§ 2.3 泊 松 过 程(一)

一、计数过程与泊松过程

在天文,地理,物理,生物,通信,医学, 计算机网络,密码学等许多领域,都有关于随 机事件流的计数问题,如:

电话交换机上的呼唤流;

计算机网络上的(图象,声音)流;

编码(密码)中的误码流;



交通中事故流;

均构成以时间顺序出现的事件流 $A_1,A_2,...$

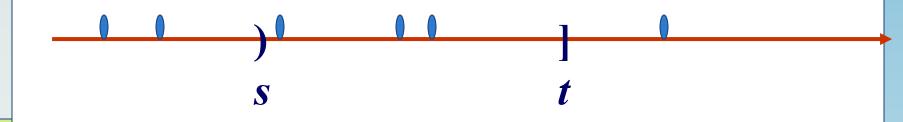
定义2.3.1 随机过程 $\{N(t), t \geq 0\}$ 称为计数过程 $\{Counting Process\}$,如果N(t)表示在[0, t]内事件A出现的总次数.

计数过程应满足:

(1) $N(t) \ge 0$;



- (2) N(t) 取非负整数值;
- (3) 如果s < t,则 $N(s) \le N(t)$;
- (4) 对于s < t, N(t) N(s)表示时间间隔(s, t) 内事件出现的次数.



引例 在数字通信中误码率 λ 是重要指标,设{N(t), $t \ge 0$ }为时间段[0, t]内发生的误码次数,{N(t), $t \ge 0$ }是计数过程,而且满足

- (1) 初始时刻不出现误码是必然的, 故N(0)=0;
- (2) 在互不相交的区间 $[0,t_1],(t_1,t_2],\cdots,(t_{n-1},t_n], \quad 0 < t_1 < t_2 < \cdots < t_n$

出现的误码数互不影响,故N(t)独立增量过程.在系统稳定运行的条件下,在相同长度区间内出现k个误码概率应相同,故可认为N(t)是平稳增量过程.

 ${N(t), t \ge 0}$ 是平稳独立增量过程;

(3)认为At时间内出现一个误码的可能性与区间长度成正比是合理的,即有

$$P{N(\Delta t)=1}=\lambda \Delta t + o(\Delta t), \lambda>0;$$

(4) 假定对足够小的 Δt 时间内,出现两个以上误码的概率是关于 Δt 的高阶无穷小也是合理的,有

$$P\{N(\Delta t)\geq 2\}=o(\Delta t).$$



一般数学模型:

此过程有如下特点:

- 1) 零初值性 N(0)=0;
- 2) 独立增量性任意两个不相重叠的时间间隔内到达的呼叫次数相互独立;

- 3) 齐次性 在(s, t]时间内到达的呼叫次数仅与时间间隔长度t—s 有关,而与起始时间 s 无关;
- 4)普通性 在充分小的时间间隔内到达的呼叫次数最多仅有一次,即对充分小的 Δt ,有

$$P\{N(\Delta t) = 0\} = p_0(\Delta t) = 1 - \lambda \Delta t + o(\Delta t),$$

$$P\{N(\Delta t) = 1\} = p_1(\Delta t) = \lambda \Delta t + o(\Delta t),$$

$$P\{N(\Delta t) \ge 2\} = \sum_{k=2}^{\infty} p_k(\Delta t) = o(\Delta t),$$

其中λ>0.



定义2.3.2 设计数过程 $\{N(t), t \ge 0\}$ 满足:

- (1) N(0)=0;
- (2) 是平稳独立增量过程;
- (3) $P{N(h)=1}=\lambda h+o(h), \lambda>0;$
- $(4) P{N(h) \ge 2} = o(h).$

称 ${N(t),t≥0}$ 是参数(或速率,强度)为λ的 齐次泊松过程.



定理2.3.1 齐次泊松过程 $\{N(t),t\geq 0\}$ 在时间间隔 $(t_0,t_0+t]$ 内事件出现n次的概率为

$$P\{[N(t_0+t)-N(t_0)]=n\}=\frac{(\lambda t)^n}{n!}e^{-\lambda t}, (n=0,1,2,\cdots)$$



证 记
$$P_n(t) = P\{N(t) = n\} = P\{[N(t) - N(0)] = n\}$$

$$= P\{N(t_0 + t) - N(t_0) = n\}$$
 (1)

10 由条件(2)~(4), 得:

平稳 增量

$$P_0(t+h)=P\{N(t+h)=0\}=P\{N(t)=0,N(t+h)-N(t)=0\}$$

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

增量独立

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

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



令
$$h \to 0$$
,得
$$\begin{cases} \frac{dP_0(t)}{dt} = -P_0(t)\lambda \\ P_0(0) = 1, \quad (条件(1) N(0) = 0) \end{cases}$$

解得
$$p_0(t) = e^{-\lambda t}$$
, $t \ge 0$.

2° 当n≥1,根据全概率公式有

$$p_n(t+h) = p_n(t)p_0(h) + p_{n-1}(t)p_1(h)$$





$$p_n(t+h) = (1-\lambda h)p_n(t) + \lambda hp_{n-1}(t) + o(h)$$

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

$$\Leftrightarrow h \to 0$$
, 得
$$\frac{dP_n(t)}{dt} = -\lambda P_n(t) + \lambda P_{n-1}(t)$$

两边同乘以elt后移项整理得

$$\frac{d[e^{\lambda t}P_n(t)]}{dt} = \lambda e^{\lambda t}p_{n-1}(t)$$
 (2)



$$\begin{cases} \frac{d[e^{\lambda t}P_1(t)]}{dt} = \lambda e^{\lambda t}P_0(t) = \lambda e^{\lambda t}e^{-\lambda t} = \lambda \\ P_1(0) = 0 \end{cases}$$

解得

$$p_1(t) = \lambda t e^{-\lambda t}$$

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

代入(2)式有

$$\frac{d[e^{\lambda t}P_n(t)]}{dt} = \lambda e^{\lambda t}p_{n-1}(t) = \frac{\lambda(\lambda t)^{n-1}}{(n-1)!}$$



$$\Rightarrow e^{\lambda t} P_n(t) = \frac{(\lambda t)^n}{n!} + C$$

利用初始条件 $P_n(0) = 0$,可证得

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

对一切 $n \ge 0$ 均成立.

定理证明反之亦然, 得泊松过程的等价定义:

定义2.3.2 '设计数过程 ${N(t),t≥0}$ 满足下述条件:

(1)
$$N(0)=0$$
;



(2) N(t)是独立增量过程;

(3) 对一切0
$$\leq s < t$$
, $N(t)$ $-N(s) \sim P(\lambda(t-s))$, 即
$$P\{[N(t)-N(s)]=k\} = \frac{[\lambda(t-s)]^k}{k!} e^{-\lambda(t-s)},$$

$$(k = 0,1,2,\cdots)$$

有
$$P{N(t)=k}=P{[N(t)-N(0)]=k}$$

$$=\frac{[\lambda t]^k}{k!}e^{-\lambda t},$$

问题 若N(t)的一维分布是泊 $(k = 0,1,2,\cdots)$ 松分布, 能否推出第(3)条成立?



EX.2 设 $\{N(t), t \ge 0\}$ 是参数为 λ 的泊松过程,

事件A在(0,τ)时间区间内出现n次,试求:

$$P\{N(s)=k \mid N(\tau)=n\}, 0 < k < n, 0 < s < \tau$$

解 原式=
$$\frac{P\{N(s)=k,N(\tau)=n\}}{P\{N(\tau)=n\}}$$

$$= P\{N(s) = k, N(\tau) - N(s) = n - k\} \cdot n! e^{\lambda \tau} (\lambda \tau)^{-n}$$

$$=e^{-\lambda s}\frac{(\lambda s)^k}{k!}e^{-\lambda(\tau-s)}\frac{[\lambda(\tau-s)]^{n-k}}{(n-k)!}n!e^{\lambda\tau}(\lambda\tau)^{-n}$$



$$= \frac{n!}{k!(n-k)!} \left(\frac{s}{\tau}\right)^k \left(1 - \frac{s}{\tau}\right)^{n-k}$$

$$= C_n^k \left(\frac{s}{\tau}\right)^k \left(1 - \frac{s}{\tau}\right)^{n-k}, \quad k = 0,1,2,\dots,n.$$

二、齐次泊松过程的有关结论

1. 数字特征

因对 $\forall t > 0$, $N(t) \sim P(\lambda t)$.

均值函数
$$m(t) = E\{N(t)\} = \lambda t$$

方差函数
$$D(t) = \lambda t$$



有
$$\lambda = \frac{E\{N(t)\}}{t}$$

称λ为事件的 到达率

λ是单位时间内事件出现的平均次数.

均方差函数 $C(s,t)=\lambda \min(s,t)$,

相关函数 $R(s,t)=\lambda \min(s,t)+\lambda^2 st$.

- EX.3 设 $N_1(t)$ 和 $N_2(t)$ 分别是强度为 λ_1 和 λ_2 的相互独立的泊松过程,
- 1) 令 $Y(t)=N_1(t)$ $-N_2(t)$, t>0,求Y(t)的均值函数和相关函数.
- 2) 证明 $X(t)=N_1(t)+N_2(t)$, t>0, 是强度为 $\lambda_1+\lambda_2$ 的泊松过程.

解 1) $m_Y(t) = E[N_1(t)] - E[N_2(t)] = (\lambda_1 - \lambda_2)t$,



$$\begin{split} R_{Y}(s,t) &= E\{[N_{1}(s) - N_{2}(s)][N_{1}(t) - N_{2}(t)]\} \\ &= E[N_{1}(s)N_{1}(t)] + E[N_{2}(s)N_{2}(t)] \\ &- E[N_{1}(s)N_{2}(t)] - E[N_{2}(s)N_{1}(t)] \\ &= R_{N_{1}}(s,t) + R_{N_{2}}(s,t) - E[N_{1}(s)]E[N_{2}(t)] \\ &- E[N_{2}(s)]E[N_{1}(t)] \\ &= \lambda_{1} \min(s,t) + \lambda_{1}^{2}st + \lambda_{2} \min(s,t) + \lambda_{2}^{2}st - 2\lambda_{1}\lambda_{2}st \\ &= (\lambda_{1} + \lambda_{2}) \min(s,t) + (\lambda_{1}^{2} + \lambda_{2}^{2})st - 2\lambda_{1}\lambda_{2}st. \end{split}$$

2) 根据泊松分布的可加性知 $X(t)=N_1(t)+N_2(t)$, t>0, 服从参数为 $(\lambda_1+\lambda_2)$ t的泊松分布.

注: $X(t)=N_1(t)$ $-N_2(t)$ 的特征函数为

独立和的特征函数

$$\varphi_X(u) = \exp\{\lambda_1 t e^{ju} + \lambda_2 t e^{-ju}\} - (\lambda_1 + \lambda_2)t\}$$

由分布函数与特征函数的一一对应的惟一性 定理知X(t)不是泊松过程.



EX.4 设一位交通警察需处理的交通事故次数 ${N(t), t \ge 0}$ 是泊松过程,且每个工作日需处理λ件事故.试求:

- (1) 他在某个周末两天需处理3件事故的概率p;
- (2) 第3次事故在星期日内发生的概率q.

解 不妨记周六为
$$t_1 = 6 = t_0 + 1$$
 周日为 $t_2 = 7 = t_0 + 2$

$$p = P\{N(t_2) - N(t_0) = 3\} = P\{N(2) - N(0) = 3\}$$
$$= P\{N(2) = 3\} = \frac{(2\lambda)^3}{3!} e^{-2\lambda} = \frac{8\lambda^3}{6} e^{-2\lambda}$$

$$q = P\{N(t_2) - N(t_1) = 3, N(t_1) - N(t_0) = 0\}$$

$$+ P\{N(t_2) - N(t_1) = 2, N(t_1) - N(t_0) = 1\}$$

$$+ P\{N(t_2) - N(t_1) = 1, N(t_1) - N(t_0) = 2\}$$

$$= P\{N(1) = 3\}P\{N(1) = 0\}$$

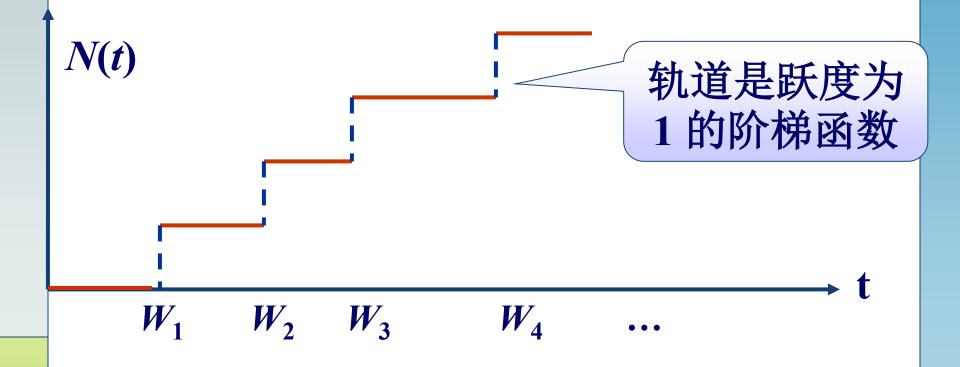
$$+ P\{N(1) = 2\}P\{N(1) = 1\}$$

$$+ P\{N(1) = 1\}P\{N(1) = 2\}]$$

$$= \frac{\lambda^3}{6}e^{-\lambda} \cdot e^{-\lambda} + 2 \cdot \frac{\lambda^2}{2}e^{-\lambda} \cdot \lambda e^{-\lambda}$$

$$= \frac{7\lambda^3}{6}e^{-2\lambda}$$

2. 时间间隔与等待时间的分布



 W_n 为事件A第n次出现的等待时间(到达时间).



用 T_n 表示事件A第n-1次出现与第n次出现的时间间隔.

有
$$W_n = \sum_{i=1}^n T_i$$
 和 $T_i = W_i - W_{i-1}$

定理2.3.2 设 $\{T_n, n \ge 1\}$ 是参数为 λ 的泊松过程 $\{N(t), t \ge 0\}$ 的时间间隔序列,则 $\{T_n, n \ge 1\}$ 相互独立同服从指数分布,且 $E\{T\}=1/\lambda$.

证 (1) 因 $\{T_1 > t\} = \{(0, t)$ 内事件A不出现 $\}$

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



$$F_{T_1}(t) = 1 - P\{T > t\} = 1 - e^{-\lambda t},$$

 $t \geq 0$

即 T_1 服从均值为 $1/\lambda$ 的指数分布.

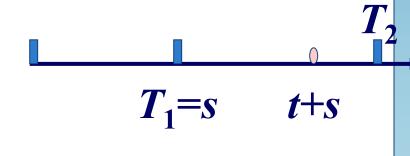
(2) 由泊松过程的平稳独立增量性,有

 $P\{T_2>t|T_1=s\}=P\{E(s,t+s)$ 内事件A不出现 $T_1=s\}$

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

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

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



与s无关



故 T_2 与 T_1 相互独立,且 T_2 也服从均值为 $1/\lambda$ 的指数分布.

(3) 对于一般 n>1 和t>0以及 r_1 , r_2 , ..., $r_{n-1}>0$, 有

$$P\{T_n > t \mid T_i = r_i, 1 \le i \le n - 1\}$$

$$= P\{N(t + r_1 + \dots + r_{n-1}) - N(r_1 + r_2 + \dots + r_{n-1}) = 0\}$$

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

$$\mathbb{P} F_n(t) = P\{T_n \le t\} = 1 - e^{-\lambda t}, \qquad t \ge 0.$$



定理2.3.3 参数为 λ 的泊松过程{ $N(t),t \ge 0$ },事件A第n 次出现的等待时间服从 Γ 分布,其概率密度为:

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

注: 在排队论中称 W_n 服从爱尔朗分布.

证 因 W_n 是事件A第n次出现的等待时间,故

$$\{W_n \le t\} = \{N(t) \ge n\} = \{(0, t) 内 A 至少出现n次\}$$



$$F_{w_n}(t) = P\{W_n \le t\} = \sum_{k=n}^{\infty} \frac{(\lambda t)^k}{k!} e^{-\lambda t}, t \ge 0$$

$$f_{w_n}(t) = F'_{W_n}(t) = \left[\sum_{k=n}^{\infty} \frac{\lambda(\lambda t)^{k-1}}{(k-1)!} - \sum_{k=n}^{\infty} \lambda \frac{(\lambda t)^k}{k!}\right] e^{-\lambda t},$$

$$=\lambda e^{-\lambda t}\frac{(\lambda t)^{n-1}}{(n-1)!}, \qquad t\geq 0.$$

3. 到达时间的条件分布

EX2.3.7 设{N(t), $t \ge 0$ 是参数为λ的泊松过程,已知事件A在[0,t]内出现一次,试确定事件A到达时间的分布.

解 对任意0 < s≤t, 有

$$P\{W_{1} \le s | N(t) = 1\} = \frac{P\{W_{1} \le s, N(t) = 1\}}{P\{N(t) = 1\}}$$

$$= \frac{P\{N(s) = 1, N(t) - N(s) = 0\}}{P\{N(t) = 1\}}$$

$$= \frac{\lambda s e^{-\lambda s} \cdot e^{-\lambda(t-s)}}{\lambda t e^{-\lambda t}} = \frac{s}{t}$$

得条件分布函数
$$F_{W_1|N(t)}(s|1) = egin{cases} 0, & s < 0; \ rac{s}{t}, & 0 \leq s < t; \ 1, & s \geq t. \end{cases}$$

条件概率密度
$$f_{W_1|N(t)}(s|1) = \begin{cases} \frac{1}{t}, & 0 \le s < t; \\ 0, & 其他. \end{cases}$$

事件A在[0,t]内出现一次的条件下,其等待时间 W_1 在[0,t]上服从均匀分布.



定义:设(X_1, X_2, \dots, X_n)是来自总体X一样本

(1) X_i 与总体同分布;

(2) X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立.

称 (X_1, X_2, \dots, X_n) 为简单随机样本,简称样本。



引理2.3.1 设总体X有概率密度f(x), $X_{(1)}$, $X_{(2)}$,... $X_{(n)}$ 是X的简单随机样本生成的顺序统计量(order statistics),其概率密度为

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

$$\stackrel{\text{def}}{=} x_1 < x_2 < \dots < x_n.$$

定理2.3.4 设 $\{N(t),t\geq 0\}$ 是Poisson过程,已知在[0,t]时间内A出现n次,这n次到达时间 $W_1,W_2,...,W_n$ 的联合条件分布密度为

$$f(t_1,t_2,\dots,t_n|N(t)=n) = \begin{cases} \frac{n!}{t^n}, & 0 < t_1 < \dots < t_n \\ 0, & 其他. \end{cases}$$



注 1 $W_1, W_2, ..., W_n$ 与n个相互独立同服从[0, t] 上均匀分布随机变量 $U_1, U_2, ..., U_n$ 的顺序统计量 $U_{(1)}, U_{(2)}, ..., U_{(n)}$ 有相同分布,而且.

$$W_1 < W_2 < \cdots < W_n$$

 $W_1, W_2, ..., W_n$ 可视为由相互独立在(0, t) 上均匀分布随机变量 $U_1, U_2, ..., U_n$ 所得的顺序 统计量.

注2
$$\sum_{k=1}^{n} U_{(k)} = \sum_{k=1}^{n} U_{k}$$



Ex.2.3.9 设到达电影院的观众组成强度为 λ 的 Possion流, 如果电影从t 时刻开演,计算(0, t]内 到达电影院的观众等待时间总和的数学期望.

解 设 W_k 是第k名观众到达时刻,在(0,t)内 到达的观众数为N(t),则总等待时间为

$$\sum_{k=1}^{N(t)} (t - W_k)$$

根据全数学期望公式



$$E[\sum_{k=1}^{N(t)} (t - W_k)] = E\{E[\sum_{k=1}^{N(t)} (t - W_k) | N(t)]\}$$

对 $\forall n \geq 1$,

$$E[\sum_{k=1}^{N(t)} (t - W_k) | N(t) = n] = nt - E[\sum_{k=1}^{N(t)} W_k | N(t) = n]$$

由定理2.3.3 知 $W_1, W_2, ..., W_n$ 与 [0, t]上 均匀分布相互独立随机变量的顺序统计量 $U_{(1)}, U_{(2)}, ..., U_{(n)}$ 有相同的分布函数.



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

随机变量函数的条 件期望公式

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} ... \int_{-\infty}^{+\infty} \sum_{k=1}^{n} t_k f(t_1, t_2, \dots t_n | N(t) = n) dt_1 dt_2 \dots dt_n$$

$$= E\left(\sum_{k=1}^{n} U_{(k)}\right) = E\left(\sum_{k=1}^{n} U_{k}\right) = \sum_{k=1}^{n} E(U_{k}) = \frac{nt}{2}$$

$$\Rightarrow E\left[\sum_{k=1}^{N(t)} (t - W_k) \middle| N(t) = n\right] = nt - \frac{nt}{2} = \frac{nt}{2}$$



$$\Rightarrow E\left[\sum_{k=1}^{N(t)} (t - W_k) \middle| N(t)\right] = \frac{t}{2} N(t)$$

$$\Rightarrow E[\sum_{k=1}^{N(t)} (t - W_k)] = E\{E[\sum_{k=1}^{N(t)} (t - W_k) | N(t)]\}$$

$$= E\left[\frac{t}{2}N(t)\right] = \frac{\lambda t^2}{2}.$$

