

Procesos de Poisson

Consideremos, para cada $t \geq 0$, el número de eventos que ocurren hasta el tiempo t , y lo denotamos por $N(t)$.

Definición: Un incremento es

$$N(t) - N(s)$$

donde $t > s$.

Definición: $N(t)$ tiene incrementos estacionarios si para todo $h \geq 0$; $t_1, t_2, s \in \mathbb{R}_0^+$ y $t_1 \leq t_2$.

$$\mathbb{P}(N(t_2) - N(t_1) = n) = \mathbb{P}(N(t_2 + s) - N(t_1 + s) = n)$$



Definición: $N(t)$ tiene incrementos independientes. Si $t_0 < t_1 < \dots < t_n$ entonces las variables aleatorias

$$N(t_1) - N(t_0), \quad N(t_2) - N(t_1), \quad \dots, \quad N(t_n) - N(t_{n-1})$$

son independientes.

Definición: Un proceso $\{N(t)\}_{t \geq 0}$ es un **proceso de Poisson** de tasa $\lambda > 0$ si cumple:

1. $N(0) = 0$.
2. El proceso $N(t)$ tiene incrementos independientes.
3. El proceso $N(t)$ tiene incrementos estacionarios con distribución Poisson:

$$\mathbb{P}(N(t+s) - N(s) = n) = e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^n}{n!}, \quad n = 0, 1, 2, \dots$$

Ejemplo: En cierto cruce, el número de infracciones que ocurren sigue un proceso de Poisson con tasa de 5 accidentes/día. Determine la probabilidad de que haya al menos 2 infracciones en las siguientes 6 horas.

Solución:

Sea $N(t)$: número de accidentes hasta el tiempo t . Como obtener

$$\mathbb{P}(N(1/4) \geq 2) ?$$

$$N(1/4) = N(1/4) - N(0) \sim \text{Poisson}\left(5 \cdot \frac{1}{4}\right) = \text{Poisson}\left(\frac{5}{4}\right),$$

entonces

$$\mathbb{P}(N(1/4) \geq 2) = 1 - \mathbb{P}(N(1/4) < 2) = 1 - \mathbb{P}(N(1/4) = 1) - \mathbb{P}(N(1/4) = 0).$$

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(N(1/4) \geq 2) &= 1 - e^{-5/4} \frac{(5/4)^1}{1!} - e^{-5/4} \frac{(5/4)^0}{0!} \\ &= 1 - e^{-5/4} \cdot \frac{5}{4} - e^{-5/4} \\ &= 0.36\end{aligned}$$

Ejemplo: Los clientes llegan a una taquilla de acuerdo a un proceso de Poisson (PP) con tasa 0.1 clientes/seg.

Determine la probabilidad de que, después de que la taquilla abre, 5 clientes lleguen durante el primer minuto y otros 5 clientes lleguen durante el segundo minuto.

Solución:

Sea $N(t)$: número de clientes que llegan a la taquilla hasta el tiempo t .

$$\mathbb{P}(N(60) = 5, N(120) - N(60) = 5) ?$$

$$\mathbb{P}(N(60) - N(0) = 5, N(120) - N(60) = 5)$$

Por independencia de incrementos:

$$\begin{aligned}&= \mathbb{P}(N(60) - N(0) = 5) \times \mathbb{P}(N(120) - N(60) = 5) \\ &= \mathbb{P}(N(60) - N(0) = 5) \times \mathbb{P}(N(60) - N(0) = 5) \\ &= \mathbb{P}(N(60) - N(0) = 5)^2\end{aligned}$$

Además,

$$N(60) - N(0) \sim \text{Poisson}(0.1 \times 60) = \text{Poisson}(6).$$

$$= \left(\frac{e^{-6} 6^5}{5!} \right)^2 = 0.026$$

Ejemplo: Suponga que por un punto de una autopista pasan en promedio 50 carros cada 5 minutos.

¿Cuál es la probabilidad de que pasen 20 carros en el primer minuto y 30 en los siguientes 4 minutos?

Solución:

Sea $N(t) := \#$ de carros que pasan por un punto hasta el tiempo t .

$$\lambda = 10 \text{ carros/minuto.}$$

$$\mathbb{P}(N(1) = 20, N(5) - N(1) = 30) ?$$

Por independencia de incrementos:

$$\mathbb{P}(N(1) = 20, N(5) - N(1) = 30) = \mathbb{P}(N(1) = 20) \cdot \mathbb{P}(N(5) - N(1) = 30).$$

$$= \frac{e^{-10} 10^{20}}{20!} \times \frac{e^{-40} 40^{30}}{30!} = 3.4 \times 10^{-5}.$$

Definición 1:

1. $N(0)$
2. Incrementos independientes y estacionarios
3. Los incrementos tienen distribución Poisson

Procesos de Conteo

Definición: Se dice que $\{N(t)\}_{t \geq 0}$ es un proceso de conteo si $N(t)$ representa el número de eventos que han ocurrido hasta el tiempo t .

Propiedades:

1. $N(t) \geq 0$.

2. $N(t) \in \mathbb{Z}_0^+$.
3. Si $s < t$ entonces $N(t) \geq N(s)$.
4. $N(t) - N(s)$ es el número de eventos en el intervalo $(s, t]$.

Definición: Una función $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ es $o(h)$ si

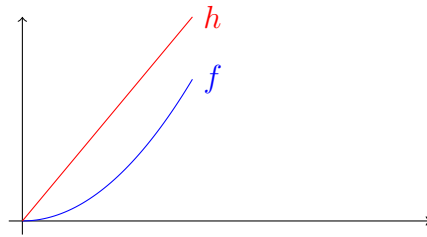
$$\lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(h)}{h} = 0.$$

Si una función f es $o(h)$, se escribe

$$f(h) = o(h).$$

Ejemplo: Para $r > 1$, $f(x) = x^r$. ¿Es $f = o(h)$?

$$\lim_{h \rightarrow 0} \frac{h^r}{h} = \lim_{h \rightarrow 0} h^{r-1} = 0.$$

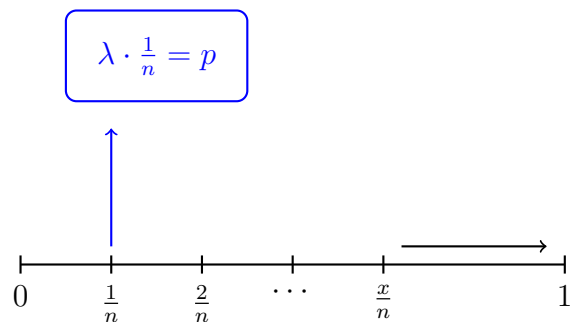


Ejemplo: Para $r \leq 1$, $f(x) = x^r$. ¿Es $f = o(h)$?

Definición 2:

Se dice que un proceso de conteo $\{N(t)\}_{t \geq 0}$ es un **proceso de Poisson** con tasa $\lambda > 0$, si cumple:

1. $N(0) = 0$,
2. El proceso tiene incrementos estacionarios e independientes,
3. $\mathbb{P}(N(h) = 1) = \lambda h + o(h)$,
4. $\mathbb{P}(N(h) \geq 2) = o(h)$.



$$\mathbb{P}(X = x) = \text{Bin}(n, p = \frac{\lambda}{n})$$

Teorema:

$$\text{Bin}(n, p(n)) \longrightarrow \text{Poisson}(\lambda)$$

cuando

$$np(n) \longrightarrow \lambda.$$

Teorema: Las definiciones (1) y (2) son equivalentes:

- $N(0) = 0$
- Incrementos estacionarios e independientes; los incrementos tienen distribución Poisson

Demostración:

empezamos por demostrar que (2) \Rightarrow (1)

$$P_n(t) = \mathbb{P}(N(t) = n) \longleftarrow \text{distribución Poisson}(t\lambda)$$

$$P'_n(t) = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{P_n(t + \varepsilon) - P_n(t)}{\varepsilon}$$

$$\frac{P_n(t + \varepsilon) - P_n(t)}{\varepsilon} = \frac{\mathbb{P}(N(t + \varepsilon) = n) - \mathbb{P}(N(t) = n)}{\varepsilon} ?$$

$$\begin{aligned}
\mathbb{P}(N(t + \varepsilon) = n) &= \mathbb{P}(N(t) = n, N(t + \varepsilon) - N(t) = 0) \\
&\quad + \mathbb{P}(N(t) = n - 1, N(t + \varepsilon) - N(t) = 1) \\
&\quad + \mathbb{P}(N(t) \leq n - 2, N(t + \varepsilon) - N(t) \geq 2) \\
&= \mathbb{P}(N(t) = n) \cdot \mathbb{P}(N(t + \varepsilon) - N(t) = 0) \\
&\quad + \mathbb{P}(N(t) = n - 1) \cdot \mathbb{P}(N(t + \varepsilon) - N(t) = 1) \\
&\quad + \mathbb{P}(N(t) \leq n - 2) \cdot \mathbb{P}(N(t + \varepsilon) - N(t) \geq 2) \\
&= P_n(t)P_0(\varepsilon) + P_{n-1}(t)P_1(\varepsilon) + o(\varepsilon).
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
P_0(\varepsilon) &= \mathbb{P}(N(\varepsilon) = 0) = 1 - \mathbb{P}(N(\varepsilon) \geq 1) \\
&= 1 - \mathbb{P}(N(\varepsilon) = 1) - \mathbb{P}(N(\varepsilon) \geq 2) \\
&= 1 - \lambda\varepsilon + o(\varepsilon) + o(\varepsilon) \\
&= 1 - \lambda\varepsilon + o(\varepsilon)
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
P_1(\varepsilon) &= \mathbb{P}(N(\varepsilon) = 1) \\
&= \lambda\varepsilon + o(\varepsilon)
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
P_n(t + \varepsilon) &= P_n(t) (1 - \lambda\varepsilon + o(\varepsilon)) + P_{n-1}(t) (\lambda\varepsilon + o(\varepsilon)) + o(\varepsilon) \\
&= P_n(t) - \lambda\varepsilon P_n(t) + o(\varepsilon)P_n(t) \\
&\quad + \lambda\varepsilon P_{n-1}(t) + o(\varepsilon)P_{n-1}(t) + o(\varepsilon)
\end{aligned}$$

$$P_n(t + \varepsilon) = P_n(t) + \lambda\varepsilon(P_{n-1}(t) - P_n(t)) + o(\varepsilon)$$

Así:

$$\begin{aligned}
\frac{P_n(t + \varepsilon) - P_n(t)}{\varepsilon} &= \frac{P_n(t) + \lambda\varepsilon(P_{n-1}(t) - P_n(t)) + o(\varepsilon) - P_n(t)}{\varepsilon} \\
&= \lambda(P_{n-1}(t) - P_n(t)) + \frac{o(\varepsilon)}{\varepsilon}
\end{aligned}$$

Tomando el límite cuando $\varepsilon \rightarrow 0$:

$$P'_n(t) = \lambda(P_{n-1}(t) - P_n(t))$$

$$\begin{aligned} P'_n(t) + \lambda P_n(t) &= \lambda P_{n-1}(t) \\ e^{\lambda t} P'_n(t) + e^{\lambda t} \lambda P_n(t) &= e^{\lambda t} \lambda P_{n-1}(t) \\ (e^{\lambda t} P_n(t))' &= \lambda e^{\lambda t} P_{n-1}(t) \end{aligned}$$

Inducción en n :

Para $n = 1$:

$$\begin{aligned} (e^{\lambda t} P_1(t))' &= \lambda e^{\lambda t} P_0(t) \\ &= \lambda e^{\lambda t} e^{-\lambda t} \\ &= \lambda \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} P_0(t) &= e^{-\lambda t} \\ (e^{\lambda t} P_1(t))' &= \lambda \\ e^{\lambda t} P_1(t) - e^{\lambda \cdot 0} P_1(0) &= \lambda t \\ e^{\lambda t} P_1(t) &= \lambda t \\ P_1(t) &= e^{-\lambda t} \lambda t \end{aligned}$$

Hipótesis de inducción:

$$P_{n-1}(t) = e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^{n-1}}{(n-1)!}$$

Por demostrar:

$$P_n(t) = e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^n}{n!}$$

Ahora se va a demostrar que (1) \Rightarrow (2)

Si $N(t) \sim \text{Poisson}(\lambda t)$ entonces:

$$1. P(N(h) = 1) = e^{-\lambda h} \lambda h$$

$$2. P(N(h) \geq 2) = o(h)$$

Demostración de 1):

$$\begin{aligned} P(N(h) = 1) &= e^{-\lambda h} \lambda h \\ &= (1 - \lambda h + o(h)) \lambda h \\ &= \lambda h - \lambda^2 h^2 + o(h) \lambda h \\ &= \lambda h + o(h) \end{aligned}$$

Demostración de 2):

$$\begin{aligned} P(N(h) \geq 2) &= 1 - P(N(h) = 0) - P(N(h) = 1) \\ &= 1 - e^{-\lambda h} - e^{-\lambda h} \lambda h \\ &= 1 - (1 - \lambda h + o(h)) - (\lambda h + o(h)) \\ &= 1 - 1 + \lambda h - o(h) - \lambda h - o(h) \\ &= o(h) \end{aligned}$$

Por lo tanto, se ha demostrado que las definiciones (1) y (2) son equivalentes.

Lema

$N(s)$ tiene distribución Poisson(λs).

Idea de la demostración:

$$\text{Nota: } \int_0^\infty \lambda (\lambda x)^{n-1} \frac{e^{-\lambda x}}{(n-1)!} dx = 1 - \sum_{k=0}^{n-1} \frac{(\lambda t)^k}{k!} e^{-\lambda t}$$

$$\{N(t) < n\} \Leftrightarrow \{T_n \geq t\}$$

$$\mathbb{P}(N(t) < n) = \mathbb{P}(T_n \geq t), \quad T_n \sim \text{Gamma}(n, \lambda)$$

$$= \int_t^\infty \frac{\lambda (\lambda x)^{n-1} e^{-\lambda x}}{(n-1)!} dx = 1 - \int_0^t \frac{\lambda (\lambda x)^{n-1} e^{-\lambda x}}{(n-1)!} dx$$

$$\begin{aligned}
&= 1 - 1 + \sum_{k=0}^{n-1} \frac{(\lambda t)^k}{k!} e^{-\lambda t} \\
&= \sum_{k=0}^{n-1} \frac{(\lambda t)^k}{k!} e^{-\lambda t}
\end{aligned}$$

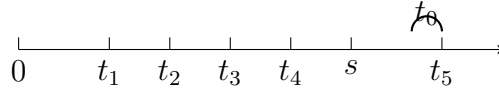
Luego:

$$\begin{aligned}
\mathbb{P}(N(t) = n) &= \sum_{k=0}^n \frac{(\lambda t)^k}{k!} e^{-\lambda t} - \sum_{k=0}^{n-1} \frac{(\lambda t)^k}{k!} e^{-\lambda t} \\
&\Rightarrow N(t) \sim \text{Poisson}(\lambda t).
\end{aligned}$$

Lema

$N(t+c) - N(c)$, $t \geq 0$ es un proceso de Poisson con tasa λ e independiente de $N(r)$; $0 \leq r \leq s$.

Idea de la demostración



$$\mathbb{P}(t_5 > x + t \mid t_5 > x) = \mathbb{P}(t_5 > t) = \exp(-\lambda t)$$

Tarea: Definición (1) \longrightarrow Definición (3)

Características de un Proceso de Poisson

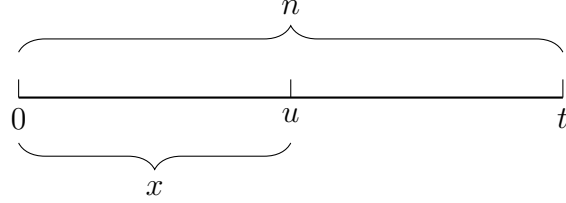
Teorema: Sea $\{N(t)\}_{t \geq 0}$ un PP(λ).

Suponga que para un $t > 0$ fijo, $N(t) = n$.

Entonces para $0 \leq u < t$, el número de eventos que han ocurrido antes de u es una v.a. $\text{Bin}(n, \frac{u}{t})$, es decir:

$$\mathbb{P}(N(u) = x \mid N(t) = n) = \binom{n}{x} \left(\frac{u}{t}\right)^x \left(1 - \frac{u}{t}\right)^{n-x}$$

Demostración:



$$\begin{aligned}\mathbb{P}(N(u) = x \mid N(t) = n) &= \frac{\mathbb{P}(N(u) = x, N(t) = n)}{\mathbb{P}(N(t) = n)} \\ &= \frac{\mathbb{P}(N(u) = x, N(t) - N(u) = n - x)}{\mathbb{P}(N(t) = n)}\end{aligned}$$

Por independencia de incrementos:

$$\begin{aligned}&= \frac{\mathbb{P}(N(u) = x) \cdot \mathbb{P}(N(t) - N(u) = n - x)}{\mathbb{P}(N(t) = n)} \\ &= \frac{\frac{e^{-\lambda u}(\lambda u)^x}{x!} \cdot \frac{e^{-\lambda(t-u)}(\lambda(t-u))^{n-x}}{(n-x)!}}{\frac{e^{-\lambda t}(\lambda t)^n}{n!}} \\ &= \frac{n!}{x!(n-x)!} \cdot \frac{(\lambda u)^x (\lambda(t-u))^{n-x}}{(\lambda t)^n (\lambda t)^{n-x}} \\ &= \binom{n}{x} \frac{(\lambda u)^x (\lambda(t-u))^{n-x}}{(\lambda t)^x (\lambda t)^{n-x}} \\ &= \binom{n}{x} \left(\frac{\lambda u}{\lambda t}\right)^x \left(\frac{\lambda(t-u)}{\lambda t}\right)^{n-x} \\ &= \binom{n}{x} \left(\frac{u}{t}\right)^x \left(\frac{t-u}{t}\right)^{n-x} \\ &= \binom{n}{x} \left(\frac{u}{t}\right)^x \left(1 - \frac{u}{t}\right)^{n-x}\end{aligned}$$

Teorema: Sean N_1, N_2, \dots, N_k procesos de Poisson independientes con intensidades $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$ entonces:

$$N = N_1 + N_2 + \cdots + N_k$$

es un proceso de Poisson con tasa $\lambda_1 + \lambda_2 + \cdots + \lambda_k$.

Demostración: $k = 2$

- $N(0) = 0$

Porque: $N_1(0) = 0, N_2(0) = 0$

- $t_1 < t_2 < t_3$

$$*N_1(t_3) - N_1(t_2) \text{ ind } N_1(t_2) - N_1(t_1)$$

$$*N_2(t_3) - N_2(t_2) \text{ ind } N_2(t_2) - N_2(t_1)$$

$$N(t_3) - N(t_2) = N_1(t_3) + N_2(t_3) - N_1(t_2) - N_2(t_2)$$

$$= N_1(t_3) - N_1(t_2) + N_2(t_3) - N_2(t_2)$$

es independiente de

$$N_1(t_2) - N_1(t_1) + N_2(t_2) - N_2(t_1)$$

$$= N(t_2) - N(t_1).$$

- $N(t+s) - N(s) = N_1(t+s) + N_2(t+s) - N_1(s) - N_2(s)$

$$= N_1(t+s) - N_1(s) + N_2(t+s) - N_2(s)$$

$$\sim \text{Poisson}(\lambda_1 t) \text{ ind } \text{Poisson}(\lambda_2 t)$$

$$\sim \text{Poisson}((\lambda_1 + \lambda_2)t).$$

$$\begin{aligned} &= \frac{\mathbb{P}(N(u) = x) \cdot \mathbb{P}(N(t) - N(u) = n - x)}{\frac{e^{-\lambda t}(\lambda t)^n}{n!}} \\ &= \frac{\frac{e^{-\lambda u}(\lambda u)^x}{x!} \cdot \frac{e^{-\lambda(t-u)}(\lambda(t-u))^{n-x}}{(n-x)!}}{\frac{e^{-\lambda t}(\lambda t)^n}{n!}} \\ &= \frac{n!}{x!(n-x)!} \cdot \frac{(\lambda u)^x (\lambda(t-u))^{n-x}}{(\lambda t)^x (\lambda t)^{n-x}} \\ &= \binom{n}{x} \left(\frac{\lambda u}{\lambda t}\right)^x \left(\frac{\lambda(t-u)}{\lambda t}\right)^{n-x} \end{aligned}$$

Teorema: Sea N un $PP(\lambda)$ y N_j número de eventos de tipo j . tal que $\mathbb{P}(\text{tipo } j) = P_j$, $j = 1, \dots, k$, entonces N_j es un $PP(\lambda P_j)$.

Demostración: $k = 2$.

$\mathbb{P}(\text{tipo } 1) = p$, $\mathbb{P}(\text{tipo } 2) = 1 - p$.

1) $N_1(0) = 0$, $N_2(0) = 0$.

2) N_1 y N_2 tienen incrementos independientes y estacionarios, por que N los tiene.

3) Sea $X_1 = N_1(t + s) - N_1(s)$

$X_2 = N_2(t + s) - N_2(s)$.

$\mathbb{P}(X_1 = n, X_2 = k) =$

$$= \mathbb{P}(X_1 = n, X_2 = k) \cdot \frac{\mathbb{P}(X_1 + X_2 = n + k)}{\mathbb{P}(X_1 + X_2 = n + k)}$$

$$= \mathbb{P}(X_1 = n, X_2 = k \mid X_1 + X_2 = n + k) \mathbb{P}(X_1 + X_2 = n + k).$$

$$= \mathbb{P}(X_1 = n, X_2 = k \mid X_1 + X_2 = n + k) \mathbb{P}(X_1 + X_2 = n + k).$$

$$= \frac{e^{-\lambda t} (\lambda t)^{n+k}}{(n+k)!} \binom{n+k}{n} p^n (1-p)^k$$

$$\frac{\mathbb{P}(\overbrace{(X_1 = n, X_2 = k)}^A, \overbrace{X_1 + X_2 = n + k}^B)}{\mathbb{P}(X_1 + X_2 = n + k)}$$

$A \subseteq B$
 $A \cap B = A$

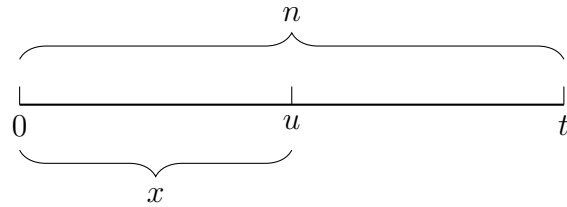
$$= \frac{\mathbb{P}(X_1 = n, X_2 = k)}{\mathbb{P}(X_1 + X_2 = n + k)}.$$

$$= e^{-\lambda t p} e^{-\lambda t (1-p)} (\lambda t)^n (\lambda t)^k p^n (1-p)^k \frac{(n+k)!}{n! \cdot k!}$$

$$= e^{-\lambda t p} \frac{(\lambda t p)^n}{n!} e^{-\lambda t (1-p)} \frac{(\lambda t (1-p))^k}{k!}$$

$$= \text{Poisson}(\lambda t p) \cdot \text{Poisson}(\lambda t (1-p))$$

$$\mathbb{P}(X_1 = n, X_2 = k) = \text{Poisson}(\lambda t p) \cdot \mathbb{P}(\lambda t (1-p))$$



$\text{Bin}(n, \frac{u}{t})$

Teorema: Sea $N(t)$ un proceso de Poisson con tasa λ , y suponga que para $t > 0$ fijo, se sabe que $N(t) = n$. Entonces

T_1, T_2, \dots, T_n dado $N(t) = n$ tiene densidad

$$f(t_1, t_2, \dots, t_n \mid N(t) = n) = \frac{n!}{t^n}, 0 < t_1 < t_2 < \dots < t_n$$

Demostración: $0 < t_1 < t_2 < t_3 < \dots < t_n < t$.

$$F(t_1, \dots, t_n \mid N(t) = n) =$$

$$= \mathbb{P}(T_1 \leq t_1, T_2 \leq t_2, \dots, T_n \leq t_n \mid N(t) = n).$$

$$= \frac{\mathbb{P}(T_1 \leq t_1, \dots, T_n \leq t_n, N(t) = n)}{\mathbb{P}(N(t) = n)}.$$

Nota que: $\{T_1 \leq t_1, \dots, T_n \leq t_n, N(t) = n\}$ es equivalente al evento "un y solo un cliente llega en los intervalos $[0, t_1], [t_1, t_2], \dots, [t_{n-1}, t_n]$ y ningún cliente llega en $(t_n, t]$."

$$P(t_1, \dots, t_n \mid n) = \frac{e^{-\lambda t_1} \lambda t_1 \cdot e^{-\lambda(t_2-t_1)} \lambda(t_2-t_1) \dots \times e^{-\lambda(t_n-t_{n-1})} \lambda(t_n-t_{n-1}) e^{-\lambda(t-t_n)}}{\frac{e^{-\lambda t} (\lambda t)^n}{n!}}$$

$$= \frac{e^{-\lambda t} \lambda^n (t_1(t_2-t_1) \dots (t_n-t_{n-1}))}{\frac{e^{-\lambda t} \lambda^n t^n}{n!}}$$

$$= \frac{n! (t_1(t_2-t_1) \dots (t_n-t_{n-1}))}{t^n}$$

$$\text{Luego: } \frac{\partial^n F}{\partial t_1 \partial t_2 \dots \partial t_n} = \frac{n!}{t^n}.$$

Proceso de Poisson compuesto

Sea X_1, X_2, \dots i.i.d., N entera no negativa.

$$S_N = \sum_{i=1}^N X_i, \quad S_t = \sum_{i=1}^0 X_i$$

$$E(S_N) = \sum_{i=1}^N E(X_i) = N E(X_i)$$

$$\text{Var}(S_N) = N \text{Var}(X_1)$$

$$E(X|Y = y) = \sum_x x P(X = x|Y = y)$$

$$E(Y) = \sum_y y P(y)$$

Lema esperanza total

$$E(X) = E_Y(E(X|Y))$$

Demostración:

$$\begin{aligned} E_Y(E(X|Y)) &= E\left(\sum_x x \cdot P(X = x|Y)\right) \\ &= \sum_y \sum_x x \cdot P(X = x|Y = y)P(Y = y) \\ &= \sum_y \sum_x x \cdot \frac{P(X = x, Y = y)}{P(Y = y)}P(Y = y) \\ &= \sum_y \sum_x x \cdot P(X = x, Y = y) \\ &= \sum_x x \sum_y P(X = x, Y = y) \\ &= \sum_x x \cdot P(X = x) \\ &= E(X) \end{aligned}$$

Lema: Sean X_1, X_2, \dots i.i.d. con primer y segundo momento finito. Sea N una v.a. independiente y discreta. Consideremos $S_N = \sum_{i=1}^N X_i$ con $S_0 = 0$.

1) Si $E(N) < \infty$ entonces $E(S_N) = E(N) \cdot E(X_1)$.

2) Si $E(N^2) < \infty$ entonces

$$\text{Var}(S_N) = E(N)\text{Var}(X_1) + \text{Var}(N)[E(X_1)]^2$$

Demostración:

1) $E(S_N) = E_N(E(S_N|N))$

$$\begin{aligned}
&= \sum_n E(S_n | N = n) P(N = n) \\
&= \sum_n E(S_n | N = n) \cdot P(N = n) \\
&= \sum_n E(S_n) \cdot P(N = n) \\
&= \sum_n n E(X_1) \cdot P(N = n) \\
&= E(X_1) \sum_n n P(N = n) \\
&= E(N) \cdot E(X_1)
\end{aligned}$$

2) $\text{Var}(S_N) = E(S_N^2) - [E(S_N)]^2$
Calculamos $E(S_N^2)$:

$$\begin{aligned}
E(S_N^2) &= E_N(E(S_N^2 | N)) \\
&= \sum_n E(S_n^2 | N = n) P(N = n) \\
&= \sum_n E(S_n^2) P(N = n)
\end{aligned}$$

Donde:

$$\begin{aligned}
\text{Var}(S_n) &= E(S_n^2) - [E(S_n)]^2 \\
n \text{Var}(X_1) &= E(S_n^2) - n^2 [E(X_1)]^2 \\
E(S_n^2) &= n \text{Var}(X_1) + n^2 [E(X_1)]^2
\end{aligned}$$

Entonces:

$$\begin{aligned}
E(S_N^2) &= \sum_n (n \text{Var}(X_1) + n^2 [E(X_1)]^2) P(N = n) \\
&= \text{Var}(X_1) \sum_n n P(N = n) + [E(X_1)]^2 \sum_n n^2 P(N = n) \\
&= E(N) \text{Var}(X_1) + [E(X_1)]^2 E(N^2)
\end{aligned}$$

Finalmente:

$$\begin{aligned}\text{Var}(S_N) &= E(N)\text{Var}(X_1) + [E(X_1)]^2 E(N^2) - [E(N)]^2 [E(X_1)]^2 \\ &= E(N)\text{Var}(X_1) + [E(X_1)]^2 (E(N^2) - [E(N)]^2) \\ &= E(N)\text{Var}(X_1) + [E(X_1)]^2 \text{Var}(N)\end{aligned}$$

Obs: Sea $N(t)$ un proceso de Poisson(λ), entonces:

Definimos $S_t = \sum_{i=1}^{N(t)} X_i$

que es llamado un proceso de Poisson compuesto.

$$\begin{aligned}E(S_t) &= E(N(t))E(X_1) \\ &= \lambda t E(X_1)\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\text{Var}(S_t) &= E(N(t))\text{Var}(X_1) + [E(X_1)]^2 \text{Var}(N(t)) \\ &= \lambda t \text{Var}(X_1) + \lambda t [E(X_1)]^2 \\ &= \lambda t (\text{Var}(X_1) + [E(X_1)]^2) \\ &= \lambda t E(X_1^2)\end{aligned}$$

Problema: Un pescador captura truchas siguiendo un proceso de Poisson con una intensidad de 3 pescados por hora. Supongamos que las truchas pesan un promedio de 4 libras con una desviación estándar de 2 libras. Determinar la media y varianza del peso total de los peces que captura en 2 horas.

Solución:

$N(t)$ = # truchas que salen hasta el tiempo t .

X_i = el peso de la trucha i -ésima.

$S_t = \sum_{i=1}^{N(t)} X_i$ = peso total de las truchas sacadas hasta el tiempo t (horas).

$$\begin{aligned}E(S_2) &= E(N(2)) \cdot E(X_1) \\ &= 6 \times 4 = 24 \text{ libras}\end{aligned}$$

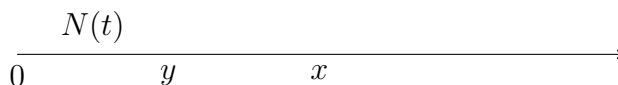
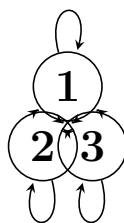
$$\begin{aligned}\text{Var}(S_t) &= \lambda t E(X_1^2) = \lambda t (\text{Var}(X_1) + [E(X_1)]^2) \\ &= 6(4 + 16) = 120 \text{ libras}^2\end{aligned}$$

Cadenas de Markov en tiempo continuo

Definición: Un proceso en tiempo continuo $\{X_t\}_{t \geq 0}$ es una cadena de Markov. Si para cualquier $0 \leq S_0 \leq S_1 \leq S_n \leq S$ y estados i_0, \dots, i_n, i, j se tiene:

$$P(X_{t+s} = j \mid X_s = i, X_{s_n} = i_n, \dots, X_{s_0} = i_0) = P(X_{t+s} = j \mid X_s = i)$$

Ejemplo: Transformación de una cadena de Markov a tiempo continuo:
Sea $N(t)$ un proceso de Poisson con intensidad λ y sea Y_n una C.M. con matriz de transición $U(i, j)$, $i \neq j$.
Entonces $X_t = Y_{N(t)}$ es una cadena de Markov en tiempo continuo.



Definición: Para $t > 0$ la probabilidad de transición es definida por:

$$P_t(i, j) = P(X_t = j \mid X_0 = i)$$

Problema: Calcule la probabilidad de transición del proceso $X_t = Y_{N(t)}$.

Sol:

$$\begin{aligned}
P_t(i, j) &= P(X_t = j | X_0 = i) \\
&= P(Y_{N(t)} = j | Y_0 = i) \\
&= \sum_{n=0}^{\infty} P(Y_{N(t)} = j, N(t) = n | Y_0 = i) \\
&= \sum_{n=0}^{\infty} P(Y_n = j | Y_0 = i) P(N(t) = n) \\
&= \sum_{n=0}^{\infty} U^n(i, j) \frac{e^{-\lambda t} (\lambda t)^n}{n!}
\end{aligned}$$

Definición: La tasa de saltos de una cadena de Markov con probabilidades de transición $P_t(i, j)$ está dada por:

$$q(i, j) = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{P_\varepsilon(i, j)}{\varepsilon}$$

Para $i \neq j$.

Problema: Tasa de saltos de un proceso de Poisson

Nota que:

- $P_\varepsilon(i, j) = 0$ para $j \neq i$
- $P_\varepsilon(i, j) = P(N(\varepsilon) \geq 1) = j > i + 1 = O(\varepsilon)$
- $P_\varepsilon(i, i + 1) = P(N(\varepsilon) = 1) = \lambda \varepsilon + O(\varepsilon)$

Si $j \neq i$:

$$q(i, j) = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{P_\varepsilon(i, j)}{\varepsilon} = 0$$

Si $j > i + 1$:

$$q(i, j) = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{P_\varepsilon(i, j)}{\varepsilon} = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{O(\varepsilon)}{\varepsilon} = 0$$

Si $j = i + 1$:

$$q(i, j) = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{P_\varepsilon(i, j)}{\varepsilon} = \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{\lambda \varepsilon + O(\varepsilon)}{\varepsilon} = \lambda$$