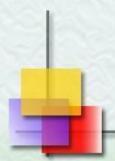
第三章 泊松过程

- 3.1 泊松过程的定义和例子
- 3.2 泊松过程的基本性质
- 3.3 非齐次泊松过程
- 3.4 复合泊松过程



- 累计随机事件发生次数的最基本的独立增量过程;
- 由法国著名数学家泊松证明;
- 1943年帕尔姆在电话业务问题的研究中运用了泊松过程,辛钦于50年代在服务系统的研究中进一步发展;
- 是具有连续时间参数和离散状态空间的一类随机过程;
- 在金融和保险领域中广泛应用,如证券价格波动。



3.1、泊松过程的定义和例子

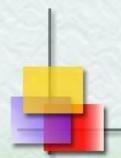
一. 计数过程

定义 1: 称随机过程{ $N(t),t \ge 0$ } 为<mark>计数过程</mark>,若N(t) 表 示到时刻t 为止已发生的事件A 的总数,且N(t) 满足下列条件:

- (1) $N(t) \ge 0$;
- (2) N(t) 取正整数值;
- (3) 若 s < t 时,N(t) N(s) 等于区间(s,t] 中发生的事件 A 的次数.

(累计随机事件发生次数的过程)

特别: (1) 若 $t_1 < t_2 \le t_3 < t_4 \in T$, $N(t_2) - N(t_1)$, 与 $N(t_4) - N(t_3)$ 相互独立,则此时 $\{N(t), t \ge 0\}$ 是独立增量过程。
(2) 若在 $(t, t + \Delta t](\Delta t > 0)$ 内 $N(t + \Delta t) - N(t)$ 仅与 Δt 有关,则 $\{N(t), t \ge 0\}$ 是平稳增量过程。



二. 泊松过程的第一种定义

定义 2: 称计数过程 $\{N(t), t \geq 0\}$ 为具有参数 $\lambda > 0$ 的泊松过程,若它满足下列条件:

- (1) N(0) = 0;
- (2) N(t) 是独立增量过程;
- (3) 在任一长度为t的区间中,事件A发生的次数服从参数 λt 的泊松分布,即对任意的 $t \geq 0$,有

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

注意:

- 1) 泊松过程是平稳独立增量过程, $E[N(t)] = \lambda t$, λ 为单位时间内事件 A 发生的次数,称为此过程的强度;
- 2) 条件(3)的验证较困难.

问题:

泊松过程是平稳过程吗?

三. 泊松过程的第二种定义

定义 3: 称计数过程 $\{N(t), t \geq 0\}$ 为具有参数 $\lambda > 0$ 的 泊松过程,若它满足下列条件:

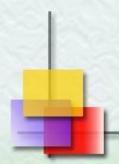
- (1) N(0) = 0;
- (2) N(t) 是独立、平稳增量过程;
- (3) N(t)满足下列两式: $P\{N(t+h)-N(t)=1\}=\lambda h+o(h)$ $P\{N(t+h)-N(t)\geq 2\}=o(h)$

零初值性,独立增量性,齐次性,普通性



直观含义

- 在有限时间间隔内发生的次数是有限的。
- · 在非常短的时间间隔内次数为1的概率近似为 λh, 超过1次的概率是h的高阶无穷小。

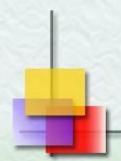


- 例1. 考虑某一电话交换台在某段时间内接到的呼唤。令N(t)表示电话交换台在(0,t]内收到的呼唤次数,则{ $N(t),t \ge 0$ }是一个泊松过程。
- 例2、 考虑来到某火车站售票窗口购买车票的旅客。 若记 N(t) 为在 (0,t] 内到达售票窗口的旅客数则 $\{N(t),t \geq 0\}$ 是一个泊松过程。

[提示]根据实际意义,满足第二种定义。



例3、 考虑机器在(t,t+h)内发生故障这一事件。若机器发生故障,立即修理后继续工作,则在(t,t+h)内机器发生故障而停止工作的事件数构成一个随机过程,它可以用泊松过程进行描述。



四. 两种定义是等价的。

1) 定义 2⇒定义 3 (只需验证 (2) 和 (3))

证明:
$$P\{N(s+t)-N(s)=n\}=e^{-\lambda t}\frac{(\lambda t)^n}{n!}, n=0,1,2,\cdots$$

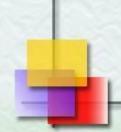
 ${N(t), t \ge 0}$ 是平稳增量过程. (定义 3(2))

$$P\{N(t+h)-N(t)=1\}=\lambda he^{-\lambda h}=\lambda h\sum_{k=0}^{\infty}\frac{(-\lambda h)^k}{k!}$$

$$= \lambda h(1 - \lambda h + o(h)) = \lambda h + o(h)$$

$$P\{N(t+h)-N(t)\geq 2\} = \sum_{k=2}^{\infty} e^{-\lambda h} \frac{(\lambda h)^k}{k!} = o(h)$$

(定义3(3))

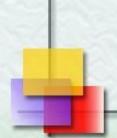


2) 定义 3⇒定义 2 (只需验证 (3))

分析:因为N(t)是独立、平稳增量过程,只需证明

$$P\{N(t)=n\}=e^{-\lambda t}\frac{(\lambda t)^n}{n!}, n=0,1,2,\cdots$$

 $\Phi_n(t) = P\{N(t) = n\} = P\{N(t) - N(0) = n\},$ 先求 $P_0(t)$, $P_1(t)$, 再用归纳法得 $P_n(t)$ 。



$$P_{0}(t+h) = P\{N(t+h) = 0\}$$

$$= P\{N(t) - N(0) = 0, N(t+h) - N(t) = 0\}$$

$$= P\{N(t) - N(0) = 0\}P\{N(t+h) - N(t) = 0\}$$

$$= P_{0}(t)(1 - \lambda h + o(h)) \qquad (\because P\{N(t+h) - N(t) \ge 1\} = \lambda h + o(h))$$

$$P_{0}(t+h) - P_{0}(t) \qquad P_{0}(t) \le 0$$

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

$$\lim_{h \to 0} \frac{P_0(t+h) - P_0(t)}{h} = -P_0(t)\lambda = P_0'(t)$$

$$P_0(t) = C_0 e^{-\lambda t}$$

:
$$P_0(0) = 1, C_0 = 1$$
 : $P_0(t) = e^{-\lambda t}$



 $\forall n \geq 1$ 有

$$P_n(t+h) = P\{N(t+h) = n\}$$

$$= P\{N(t+h)-N(t)=0,N(t)=n\}+P\{N(t+h)-N(t)=1,N(t)=n-1\}$$

$$+\sum_{i=2}^{n} P\{N(t+h)-N(t)=i,N(t)=n-i\}$$

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

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

$$\lim_{h \to 0} \frac{P_n(t+h) - P_n(t)}{h} = -P_n(t)\lambda + P_{n-1}(t)\lambda = P'_n(t)$$

$$n = 1$$
, $P_1'(t) + P_1(t)\lambda = P_0(t)\lambda = \lambda e^{-\lambda t}$, $P_1(t) = e^{-\lambda t}(\lambda t + C_1)$

:
$$P_1(0) = P\{N(0) = 1\} = 0$$
, : $C_1 = 0 \Rightarrow P_1(t) = \lambda t e^{-\lambda t}$

一阶非齐次线性微分方程的通解

$$y=e^{-\int P(x)dx} \left(\int Q(x)e^{\int P(x)dx} dx + C \right),$$

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

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

$$n > 1$$
, $P'_n(t) + P_n(t)\lambda = e^{-\lambda t} \frac{\lambda^n t^{n-1}}{(n-1)!}$

$$P_n(t) = e^{-\lambda t} \left[\int e^{-\lambda t} \frac{\lambda^n t^{n-1}}{(n-1)!} \cdot e^{\lambda t} dt + C_n \right] = e^{-\lambda t} \left[\int \frac{\lambda^n t^{n-1}}{(n-1)!} dt + C_n \right] = \frac{\lambda^n t^n}{n!} + C_n e^{-\lambda t}$$

:
$$P_n(0) = P\{N(0) = n\} = 0$$
, : $C_n = 0$, $P_n(t) = e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^n}{n!}$

:.
$$P\{X(t+s)-X(s)=n\}=e^{-\lambda t}\frac{(\lambda t)^n}{n!}, n=0,1,2,\cdots$$

即定义2中(3)成立.

3.2、泊松过程的基本性质

一. 数字特征

 ${N(t),t \geq 0}$ 为具有参数 $\lambda > 0$ 泊松过程,则

- 1) $E[N(t)-N(s)]=D[N(t)-N(s)]=\lambda(t-s)$ (若 s < t)
- 2) $m_N(t) = \sigma_N^2(t) = \lambda t$
- 3) $R_N(s,t) = \lambda s(\lambda t + 1)$ (若 s < t)
- 4) $B_N(s,t) = \lambda s$ (若 s < t), 一般 $B_N(s,t) = \lambda \min(s,t)$
- 5) 特征函数 $\varphi_N(u) = E[e^{iuN(t)}] = \exp{\lambda t(e^{iu} 1)}$

Poisson过程不是平稳过程!



证明: 1) $E[N(t)-N(s)]=\lambda(t-s)$

若
$$s < t$$
, $D[N(t)-N(s)] = E[N(t)-N(s)]^2 - [E[N(t)-N(s)]]^2$

$$= E[N(t)]^{2} + E[N(s)]^{2} - 2E\{[N(t) - N(s)]N(s)\} - 2E[N(s)]^{2} - [\lambda(t - s)]^{2}$$

$$= E[N(t)]^{2} - E[N(s)]^{2} - 2E[N(t) - N(s)]E[N(s)] - [\lambda(t-s)]^{2}$$

$$= \lambda t + [\lambda t]^2 - \lambda s - [\lambda s]^2 - 2\lambda (t - s)\lambda s - [\lambda (t - s)]^2 = \lambda (t - s)$$



2)
$$m_N(t) = \sigma_N^2(t) = \lambda t$$
,

说明: 由 $m_N(t) = \lambda t$, $\lambda = \frac{m_N(t)}{t}$ 表示单位时间内接受服务的平均顾客数,故称 λ 为此过程的速率或强度。

$$R_N(s,t) = EN(s)N(t) = EN(s)(N(t) - N(s) + N(s))$$

$$=E(N(s)-N(0))E(N(t)-N(s))+E(N(s))^{2}$$
 (由独立平稳过程)

$$= \lambda s \cdot \lambda (t - s) + \lambda s + (\lambda s)^{2} = \lambda s (\lambda t + 1),$$

一般,
$$R_N(s,t) = \lambda^2 st + \lambda \min(s,t)$$



4) 若
$$s < t$$
, $B_N(s,t) = R_N(s,t) - EN(s)EN(t) = \lambda s$, 一般 $B_N(s,t) = \lambda \min(s,t)$

5)
$$\varphi_{N}(u) = E[e^{iuN(t)}] = \sum_{k=0}^{n} e^{iuk} \frac{(\lambda u)^{k}}{k!} e^{-\lambda u}$$

$$= e^{-\lambda u} \sum_{k=0}^{n} \frac{(e^{iu} \lambda u)^{k}}{k!} = e^{-\lambda u} e^{\lambda u e^{iu}}$$

$$= \exp{\{\lambda u(e^{iu} - 1)\}}$$



二. 点间间隔 T_n 与等待时间 W_n 的分布

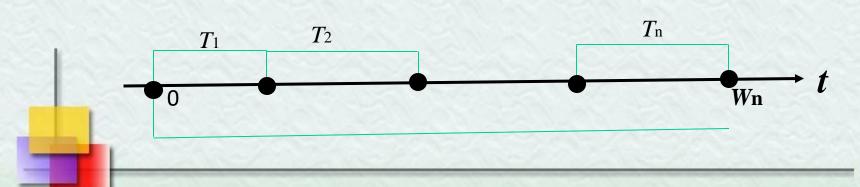
用具有参数 $\lambda > 0$ 的泊松过程 $\{N(t), t \geq 0\}$ 来描述服务系统

N(t): 在[0,t]内进入系统的顾客数;

 W_n : 第n位进入系统(到达)的时刻;

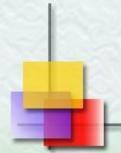
 T_n : 第n-1位顾客与第n位顾客进入系统的时间间隔,

则 $W_n = \sum_{i=1}^n T_i$,表示等待第n位顾客到达的等待时间。



如果 T_i 表示第i 位顾客接受服务的时间,则 W_n 也可以表示第n 位顾客在系统的排队等待时间.

问题: 顾客进入系统的时间间隔、顾客排队的等待时间的分布如何?



定理 3.2.1: 时间间隔 $T_n^{i.i.d} \sim E(\lambda)$

分析: 由于泊松过程是独立平稳增量过程,故时间间隔 $T_1,T_2,\cdots,T_n,\cdots$ 相互独立。

再证明 $T_n \sim E(\lambda)$ 。先求 T_1 , T_2 的分布函数,最后求 T_n 的分布函数。



证明:

a. 先求 T_1 的分布函数.

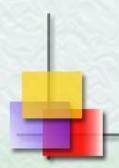
当
$$t < 0$$
时, $F_{T_1}(t) = 0$;

当t>0时,

$$F_{T_1}(t) = P\{T_1 \le t\} = 1 - P\{T_1 > t\}$$

$$=1-P\{N(t)=0\}=1-e^{-\lambda t}$$

即 $T_1 \sim E(\lambda)$ 。



b.再求 T_2 的分布函数。

当
$$t < 0$$
时, $F_{T_2}(t) = 0$;
当 $t > 0$ 时,

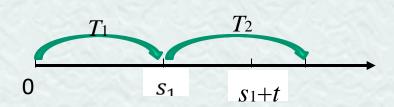
$$F_{T_2}(t) = P\{T_2 \le t\} = 1 - P\{T_2 > t\}$$

$$= 1 - P\{T_2 > t \mid T_1 = s_1\} \qquad (T_1, T_2 相互独立)$$

 $=1-P\{N(t+s_1)-N(s_1)=0\}$

$$=1-P\{N(t)-N(0)=0\}=1-P\{N(t)=0\}=1-e^{-\lambda t}$$

即 $T_2 \sim E(\lambda)$ 。



平稳性

平稳性,落入[s,s+t]的随机点数与t有关,与s无关



c. 最后求 T_n 的分布函数

当
$$t < 0$$
时, $F_{T_n}(t) = 0$;
当 $t > 0$ 时, $F_{T_n}(t) = P\{T_n \le t\} = 1 - P\{T_n > t\}$ (独立性)
= $1 - P\{T_n > t \mid T_1 = s_1, \dots, T_{n-1} = s_{n-1}\}$
= $1 - P\{N(t + s_1 + \dots + s_{n-1}) - N(s_1 + \dots + s_{n-1}) = 0\}$
= $1 - P\{N(t) = 0\} = 1 - e^{-\lambda t}$

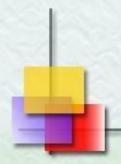
$$\mathbb{E}\Gamma T_n \sim E(\lambda)$$

即
$$T_n \sim E(\lambda)$$
。 所以 $T_n \sim E(\lambda)$, $n = 1,2,3,\cdots$



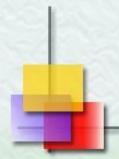
意义: 泊松过程在任何时刻都是从头开始。

即:从任何时刻起过程独立于先前已发生的一切(由独立增量),且有与原过程完全一样的分布(由平稳增量)。



定理3.2.1 的逆定理也是成立的,即: 如果计数过程{ $N(t),t \ge 0$ } 的到达时间间隔 T_n , n = 1,2,... 相互独立同服从参数为 λ 的指数分布的随机变量,则{ $N(t),t \ge 0$ } 为强度是 λ 的泊松过程.

顾客到达强度是λ的泊松流 = 顾客到达是时间间隔相互独立且 同服从参数为λ的指数分布 的随机变量



定理 3.2.2: 等待时间 $W_n \sim \Gamma(n,\lambda)$ (爱尔兰分布)

分析:用独立和的特征函数性质,再用特征函数与分布函数的一一对 应即得。

证明: 已知 $T_j^{i.i.d} \sim E(\lambda) = \Gamma(1,\lambda)$,其特征函数为 $\varphi_j(t) = (1 - \frac{it}{2})^{-1}$,

则
$$W_n = \sum_{j=1}^n T_j$$
特征函数为 $\varphi(t) = \left(1 - \frac{it}{\lambda}\right)^{-n}$,即 $W_n = \sum_{j=1}^n T_j \sim \Gamma(n, \lambda)$

其密度函数为
$$f(t) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^{n-1}}{(n-1)!}, & t \ge 0 \\ 0, & t < 0 \end{cases}$$

 $\Gamma(\alpha,\beta)$ - 分布, 当 α =1时,为指数分布, α 为整数时为爱尔兰分布

$$f(x) = \begin{cases} \frac{\beta}{\Gamma(\alpha)} (\beta x)^{\alpha - 1} e^{-\beta x}, & x > 0 \\ 0, & x \le 0 \end{cases} \quad \phi_X(t) = \left(1 - \frac{it}{\beta}\right)^{-\alpha}$$

定理 3.2.2: 等待时间 $W_n \sim \Gamma(n,\lambda)$ (爱尔兰分布)

分析:用独立和的特征函数性质,再用特征函数与分布函数的一一对应即得

布函数的一一对应即得。

证明:已知 $T_j^{i.i.d} \sim E(\lambda) = \Gamma(1,\lambda)$,其特征函数为 $\varphi_j(t) = (1 - \frac{it}{\lambda})^{-1}$,

则
$$W_n = \sum_{j=1}^n T_j$$
 特征函数为 $\varphi(t) = \left(1 - \frac{it}{\lambda}\right)^{-n}$,即 $W_n = \sum_{j=1}^n T_j \sim \Gamma(n, \lambda)$

其密度函数为 $f(\mathbf{t}) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^{n-1}}{(n-1)!}, & t \ge 0 \\ 0, & t < 0 \end{cases}$

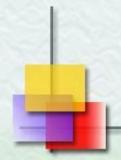
 $\Gamma(\alpha,\beta)$ - 分布, 当 $\alpha=1$ 时, 为指数分布, α 为整数时 为爱尔兰分布

$$f(x) = \begin{cases} \frac{\beta}{\Gamma(\alpha)} (\beta x)^{\alpha - 1} e^{-\beta x}, & x > 0 \\ 0, & x \le 0 \end{cases} \quad \phi_X(t) = \left(1 - \frac{it}{\beta}\right)^{-\alpha}$$

例:某个中子计数器对到达的粒子每隔一个记录一次,设粒子按照每分钟4个的Poisson过程到达,令T为相继被记录的粒子之间的时间间隔(分钟)。

求(1) T的概率密度;

(2) $P(T \ge 1)$.



 $\{T_1 > t\} \Leftrightarrow \{\text{在时间}[0,t) 内最多到达一个粒子\}, 所以$

$$P\{T_1 > t\} = P\{N(t) \le 1\} = P\{N(t) = 0\} + P\{N(t) = 1\}$$
$$= e^{-4t} + 4te^{-4t} = (1+4t)e^{-4t}.$$

$$F_T(t) = P(T_1 \le t) = \begin{cases} 1 - (1 + 4t)e^{-4t}, & t \ge 0 \\ 0, & t < 0 \end{cases}$$

$$p_T(t) = F'_T(t) = \begin{cases} 16te^{-4t}, & t \ge 0 \\ 0, & t < 0 \end{cases}$$

(2)
$$P\{T \ge 1\} = 1 - F_T(1) = 5e^{-4}$$

设 $\{X(t), t \geq 0\}$ 为强度 λ 的泊松过程.

讨论泊松过程与均匀分布的关系

三. 到达时间的条件分布

定理 3.2.3: 假设在[0, t] 内事件已发生了一次,则此事件的到达时间 W_1 服从 [0, t] 上的均匀分布, 即 X(t) = 1 时, W_1 的条件分布为U[0, t] 。

证明: 当 $0 \le s < t$ 时,

$$P\{W_1 \le s \mid X(t) = 1\} = \frac{P\{W_1 \le s, X(t) = 1\}}{P\{X(t) = 1\}} = \frac{P\{X(s) = 1, X(t) - X(s) = 0\}}{P\{X(t) = 1\}}$$

$$= \frac{P\{X(s) = 1\}P\{X(t - s) = 0\}}{P\{X(t) = 1\}} = \frac{\lambda s e^{-\lambda s} \cdot e^{-\lambda(t - s)}}{\lambda t e^{-\lambda t}} = \frac{s}{t}$$

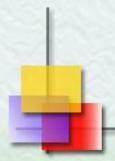
(均匀分布的分布函数)

说明:

由于泊松过程具有独立平稳增量性,从而在已知(0,t]上有一个事件发生的情况下,该事件发生时刻 S_1 在[0,t]上是等可能的。

问题:

- 该性质能否推广到的 $N(t) = n, n \ge 1$ 情形?
- 该性质是否是泊松过程特有的?



例 4. 设{ $X(t),t \ge 0$ } 为具有参数 $\lambda > 0$ 泊松过程,若 0 < s < t,对于0 < k < n 时,求 $P{X(s) = k \mid X(t) = n}$ 。[即 X(t) = n 时,则在[0,s](s < t) 内事件发生次数X(s) 服从二项分布 $B(n,\frac{s}{t})$ 。

解:
$$P\{X(s) = k \mid X(t) = n\} = \frac{P\{X(s) = k, X(t) = n\}}{P\{X(t) = n\}}$$

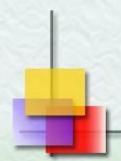
$$= \frac{P\{X(s) - X(0) = k, X(t) - X(s) = n - k\}}{P\{X(t) = n\}}$$

$$=\frac{P\{X(s)=k\}P\{X(t-s)=n-k\}}{P\{X(t)=n\}}=\frac{e^{-\lambda s}\cdot\frac{(\lambda s)^k}{k!}\cdot e^{-\lambda(t-s)}\cdot\frac{[\lambda(t-s)]^{n-k}}{(n-k)!}}{e^{-\lambda t}\cdot\frac{(\lambda t)^n}{n!}}$$

定理 3.2.4: (W_1, W_2, \dots, W_n) 的联合分布与 $n \wedge [0, t]$ 上均匀分布的独立随机变量的顺序统计量有相同的分布。

说明: $n \wedge [0,t]$ 上均匀分布的独立随机变量 $(U_1,U_2,\cdots U_n)$ 的顺序统计量 $(U_{(1)},U_{(2)},\cdots U_{(n)})$ 的联合概率密度函数为

$$f_{(n)}(u_1, \dots u_n) = \begin{cases} \frac{n!}{t^n}, & 0 \le u_1 < u_2 < \dots < u_n < t \\ 0, & \sharp \aleph$$



证明: 当X(t) = n时,令 $0 < u_1 < \dots < u_n < u_{n+1} = t$,取充分小的 $h_i > 0$,使 $u_i < W_i \le u_i + h_i$, $u_i + h_i < u_{i+1}$, $i = 1, \dots, n$,则

 $X(u_i + h_i) - X(u_i) = 1$, $X(u_{i+1}) - X(u_i + h_i) = 0$, $i = 1, \dots, n$, $X(u_1) = 0$, 故有

 $P\{u_i < W_i \le u_i + h_i, i = 1, 2, \dots, n \mid X(t) = n\}$ (因泊松过程是平稳独立增量过程)

$$= \frac{\prod_{i=1}^{n} P\{X(h_i) = 1\} \cdot \prod_{i=1}^{n} P\{X(u_{i+1} - u_i - h_i) = 0\} \cdot P\{X(u_1) = 0\}}{P\{X(t) = n\}}$$

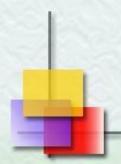
$$= \frac{\lambda^{n} \cdot \prod_{i=1}^{n} h_{i} \cdot e^{-\lambda \sum_{i=1}^{\infty} h_{i}} \cdot e^{-\lambda \left[\sum_{i=1}^{n} (u_{i+1} - u_{i} - h_{i}) + u_{1}\right]}}{\frac{\lambda^{n} t^{n}}{n!} e^{-\lambda t}} = \frac{n!}{t^{n}} \prod_{i=1}^{\infty} h_{i}$$

$$\frac{P\{u_i < W_i \le u_i + h_i, i = 1, 2, \dots, n \mid X(t) = n\}}{h_1 h_2 \cdots h_n} = \frac{n!}{t^n}, \quad \diamondsuit h_i \to 0, \quad i = 1, \dots, n, \quad 则得$$

X(t) = n 时 (W_1, W_2, \dots, W_n) 的联合概率密度

$$f(u_1, u_2, \dots, u_n) = \begin{cases} n!/t^n, & 0 < u_1 < u_2 < \dots < u_n < t \\ 0, & \sharp$$

例 6. 设 $\{X_1(t),t \geq 0\}$ 和 $\{X_2(t),t \geq 0\}$ 是两个相互独立的泊松过程,它们在单位时间内平均出现的事件数分别为 λ_1 和 λ_2 。记 $W_k^{(i)}(i=1,2)$ 为过程 $\{X_i(t),t \geq 0\}$ 的第k次事件到达时间,求 $P\{W_k^{(1)} < W_1^{(2)}\}$ (即在第二个过程的第一次事件发生前,第一个过程已经发生k次的概率).

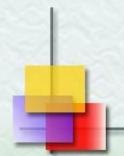


静:
$$P\{W_{k}^{(1)} < W_{1}^{(2)}\} = \iint_{x < y} f_{W_{k}^{(1)}}(x) f_{W_{1}^{(2)}}(y) dx dy$$

$$= \int_{0}^{+\infty} dx \int_{x}^{+\infty} \lambda_{1} e^{-\lambda_{1}x} \frac{(\lambda_{1}x)^{k-1}}{(k-1)!} \cdot \lambda_{2} e^{-\lambda_{2}y} dy = \int_{0}^{+\infty} \lambda_{1} e^{-\lambda_{1}x} \frac{(\lambda_{1}x)^{k-1}}{(k-1)!} \cdot e^{-\lambda_{2}x} dx$$

$$= \frac{\lambda_{1}^{k}}{(k-1)! (\lambda_{1} + \lambda_{2})^{k}} \int_{0}^{+\infty} [(\lambda_{1} + \lambda_{2})x]^{k-1} \cdot e^{-(\lambda_{1} + \lambda_{2})x} d(\lambda_{1} + \lambda_{2})x$$

$$= \frac{\lambda_1^k}{\Gamma(k)(\lambda_1 + \lambda_2)^k} \Gamma(k) = \left(\frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2}\right)^k \qquad (\because \Gamma(\alpha) = \int_0^{+\infty} x^{\alpha - 1} \cdot e^{-x} dx)$$



齐次Poisson过程,其强度 λ 为一常数,意味着在不同的时刻,事件发生的速率都是一个恒定值。

而实际中,事件发生的速率可能会因时而变。

比如,公交车站到达的乘客流,早晚高峰期的速率 明显比其他时段要大;研究某地发生地震的次数,夏 秋季的速率也会比冬春季的高。

因此,为了描述这些现象,将齐次Poisson过程推 广到非齐次Poisson过程。



3.3 非齐次泊松过程

一. 定义: 称计数过程 $\{X(t), t \geq 0\}$ 为具有跳跃强度函数 $\lambda(t)$ 的非齐次泊松过程,若它满足下列条件:

- (1) X(0) = 0;
- (2) X(t)是独立增量过程;
- (3) X(t)满足下列两式: $P\{X(t+h)-X(t)=1\}=\lambda(t)h+o(h)$ $P\{X(t+h)-X(t)\geq 2\}=o(h)$

二. 性质:

计数过程 $\{X(t),t\geq 0\}$ 为具有跳跃强度函数 $\lambda(t)$ 的非齐次泊松过程,则其均值函数: $m_X(t)=\int_0^t\lambda(s)ds$.

三. 非齐次泊松过程的分布律

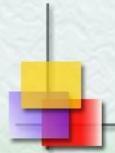
定理 3.3.1: 设 $\{X(t), t \geq 0\}$ 为具有均值函数 $m_X(t) = \int_0^t \lambda(s) ds$

的非齐次泊松过程,则有

$$P\{X(t+s)-X(t)=n\}=\frac{[m_X(t+s)-m_X(t)]^n}{n!}e^{-[m_X(t+s)-m_X(t)]}, (n \ge 1)$$

或
$$P\{X(t)=n\}=\frac{[m_X(t)]^n}{n!}e^{-m_X(t)}, (n \ge 0)$$

结论:
$$E[X(t)] = D[X(t)] = m_X(t)$$



例 7. 设 $\{X(t), t \geq 0\}$ 为具有跳跃强度 $\lambda(t) = \frac{1}{2}(1 + \cos \omega t)$ 的非齐次泊松过程($\omega \neq 0$)。求E[X(t)]和D[X(t)].

解:
$$E[X(t)] = m_X(t) = \int_0^t \lambda(s) ds = \int_0^t \frac{1}{2} (1 + \cos(\omega s)) ds = \frac{1}{2} (t + \frac{1}{\omega} \sin(\omega t))$$
$$D[X(t)] = m_X(t) = \frac{1}{2} (t + \frac{1}{\omega} \sin(\omega t))$$



例 8. 设某路公共汽车从早晨 5 时到晚上 9 时有车发出。<mark>乘客流量</mark>如下: 5 时按平均乘客为 200 人/时计算; 5 时至 8 时乘客平均到达率按线性增加; 8 时到达率为 1400 人/时; 8 时到 18 时保持平均到达率不变, 18 时到 21 时从到达率 1400 人/时按线性下降,到 21 时为 200 人/时。假定乘客数在不相重叠时间间隔内是相互独立的。求 12 时至 14 时有 2000 人来站乘车的概率,并求这两小时内来站乘车人数的数学期望.

解: 5时到21时对应t从0到16,则强度为

$$\lambda(t) = \begin{cases} 200 + 400t, & 0 \le t \le 3\\ 1400, & 3 < t \le 13, \text{ M} \\ 1400 - 400(t - 13), & 13 < t \le 16 \end{cases}$$

12 时至 14 时这两小时内来站乘车人数的数学期望:

$$m_X(9) - m_X(7) = \int_7^9 \lambda(s) ds = 2800$$
,

12 时至 14 时有 2000 人来站乘车的概率:

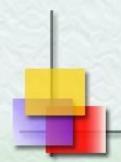
$$P\{X(9) - X(7) = 2000\} = e^{-2800} \cdot \frac{(2800)^{2000}}{2000!}$$

- · 此前考虑的Poisson过程都没有涉及事件发生所带来的影响,只考虑了事件发生的次数。
- 因此,为了研究这些事件带来的累积效果,引入 复合Poisson过程。
- 例如:通过市内立交桥的公交车数 N_t 是一个Poisson过程,每辆车所载乘客数 ξ_n 是一个随机变量,若要考虑通过立交桥的总人数 Y_t ,则有 $Y_t = \sum_{n=1}^{N_t} \xi_n$ 。

3.4 复合泊松过程

一. 定义: 设 $\{N(t),t\geq 0\}$ 是强度为 λ 的泊松过程, $\{Y_k,k=1,2,\cdots\}$ 是一列独立同分布随机变量,且与 $\{N(t),t\geq 0\}$ 独立,令 $X(t)=\sum_{i=1}^{N(t)}Y_k,t\geq 0$,

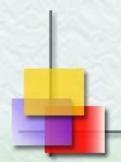
则称 $\{X(t),t\geq 0\}$ 为复合泊松过程.



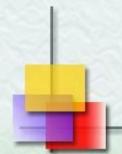
例 9. 设 N(t) 是在时间段(0,t] 内来到某商店的顾客人数, $\{N(t), t \geq 0\}$ 是泊松过程.

若 Y_k 是 第 k 个 顾 客 在 商 店 所 花 的 钱 数 , 则 $\{Y_k, k = 1, 2, \cdots\}$ 是 独 立 同 分 布 的 随 机 变 量 序 列 , 且 与 $\{N(t), t \geq 0\}$ 相 互 独 立 。

记X(t)为该商店在(0,t]内的营业额,则 $X(t) = \sum_{k=1}^{N(t)} Y_k, t \ge 0$ 是一个复合泊松过程.



- 二. 性质: 设 $X(t) = \sum_{k=1}^{N(t)} Y_k, t \ge 0$ 是复合泊松过程,则
- 1) $\{X(t), t \ge 0\}$ 是独立增量过程;
- 2) X(t)的特征函数 $\varphi_X(u) = \exp\{\lambda t [\varphi_Y(u) 1]\}$, 其中 $\varphi_Y(u)$ 是随机变量 Y_1 的特征函数; λ 是事件的到达率。
- 3) 若 $EY_1^2 < +\infty$, 则 $E[X(t)] = \lambda t E[Y_1], D[X(t)] = \lambda t E[Y_1^2]$



证明: 1) 令 $0 \le t_1 < t_2 < \cdots < t_m$,则

$$X(t_k) - X(t_{k-1}) = \sum_{l=1}^{N(t_k)} Y_l - \sum_{l=1}^{N(t_{k-1})} Y_l = \sum_{l=N(t_{k-1})+1}^{N(t_k)} Y_l, \quad k = 1, 2, \dots, m$$

因为 $\{Y_k, k=1,2,\cdots\}$ 是独立同分布的随机变量序列,

故 $X(t_k) - X(t_{k-1})$, $k = 1, 2, \dots, m$ 相互独立,

即 $\{X(t),t\geq 0\}$ 是独立增量过程。



2)
$$\varphi_X(u) = E \exp\{iuX(t)\}$$

$$= E[E \exp\{iuX(t)\} | N(t)]$$

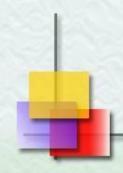
$$= \sum_{n=0}^{\infty} [E \exp\{iu \sum_{k=1}^{n} Y_k)\} | N(t) = n] \cdot P\{N(t) = n\}$$

$$=\sum_{n=0}^{\infty}\left[\prod_{k=1}^{n}E\exp\{iuY_{k}\}\cdot P\{N(t)=n\}\right]$$

$$=\sum_{n=0}^{\infty}\{[\varphi_{Y_1}(u)]^n\cdot P\{N(t)=n\}\}$$

$$=e^{-\lambda t}\sum_{n=0}^{\infty}\frac{\left[\lambda t\varphi_{Y_1}(u)\right]^n}{n!}=e^{-\lambda t}e^{\lambda t\varphi_{Y_1}(u)}=e^{\lambda t\left[\varphi_{Y_1}(u)-1\right]}$$

$$EX = \sum_{y} E(X \mid Y = y)P\{Y = y\}$$



3)
$$E[X(t)] = E\{E[X(t)|N(t)]\}$$

由 $E[X(t)|N(t) = n] = E[\sum_{k=1}^{N(t)} Y_k | N(t) = n]$
 $= E[\sum_{k=1}^{n} Y_k] = nEY_1$,
得 $E[X(t)|N(t)] = N(t)EY_1$
故 $E[X(t)] = E\{E[X(t)|N(t)]\}$
 $= E[N(t)] \cdot EY_1 = \lambda t EY_1$

$$D[X(t) | N(t) = n] = D[\sum_{k=1}^{N(t)} Y_k | N(t) = n] = D[\sum_{k=1}^{n} Y_k] = nDY_1,$$

$$\mathbb{D}[X(t) | N(t)] = N(t)DY_1$$

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

$$= N(t)DY_1 + [N(t)EY_1]^2$$

$$D[X(t)] = EX^2(t) - [EX(t)]^2 = E\{E[X^2(t) | N(t)]\} - [E[E(X(t) | N(t))]^2$$

$$= E\{N(t)DY_1 + [N(t)EY_1]^2\} - [E(N(t)EY_1)]^2$$

$$= E\{N(t)DY_1\} + E[N^2(t)] \cdot [EY_1]^2 - [EN(t)]^2 [EY_1]^2$$

$$= E\{N(t)DY_1\} + [EY_1]^2 DN(t) = \lambda tDY_1 + \lambda t [EY_1]^2$$

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



例 10. 仪器受到振动而引起损伤。若震动是按照强度为λ的泊松 过程发生,第k次震动引起的损伤为 D_k , D_1 , D_2 ,…是独立同分布 随机变量序列,且和 $\{N(t),t\geq 0\}$ 独立,其中N(t)表示[0,t]时间段内 仪器受到震动次数,又假设仪器受到震动的初始损伤随时间按指 数减小,即如果震动的初始为D,则震动之后经过时间t后减小为 $De^{-\alpha t}(\alpha > 0)$ 。假设损伤是可以叠加的,即在时刻t的损伤可表示为 $D(t) = \sum_{k=1}^{N(t)} D_k e^{-\alpha(t-\tau_k)}$,其中 τ_k 为仪器受到第k次震动的时刻,求E[D(t)]



解:
$$E[D(t)|N(t) = n] = E\left(\sum_{k=1}^{N(t)} D_k e^{-\alpha(t-\tau_k)} \middle| N(t) = n\right) = E\left(\sum_{k=1}^{n} D_k e^{-\alpha(t-\tau_k)}\right)$$
$$= \sum_{k=1}^{n} [ED_k \cdot Ee^{-\alpha(t-\tau_k)}] \qquad (D_k, \tau_k 相互独立)$$
$$= ED_1 \sum_{k=1}^{n} Ee^{-\alpha(t-\tau_k)} = e^{-\alpha t} ED_1 \cdot E\left(\sum_{k=1}^{n} e^{\alpha \tau_k}\right)$$

[因为 $(\tau_1, \tau_2, \dots, \tau_n)$ 的联合分布与 $n \wedge [0, t]$ 上均匀分布的独立随机变量的顺序统计量有相同的分布。]

$$= e^{-\alpha t} E D_{1} \cdot E \left(\sum_{k=1}^{n} e^{\alpha U_{(k)}} \right) = e^{-\alpha t} E D_{1} \cdot E \left(\sum_{k=1}^{n} e^{\alpha U_{k}} \right) = e^{-\alpha t} E D_{1} \cdot n E e^{\alpha U_{1}}$$

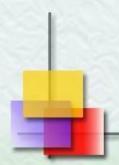
$$= e^{-\alpha t} E D_{1} \cdot n \int_{0}^{t} e^{\alpha x} \frac{1}{t} dx = \frac{e^{-\alpha t} E D_{1} \cdot n}{\alpha t} (e^{\alpha t} - 1) = \frac{E D_{1} \cdot n}{\alpha t} (1 - e^{-\alpha t})$$

$$\therefore E[D(t) \mid N(t)] = \frac{E D_{1} \cdot N(t)}{\alpha t} (1 - e^{-\alpha t}) , \quad \boxed{\square}$$

$$E[D(t)] = E\{E[D(t) \mid N(t)]\} = \frac{E D_{1} \cdot E N(t)}{\alpha t} (1 - e^{-\alpha t}) = \frac{E D_{1} \cdot \lambda t}{\alpha t} (1 - e^{-\alpha t})$$

$$= \frac{\lambda E D_{1}}{\alpha} (1 - e^{-\alpha t}) \circ$$

例 11. 假设乘客按参数为 2 泊松过程来到火车站乘 某次列车,若火车 t 时刻启程。求[0,t]内到达火车 站乘坐该次列车的乘客等待时间总和的数学期望.



解:设 τ_k 表示第k个乘客到达时刻,其等待时间为 $t-\tau_k$,则等待

时间总和为
$$\sum_{k=1}^{N(t)} (t-\tau_k)$$
 。

$$E\left[\sum_{k=1}^{N(t)}(t-\tau_k)\right] = E\left[E\left(\sum_{k=1}^{N(t)}(t-\tau_k)\middle|N(t)\right)\right]$$

$$=\sum_{n=0}^{\infty}E\left[\sum_{k=1}^{n}(t-\tau_{k})\middle|N(t)=n\right]\cdot P(N(t)=n)$$

$$=\sum_{n=0}^{\infty}(nt-\left\lfloor E\left(\sum_{k=1}^{n}\tau_{k}\right)\right\rfloor N(t)=n\right\rfloor)\cdot P(N(t)=n)=\sum_{n=0}^{\infty}(nt-E\left(\sum_{k=1}^{n}U_{(k)}\right))\cdot P(N(t)=n)$$

$$= \sum_{n=0}^{\infty} (nt - E\left(\sum_{k=1}^{n} U_{k}\right)) \cdot P(N(t) = n) = \sum_{n=0}^{\infty} (nt - \sum_{k=1}^{n} EU_{k}) \cdot P(N(t) = n)$$

$$= \sum_{n=0}^{\infty} (nt - \sum_{k=1}^{n} \frac{t}{2}) \cdot P(N(t) = n) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{nt}{2} \cdot \frac{(\lambda t)^{n}}{n!} e^{-\lambda t} = \frac{\lambda t^{2}}{2} e^{-\lambda t} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{(\lambda t)^{n-1}}{(n-1)!} = \frac{\lambda t^{2}}{2}$$

例 12. 假设乘客按参数为 λ 泊松过程来到公交汽车总站乘车。原计划每隔时间T开出一辆公交车,现在为缩短乘客候车时间,在两班之间增开一辆,问:安排在什么时候最好?(即求 $t \in [0,T]$,使乘客平均候车时间最少。)

解:用以上例题结论:

乘客的平均候车时间为
$$h(t) = \frac{\lambda t^2}{2} + \frac{\lambda (T-t)^2}{2}$$
,

$$h'(t) = \lambda t + \lambda (T - t)(-1) = 0$$
, $t = \frac{T}{2}$,

即安排在原来两辆车的当中最好。