k \in (s + ds))P(T_{k+1} > t - s)ds \\&= \int_0^t \frac{\lambda^k}{(k-1)!} e^{-\lambda s} s^{k-1} e^{-\lambda(t-s)} ds \\&= e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^k}{k!}.\end{aligned}$$

Ejemplos

Ejemplo 1

Hay tacos en la carretera que se modelan de acuerdo al proceso de Poisson de parámetro $\lambda = 0.01$ (por kilmetro).

- ① ¿Cuál es la probabilidad de que no haya tacos en los primeros dos kilómetros de la ruta ?

$$P(N_2 = 0) = e^{-0.01 \cdot 2} \cdot \frac{(0.01 \cdot 2)^0}{0!} = e^{-0.02}.$$

- ② Si no hay tacos en los primeros dos kilómetros, ¿cuál es la probabilidad de que tampoco habrán en el tercer kilómetro ?
Como el proceso de Poisson es de incrementos independientes, se tiene que

$$\begin{aligned} P(N_3 = 0 | N_2 = 0) &= P(N_3 - N_2 = 0 | N_2 = 0) \\ &= P(N_3 - N_2 = 0) \\ &= e^{-0.01(3-2)} \frac{0.01(3-2)^0}{0!} \\ &= e^{-0.01}. \end{aligned}$$

Ejemplos

Ejemplo 2

Los clientes llegan a una tienda de acuerdo a un proceso de Poisson con intensidad 4 personas por hora.

Si la tienda abre a las 9 :00, ¿cuál es la probabilidad de que exactamente un cliente haya sido atendido antes de las 9 :30 y que luego un total de 4 hayan sido atendidos antes de las 11 :30 ?

Sol. : Si consideramos $t = 0$ como la hora de apertura (9 :00), entonces, aprovechando que el proceso de Poisson tiene incrementos estacionarios, podemos escribir la probabilidad pedida como

$$\begin{aligned}P(N_{1/2} = 1; N_{5/2} - N_{1/2} = 4) &= P(N_{1/2} = 1)P(N_2 = 4) \\&= \left(e^{-4 \cdot \frac{1}{2}} \frac{(4 \cdot \frac{1}{2})^1}{1!} \right) \cdot \left(e^{-4 \cdot 2} \frac{(4 \cdot 2)^4}{4!} \right) \\&\approx 0.0155.\end{aligned}$$