

### 第三章 泊松过程

- ❖ 泊松过程定义
- ❖ 泊松过程的数字特征
- ❖ 时间间隔分布、等待时间分布及到达时间的条件分布
- ❖ 非齐次泊松过程
- ❖ 复合泊松过程

1

#### § 3.1 泊松过程的定义

定义3.1：称随机过程 $\{N(t), t \geq 0\}$ 为计数过程，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.  $N(t) \geq 0$ ;
2.  $N(t)$ 取正整数值;
3. 若 $s < t$ ，则 $N(s) \leq N(t)$ ;
4. 当 $s < t$ 时， $N(t) - N(s)$ 等于区间 $(s, t]$ 中发生的“事件A”的次数。

2

如果计数过程在不相重叠的时间间隔内，事件A发生的次数是相互独立的。

计数过程 $N(t)$ 是独立增量过程

若计数过程 $N(t)$ 在 $(t, t+s]$ 内 ( $s > 0$ )，事件A发生的次数 $N(t+s) - N(t)$ 仅与时间差 $s$ 有关，而与 $t$ 无关。

计数过程 $N(t)$ 是平稳增量过程

3

定义3.2：称计数过程 $\{X(t), t \geq 0\}$ 为具有参数 $\lambda > 0$ 的泊松过程，若它满足下列条件：

1.  $X(0) = 0$ ;
2.  $X(t)$ 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 $\lambda > 0$ 的泊松分布，即对任意 $s, t \geq 0$ ，有

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

泊松过程同时也是平稳增量过程

4

定义3.3：称计数过程 $\{X(t), t \geq 0\}$ 为具有参数 $\lambda > 0$ 的泊松过程，若它满足下列条件：

1.  $X(0) = 0$ ;
2.  $X(t)$ 是平稳独立增量过程;
3.  $X(t)$ 满足下列两式：

$$P\{X(t+h) - X(t) = 1\} = \lambda h + o(h) \quad (a)$$

$$P\{X(t+h) - X(t) \geq 2\} = o(h) \quad (b)$$

将式(a),(b)合起来可得，在 $[t, t+h)$ 内事件不发生的概率为： $P_0(t, t+h) = 1 - P_1(t, t+h) - \sum_{j=2}^{+\infty} P_j(t, t+h)$   
$$= 1 - \lambda h + o(h) \quad (c)$$

5

例如：

1. 电话交换机在一段时间内接到的呼叫次数;
2. 火车站某段时间内购买车票的旅客数;
3. 机器在一段时间内发生故障的次数;

定理：定义3.2和定义3.3是等价的。

证明

6

### § 3.2 泊松过程的基本性质

#### 一. 数字特征:

设 $\{X(t), t \geq 0\}$ 是泊松过程, 对任意的 $t, s \in [0, \infty)$ , 且 $s < t$ , 由泊松过程的增量分布服从泊松分布可得:

$$E[X(t) - X(s)] = D[X(t) - X(s)] = \lambda(t - s)$$

由于 $X(0)=0$ , 所以 令 $s=0, X(0)=0$

$$\Rightarrow m_X(t) = E[X(t)] = E[X(t) - X(0)] = \lambda t$$

$$\Rightarrow \lambda = \frac{E[X(t)]}{t} \quad (\lambda \text{ 是单位时间内随机事件发生的平均次数, 故称 } \lambda \text{ 为过程的速率或强度。})$$

7

$$\sigma_X^2(t) = D[X(t)] = \lambda t$$

$$E[X^2(t)] = D[X(t)] + \{E[X(t)]\}^2$$

$$= \lambda t + \lambda^2 t^2 = \lambda t(1 + \lambda t)$$

当 $0 \leq s < t$ ,

$$R_X(s, t) = E[X(s)X(t)]$$

$$= E\{X(s)[X(t) - X(s) + X(s)]\}$$

$$= E\{[X(s) - X(0)][X(t) - X(s)] + E[X(s)]^2\}$$

$$= E[X(s) - X(0)] \cdot E[X(t) - X(s)] + \lambda s(1 + \lambda s)$$

$$= \lambda s \cdot \lambda(t - s) + \lambda s + (\lambda s)^2 = \lambda^2 st + \lambda s$$

8

同理: 当 $s > t, R_X(s, t) = \lambda^2 st + \lambda t, s > t \geq 0$

$$\therefore R_X(s, t) = \lambda^2 st + \lambda \min(s, t)$$

一般情况下, 泊松过程的协方差函数可表示为

$$B_X(s, t) = \lambda \min(s, t) (= R_X(s, t) - m_X(s)m_X(t))$$

泊松过程的特征函数为:

$$g_X(\theta) = E[e^{i\theta X(t)}] = \exp\{\lambda t(e^{i\theta} - 1)\}$$

9

### 二、时间间隔与等待时间的分布

设随机点相继出现时间为 $W_1, W_2, \dots, W_n \dots$ 的泊松流, 强度为 $\lambda$ , 对应的 $\{X(t), t \geq 0\}$ 为相应的泊松过程。

显然,  $W_n$ 为随机变量, 称为第 $n$ 次事件 $A$ 出现的时刻或第 $n$ 次事件 $A$ 的等待时间。

记 $W_0 = 0, T_i = W_i - W_{i-1}, i = 1, 2, \dots$ 称 $T_i$ 为第 $i-1$ 个至第 $i$ 个随机点的点间间距, 也是随机变量。

$$W_n = T_1 + T_2 + \dots + T_n$$

10

定理: 设 $\{X(t), t \geq 0\}$ 是具有参数 $\lambda$ 为的泊松过程,  $\{T_n, n \geq 1\}$ 是对应的时间间隔序列, 则随机变量 $T_n (n = 1, 2, \dots)$ 是独立同分布的均值为 $\frac{1}{\lambda}$ 的指数分布。

证: 注意, 事件 $\{T_1 > t\}$ 发生当且仅当泊松过程在时间 $[0, t]$ 内没有事件发生, 所以

$$P\{T_1 > t\} = P\{X(t) = 0\} = e^{-\lambda t}$$

$$\text{即: } F_{T_1}(t) = P\{T_1 \leq t\} = 1 - P\{T_1 > t\} = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda t}, & t \geq 0 \\ 0, & t < 0 \end{cases}$$

11

所以 $T_1$ 是服从均值为 $\frac{1}{\lambda}$ 的指数分布。

利用泊松过程的平稳独立增量性质, 有

$$P\{T_2 > t / T_1 = s\}$$

$$= P\{\text{在}(s, s+t]\text{内没事件发生} / T_1 = s\}$$

$$= P\{\text{在}(s, s+t]\text{内无事件发生}\}$$

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

$$F_{T_2}(t) = P\{T_2 \leq t\} = 1 - P\{T_2 > t\} = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda t}, & t \geq 0 \\ 0, & t < 0 \end{cases}$$

$$\text{其概率密度为: } f_{T_2}(t) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda t}, & t \geq 0 \\ 0, & t < 0 \end{cases}$$

故 $T_2$ 也服从均值为 $\frac{1}{\lambda}$ 的指数分布。

12

对任意的  $n \geq 1$ , 和  $t, s_1, s_2, \dots, s_{n-1} \geq 0$ , 有

$$P\{T_n > t / T_1 = s_1, \dots, T_{n-1} = s_{n-1}\} \\ = P\{X(t + s_1 + \dots + s_{n-1}) - X(s_1 + s_2 + \dots + s_{n-1}) = 0\} = e^{-\lambda t}$$

对于任意  $n=1, 2, \dots$  事件A相继到达的时间间隔  $T_n$  的分布为:

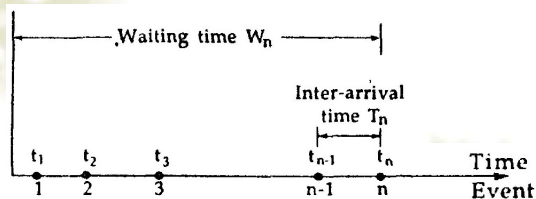
$$F_{T_n}(t) = P\{T_n \leq t\} = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda t}, & t \geq 0 \\ 0, & t < 0 \end{cases}$$

其概率密度为:

$$f_{T_n}(t) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda t}, & t \geq 0 \\ 0, & t < 0 \end{cases}$$

13

## 等待时间的分布



$W_n$ 是指第n次事件A到达的等待时间

$$W_n = \sum_{i=1}^n T_i$$

因此  $W_n$  是  $n$  个相互独立的指数分布随机变量之和。

定理: 设  $\{W_n, n \geq 1\}$  是与泊松过程  $\{X(t), t \geq 0\}$  对应的一个等待时间序列, 则  $W_n$  服从参数为  $n$  与  $\lambda$  的  $\Gamma$  分布, 其密度函数为:

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

证: 由上面定理知  $W_n$  是  $n$  个相互独立的指数分布随机变量和, 故用特征函数方法立即可得, 分布密度与特征函数可通过付氏变换得。

15

另证: 对  $\forall t > 0, n \in Z^+$ , 有 " $X(t) \geq n$ "  $\Leftrightarrow$  " $W_n \leq t$ "  
即第  $n$  个事件在时刻  $t$  或之前发生当且仅当到时间  $t$  已发生的事件数至少是  $n$

$$\therefore F_{W_n}(t) = P\{W_n \leq t\} = P\{X(t) \geq n\} = \sum_{j=n}^{\infty} e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^j}{j!}, t > 0$$

$$F_{W_n}(t) = 0, \text{ 当 } t \leq 0$$

对  $t$  求导得:

$$f_{W_n}(t) = - \sum_{j=n}^{\infty} \lambda e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^j}{j!} + \sum_{j=n}^{\infty} \lambda e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^{j-1}}{(j-1)!} \\ = \lambda e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^{n-1}}{(n-1)!}, t \geq 0$$

16

$$f_{W_n}(t) = 0 \quad t \leq 0$$

此分布又称为爱尔兰分布

$$\text{当 } n=1 \text{ 时, } f_{W_1}(t) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda t} & t > 0 \\ 0 & t \leq 0 \end{cases}$$

为指数分布, 与  $T$  的分布相同。

定理: 令  $W = (W_1, W_2, \dots, W_n)$ ,  $W_i$  是强度为  $\lambda$  的泊松过程, 第  $i$  个随机点的等待时间, 则  $W$  的联合概率密度为:

$$f_W(t_1, t_2, \dots, t_n) = \begin{cases} \lambda^n e^{-\lambda t_n} & 0 \leq t_1 \leq t_2 \leq \dots \leq t_n \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

17

证:  $\because \{W_i \in (t_i, t_i + h_i), i = 1, 2, \dots, n\}$

$$= \{X(t_1) = 0, X(t_1 + h_1) - X(t_1) = 1,$$

$$X(t_2) - X(t_1 + h_1) = 0, X(t_2 + h_2) - X(t_2) = 1,$$

$$\dots, X(t_n) - X(t_{n-1} + h_{n-1}) = 0, X(t_n + h_n) - X(t_n) = 1\}$$

$$\therefore P\{W_i \in (t_i, t_i + h_i), i = 1, 2, \dots, n\}$$

$$= P\{X(t_1) = 0\} \cdot P\{X(t_1 + h_1) - X(t_1) = 1\} \cdot$$

$$P\{X(t_2) - X(t_1 + h_1) = 0\} \cdot P\{X(t_2 + h_2) - X(t_2) = 1\} \cdot$$

$$\dots P\{X(t_n) - X(t_{n-1} + h_{n-1}) = 0\} \cdot P\{X(t_n + h_n) - X(t_n) = 1\}$$

$$= e^{-\lambda h_1} \cdot (\lambda h_1 e^{-\lambda h_1}) \cdot e^{-\lambda(t_2 - t_1 - h_1)} \cdot \dots \cdot e^{-\lambda(t_n - t_{n-1} - h_{n-1})} \cdot (\lambda h_n e^{-\lambda h_n})$$

$$= \lambda^n h_1 h_2 \dots h_n e^{-\lambda(t_n + h_n)}$$

18

$$\begin{aligned}\therefore f_W(t_1, t_2, \dots, t_n) &= \frac{\partial^n F_W(t_1, \dots, t_n)}{\partial t_1 \dots \partial t_n} \\ &= \lim_{h_i \rightarrow 0} \frac{P\{W_i \in (t_i, t_i + h_i), i=1, 2, \dots, n\}}{h_1 \dots h_n} \\ &= \lambda^n e^{-\lambda t_n} \quad 0 \leq t_1 \leq t_2 \leq \dots \leq t_n\end{aligned}$$

19

### 三、到达时间的条件分布

假设在 $[0, t]$ 内事件A已经发生一次，我们要确定这一事件到达时间 $W_1$ 的分布。

泊松过程

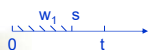


平稳独立增量过程

可以认为 $[0, t]$ 内长度相等的区间包含这个事件的概率应该相等，或者说，这个事件的到达时间应在 $[0, t]$ 上服从均匀分布。对于 $0 \leq s < t$ 有

$$P\{W_1 \leq s / X(t) = 1\} = ?$$

20



$$\begin{aligned}P\{W_1 \leq s / X(t) = 1\} &= \frac{P\{W_1 \leq s, X(t) = 1\}}{P\{X(t) = 1\}} = \frac{P\{X(s) = 1, X(t) - X(s) = 0\}}{P\{X(t) = 1\}} \\ &= \frac{P\{X(s) = 1\} \cdot P\{X(t) - X(s) = 0\}}{P\{X(t) = 1\}} = \frac{\lambda s e^{-\lambda s} e^{-\lambda(t-s)}}{\lambda t e^{-\lambda t}} = \frac{s}{t}\end{aligned}$$

即分布函数为：

$$F_{W_1/X(t)=1}(s) = \begin{cases} 0, & s < 0 \\ s/t, & 0 \leq s < t \\ 1, & s \geq t \end{cases}$$

条件分布密度为：

$$f_{W_1/X(t)=1}(s) = \begin{cases} \frac{1}{t}, & 0 \leq s < t \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

21

### 推广到一般情况

定理：设 $\{X(t), t \geq 0\}$ 是泊松过程，已知在 $[0, t]$ 内事件A发生 $n$ 次，则这 $n$ 次到达时间 $W_1 < W_2, \dots, W_n$ 与相应于 $n$ 个 $[0, t]$ 上均匀分布的独立随机变量的顺序统计量有相同的分布。

证：令 $0 \leq t_1 < \dots < t_n$

22

$$\begin{aligned}&P\{W_i \in (t_i, t_i + h_i), i=1, 2, \dots, n / X(t) = n\} \\ &= P\{X(t_1) = 0\} \cdot P\{X(t_1 + h_1) - X(t_1) = 1\} \cdot \\ &\quad P\{X(t_2) - X(t_1 + h_1) = 0\} \cdot P\{X(t_2 + h_2) - X(t_2) = 1\} \cdot \\ &\quad \dots \cdot P\{X(t_n) - X(t_{n-1} + h_{n-1}) = 0\} \cdot P\{X(t_n + h_n) - X(t_n) = 1\} \\ &\quad \cdot P\{X(t) - X(t_n + h_n) = 0\} \\ &= \frac{P\{X(t) = n\}}{P\{X(t) = n\}} \\ &= \frac{e^{-\lambda t_1} \cdot (\lambda h_1 e^{-\lambda h_1}) \cdot e^{-\lambda(t_2 - t_1 - h_1)} \cdot \dots \cdot e^{-\lambda(t_n - t_{n-1} - h_{n-1})} \cdot (\lambda h_n e^{-\lambda h_n}) e^{-\lambda(t - t_n - h_n)}}{(\lambda t)^n e^{-\lambda t}} \\ &= \frac{\lambda^n h_1 h_2 \dots h_n e^{-\lambda t}}{(\lambda t)^n e^{-\lambda t}} = \frac{n!}{t^n} h_1 h_2 \dots h_n\end{aligned}$$

23

$$\begin{aligned}\therefore f_{W/X(t)=n}(t_1, t_2, \dots, t_n) &= \frac{\partial^n F_{W/X(t)=n}(t_1, \dots, t_n)}{\partial t_1 \dots \partial t_n} \\ &= \lim_{h_i \rightarrow 0} \frac{P\{W_i \in (t_i, t_i + h_i), i=1, 2, \dots, n / X(t) = n\}}{h_1 \dots h_n} = \frac{n!}{t^n}\end{aligned}$$

即

$$f_{W/X(t)=n}(t_1, \dots, t_n) = \begin{cases} n!/t^n, & 0 \leq t_1 \leq t_2 \leq \dots \leq t_n \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

24



注：设  $U_1, U_2, \dots, U_n$  是独立地服从  $[0, t]$  上的均匀分布，则它们的联合密度函数是：

$$f_{U_1, \dots, U_n}(u_1, u_2, \dots, u_n) = \begin{cases} \frac{1}{t^n}, & 0 \leq u_1, u_2, \dots, u_n \leq t \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

对应于  $U_1, U_2, \dots, U_n$  的顺序统计量  $\tau_1, \tau_2, \dots, \tau_n$  有联合概率密度：

$$f_{\tau_1, \dots, \tau_n}(t_1, t_2, \dots, t_n) = \begin{cases} \frac{n!}{t^n} & 0 \leq t_1 \leq t_2 \leq \dots \leq t_n \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

25

例：设在  $[0, t]$  内事件  $A$  已经发生  $n$  次，且  $0 < s < t$ ，

对于  $0 < k < n$ ，求  $P\{X(s) = k / X(t) = n\}$ 。

$$\begin{aligned} \text{解：} P\{X(s) = k / X(t) = n\} &= \frac{P\{X(s) = k, X(t) = n\}}{P\{X(t) = n\}} \\ &= \frac{P\{X(s) = k, X(t) - X(s) = n - k\}}{P\{X(t) = n\}} \\ &= \frac{(\lambda s)^k e^{-\lambda s} \cdot [\lambda(t-s)]^{n-k} e^{-\lambda(t-s)}}{(\lambda t)^n e^{-\lambda t}} = C_n^k \left(\frac{s}{t}\right)^k \left(1 - \frac{s}{t}\right)^{n-k} \end{aligned}$$

这是一个参数为  $n$  和  $\frac{s}{t}$  的二项分布

26

例：设在  $[0, t]$  内事件  $A$  已经发生  $n$  次，求第  $k$  ( $k < n$ ) 次事件  $A$  发生的时间  $W_k$  的条件概率密度函数。

解：当  $h$  充分小时

$$\begin{aligned} &P\{s < W_k \leq s + h / X(t) = n\} \\ &= P\{s < W_k \leq s + h, X(t) = n\} / P\{X(t) = n\} \\ &= P\{s < W_k \leq s + h, X(t) - X(s + h) = n - k\} / P\{X(t) = n\} \\ &= \frac{P\{s < W_k \leq s + h\} \cdot P\{X(t) - X(s + h) = n - k\}}{\frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t}} \end{aligned}$$

27

除以  $h$ ，并  $h \rightarrow 0$  令取极限得：

$$\begin{aligned} f_{W_k / X(t)=n}(s) &= \lim_{h \rightarrow 0} \frac{P\{s < W_k \leq s + h / X(t) = n\}}{h} \\ &= \lim_{h \rightarrow 0} \frac{P\{s < W_k \leq s + h\}}{h} \cdot \frac{P\{X(t) - X(s + h) = n - k\}}{P\{X(t) = n\}} \\ &= f_{W_k}(s) P\{X(t) - X(s) = n - k\} e^{-\lambda t} (\lambda t)^{-n} n! \\ &= \frac{n!}{(k-1)!(n-k)!} \frac{s^{k-1}}{t^k} \left(1 - \frac{s}{t}\right)^{n-k} \end{aligned}$$

这是一个 Beta 分布

$$f_{W_k}(s) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda s} \frac{(\lambda s)^{k-1}}{(k-1)!} & s \geq 0 \\ 0 & s < 0 \end{cases}$$

28

例：设  $\{X_1(t), t \geq 0\}, \{X_2(t), t \geq 0\}$  是相互独立的泊松过程，泊松强度分别为  $\lambda_1, \lambda_2$ ，记  $W_k^{(1)}$  表示  $X_1(t)$  的第  $k$  次事件到达时间， $W_1^{(2)}$  表示  $X_2(t)$  第一次事件到达时间。求  $P\{W_k^{(1)} < W_1^{(2)}\}$

$$\text{解：} W_k^{(1)} \text{ 的概率密度为：} f_{W_k^{(1)}}(x) = \begin{cases} \lambda_1 e^{-\lambda_1 x} \frac{(\lambda_1 x)^{k-1}}{(k-1)!} & x \geq 0 \\ 0 & x < 0 \end{cases}$$

$$W_1^{(2)} \text{ 的密度为：} f_{W_1^{(2)}}(y) = \begin{cases} \lambda_2 e^{-\lambda_2 y} & y \geq 0 \\ 0 & y < 0 \end{cases}$$

29

$$\begin{aligned} \text{则 } P\{W_k^{(1)} < W_1^{(2)}\} &= \iint_D f(x, y) dx dy \\ &= \int_0^{+\infty} dx \int_x^{+\infty} \lambda_1 e^{-\lambda_1 x} \frac{(\lambda_1 x)^{k-1}}{(k-1)!} \cdot \lambda_2 e^{-\lambda_2 y} dy \\ &= \int_0^{+\infty} \lambda_1 e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)x} \frac{(\lambda_1 x)^{k-1}}{(k-1)!} dx \\ &= \left(\frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2}\right)^k \int_0^{+\infty} (\lambda_1 + \lambda_2) e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)x} \frac{[(\lambda_1 + \lambda_2)x]^{k-1}}{(k-1)!} dx \\ &= \left(\frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2}\right)^k \end{aligned}$$

$\Gamma$  分布的密度函数积分为 1

30

例：仪器受震动引起损伤，震动按强度为 $\lambda$ 的泊松过程发生。第 $k$ 次震动引起损伤为 $D_k$ ， $D_1, D_2, \dots$ 独立同分布序列且和 $\{N(t), t \geq 0\}$ 独立，其中 $N(t)$ 表示 $[0, t]$ 内受到的震动次数，又损伤随时间按指数减小。即初始损伤为表示为 $D$ ，经时间 $t$ 后减小为 $De^{-\alpha t}$  ( $\alpha > 0$ )

在时刻 $t$ 的损伤表示为： $D(t) = \sum_{k=1}^{N(t)} D_k e^{-\alpha(t-\tau_k)}$

求： $E[D(t)]$

31

$\tau_k$ 为第 $k$ 次震动的时刻，在 $(0, t)$ 内 $\tau_1, \tau_2, \dots, \tau_k, k$ 个事件的发生时间，看作无次序的随机变量，则它们独立地均匀分布在 $(0, t)$ 上。

$$\begin{aligned} \text{解：} E[D(t)] &= E\left[\sum_{k=1}^{N(t)} D_k e^{-\alpha(t-\tau_k)}\right] \\ &= E\left\{E\left[\sum_{k=1}^{N(t)} D_k e^{-\alpha(t-\tau_k)} / N(t)\right]\right\} \end{aligned}$$

32

$$\begin{aligned} \text{由于} E\left[\sum_{k=1}^{N(t)} D_k e^{-\alpha(t-\tau_k)} / N(t) = n\right] \\ &= E\left[\sum_{k=1}^n D_k e^{-\alpha(t-\tau_k)} / N(t) = n\right] \\ &= E(D_1) e^{-\alpha t} E\left[\sum_{k=1}^n e^{+\alpha \tau_k} / N(t) = n\right] \\ &= E(D_1) e^{-\alpha t} E\left[\sum_{k=1}^n e^{+\alpha U_k}\right] = E(D_1) e^{-\alpha t} \cdot n E(e^{\alpha U_k}) \\ &= E(D_1) e^{-\alpha t} \cdot n \int_0^t e^{\alpha x} \cdot \frac{1}{t} dx = E(D_1) e^{-\alpha t} \cdot \frac{n}{\alpha t} (e^{\alpha t} - 1) \end{aligned}$$

$U_k$ 是 $[0, t)$ 上相互独立的均匀随机变量的顺序统计量。

33

$$\begin{aligned} \therefore E\left[\sum_{k=1}^{N(t)} D_k e^{-\alpha(t-\tau_k)} / N(t)\right] &= E(D_1) e^{-\alpha t} \cdot \frac{N(t)}{\alpha t} (e^{\alpha t} - 1) \\ \therefore E[D(t)] &= E(D_1) e^{-\alpha t} \cdot \frac{E[N(t)]}{\alpha t} (e^{\alpha t} - 1) \\ &= E(D_1) e^{-\alpha t} \cdot \frac{\lambda t}{\alpha t} (e^{\alpha t} - 1) \\ &= \frac{\lambda E(D_1)}{\alpha} (1 - e^{-\alpha t}) \end{aligned}$$

34

### § 3.3 非齐次泊松过程

在泊松过程的定义中，关于平稳增量的条件是对计数过程的一种限制，在许多物理系统中是满足的，若时刻 $t$ 到达的速率是 $t$ 的函数，则关于平稳增量的条件应舍去，从而产生非齐次泊松过程的概念。

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.

$$P\{X(t+h) - X(t) = 1\} = \lambda(t)h + o(h)$$

$$P\{X(t+h) - X(t) \geq 2\} = o(h)$$

35

其分布为：

$$P\{X(t) = k\} = \frac{\left[\int_0^t \lambda(s) ds\right]^k}{k!} e^{-\int_0^t \lambda(s) ds}$$

非齐次泊松过程的数字特征为：

$$m_X(t) = \int_0^t \lambda(s) ds$$

$$R_X(t_1, t_2) = \int_0^{\min(t_1, t_2)} \lambda(t) dt \left[1 + \int_0^{\max(t_1, t_2)} \lambda(t) dt\right]$$

$$B_X(t_1, t_2) = \int_0^{\min(t_1, t_2)} \lambda(t) dt$$

36

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

$$\text{解： } E[X(t)] = \int_0^t \frac{1}{2}(1 + \cos \omega t) dt = \frac{1}{2} \left( t + \frac{1}{\omega} \sin \omega t \right)$$

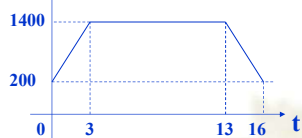
$$D[X(t)] = E[X(t)] = \frac{1}{2} \left( t + \frac{1}{\omega} \sin \omega t \right)$$

37

例题：设某路公共汽车从早上5时到晚上9时有车发出，乘客流量如下：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时至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，并求这两个小时内来站乘车人数的数学期望。

38

解：将时间5:00~21:00平移为0~16，依题意得乘客到达率为： $\lambda(t)$ ，



乘客到达率与时间关系

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

39

$$\therefore E[X(9) - X(7)] = \int_7^9 1400 dt = 2800$$

$\therefore$  在12时~14时有2000名乘客的概率为：

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

12时~14时乘客数的期望为：

$$E[X(9) - X(7)] = 2800 (\text{人})$$

40

### § 3.4 复合泊松过程

定义：设  $\{N(t), t \geq 0\}$  是强度为  $\lambda$  的泊松过程， $\{Y_k, k = 1, 2, \dots\}$  是一列独立同分布随机变量，且与  $\{N(t), t \geq 0\}$  独立。

$$\text{令 } X(t) = \sum_{k=1}^{N(t)} Y_k, \quad t \geq 0$$

则称  $\{X(t), t \geq 0\}$  为复合泊松过程。

41

例：设  $N(t)$  是在  $(0, t)$  内来到某商点的顾客人数， $\{N(t), t \geq 0\}$  是泊松过程，若  $Y_k$  是第  $k$  个顾客在商店所花的钱数，则  $\{Y_k, k = 1, 2, \dots\}$  是独立同分布随机变量序列，且与  $\{N(t), t \geq 0\}$  独立。

记  $X(t)$  为该商店在  $(0, t)$  内的营业额，则

$$X(t) = \sum_{k=1}^{N(t)} Y_k, \quad t \geq 0 \text{ 是一个复合泊松过程。}$$

42

又如保险公司买了人寿保险的人在时刻  $W_1, W_2, \dots$  死亡, 在时刻  $W_n$  死亡的人, 保险公司赔偿金额是  $Y_n$ , 在  $(0, t)$  死亡人数记为  $N(t)$ , 则  $X(t) = \sum_{k=1}^{N(t)} Y_k$  表示公司在  $(0, t)$  需支付的赔偿金总额。

定理: 设  $X(t) = \sum_{k=1}^{N(t)} Y_k$ ,  $t \geq 0$  是复合泊松过程, 则

- (1).  $\{X(t), t \geq 0\}$  是独立增量过程;
- (2).  $X(t)$  的特征函数:  $g_{X(t)}(u) = \exp\{\lambda t [g_Y(u) - 1]\}$ ;  
其中  $g_Y(u)$  是随机变量  $Y$  的特征函数,  $\lambda$  是事件的到达率。
- (3). 若  $E[Y_1^2] < \infty$ , 则  $E[X(t)] = \lambda t E[Y_1]$ ,  $D[X(t)] = \lambda t E[Y_1^2]$ .<sup>43</sup>

$$\begin{aligned} \text{证: (2)} \quad g_{X(t)}(u) &= E[e^{iuX(t)}] = E\{E[e^{iuX(t)} / N(t)]\} \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} E[e^{iuX(t)} / N(t) = n] \cdot P\{N(t) = n\} \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} E\left[e^{iu \sum_{k=1}^n Y_k} / N(t) = n\right] \cdot e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^n}{n!} \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} E\left[e^{iu \sum_{k=1}^n Y_k}\right] \cdot e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^n}{n!} \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} [g_{Y_1}(u)]^n e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^n}{n!} = \exp\{\lambda t [g_Y(u) - 1]\} \end{aligned}$$

44

(3)、由条件期望的性质

$$\begin{aligned} E[X(t)] &= E\{E[X(t) / N(t)]\} \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} E[X(t) / N(t) = n] \cdot P\{N(t) = n\} \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} E\left[\sum_{k=1}^n Y_k / N(t) = n\right] \cdot \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t} \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} E\left(\sum_{k=1}^n Y_k\right) \cdot \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t} = \sum_{n=1}^{\infty} n E(Y_1) \cdot \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t} \\ &= \lambda t e^{-\lambda t} E(Y_1) \sum_{n=1}^{\infty} \frac{(\lambda t)^{n-1}}{(n-1)!} = \lambda t E(Y_1) \end{aligned}$$

45

$$\begin{aligned} \text{或: } E[X(t) / N(t) = n] &= E\left[\sum_{i=1}^{N(t)} Y_i / N(t) = n\right] \\ &= E\left[\sum_{i=1}^n Y_i / N(t) = n\right] = E\left[\sum_{i=1}^n Y_i\right] = n E(Y_1) \\ &\quad \left(\sum_{i=1}^n Y_i \text{ 与 } N(t) \text{ 独立}\right) \end{aligned}$$

$$E[X(t) / N(t)] = E\left[\sum_{i=1}^{N(t)} Y_i / N(t)\right] = N(t) E(Y_1)$$

$$\therefore E[X(t)] = E\{E[X(t) / N(t)]\} = E[N(t)] E(Y_1) = \lambda t E(Y_1)$$

46

$$\begin{aligned} E[X^2(t)] &= \sum_{n=0}^{\infty} E[X^2(t) / N(t) = n] \cdot P\{N(t) = n\} \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} E\left[\left(\sum_{k=1}^n Y_k\right)^2 / N(t) = n\right] \cdot P\{N(t) = n\} \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} E\left[\sum_{k=1}^n Y_k^2\right] \cdot P\{N(t) = n\} \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} \left\{D\left(\sum_{k=1}^n Y_k\right) + \left[E\left(\sum_{k=1}^n Y_k\right)\right]^2\right\} \cdot P\{N(t) = n\} \end{aligned}$$

47

$$\begin{aligned} &= \sum_{n=0}^{\infty} \{n D(Y_1) + n^2 (E Y_1)^2\} \cdot \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t} \\ &= \lambda t D(Y_1) + \sum_{n=0}^{\infty} [n(n-1) (E Y_1)^2 + n (E Y_1)^2] \cdot \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t} \\ &= \lambda t D(Y_1) + \lambda t (E Y_1)^2 + (\lambda t)^2 \sum_{n=2}^{\infty} \frac{(\lambda t)^{n-2}}{(n-2)!} (E Y_1)^2 e^{-\lambda t} \\ &= \lambda t D(Y_1) + \lambda t (E Y_1)^2 + (\lambda t)^2 (E Y_1)^2 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} D[X(t)] &= E[X^2(t)] - E[X(t)]^2 \\ &= \lambda t D(Y_1) + \lambda t (E Y_1)^2 + (\lambda t)^2 (E Y_1)^2 - (\lambda t)^2 (E Y_1)^2 \\ &= \lambda t E Y_1^2 \end{aligned}$$

48



另：利用特征函数与矩的关系： $g^{(k)}(0) = i^k EX^k$

由  $g_{X(t)}(u) = e^{\lambda t [g_Y(u)-1]}$  求一阶导数

$$g'_{X(t)}(u) = e^{\lambda t [g_Y(u)-1]} \cdot \lambda t g'_Y(u)$$

$$\therefore g'_{X(t)}(0) = \lambda t g'_Y(0) \Rightarrow E[X(t)] = \lambda t E(Y_1)$$

$$g''_{X(t)}(u) = e^{\lambda t [g_Y(u)-1]} \cdot (\lambda t)^2 (g'_Y(u))^2 + e^{\lambda t [g_Y(u)-1]} \cdot \lambda t g''_Y(u)$$

$$\Rightarrow g''_{X(t)}(0) = (\lambda t)^2 [g'_Y(0)]^2 + \lambda t g''_Y(0)$$

$$EX^2(t) = (\lambda t)^2 (EY_1)^2 + \lambda t EY^2$$

$$D[X(t)] = EX^2(t) - (E[X(t)])^2$$

$$= (\lambda t)^2 (EY_1)^2 + \lambda t EY_1^2 - (\lambda t)^2 (EY_1)^2 = \lambda t EY_1^2$$

49

作业：3.1, 3.2, 3.3, 3.5, 3.7

50