



















1.生成函数与泊松分布

假设 ξ 是非负整数值随机变量,分布律为:

$$P(\xi = k) = p_k, \quad k = 0, 1, \dots,$$

定义

$$\phi(s) = Es^\xi = \sum_{k=0}^{\infty} p_k s^k, \quad 0 \leq s \leq 1$$

称 $\phi(\cdot)$ 为随机变量 ξ 的生成函数 或母函数



性质: (i) $0 \leq \phi(s) \leq 1$, $\phi(0) = p_0$, $\phi(1) = 1$

(ii) ϕ 在 $[0, 1]$ 单调递增一致连续.

(iii) 正如特征函数一样, 非负整数值随机变量 ξ 的分布和其生成函数 $\phi(\cdot)$ 相互唯一确定。

$$p_0 = \phi(0), \quad p_1 = \phi'(0), \quad \cdots, \quad p_k = \frac{\phi^{(k)}(0)}{k!}$$



(iv). 对 $0 \leq s < 1$, $\phi^{(k)}(s) = E[\xi(\xi-1)\cdots(\xi-(k-1))s^{\xi-k}]$

令 $\phi^{(k)}(1) = \lim_{s \uparrow 1} \phi^{(k)}(s)$.

生成函数唯一地决定各阶矩

$$E\xi = \phi'(1) \quad (\text{可能为}\infty)$$

$$E[\xi(\xi-1)\cdots(\xi-(k-1))] = \phi^{(k)}(1) \quad (\text{可能为}\infty)$$



例如：假设 ξ 服从几何分布，

$$P(\xi = k) = p(1 - p)^{k-1}, \quad k \geq 1$$

那么

$$\begin{aligned} \phi(s) &= E s^\xi = \sum_{k=1}^{\infty} s^k p(1 - p)^{k-1} \\ &= \frac{ps}{1 - (1 - p)s} \end{aligned}$$



$$\text{令 } q=1-p, \text{ 则 } \phi(s) = \frac{ps}{1-qs} = \frac{p}{q} \left(\frac{1}{1-qs} - 1 \right).$$

$$\phi'(s) = \frac{p}{(1-qs)^2}$$

$$\phi''(s) = \frac{2pq}{(1-qs)^3}$$

$$\Rightarrow E\zeta = \phi'(1) = \frac{p}{(1-q)^2} = \frac{1}{p}$$

$$E[\zeta(\zeta-1)] = \phi''(1) = \frac{2q}{p^2}, \quad \text{Var}\zeta = E(\zeta^2) - (E\zeta)^2 = \frac{q}{p^2}.$$



定理： 如果 X 和 Y 都是取值非负整数值的随机变量，
那么当 X 与 Y 独立时，对 $0 \leq s \leq 1$ 都有：

$$\phi_{X+Y}(s) = \phi_X(s)\phi_Y(s).$$

这里 ϕ_{X+Y} ， ϕ_X ， ϕ_Y 分别是 $X + Y$ ， X ， Y 的生成函数.



设 $X \sim \pi(\lambda)$, 即服从参数为 λ 的泊松分布。则:

$$1. P(X = k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}, k = 0, 1, 2, \dots$$

$$2. E(X) = Var(X) = \lambda$$

3. X 的生成函数 (或母函数)

$$\phi(t) = E(t^X) = e^{\lambda(t-1)}, 0 \leq t \leq 1$$

$$4. E(X(X-1) \cdots (X-k+1)) = \lambda^k$$



证明: (3) $\phi(t) = E(t^X) = \sum_{k=0}^{\infty} t^k e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}$

$$= e^{-\lambda} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(t\lambda)^k}{k!} = e^{-\lambda} e^{t\lambda} = e^{\lambda(t-1)}$$

$$(4) \quad \phi^{(k)}(t) = \lambda^k e^{\lambda(t-1)}$$

$$\Rightarrow E(X(X-1)\cdots(X-k+1)) = \phi^{(k)}(1) = \lambda^k$$



定理： 设 X_1, \dots, X_n 是离散型随机变量, 若对任何 x_1, \dots, x_n ,

$$P(X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) = p_1(x_1) \dots p_n(x_n)$$

这里 p_i 满足 $p_i(x) \geq 0, \sum_x p_i(x) = 1$.

那么 X_i 具有分布律 $p_i(x)$, 且 X_1, \dots, X_n 相互独立

证明： 任何 x_1 ,

$$P(X_1 = x_1) = \sum_{x_2, \dots, x_n} p_1(x_1) \dots p_n(x_n) = p_1(x_1)$$

所以 X_1 分布律为 $p_1(x)$, 同理 X_i 分布律为 $p_i(x)$



定理：（泊松分布的可加性和可分性）

(1) 设 $X \sim \pi(\lambda), Y \sim \pi(\mu)$, 且相互独立, 则 $X + Y \sim \pi(\lambda + \mu)$

(2) 设 $N \sim \pi(\lambda)$, 在 $N=n$ 的条件下, 这 n 个事件独立地以概率 p_i 为类型 i , 这里 $i = 1, 2, \dots, k, p_1 + \dots + p_k = 1$.

以 N_i 表示事件 i 发生的个数,

那么 $N_i \sim \pi(\lambda p_i)$, 且 N_1, \dots, N_k 相互独立



证明: (1) 因为 X 和 Y 独立, 所以对 $0 \leq s \leq 1$,

$$\phi_{X+Y}(s) = \phi_X(s)\phi_Y(s) = e^{\lambda(s-1)}e^{\mu(s-1)} = e^{(\lambda+\mu)(s-1)}$$

$$\therefore X + Y \sim \pi(\lambda + \mu)$$

(2) 对非负整数 i_1, \dots, i_k , 令 $n = i_1 + \dots + i_k$,

则 $P(N_1 = i_1, \dots, N_k = i_k)$

$$= P(N_1 = i_1, \dots, N_k = i_k \mid N = n)P(N = n)$$

$$= \frac{n!}{i_1! \dots i_k!} p_1^{i_1} \dots p_k^{i_k} e^{-\lambda} \frac{\lambda^n}{n!}$$

$$= e^{-\lambda p_1} \frac{(\lambda p_1)^{i_1}}{i_1!} \dots e^{-\lambda p_k} \frac{(\lambda p_k)^{i_k}}{i_k!}$$

§ 2 泊松过程的定义

以 $N(t)$ 表示在时间间隔 $(0, t]$ 内事件发生的数目,
 $\{N(t), t \geq 0\}$ 是取非负整数、时间连续的随机过程,
称为计数过程。

计数过程 $\{N(t)\}$ 称作参数为 λ 的泊松过程, 如果:

1. $N(0) = 0$

2. 独立增量

3. $P\{N(t+h) - N(t) = 1\} = \lambda h + o(h)$ ——稀有性

4. $P\{N(t+h) - N(t) \geq 2\} = o(h)$ ——相继性

泊松过程也可用另一形式定义：

称 $\{N(t), t \geq 0\}$ 是参数为 λ 的泊松过程, 若满足：

1. $N(0) = 0$
2. 独立增量
3. 对任意的 $t > s \geq 0$, $N(t) - N(s) \sim \pi(\lambda(t - s))$



$$\begin{aligned} \text{证} : & \Leftarrow P\{N(t+h) - N(t) = 1\} = \lambda h e^{-\lambda h} \\ & = \lambda h(1 - \lambda h + o(h)) = \lambda h + o(h) \end{aligned}$$

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



\Rightarrow 直观地：把 $(s, t]$ n 等分，设为 $t_0 < t_1 < \dots < t_n$,

$$t_0 = s, t_n = t, t_{i+1} - t_i = h = \frac{t-s}{n},$$

$$P\{N_{t_{i+1}} - N_{t_i} \leq 1, \forall i\} = \prod_i P\{N_{t_{i+1}} - N_{t_i} \leq 1\}$$

$$= (1 - o(h))^n = [(1 - o(h))^{\frac{1}{o(h)}}]^{no(h)} \rightarrow 1$$

$\therefore h$ 足够小时, $N_t - N_s$ 近似服从 $B(n, \lambda h + o(h))$

令 $h \rightarrow 0$ 时得, $N_t - N_s \sim \pi(\lambda(t - s))$



证明方法1: \Rightarrow : 对 $t > s \geq 0$, 记 $N(s, t] = N(t) - N(s)$.

固定 s , 对 $t \geq s$, 令 $P_k(t) = P(N(s, t] = k)$.

对 $h > 0$, $P_0(t+h) = P(N(s, t] = 0, N(t, t+h] = 0)$

(\because 独立增量性) $= P(N(s, t] = 0)P(N(t, t+h] = 0)$

$$= P_0(t)[1 - \lambda h + o(h)]$$

$$= P_0(t)[1 - \lambda h] + o(h)$$

$$\Rightarrow \frac{P_0(t+h) - P_0(t)}{h} = -\lambda P_0(t) + \frac{o(h)}{h}$$

$$\text{令 } h \rightarrow 0 \text{ 得, } \frac{dP_0(t)}{dt} = -\lambda P_0(t)$$

又由于 $P_0(s) = 1$, 所以 $P_0(t) = e^{-\lambda(t-s)}$



假设已证得 $P_k(t) = e^{-\lambda(t-s)} \frac{[\lambda(t-s)]^k}{k!}$,

下证 $P_{k+1}(t) = e^{-\lambda(t-s)} \frac{[\lambda(t-s)]^{k+1}}{(k+1)!}$. 对 $h > 0$,

$$\begin{aligned} P_{k+1}(t+h) &= P_{k+1}(t)P(N(t, t+h] = 0) \\ &\quad + P_k(t)P(N(t, t+h] = 1) \\ &\quad + P(N(s, t+h] = k+1, N(t, t+h] \geq 2) \\ &= P_{k+1}(t)(1 - \lambda h) + P_k(t)\lambda h + o(h) \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \frac{P_{k+1}(t+h) - P_{k+1}(t)}{h} = -\lambda P_{k+1}(t) + \lambda P_k(t) + \frac{o(h)}{h}$$

$$\text{令 } h \rightarrow 0 \text{ 得, } \frac{dP_{k+1}(t)}{dt} = -\lambda P_{k+1}(t) + \lambda P_k(t)$$



已得
$$\frac{dP_{k+1}(t)}{dt} = -\lambda P_{k+1}(t) + \lambda P_k(t)$$

两边同乘 $e^{\lambda t}$ 得,
$$\frac{d[e^{\lambda t} P_{k+1}(t)]}{dt} = \lambda e^{\lambda t} P_k(t)$$

即
$$\frac{d[e^{\lambda t} P_{k+1}(t)]}{dt} = \lambda e^{\lambda s} \frac{[\lambda(t-s)]^k}{k!}$$

又由于 $P_{k+1}(s) = 0$, 所以
$$P_{k+1}(t) = e^{-\lambda(t-s)} \frac{[\lambda(t-s)]^{k+1}}{(k+1)!}.$$



证明方法2: \Rightarrow : 对 $t > s \geq 0$, 记 $N(s, t] = N(t) - N(s)$.

固定 s 和 $0 \leq u \leq 1$, 对 $t \geq s$, 记 $\phi_u(t) = E(u^{N(s, t]})$.

$$\text{对 } h > 0, \phi_u(t + h) = E(u^{N(s, t+h]})$$

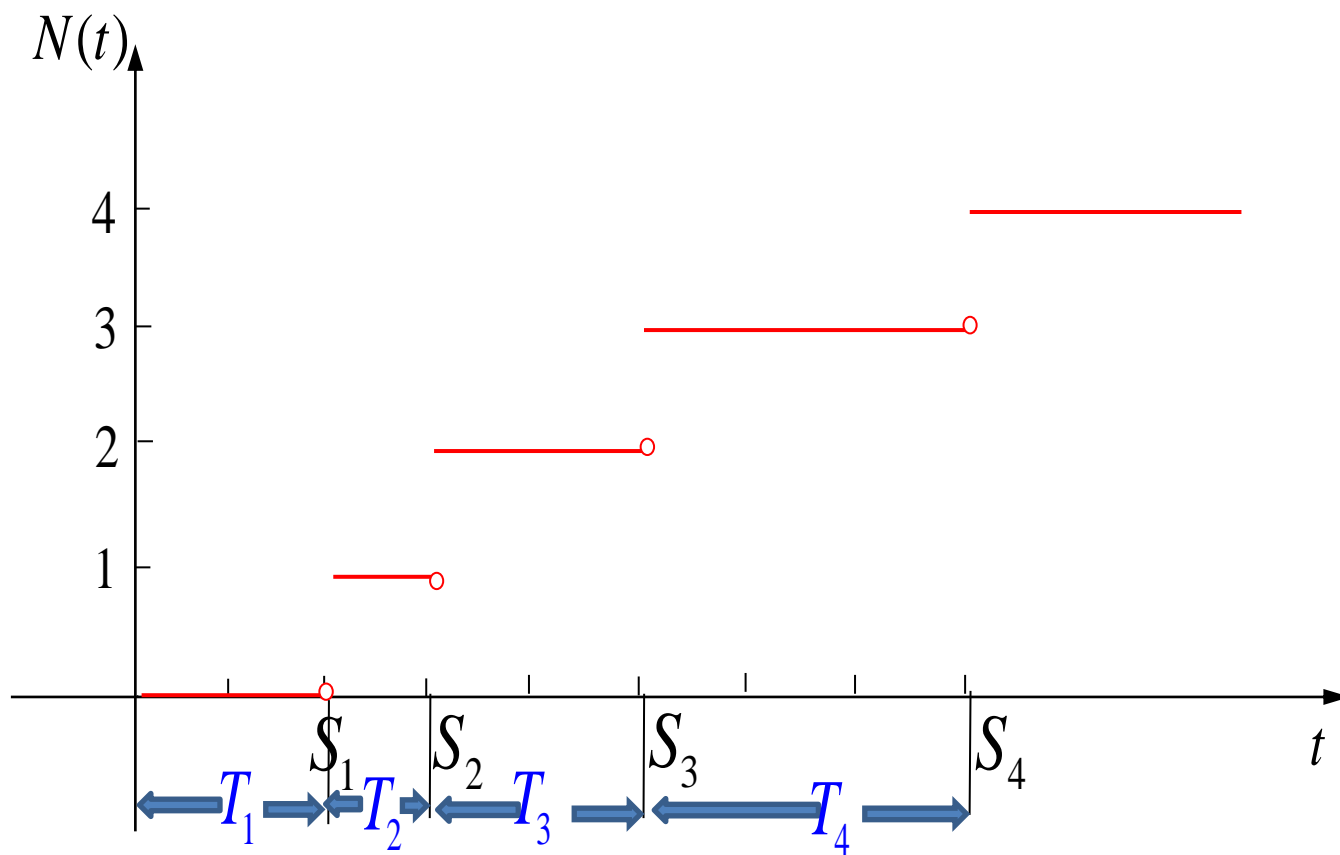
$$\begin{aligned} (\because \text{独立增量性}) &= \phi_u(t) E(u^{N(t, t+h]}) \\ &= \phi_u(t) [1 - \lambda h + u \lambda h + o(h)] \\ &= \phi_u(t) [1 + (u - 1) \lambda h] + o(h) \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \frac{\phi_u(t + h) - \phi_u(t)}{h} = (u - 1) \lambda \phi_u(t) + \frac{o(h)}{h}$$

$$\text{令 } h \rightarrow 0 \text{ 得, } \frac{d\phi_u(t)}{dt} = (u - 1) \lambda \phi_u(t)$$

$$\text{又由于 } \phi_u(s) = 1, \text{ 所以 } \phi_u(t) = e^{(u-1)\lambda(t-s)}$$

这推出 $N(t) - N(s) \sim \pi(\lambda(t - s))$.





设 $\{N(t), t \geq 0\}$ 是参数为 λ 的泊松过程, 则:

$$1. E[N(t)] = D[N(t)] = \lambda t$$

$$2. C_N(s, t) = \lambda \min(s, t)$$

3. 对任何 $s > 0$, $\{N(t+s) - N(s), t \geq 0\}$ 也是参数为 λ 的泊松过程且与 $\{N(u): u \leq s\}$ 独立。



对 $t > s, n \geq m$:

$$4. P\{N_t = n \mid N_s = m\} = e^{-\lambda(t-s)} \frac{[\lambda(t-s)]^{n-m}}{(n-m)!}$$

$$5. P\{N_s = m \mid N_t = n\} = \binom{n}{m} \left(\frac{s}{t}\right)^m \left(1 - \frac{s}{t}\right)^{n-m}$$



例：顾客依泊松过程到达某商店，速率为4人/小时。已知商店上午9:00开门.

(1) 求到9:30时仅到一位顾客，而到11:30时已到5位顾客的概率？

(2) 求第2位顾客在10点前到达的概率？

(3) 求第一位顾客在9:30前到达且第二位顾客在10:00前到达的概率？



解：以上午九点作为0时刻，以1小时作为单位时间。
以 $N(t)$ 表示 $(0, t]$ 内来的顾客数，则 $\{N(t)\}$ 是 $\lambda=4$ 的泊松过程。

$$\begin{aligned} (1) & P\{N(0.5) = 1, N(2.5) = 5\} \\ &= P\{N(0.5) = 1\}P\{N(2.5) - N(0.5) = 4\} \\ &= (2e^{-2})\left(\frac{e^{-8}8^4}{4!}\right) = 0.0155 \end{aligned}$$



令 S_n 表示第 n 个顾客到达的时刻

$$(2) P(S_2 \leq 1) = P[N(1) \geq 2]$$

$$= 1 - e^{-4} - 4e^{-4} = 1 - 5e^{-4}$$

$$(3) P[S_1 \leq 0.5, S_2 \leq 1] = P[N(0.5) \geq 1, N(1) \geq 2]$$

$$= P[N(0.5) = 1, N(1) - N(0.5) \geq 1] + P[N(0.5) \geq 2]$$

$$= 0.5\lambda e^{-0.5\lambda} (1 - e^{-0.5\lambda}) + 1 - e^{-0.5\lambda} - 0.5\lambda e^{-0.5\lambda}$$

$$= 1 - e^{-2} - 2e^{-4}$$

- 与泊松过程相联系的若干分布

(1) S_n 是第 n 个事件发生的时刻

$$\begin{aligned} F_{S_n}(t) &= P(S_n \leq t) = P(N(t) \geq n) \\ &= 1 - \sum_{i=0}^{n-1} e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^i}{i!} \end{aligned}$$

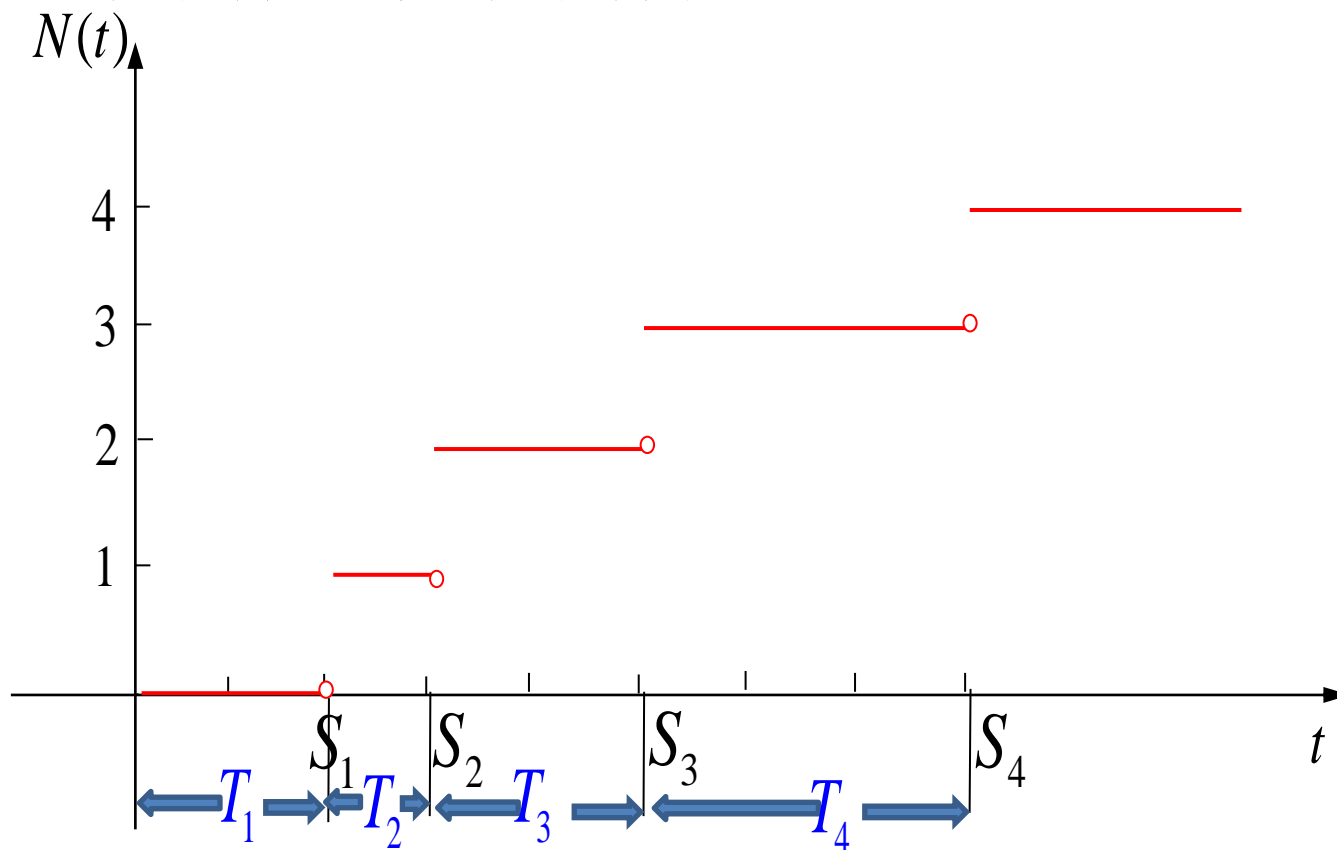
$$f_{S_n}(t) = \begin{cases} \frac{\lambda (\lambda t)^{n-1}}{(n-1)!} e^{-\lambda t}, & t > 0 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

即 $S_n \sim \Gamma(n, \lambda)$



(2) 记 $T_i = S_i - S_{i-1}$ $i = 1, 2, \dots$ ($S_0 = 0$)

称为第 $i-1$ 个事件和第 i 个事件发生的**时间间隔**



注: $\{N(t)\}, \{T_n\}, \{S_n\}$ 相互刻画

$$(1) T_i = S_i - S_{i-1}$$

$$(2) S_0 = 0, S_n = T_1 + \dots + T_n, n \geq 1$$

$$(3) S_n = \inf\{t > 0 : N(t) = n\}, n \geq 1$$

$$(4) N(t) = \sup\{n \geq 0 : S_n \leq t\}$$

定理: $\{N(t)\}$ 是参数为 λ 的泊松过程当且仅当其时间间隔
 T_1, T_2, \dots 独立同分布, 且服从均值为 $\frac{1}{\lambda}$ 的指数分布.



证明: \Rightarrow 对 $t > 0$, $P(T_1 \leq t) = P(N(t) \geq 1)$
 $= 1 - P(N(t) = 0) = 1 - e^{-\lambda t}$

$\therefore T_1$ 服从均值为 $1/\lambda$ 的指数分布, 记为 $T_1 \sim \text{Exp}(\lambda)$

假设已证得 T_1, T_2, \dots, T_n 独立同分布, 且 $T_i \sim \text{Exp}(\lambda)$,

下面证明 $T_{n+1} \sim \text{Exp}(\lambda)$ 且与 (T_1, T_2, \dots, T_n) 独立.

对 $t_1, t_2, \dots, t_n, t > 0$,

$$\begin{aligned} & P(T_{n+1} \leq t \mid T_1 = t_1, \dots, T_n = t_n) \\ &= P(T_{n+1} \leq t \mid S_1 = t_1, S_2 = t_1 + t_2, \dots, S_n = t_1 + \dots + t_n) \\ &= P(N(t + t_1 + \dots + t_n) - N(t_1 + \dots + t_n) \geq 1 \\ &\quad \mid S_1 = t_1, S_2 = t_1 + t_2, \dots, S_n = t_1 + \dots + t_n) \end{aligned}$$



$$\begin{aligned}
 & \text{由独立增量性, } P(T_{n+1} \leq t \mid T_1 = t_1, \dots, T_n = t_n) \\
 &= P(N(t + t_1 + \dots + t_n) - N(t_1 + \dots + t_n) \geq 1) \\
 &= 1 - P(N(t + t_1 + \dots + t_n) - N(t_1 + \dots + t_n) = 0) \\
 &= 1 - e^{-\lambda t}
 \end{aligned}$$

与 t_1, \dots, t_n 无关

这一方面说明 T_{n+1} 与 (T_1, T_2, \dots, T_n) 独立,

另一方面说明 $P(T_{n+1} \leq t) = 1 - e^{-\lambda t}$, 即 $T_{n+1} \sim \text{Exp}(\lambda)$



\Leftarrow : 设 $\{N'_t\}$ 是参数为 λ 的泊松过程, 对应的间隔过程是 T'_1, T'_2, \dots , 则 T'_1, T'_2, \dots 独立同分布, 且服从 $Exp(\lambda)$
 因此 $\{T_n; n = 1, 2, \dots\}$ 与 $\{T'_n; n = 1, 2, \dots\}$ 具有相同的有限维分布
 令 $S_0 = S'_0 = 0, S_n = T_1 + \dots + T_n, S'_n = T'_1 + \dots + T'_n$,
 则 $\{S_n; n = 0, 1, \dots\}$ 与 $\{S'_n; n = 0, 1, \dots\}$ 具有相同的有限维分布
 对 $0 \leq t_1 < t_2 < \dots < t_k$ 及非负整数 n_1, \dots, n_k , 有

$$P(N_{t_1} = n_1, \dots, N_{t_k} = n_k) = P(S_{n_1} \leq t_1 < S_{n_1+1}, \dots, S_{n_k} \leq t_k < S_{n_k+1})$$

$$P(N'_{t_1} = n_1, \dots, N'_{t_k} = n_k) = P(S'_{n_1} \leq t_1 < S'_{n_1+1}, \dots, S'_{n_k} \leq t_k < S'_{n_k+1})$$

$$\therefore P(N_{t_1} = n_1, \dots, N_{t_k} = n_k) = P(N'_{t_1} = n_1, \dots, N'_{t_k} = n_k)$$
 这说明 $\{N_t\}$ 也是参数为 λ 的泊松过程





例：上午8点开始某台取款机开始工作, 此时有一大堆人排队等待取款, 设每人取款时间独立且都服从均值为10分钟的指数分布, 记 A 为事件“到上午9点钟为止恰有10人完成取款”, B 为事件“到上午8:30为止恰有4人完成取款”, 求 $P(A)$, $P(B | A)$ 。



解：以上午8点作为0时刻，以1小时作为单位时间，
以 N_t 表示 $(0, t]$ 中完成取款的人数，则 $\{N_t; t \geq 0\}$ 是 $\lambda = 6$
的泊松过程. $A = \{N_1 = 10\}$, $B = \{N_{0.5} = 4\}$

$$P(A) = e^{-6} \frac{6^{10}}{10!}$$

$$P(B | A) = \frac{P(AB)}{P(A)} = \frac{P\{N_{0.5} = 4\}P\{N_1 - N_{0.5} = 6\}}{P\{N_1 = 10\}}$$

$$= \frac{(e^{-3} \frac{3^4}{4!})(e^{-3} \frac{3^6}{6!})}{e^{-6} \frac{6^{10}}{10!}} = \binom{10}{4} \left(\frac{1}{2}\right)^{10}$$



3. 泊松过程的合成和分解

定理(合成):

设 $\{N_1(t)\}$ 和 $\{N_2(t)\}$ 是强度为 λ_1 和 λ_2 的泊松过程, 且相互独立, 则 $\{N_1(t) + N_2(t)\}$ 是强度为 $\lambda_1 + \lambda_2$ 的泊松过程.



证明: 令 $N(t) = N_1(t) + N_2(t)$. 则显然(1) $N(0) = 0$.

(2) 对任意 $t > s \geq 0$, 由泊松分布的可加性知,

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

$$\sim \pi((\lambda_1 + \lambda_2)(t - s))$$

(3) 对任意 $0 \leq t_1 < t_2 < \dots < t_n$, $(N_1(t_2) - N_1(t_1), \dots, N_1(t_n) - N_1(t_{n-1}))$

与 $(N_2(t_2) - N_2(t_1), \dots, N_2(t_n) - N_2(t_{n-1}))$ 相互独立, 且

$N_1(t_2) - N_1(t_1), \dots, N_1(t_n) - N_1(t_{n-1})$ 相互独立, $N_2(t_2) - N_2(t_1),$

$\dots, N_2(t_n) - N_2(t_{n-1})$ 相互独立, 这就推出

$N_1(t_2) - N_1(t_1), \dots, N_1(t_n) - N_1(t_{n-1}), N_2(t_2) - N_2(t_1), \dots, N_2(t_n) - N_2(t_{n-1})$

相互独立.

因此: $N(t_2) - N(t_1), \dots, N(t_n) - N(t_{n-1})$ 相互独立。





定理(分解):

设 $\{N(t)\}$ 是强度为 λ 的泊松过程,若每个事件独立地(也独立于过程 $\{N(t)\}$)以概率 p 为类型1,以 $1-p$ 为类型2,令 $\{N_1(t)\}$ 和 $\{N_2(t)\}$ 分别表示到 t 为止类型1和类型2发生的个数,则 $\{N_1(t)\}$ 和 $\{N_2(t)\}$ 分别是强度为 λp 和 $\lambda(1-p)$ 的泊松过程,且相互独立.



证明: 显然 (1) $N_1(0) = N_2(0) = 0$.

(2) 对任意 $t > s \geq 0$, 由泊松分布的可分性知,

$$N_1(t) - N_1(s) \sim \pi(\lambda p(t - s))$$

$$N_2(t) - N_2(s) \sim \pi(\lambda(1 - p)(t - s)),$$

且 $N_1(t) - N_1(s)$ 与 $N_2(t) - N_2(s)$ 相互独立.



下面证 (3) 这两个过程是相互独立的独立增量过程.

由于 $\{N(t)\}$ 是独立增量过程, 且各事件属于哪种类型相互独立, 所以对任何 $0 = t_0 < t_1 < \cdots < t_n$, $(N_1(t_1) - N_1(t_0), N_2(t_1) - N_2(t_0)), \cdots, (N_1(t_n) - N_1(t_{n-1}), N_2(t_n) - N_2(t_{n-1})))$ 这 n 个二维随机变量相互独立.

又对所有 $0 \leq i < n$, $N_1(t_{i+1}) - N_1(t_i)$ 与 $N_2(t_{i+1}) - N_2(t_i)$ 相互独立, 所以 $N_1(t_1) - N_1(t_0), N_2(t_1) - N_2(t_0), \cdots, N_1(t_n) - N_1(t_{n-1}), N_2(t_n) - N_2(t_{n-1})$ 这 $2n$ 个随机变量相互独立.

这一方面说明 $\{N_1(t)\}$ 和 $\{N_2(t)\}$ 是独立增量过程, 另一方面也说明 $(N_1(t_1), \dots, N_1(t_n))$ 与 $(N_2(t_1), \dots, N_2(t_n))$ 相互独立.





例：某银行有两个窗口可以接受服务。上午九点钟，小王到达这个银行，此时两个窗口分别有一个顾客在接受服务，另外有**2**个顾客排在小王的前面等待接受服务，一会儿又来了很多顾客。假设服务的规则是先来先服务。也就是说一旦有一个窗口顾客接受完服务，那么排在队伍中的第一个顾客就马上在此窗口接受服务。假设各个顾客接受服务的时间独立同分布，而且服从均值为**20**分钟的指数分布。问：小王在十点钟之前能够接受服务的概率？



解：以上午九点钟作为0时刻，以1小时作为单位时间。对 $i = 1, 2$ ，令 $N_i(t)$ 表示 $(0, t]$ 内第 i 个窗口完成服务的顾客数。则

$\{N_i(t); t \geq 0\}$ 是强度为3的泊松过程，且 $\{N_1(t)\}$ 和 $\{N_2(t)\}$ 相互独立。

令 $N(t)$ 表示 $(0, t]$ 内这两个窗口完成服务的顾客总数

则 $N(t) = N_1(t) + N_2(t)$ ，且 $\{N(t)\}$ 是强度为6的泊松过程



当且仅当第3个顾客服务完成时，小王才去接受服务。

用 S_i 表示第 i 个顾客服务完成的时刻，所以所求的概率是：

$$\begin{aligned} P(S_3 \leq 1) &= P(N(1) \geq 3) \\ &= 1 - e^{-6} - 6e^{-6} - 18e^{-6} = 0.938. \end{aligned}$$



例： 设 $N(t)$ 表示手机在 $(0, t]$ 天内收到的短信数，假设 $\{N(t); t \geq 0\}$ 是强度为10条的泊松过程，其中每条短信独立地以概率0.2是垃圾短信。求

- (1) 一天内没有收到垃圾短信的概率；
- (2) 第一天内收到3条有用短信，1条垃圾短信，第二天没有收到垃圾短信的概率？



解： 以 $X(t), Y(t)$ 分别表示手机在 $(0, t]$ 天内收到的垃圾短信数和有用短信数, 则 $\{X(t); t \geq 0\}$ 和 $\{Y(t); t \geq 0\}$ 分别是强度为2和8的泊松过程, 且相互独立。

$$(1) P\{X(1) = 0\} = e^{-2} = 0.135$$

$$\begin{aligned} (2) & P\{Y(1) = 3, X(1) = 1, X(2) - X(1) = 0\} \\ &= P\{Y(1) = 3\}P\{X(1) = 1, X(2) - X(1) = 0\} \\ &= P\{Y(1) = 3\}P\{X(1) = 1\}P\{X(2) - X(1) = 0\} \\ &= e^{-8} \times \frac{8^3}{3!} \times e^{-2} \times 2 \times e^{-2} = \frac{512}{3} e^{-12} \end{aligned}$$



4.到达时刻的条件分布

次序统计量的密度函数:

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自密度函数为 f 的总体的简单样本.

(即 X_1, X_2, \dots, X_n 独立同分布, 具有密度函数 f).把

X_1, X_2, \dots, X_n 按从小到大的次序排列得到

$X_{(1)} \leq X_{(2)} \leq \dots \leq X_{(n)}$. 则 $(X_{(1)}, X_{(2)}, \dots, X_{(n)})$ 具有密度函数

$$g(x_1, x_2, \dots, x_n) = \begin{cases} n! f(x_1) f(x_2) \dots f(x_n), & x_1 < x_2 < \dots < x_n \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$



证明：对 $x_1 < x_2 < \dots < x_n$ ，以及 $\varepsilon_i > 0$ 且使得

$x_i + \varepsilon_i < x_{i+1}$ 有

$$P(X_{(i)} \in (x_i, x_i + \varepsilon_i], \forall 1 \leq i \leq n)$$

$$= \sum_{\tau \text{ 是 } \{1, 2, \dots, n\} \text{ 的排列}} P(X_{\tau_i} \in (x_i, x_i + \varepsilon_i], \forall 1 \leq i \leq n)$$

$$= n! \prod_{i=1}^n [F(x_i + \varepsilon_i) - F(x_i)]$$

$$\therefore g(x_1, x_2, \dots, x_n)$$

$$= \lim_{\max(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n) \rightarrow 0} \frac{P(X_{(i)} \in (x_i, x_i + \varepsilon_i], \forall 1 \leq i \leq n)}{\varepsilon_1 \cdots \varepsilon_n}$$

$$= n! f(x_1) f(x_2) \dots f(x_n)$$



定理： 设 $\{N(t)\}$ 是强度为 λ 的泊松过程.

令 S_1, S_2, \dots 分别为第1个事件, 第2个事件, \dots
的到达时刻. 任意给定 $t > 0$ 和正整数 n ,

$$(S_1, S_2, \dots, S_n \mid N(t) = n) \stackrel{d}{=} (U_{(1)}, U_{(2)}, \dots, U_{(n)}),$$

其中 $U_{(1)}, U_{(2)}, \dots, U_{(n)}$ 为 n 个独立同服从 $U(0, t)$ 分布
的随机变量 U_1, \dots, U_n 的次序统计量.



证明：对任意 $0 \leq s_1 < t_1 < s_2 < t_2 < \dots < s_n < t_n \leq t$,

$$\begin{aligned}
 & P(s_1 < S_1 \leq t_1, s_2 < S_2 \leq t_2, \dots, s_n < S_n \leq t_n \mid N(t) = n) \\
 &= \frac{P(s_1 < S_1 \leq t_1, s_2 < S_2 \leq t_2, \dots, s_n < S_n \leq t_n, N(t) = n)}{P(N(t) = n)} \\
 &= \frac{P(N(s_1, t_1] = 1, \dots, N(s_n, t_n] = 1, N(s_1) = 0, N(t_1, s_2] = 0, \dots, N(t - t_n) = 0)}{P(N(t) = n)} \\
 &= \frac{e^{-\lambda t} \lambda^n (t_1 - s_1) \dots (t_n - s_n)}{e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^n}{n!}} \\
 &= \frac{n! (t_1 - s_1) \dots (t_n - s_n)}{t^n}
 \end{aligned}$$



因此在 $N(t) = n$ 的条件下, (S_1, \dots, S_n) 的密度函数为:

$$\begin{aligned} & g(x_1, x_2, \dots, x_n) \\ &= \lim_{\max(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n) \rightarrow 0} \frac{P(S_i \in (x_i, x_i + \varepsilon_i], \forall 1 \leq i \leq n \mid N(t) = n)}{\varepsilon_1 \cdots \varepsilon_n} \\ &= \frac{n!}{t^n}, 0 < x_1 < x_2 < \dots < x_n < t \end{aligned}$$

这正是 $(U_{(1)}, \dots, U_{(n)})$ 的联合密度函数.



推论： 设 $\{N(t)\}$ 是强度为 λ 的泊松过程.对 $t > s \geq 0$,
令 W_1, W_2, \dots 分别为 $(s, t]$ 内发生的第1个事件, 第2个事件, \dots 的到达时刻. 任意给定正整数 n ,

$$(W_1, W_2, \dots, W_n \mid N(t) - N(s) = n) \stackrel{d}{=} (U_{(1)}, U_{(2)}, \dots, U_{(n)}),$$

其中 $U_{(1)}, U_{(2)}, \dots, U_{(n)}$ 为 n 个独立同服从 $U(s, t)$ 分布的随机变量 U_1, \dots, U_n 的次序统计量.



例: 保险理赔按速率 λ 的泊松过程到达. 设各人理赔金额独立同分布 (且独立于此泊松过程), 具有均值为 μ 的分布 G . 以 S_i 和 C_i 分别表示第 i 次理赔的时间和金额. 采用贴现算法, 即 t 时刻的1元相当于0时刻的 $e^{-\alpha t}$ 元. 则到 t 为止总理赔的贴现价值为

$$D(t) = \sum_{i=1}^{N(t)} e^{-\alpha S_i} C_i,$$

计算 $E(D(t))$.



解: $E(D(t)) = E[E(D(t) | N(t))]$

在 $N(t) = n$ 的条件下, (S_1, \dots, S_n) 与 n 个独立的 $U(0, t)$ 随机变量 U_1, \dots, U_n 的次序统计量 $(U_{(1)}, \dots, U_{(n)})$ 同分布.

$$\begin{aligned} \therefore E(D(t) | N(t) = n) &= E\left[\sum_{i=1}^n C_i e^{-\alpha U_{(i)}}\right] \\ &= \sum_{i=1}^n E(C_i) E(e^{-\alpha U_{(i)}}) = \mu E\left[\sum_{i=1}^n e^{-\alpha U_{(i)}}\right] = \mu E\left[\sum_{i=1}^n e^{-\alpha U_i}\right] \\ &= n\mu \int_0^t e^{-\alpha s} \frac{1}{t} ds = n \frac{\mu}{\alpha t} (1 - e^{-\alpha t}). \end{aligned}$$

$$\therefore E(D(t)) = E[E(D(t) | N(t))]$$

$$= E\left[N(t) \frac{\mu}{\alpha t} (1 - e^{-\alpha t})\right] = \frac{\lambda \mu}{\alpha} (1 - e^{-\alpha t})$$



Beta分布

X 服从参数为 $\alpha > 0$, $\beta > 0$ 的 *Beta* 分布,

$X \sim \text{Beta}(\alpha, \beta)$ 是指具有密度函数:

$$\begin{aligned} f(x; \alpha, \beta) &= \text{constant} \cdot x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1} \\ &= \frac{x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1}}{\int_0^1 u^{\alpha-1} (1-u)^{\beta-1} du} \\ &= \frac{\Gamma(\alpha + \beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1} \\ &= \frac{1}{B(\alpha, \beta)} x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1} \quad \text{for } 0 < x < 1 \end{aligned}$$



性质：

1. 如果 $X \sim \text{Beta}(\alpha, \beta)$, 那么 $E(X) = \frac{\alpha}{\alpha + \beta}$

2. $\text{Beta}(1, 1) = U(0, 1)$

3. 如果 X_1, \dots, X_n 独立同服从 $U(0, 1)$, 对应的次序统计量为 $X_{(1)} \leq \dots \leq X_{(n)}$, 那么

$$X_{(k)} \sim \text{Beta}(k, n - k + 1), E(X_{(k)}) = \frac{k}{n + 1}$$

这里 $k = 1, 2, \dots, n$



例: 设 $\{N(t), t \geq 0\}$ 是参数为 λ 的泊松过程, 对 $1 \leq k \leq n$,

计算 $E(S_k | N(t) = n)$;

解: 在 $N(t) = n$ 的条件下, (S_1, \dots, S_n) 与 n 个独立的 $U(0, t)$

随机变量 U_1, \dots, U_n 的次序统计量 $(U_{(1)}, \dots, U_{(n)})$ 同分布.

$$\therefore E(S_k | N(t) = n) = E[U_{(k)}] = \frac{k}{n+1}t$$



5. 复合泊松过程

随机过程 $\{X(t); t \geq 0\}$ 称为是复合泊松过程，
如果它可以表示为：

$$X(t) = \sum_{k=1}^{N(t)} Y_k,$$

其中 $\{N(t); t \geq 0\}$ 是速率为 λ 的泊松过程， $\{Y_k; k \geq 1\}$
是独立于 $\{N(t); t \geq 0\}$ 的一组独立同分布随机变量。



性质:

$$1. E(X(t)) = \lambda t E(Y_1)$$

$$2. Var(X(t)) = \lambda t E(Y_1^2)$$

3. $X(0) = 0$ 且 $\{X(t); t \geq 0\}$ 是平稳独立增量过程.

证明: $1. E(X(t)) = E[E(X(t) | N(t))]$

$$= E[N(t)E(Y_1)] = \lambda t E(Y_1)$$

$$2. E(X^2(t)) = E[E(X^2(t) | N(t))]$$

$$= E[N(t)Var(Y_1) + N^2(t)(E(Y_1))^2]$$

$$= \lambda t Var(Y_1) + (\lambda t + \lambda^2 t^2)(E(Y_1))^2$$

$$Var(X(t)) = E(X^2(t)) - [E(X(t))]^2 = \lambda t E(Y_1^2)$$



3.(i)显然 $X(0) = 0$.

(ii)平稳增量性:

对 $t > s \geq 0$ 和 $u \in R$, 令 $\phi(u) = E(e^{iuY_1})$,

$$\begin{aligned} E(e^{iu(X(t)-X(s))}) &= E(e^{iu \sum_{k=N(s)+1}^{N(t)} Y_k}) \\ &= E[E(e^{iu \sum_{k=N(s)+1}^{N(t)} Y_k} \mid N(s), N(t))] \\ &= E[\phi(u)^{N(t)-N(s)}] = E[\phi(u)^{N(t-s)}] \end{aligned}$$

只是 $t-s$ 的函数, 所以是平稳增量过程.



(iii)独立增量性:

对 $t_n > t_{n-1} > \dots > t_0 \geq 0$ 和 $u_1, \dots, u_n \in R$,

$$E(e^{i \sum_{j=1}^n u_j (X(t_j) - X(t_{j-1})))} = E(\prod_{j=1}^n e^{iu_j \sum_{k=N(t_{j-1})+1}^{N(t_j)} Y_k})$$

$$= E[E(\prod_{j=1}^n e^{iu_j \sum_{k=N(t_{j-1})+1}^{N(t_j)} Y_k} \mid N(t_0), \dots, N(t_n))]$$

$$= E[\prod_{j=1}^n \phi(u_j)^{N(t_j) - N(t_{j-1})}] = \prod_{j=1}^n E(\phi(u_j)^{N(t_j) - N(t_{j-1})})$$

$$= \prod_{j=1}^n E(e^{iu_j (X(t_j) - X(t_{j-1})))}) \text{ 所以 } X(t_1) - X(t_0), \dots, X(t_n) - X(t_{n-1})$$

相互独立, 所以 $\{X(t)\}$ 是独立增量过程.



例：某零件在运行中会受到撞击，记在 $(0, t]$ 内受到的撞击次数为 $N(t)$ ，设 $\{N(t)\}$ 是参数为 λ 的泊松过程. 各次撞击带来的磨损量分别为 ξ_1, ξ_2, \dots . 假设它们独立同服从参数为 β 的指数分布，且与 $\{N(t)\}$ 独立. 如果磨损量大于 $\alpha > 0$, 那么更换零件. 计算零件的平均寿命.



解法1: 令 η 为此零件的寿命. 令 $Z(t) = \sum_{k=1}^{N(t)} \xi_k$. 则

$$\eta = \inf\{t > 0 : Z(t) > \alpha\}.$$

$$E(\eta) = \int_0^\infty P(\eta > t) dt = \int_0^\infty P(Z(t) \leq \alpha) dt$$

$$P(Z(t) \leq \alpha) = \sum_n P(N(t) = n) P(Z(t) \leq \alpha \mid N(t) = n)$$

$$= \sum_n P(N(t) = n) P\left(\sum_{k=1}^n \xi_k \leq \alpha \mid N(t) = n\right)$$

$$= \sum_n P(N(t) = n) P\left(\sum_{k=1}^n \xi_k \leq \alpha\right) \quad (\because \{\xi_k\} \text{与} \{N(t)\} \text{独立})$$



令 $M(t) = \sup\{n \geq 0 : \sum_{k=1}^n \xi_k \leq t\}$, 则 $\{M(t)\}$ 是参数为 β 的

泊松过程. $\therefore P(\sum_{k=1}^n \xi_k \leq \alpha) = P(M(\alpha) \geq n)$

$$\therefore E(\eta) = \int_0^{\infty} P(Z(t) < \alpha) dt$$

$$= \int_0^{\infty} \sum_{n=0}^{\infty} e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^n}{n!} P(M(\alpha) \geq n) dt$$

$$= \sum_{n=0}^{\infty} \int_0^{\infty} e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^n}{n!} P(M(\alpha) \geq n) dt$$

$$\therefore \int_0^{\infty} e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^n}{n!} dt \stackrel{\text{令 } u=\lambda t}{=} \frac{1}{\lambda n!} \int_0^{\infty} e^{-u} u^n du = \frac{1}{\lambda}$$



$\therefore M(\alpha)$ 是取值非负整数的随机变量,

$$\therefore E(M(\alpha)) = \sum_{n=0}^{\infty} P(M(\alpha) > n) = \sum_{n=1}^{\infty} P(M(\alpha) \geq n)$$

$$\begin{aligned} \therefore E(\eta) &= \frac{1}{\lambda} \sum_{n=0}^{\infty} P(M(\alpha) \geq n) = \frac{1}{\lambda} (1 + E(M(\alpha))) \\ &= \frac{1}{\lambda} (1 + \alpha\beta) \end{aligned}$$



参数含义:

- (1) λ 是平均撞击次数。 λ 越大, 撞击次数越多, 零件受损越严重, 使用寿命越短;
- (2) β 是每次撞击时平均磨损量的倒数。 β 越大, 每次撞击时平均磨损量越小, 所以寿命越长;
- (3) α 是设计时允许零件受损的上限。 α 越大, 寿命越长



解法二：令 $S_0=0$, S_n 为第 n 次撞击发生的时刻, $T_n=S_n-S_{n-1}, n \geq 1$.

令 X 为磨损量大于 α 时受到的撞击数目.

令 η 为寿命. 则: $\eta = S_X$

$$X = \min \{ n \geq 1: \xi_1 + \xi_2 + \cdots + \xi_n > \alpha \}$$

由于 $\{\xi_1, \xi_2, \cdots\}$ 与 $\{N_t; t \geq 0\}$ 独立, 所以 X 与 $\{T_1, T_2, \cdots\}$ 独立, $\therefore E(S_X | X=n) = E\left(\sum_{i=1}^n T_i \mid X=n\right) = E\left(\sum_{i=1}^n T_i\right) = \frac{n}{\lambda}$

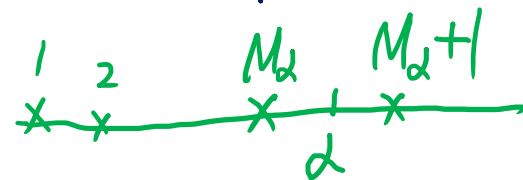
$$\therefore E(S_X) = E[E(S_X | X)] = E\left(\frac{X}{\lambda}\right) = \frac{1}{\lambda} EX.$$



$\because \xi_1, \xi_2, \dots$ i.i.d, $\xi_i \sim \text{Exp}(\beta)$

\because 把 ξ_1, ξ_2, \dots 看成时间间隔形成的计数过程 $\{M_t; t \geq 0\}$

是参数为 β 的泊松过程, 而



$$X = \min\{n \geq 1: \xi_1 + \xi_2 + \dots + \xi_n > \alpha\}$$

就是此过程中时刻 α 后首次发生的事, $\therefore X = M_\alpha + 1$

因此 $EX = EM_\alpha + 1 = \alpha\beta + 1$

$$\therefore E\eta = \frac{EX}{\lambda} = \frac{1}{\lambda} (\alpha\beta + 1).$$

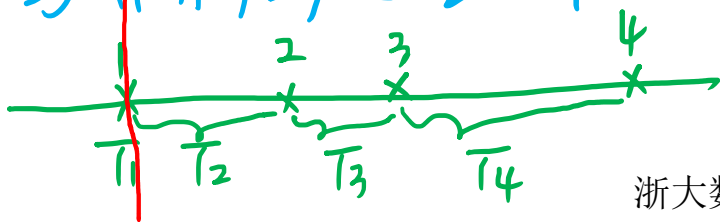


解法三：令 η 为零时寿命， $f(\alpha) = E\eta$.

令 $S_0 = 0$, S_n 为第 n 次撞击时刻, $T_n = S_n - S_{n-1}$, $n \geq 1$.

① 如 $\alpha = 0$, 则 $\eta = S_1 = T_1$, $\therefore f(0) = E\eta = \frac{1}{\lambda}$

② 设 $\alpha > 0$, 则零时至少可经过 1 次撞击, 之后的撞击时间间隔 T_2, T_3, \dots i.i.d $\sim \text{Exp}(\lambda)$ 且与 T_1 独立, 所以之后形成的计数过程 $\{N_1(t); t \geq 0\}$ 仍是参数为 λ 的泊松过程且与 T_1 独立, 这里 $N_1(t) = N(T_1 + t) - N(T_1)$.





第 k 次撞击的磨损量 $\xi_k \sim \text{Exp}(\beta)$, 且 $\{\xi_1, T_1\}$ 与 $\{\xi_n, N_1(t); n \geq 1, t \geq 0\}$ 独立.

如 $\xi_1 = x > d$, 则 $\eta = T_1$, $\therefore E(\eta | \xi_1 = x) = E T_1 = \frac{1}{\lambda}$

如 $\xi_1 = x \leq d$, 则还需磨损量大于 $d - x$,

$$\therefore E(\eta | \xi_1 = x) = E T_1 + f(d - x) = \frac{1}{\lambda} + f(d - x)$$

由全期望公式:

$$f(d) = E\eta = \int_0^{\infty} E(\eta | \xi_1 = x) f_{\xi_1}(x) dx$$

$$= \frac{1}{\lambda} + \int_0^d \beta e^{-\beta x} f(d - x) dx$$

$$\stackrel{\text{令 } u = d - x}{=} \frac{1}{\lambda} + \beta e^{-\beta d} \int_0^d e^{\beta u} f(u) du$$



$$\therefore f'(\alpha) = \frac{\beta}{\lambda} \quad (\star)$$

$$\therefore f(\alpha) = \frac{\alpha\beta}{\lambda} + c$$

$$\text{又 } f(0) = \frac{1}{\lambda} \quad \therefore f(\alpha) = \frac{1 + \alpha\beta}{\lambda}$$

(\star) 是因为
$$f'(\alpha) = -\beta^2 e^{-\alpha\beta} \int_0^\alpha e^{\beta u} f(u) du + \beta f(\alpha)$$

$$= -\beta \left(f(\alpha) - \frac{1}{\lambda} \right) + \beta f(\alpha) = \frac{\beta}{\lambda}$$



6. 非齐次泊松过程

定义：计数过程 $\{N(t)\}$ 称作强度为 $\lambda(t)$ 的非齐次泊松过程, 如果：

1. $N(0) = 0$

2. 独立增量

3. $P\{N(t+h) - N(t) = 1\} = \lambda(t)h + o(h)$

4. $P\{N(t+h) - N(t) \geq 2\} = o(h)$



定理： 计数过程 $\{N(t), t \geq 0\}$ 是强度为 $\lambda(t)$ 的非齐次泊松过程

当且仅当：

1. $N(0) = 0$
2. 独立增量

3. 对任意的 $t > s \geq 0$, $N(t) - N(s) \sim \pi\left(\int_s^t \lambda(u) du\right)$

令 $m(t) = \int_0^t \lambda(u) du$, 则 $N(t) \sim \pi(m(t))$, $\{m(t)\}$ 是 $\{N(t)\}$ 的均值函数.



例：设 $\{N(t), t \geq 0\}$ 是非齐次泊松过程，强度为 $\lambda(t) = t^2$.

计算(1) $E(N(2))$;

(2) $P(N(1) = 1, N(2) = 2)$;

(3) $P(N(2) = 2 \mid N(1) = 1)$;

(4) $P(N(1) = 1 \mid N(2) = 2)$.



解: (1) $E(N(2)) = \int_0^2 \lambda(t) dt = \int_0^2 t^2 dt = \frac{8}{3}$

(2) $\int_0^1 \lambda(t) dt = \int_0^1 t^2 dt = \frac{1}{3}, \int_1^2 \lambda(t) dt = \frac{8}{3} - \frac{1}{3} = \frac{7}{3}$

$P(N(1) = 1, N(2) = 2) = P(N(1) = 1)P(N(2) - N(1) = 1)$
 $= (\frac{1}{3} e^{-1/3}) (\frac{7}{3} e^{-7/3}) = \frac{7}{9} e^{-8/3}$

(3) $P(N(2) = 2 | N(1) = 1) = P(N(2) - N(1) = 1) = \frac{7}{3} e^{-7/3}$

(4) $P(N(1) = 1 | N(2) = 2) = \frac{P(N(1) = 1, N(2) = 2)}{P(N(2) = 2)}$
 $= \frac{\frac{7}{9} e^{-8/3}}{(\frac{8}{3})^2 e^{-8/3} / 2} = \frac{7}{32}$



例：设 $\{N(t)\}$ 为是强度为 $\lambda(t) = t$ 的泊松过程。

令 S_i 表示第 i 个事件发生的时刻， $S_0 = 0$ 。

对 $i \geq 1$ ，令 $T_i = S_i - S_{i-1}$ 为第 $i-1$ 与第 i 个事件发生的时间间隔。
计算 T_1, T_2 的密度函数，判断它们是否独立？

解： $F_{T_1}(t) = P(T_1 \leq t) = P(N(t) \geq 1) = 1 - e^{-m(t)}$

$$f_{T_1}(t) = F'_{T_1}(t) = m'(t)e^{-m(t)} = \lambda(t)e^{-m(t)} = te^{-t^2/2}$$

$$\begin{aligned} P(T_2 \leq t \mid T_1 = s) &= P(N(t+s) - N(s) \geq 1 \mid T_1 = s) \\ &= P(N(t+s) - N(s) \geq 1) = 1 - e^{-[m(t+s) - m(s)]} \end{aligned}$$

$$f_{T_2|T_1}(t \mid s) = \lambda(t+s)e^{-[m(t+s) - m(s)]} = (t+s)e^{-t(t+2s)/2}$$



$$\begin{aligned}
 f_{T_2}(t) &= \int_0^\infty f_{T_2|T_1}(t|s)f_{T_1}(s)ds \\
 &= \int_0^\infty (t+s)se^{-(t+s)^2/2}ds \\
 &= \int_t^\infty u(u-t)e^{-u^2/2}du \\
 &= \int_t^\infty -(u-t)de^{-u^2/2} \\
 &= \int_t^\infty e^{-u^2/2}du = \sqrt{2\pi}[1-\Phi(t)]
 \end{aligned}$$

$\because f_{T_1} \neq f_{T_2}, \therefore T_1$ 与 T_2 不同分布

对 $s > 0$, $f_{T_2|T_1}(\cdot|s) \neq f_{T_2}(\cdot)$, 所以 T_1 与 T_2 不独立



定理： 设 $\{N(t)\}$ 为是强度为 $\lambda(t)$ 的泊松过程. 对任何 $T > 0$, 在 $N(T) = n$ 的条件下, 第1个, 第2个, \dots , 第 n 个事件发生的时刻 (S_1, \dots, S_n) 与 $(X_{(1)}, X_{(2)}, \dots, X_{(n)})$ 同分布。

这里 X_1, \dots, X_n 独立同分布, 具有概率密度
$$\frac{\lambda(x)1_{\{0 < x \leq T\}}}{\int_0^T \lambda(u)du}$$

$X_{(1)} < X_{(2)} < \dots < X_{(n)}$ 是 X_1, \dots, X_n 的次序统计量



定理（合成）：

设 $\{N_1(t)\}$ 和 $\{N_2(t)\}$ 是强度为 $\lambda_1(t)$ 和 $\lambda_2(t)$ 的泊松过程,且相互独立,则 $\{N_1(t) + N_2(t)\}$ 是 $\lambda_1(t) + \lambda_2(t)$ 的泊松过程.



定理(分解):

设 $\{N(t)\}$ 是强度为 λ 的泊松过程,在 t 时刻发生的事件独立地 (也独立于过程 $\{N(t)\}$) 以概率 $p(t)$ 为类型1, 以 $1 - p(t)$ 为类型2. 令 $\{N_1(t)\}$ 和 $\{N_2(t)\}$ 分别表示到 t 为止类型1和类型2发生的个数, 则 $\{N_1(t)\}$ 和 $\{N_2(t)\}$ 分别是强度为 $\lambda p(t)$ 和 $\lambda(1 - p(t))$ 的泊松过程, 且相互独立.



证明：显然 (1) $N_1(0) = N_2(0) = 0$.

(2) 对任意 $t > s \geq 0$, 在 $N(t) - N(s) = n$ 的条件下, 在 $(s, t]$ 中发生的 n 个事件 (不考虑发生先后顺序) 发生时刻独立同服从 $U(s, t)$, 所以每个事件独立地以概率

$$q = \int_s^t P(\text{此事件是类型1} | \text{此事件在 } u \text{ 时刻发生}) \times \frac{1}{t-s} du$$

$$= \frac{1}{t-s} \int_s^t p(u) du \text{ 为类型1, 以概率 } 1-q \text{ 为类型2.}$$

由泊松分布的可分性, 知:



$$N_1(t) - N_1(s) \sim \pi(\lambda(t-s)q) = \pi(\lambda \int_s^t p(u) du),$$

$$N_2(t) - N_2(s) \sim \pi(\lambda(t-s)(1-q)) = \pi(\lambda \int_s^t (1-p(u)) du),$$

且 $N_1(t) - N_1(s)$ 与 $N_2(t) - N_2(s)$ 相互独立.

(3) 这两个过程是相互独立的独立增量过程(证略).



例:(无穷条服务线的排队问题 $M/G/\infty$)

顾客按速率 λ 的泊松过程到达服务站, 到达后马上接受服务, 服务时间独立同服从分布 G . 令 $X(t)$ 表示到 t 为止完成服务的顾客数, $Y(t)$ 表示 t 时在接受服务的顾客数. 问:

$X(t)$ 和 $Y(t)$ 分别服从什么分布?



解: 固定 $t > 0$, 令 $N(t)$ 表示 $(0, t]$ 到达的顾客数,
则 $N(t) \sim \pi(\lambda t)$.

对于在 $s \leq t$ 时到达的顾客, 独立地以概率
 $p(s) = G(t - s)$ 到 t 为止完成服务 (称为类型1),
以概率 $1 - p(s)$ 在 t 时还在接受服务 (称为类型2).



在 $N(t) = n$ 的条件下, 在 $(0, t]$ 到达的这 n 个顾客
(不考虑到达先后顺序) 到达时刻独立同服从
 $U(0, t)$, 所以每个事件独立地以概率

$$q = \int_0^t P(\text{此顾客是类型1} | \text{此顾客在}s\text{时刻到达}) \times \frac{1}{t} ds$$

$$= \frac{1}{t} \int_0^t p(s) ds \text{ 为类型1, 以概率 } 1 - q \text{ 为类型2}$$

$\therefore X(t)$ 和 $Y(t)$ 相互独立,

$$X(t) \sim \pi\left(\lambda \int_0^t p(s) ds\right) = \pi\left(\int_0^t \lambda G(s) ds\right),$$

$$Y(t) \sim \pi\left(\lambda \int_0^t (1 - p(s)) ds\right) = \pi\left(\int_0^t \lambda (1 - G(s)) ds\right)$$



定理(时间变换):

设 $\{N(t)\}$ 是强度为1的泊松过程, 令 $\lambda(u)$ 是 $[0, \infty)$ 上非负的

在任何有界区间上可积的函数, 令 $m(t) = \int_0^t \lambda(u) du,$

$M(t) = N(m(t)).$ 则 $\{M(t)\}$ 是强度为 $\lambda(t)$ 的泊松过程.