



随机过程理论

Stochastic process theory



第六章 泊松随机过程

Poisson stochastic process

目录

6.1 泊松计数过程

6.2 到达时间

6.3 到达时间间隔

6.4 到达时间的条件分布

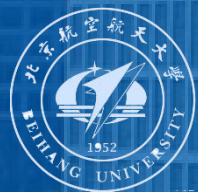
6.5 更新计数过程

6.6 非齐次泊松过程

6.7 复合泊松过程



北京航空航天大学
BEIHANG UNIVERSITY



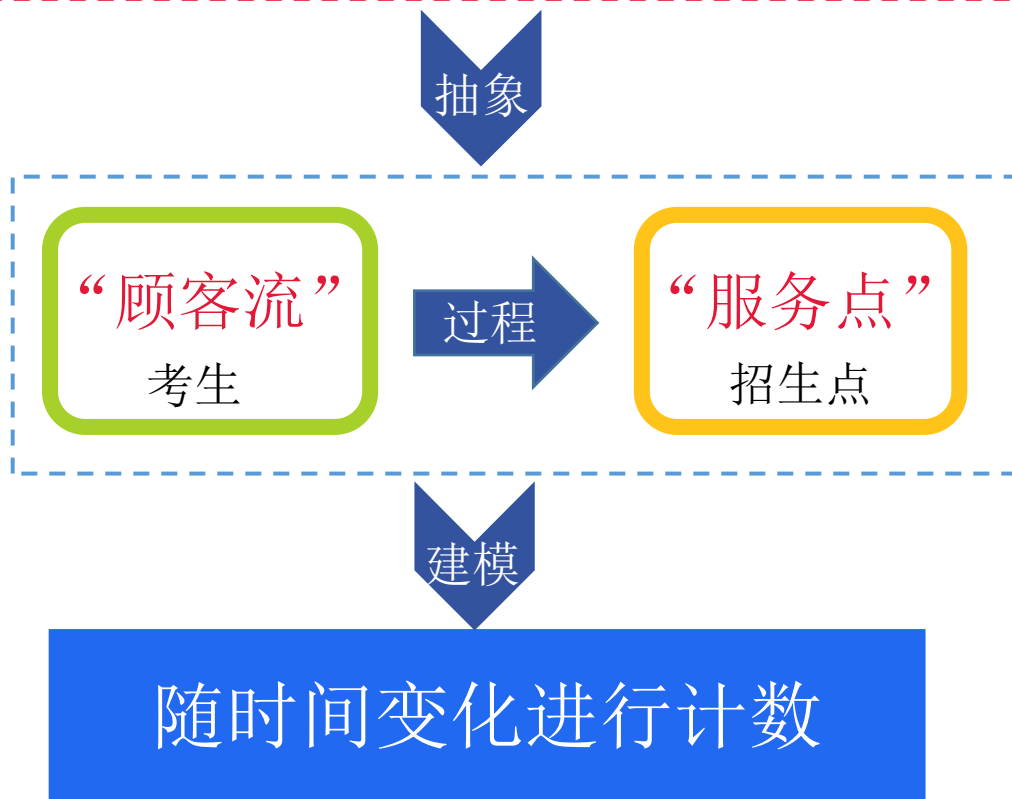
6.1 泊松计数过程

Poisson counting process

6.1 泊松计数过程



问题：高考招生咨询可以帮助考生顺利报考，如何对考生前往招生点的过程建模分析，辅助各高校合理安排招生人员？

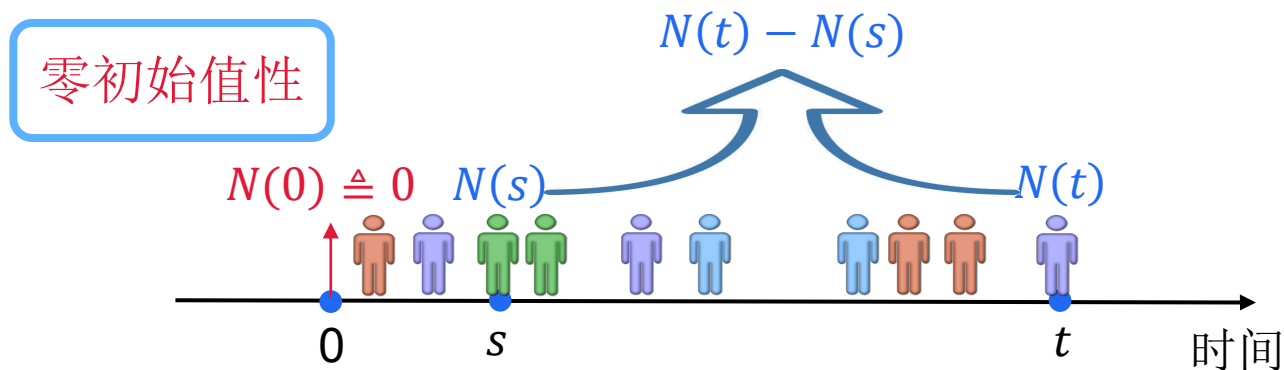


6.1 泊松计数过程



在时间 $[0, +\infty)$ 内出现事件 A 的总数所组成的过程 $\{N(t), t \geq 0\}$ 称为计数过程。计数过程 $\{N(t), t \geq 0\}$ 一般满足下列条件：

- (1) $N(t)$ 是一个非负整数；
- (2) $N(0) \triangleq 0$ ；
- (3) 如果有两个时刻点 s, t ，且 $s < t$ ，则 $N(s) \leq N(t)$ ；
- (4) 对于 $s < t$ ， $N(t) - N(s)$ 代表在时间间隔 $[s, t]$ 内出现事件 A 的次数。



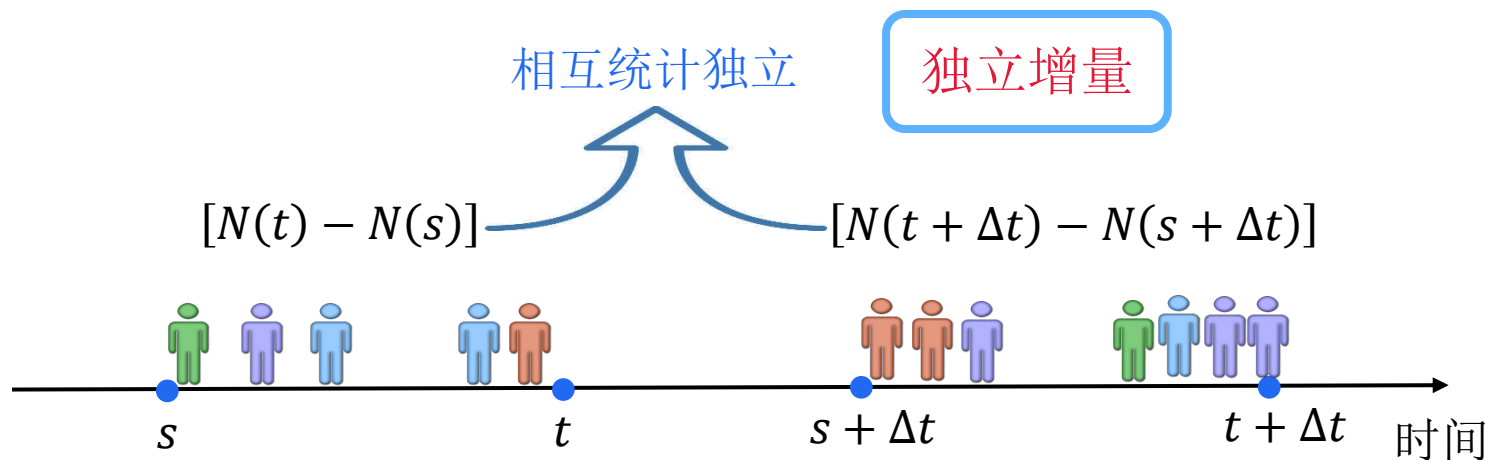
6.1 泊松计数过程



在计数随机过程中：

1. 设有两个不相重叠的时间间隔 $[s, t]$ 和 $[s + \Delta t, t + \Delta t]$, $t \geq s \geq 0, \Delta t \geq 0$;
2. 在 $[s, t]$ 内出现事件 A 的次数为 $[N(t) - N(s)]$ ，在 $[s + \Delta t, t + \Delta t]$ 内出现事件 A 的次数为 $[N(t + \Delta t) - N(s + \Delta t)]$ 。

若 $[N(t) - N(s)]$ 与 $[N(t + \Delta t) - N(s + \Delta t)]$ 相互统计独立，则 $\{N(t), t \geq 0\}$ 为独立增量计数过程。



6.1 泊松计数过程

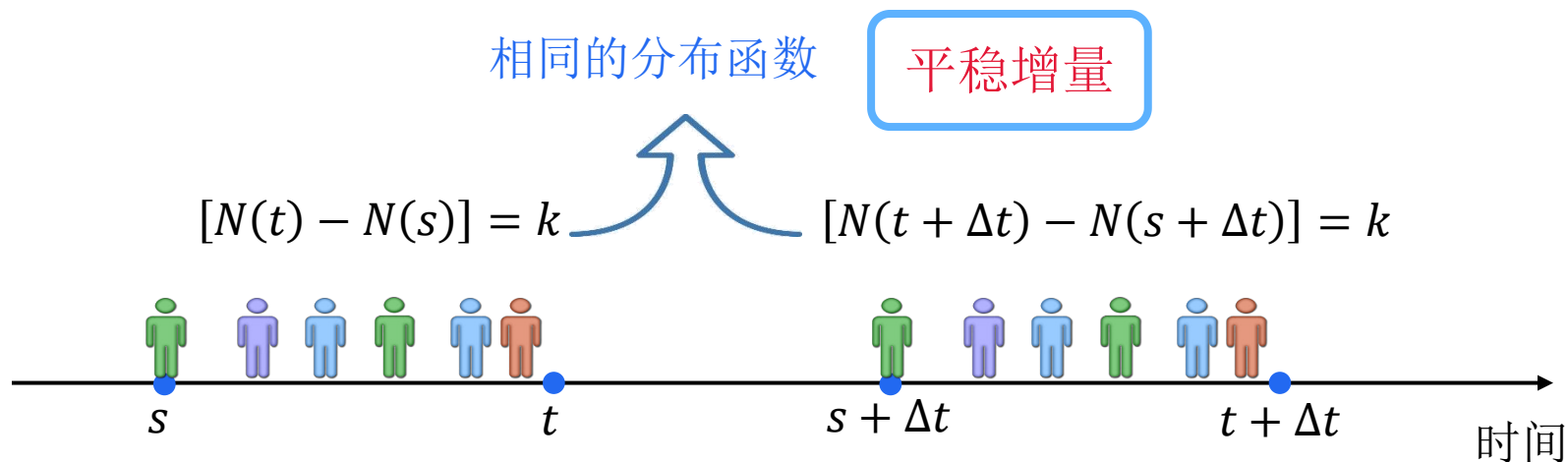


在计数随机过程中：

对任意的 $t \geq s \geq 0, \Delta t > 0$ ，增量 $[N(t + \Delta t) - N(s + \Delta t)]$ 与 $[N(t) - N(s)]$ 有相同的分布函数

$$P\{N(t) - N(s) = k\} = P\{N(t + \Delta t) - N(s + \Delta t) = k\}, k \geq 0$$

即出现事件A的次数仅与时间差 $(t - s)$ 有关，与起始时刻无关，则称 $\{N(t), t \geq 0\}$ 为平稳增量计数过程。



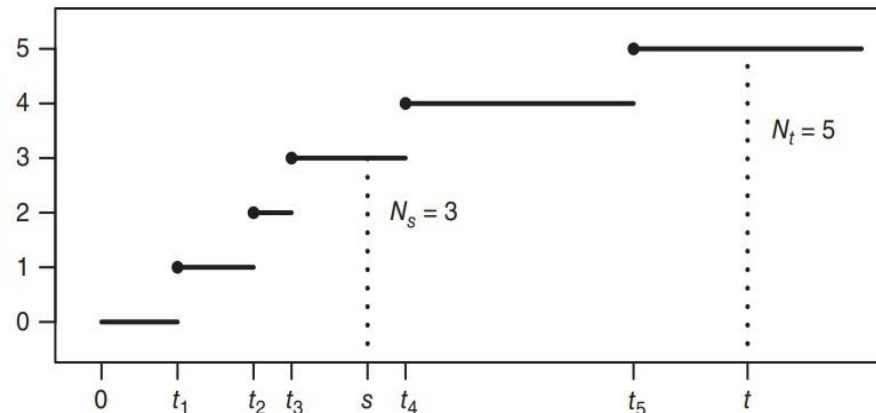
6.1 泊松计数过程



单跳跃性

在计数随机过程中，同一时刻至多只有一个计数增量，即

$$\lim_{\Delta t \rightarrow 0} \sum_{k=2}^{\infty} \frac{P\{[N(t + \Delta t) - N(t)] = k\}}{\Delta t} = 0, t \geq 0;$$

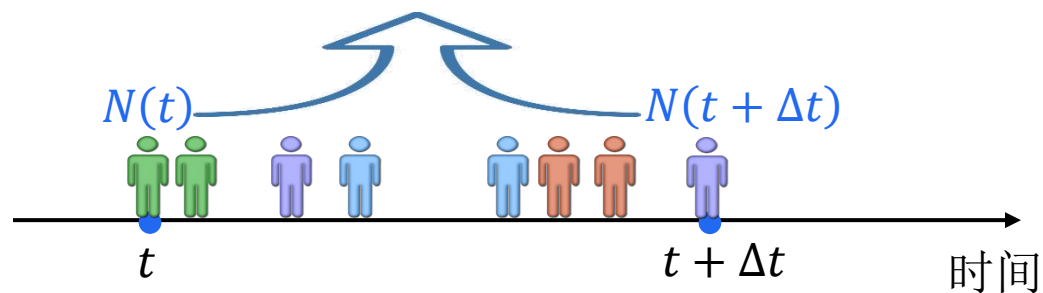


随机性

在计数随机过程中，时间间隔 Δt 内出现事件 A 的次数为 k 的概率 $p, 0 < p < 1$ 是任意的，即令 $P\{[N(t + \Delta t) - N(t)] = k\} = p, 0 < p < 1$

且 $\sum_{k=0}^{\infty} P\{[N(t + \Delta t) - N(t)] = k\} = 1, t, \Delta t \geq 0$

出现不同次数 k 的概率和为1



6.1 泊松计数过程



设有一随机计数过程 $\{N(t), t \geq 0\}$ ，其状态仅取非负整数值，并满足下列条件：

零初始值性

独立增量

平稳增量

单跳跃性

随机性

则称计数过程为泊松过程。



问题1: $N(t)$ 如何计算呢？

问题2: 为什么叫泊松过程呢？

6.1 泊松计数过程

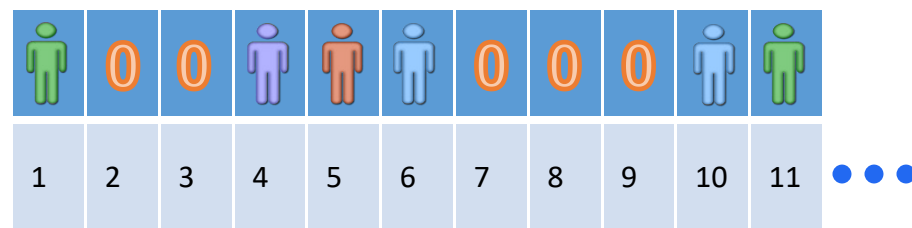
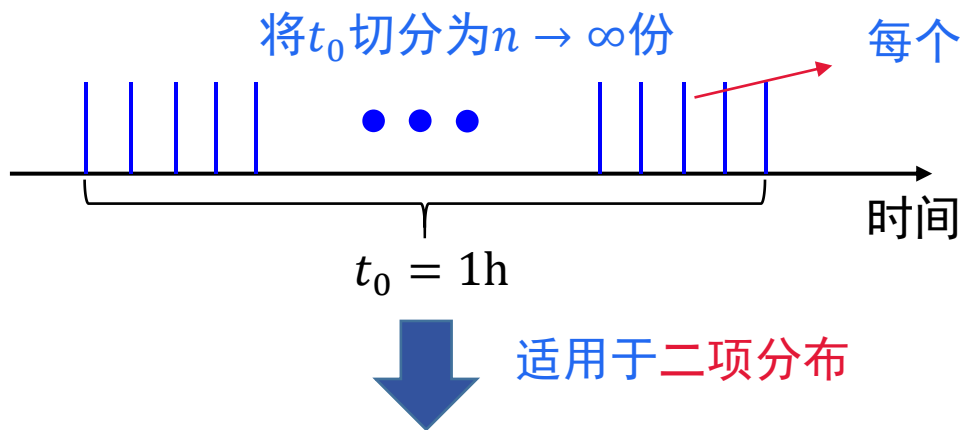


高考招生

以早上9点-10点一个小时为例进行分析



分析思路



$n \rightarrow \infty$ 次独立重复的伯努利试验会出现 $k = 0, 1, 2, \dots, n$ 种结果，成功的次数 $N(t_0)$ 服从的概率分布为

$$P[N(t_0) = k] = \lim_{n \rightarrow \infty} C_n^k p^k (1 - p)^{n-k}$$

6.1 泊松计数过程



高考招生

以早上9点-10点一个小时为例进行分析



分析思路 已知9点-10点 $t_0 = 1h$ 内平均到达考生数, 即 $\lambda t_0 = np$

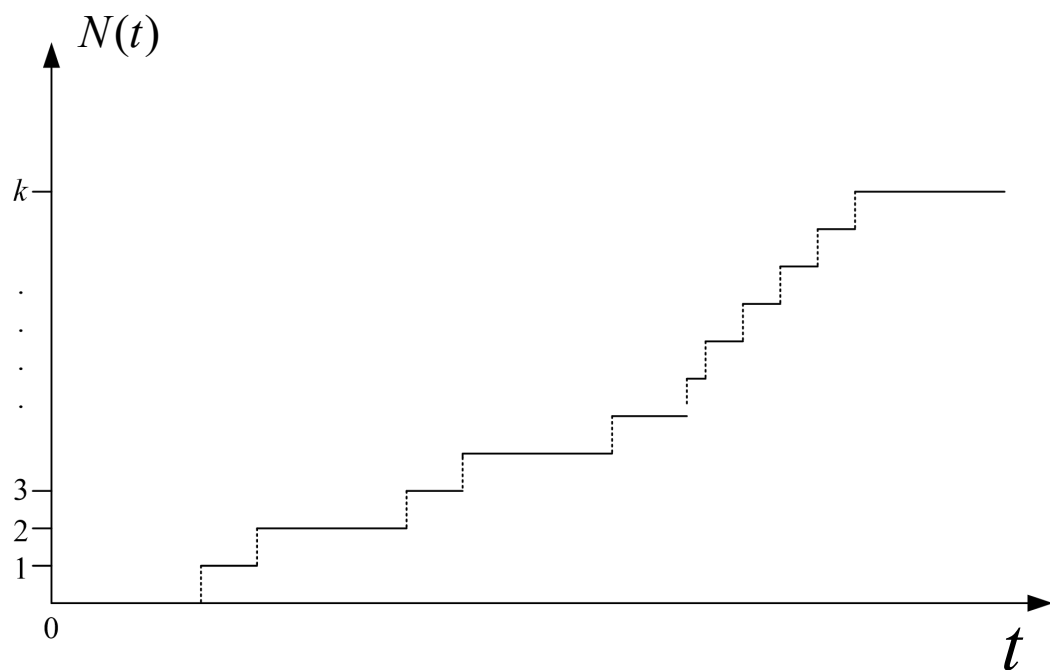
$$\begin{aligned} P(N(t_0) = k) &= \lim_{n \rightarrow \infty} C_n^k p^k (1-p)^{n-k} \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n(n-1)(n-2)\cdots(n-k+1)}{k!} \left(\frac{\lambda t_0}{n}\right)^k \left(1 - \frac{\lambda t_0}{n}\right)^{n-k} \\ &= \frac{(\lambda t_0)^k}{k!} \lim_{n \rightarrow \infty} \underbrace{\left(1 - \frac{1}{n}\right) \left(1 - \frac{2}{n}\right) \cdots \left(1 - \frac{k-1}{n}\right)}_{=1} \underbrace{\left(1 - \frac{\lambda t_0}{n}\right)^{n-k}}_{=e^{-\lambda t_0}} \\ &= \frac{(\lambda t_0)^k e^{-\lambda t_0}}{k!}, k = 0, 1, 2, \dots \end{aligned}$$

当时间间隔 t_0 为任意值 t 时, 事件 A 出现 k 次的概率为:

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

泊松过程概率分布

6.1 泊松计数过程



典型计数函数

在有限区间上泊松过程的样本函数是连续的，除在有限个点上以外还是处处可微的。

每个样本函数的形状都是阶梯函数，各阶步的长度为1，阶梯出现在随机时刻上。

所有可能的计数函数的集合，可用非负的、整数值的连续参数随机过程表示。

6.1 泊松计数过程

2、泊松计数过程

➤ 定理

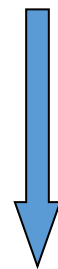
若随机过程 $\{N(t), t \in [0, \infty)\}$ 为泊松过程，则在时间

$\{t_0, t_0 + t\}$ 内事件 A 出现 k 次的概率为

$$P\{N(t_0 + t) - N(t_0) = k\} = \frac{(\lambda t)^k}{k!} e^{-\lambda t}$$

$$k = 0, 1, 2, \dots \quad t_0, t \geq 0$$

$\lambda > 0$ 为泊松过程的强度。



$$\begin{aligned} P\{N(t) = k\} \\ = P\{N(t) - N(0) = k\} \end{aligned}$$

$$P\{N(t) = k\} = \frac{(\lambda t)^k}{k!} e^{-\lambda t}$$

6.1 泊松计数过程

➤ 增量的概率

(1) 求 $p_0(t_1, t_2)$

$$\begin{aligned} p_0(t_1, t_2 + \Delta t) &= P[X(t_2 + \Delta t) - X(t_1) = 0] \quad t_2 > t_1 \\ &= P[X(t_2 + \Delta t) - X(t_2) = 0, X(t_2) - X(t_1) = 0] \\ &= P[X(t_2 + \Delta t) - X(t_2) = 0]P[X(t_2) - X(t_1) = 0] \\ &= [1 - \lambda\Delta t - o(\Delta t)] \cdot p_0(t_1, t_2) \end{aligned}$$

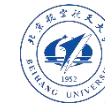
$$\begin{aligned} p_0(t_1, t_2 + \Delta t) - p_0(t_1, t_2) &= [-\lambda\Delta t - o(\Delta t)] \cdot p_0(t_1, t_2) \\ \Rightarrow \frac{dp_0(t_1, t_2)}{dt_2} &= -\lambda p_0(t_1, t_2) \quad \Rightarrow p_0(t_1, t_2) = e^{-\lambda(t_2 - t_1)} \end{aligned}$$

6.1 泊松计数过程

(2) 求 $p_k(t_1, t_2)$

$$\begin{aligned} p_k(t_1, t_2 + \Delta t) &= P[X(t_2 + \Delta t) - X(t_1) = k] \\ &= P[X(t_2) - X(t_1) = k, X(t_2 + \Delta t) - X(t_2) = 0] \\ &\quad + P[X(t_2) - X(t_1) = k - 1, X(t_2 + \Delta t) - X(t_2) = 1] \\ &\quad + \sum_{s=2}^k P[X(t_2) - X(t_1) = k - s, X(t_2 + \Delta t) - X(t_2) = s] \\ &= p_k(t_1, t_2)[1 - \lambda\Delta t - o(\Delta t)] + p_{k-1}(t_1, t_2)[\lambda\Delta t + o(\Delta t)] \\ &\quad + \sum_{s=2}^k p_{k-s}(t_1, t_2)o(\Delta t) \\ \Rightarrow \quad \frac{dp_k(t_1, t_2)}{dt_2} &= \lambda(p_{k-1}(t_1, t_2) - p_k(t_1, t_2)) \end{aligned}$$

6.1 泊松计数过程



$$\frac{dp_1(t_1, t_2)}{dt_2} = \lambda(p_0(t_1, t_2) - p_1(t_1, t_2))$$

解

$$\Rightarrow p_1(t_1, t_2) = \lambda(t_2 - t_1)e^{-\lambda(t_2 - t_1)}$$

$$\frac{dp_k(t_1, t_2)}{dt_2} = \lambda(p_{k-1}(t_1, t_2) - p_k(t_1, t_2))$$

$$p_k(t_1, t_2) = \frac{[\lambda(t_2 - t_1)]^k}{k!} e^{-\lambda(t_2 - t_1)}$$

6.1 泊松计数过程

2、泊松计数过程

➤ 增量 $N(t_0, t_0 + t) = N(t_0 + t) - N(t_0)$ 的数字特征

✓ 均值

$$\begin{aligned} E[N(t_0, t_0 + t)] &= \sum_{k=0}^{\infty} k p_k(t_0, t_0 + t) \\ &= \sum_{k=0}^{\infty} k \frac{(\lambda t)^k}{k!} e^{-\lambda t} \\ &= \lambda t \sum_{k=1}^{\infty} \frac{(\lambda t)^{k-1}}{(k-1)!} e^{-\lambda t} = \lambda t \sum_{m=0}^{\infty} \frac{(\lambda t)^m}{m!} e^{-\lambda t} \\ &= \lambda t e^{\lambda t} e^{-\lambda t} = \lambda t \end{aligned}$$

6.1 泊松计数过程

2、泊松计数过程

✓ 均方值

$$\begin{aligned} E[N^2(t_0, t_0 + t)] &= E\{N(t_0, t_0 + t)[N(t_0, t_0 + t) - 1] + N(t_0, t_0 + t)\} \\ &= E\{N(t_0, t_0 + t)[N(t_0, t_0 + t) - 1]\} + E[N(t_0, t_0 + t)] \\ &= \sum_{k=0}^{\infty} k(k-1) \frac{(\lambda t)^k}{k!} e^{-\lambda t} + \lambda t = (\lambda t)^2 \sum_{k=2}^{\infty} \frac{(\lambda t)^{k-2}}{(k-2)!} e^{-\lambda t} + \lambda t \\ &= (\lambda t)^2 + \lambda t \end{aligned}$$

✓ 方差

$$D[N(t_0, t_0 + t)] = E[N^2(t_0, t_0 + t)] - \{E[N(t_0, t_0 + t)]\}^2 = \lambda t$$

2、泊松计数过程

➤ 随机过程 $N(t) = N(t) - N(0)$ 的数字特征

✓ 均值 $E[N(t)] = E[N(t) - N(0)] = \lambda t$

✓ 方差 $D[N^2(t)] = D[[N(t) - N(0)]^2] = \lambda t$

✓ 均方值 $E[N^2(t)] = E[[N(t) - N(0)]^2] = (\lambda t)^2 + \lambda t$

2、泊松计数过程

➤ 随机过程 $N(t) = N(t) - N(0)$ 的数字特征

✓ 相关函数

$$\begin{aligned} t_2 > t_1 \quad R_N(t_1, t_2) &= E[N(t_1)N(t_2)] \\ &= E\{[N(t_2) - N(t_1) + N(t_1)]N(t_1)\} \\ &= E\{[N(t_2) - N(t_1)]N(t_1)\} + E\{N^2(t_1)\} \\ &= E\{[N(t_2) - N(t_1)][N(t_1) - N(0)]\} + D[N(t_1)] + \{E[N(t_1)]\}^2 \\ &= \lambda(t_2 - t_1)\lambda t_1 + \lambda t_1 + (\lambda t_1)^2 \\ &= \lambda t_1(1 + \lambda t_2) \end{aligned}$$

$$t_1 > t_2 \quad R_N(t_1, t_2) = \lambda t_2(1 + \lambda t_1)$$



$$R_N(t_1, t_2) = \lambda^2 t_1 t_2 + \lambda \min(t_1, t_2)$$

6.1 泊松计数过程



2、泊松计数过程

➤ 随机过程 $N(t) = N(t) - N(0)$ 的数字特征

✓ 过程强度 $\lambda = \frac{E[N(t)]}{t}$

单位时间内事件 A 发生的平均次数

常称为泊松计数过程的速率

3、泊松脉冲列的数字特征

泊松随机过程 $\xrightarrow{\frac{d}{dt}N(t)}$ 泊松脉冲列

$$\{N(t), t \in [0, \infty)\} \longrightarrow X(t) = \frac{d}{dt}N(t) = \sum_i \delta(t - t_i)$$

泊松脉冲列的数字特征

➤ 均值 $E[X(t)] = \frac{d}{dt}E[N(t)] = \lambda$

➤ 相关函数

$$R_X(t_1, t_2) = \frac{\partial^2}{\partial t_1 \partial t_2} R_N(t_1, t_2) = \lambda^2 + \lambda \delta(t_1 - t_2)$$

6.1 泊松计数过程



高铁问题

2023年9月，“一带一路”标志性项目雅万高铁投入运营，全长142公里，共铺设使用了多组高速道岔。据其他高速道岔经验，平均3年发生2次故障，发生故障后设备更换购置期为30天，为保证99.99%的正常通行率，需要长期储备多少组该类高速道岔？

设 $N(t) \geq 0$ 表示在 $[0, t)$ 内高速道岔出现的故障数，为一泊松过程，其以天为时间单位的过程强度为

$$\lambda = \frac{2}{3 * 365} = 0.0018265$$

更换购置期（30天）出现故障的概率分布为

$$P[N(30) = k] = \frac{(0.0018265 \times 30)^k}{k!} e^{-0.0018265 \times 30}, k = 0, 1, 2, \dots$$



6.1 泊松计数过程



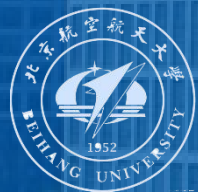
高铁问题

2023年9月，“一带一路”标志性项目雅万高铁投入运营，全长142公里，共铺设使用了多组高速道岔。据其他高速道岔经验，平均3年发生2次故障，发生故障后设备更换购置期为30天，为保证99.99%的正常通行率，需要长期储备多少组该类高速道岔？



购置期内K组道岔发生故障	购置期内K组道岔发生故障概率	满足购置期内K组抢修需要的保障率
0	$P[N(30) = 0] = 0.946679$	$P(0) = 0.946679$
1	$P[N(30) = 1] = 0.051872$	$P(0) + P(1) = 0.998552$
2	$P[N(30) = 2] = 0.001421$	$P(0) + P(1) + P(2) = 0.999973$
3	$P[N(30) = 3] = 0.000026$	$P(0) + P(1) + P(2) + P(3) = 0.999999$
...

为满足99.99%的保障率，需要长期储备2组高速道岔。



6.2 到达时间

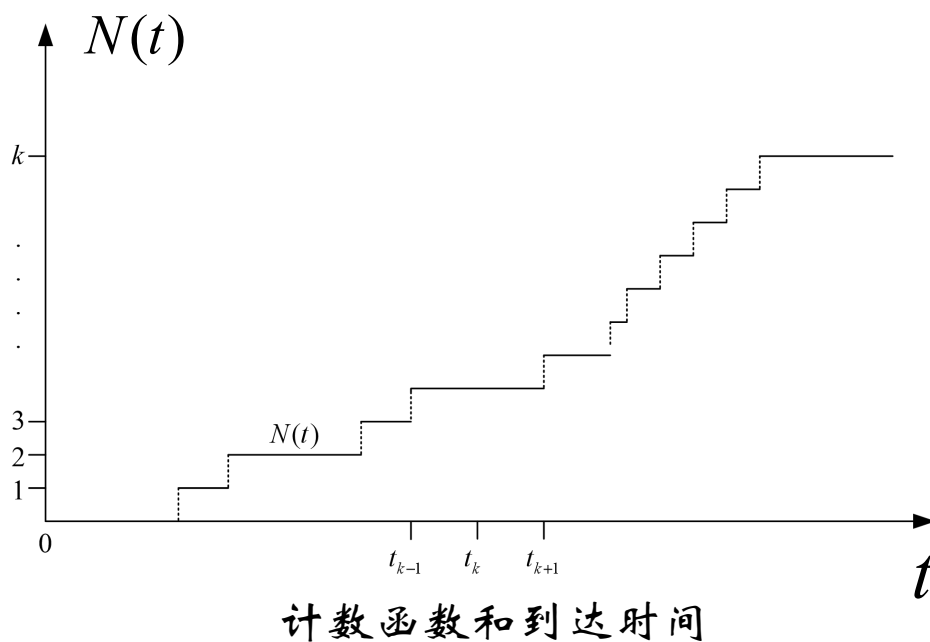
Arrival time

6.2 到达时间



► 学习目的

计算给定的事件发生数所需要的时间长度，以及计算在给定的时间区间中所发生的事件数。



6.2 到达时间



➤ 定义

观测区间中出现第 k 个事件的发生时刻 t_k 为第 k 个事件的到达时间。

➤ 到达时间的分布函数

$$F_{T_k}(t) = P\{T_k \leq t\}$$

$N(t)$ 概率分布



T_k 概率分布函数

$$[N(t) > k-1] \xleftrightarrow{\text{等价}} [T_k \leq t]$$



$$P[T_k \leq t] = P[N(t) > k-1] = 1 - P[N(t) \leq k-1]$$

6.2 到达时间

$$P[T_k \leq k] = 1 - P[N(t) \leq k - 1]$$

$$\longrightarrow F_{T_k}(t) = 1 - F_{N(t)}(k - 1) \quad k = 1, 2, 3, \dots$$

$$\text{又有 } P[N(t) = j] = \frac{e^{-\lambda t} (\lambda t)^j}{j!}$$

$$\begin{aligned} \longrightarrow F_{T_k}(t) &= P[T_k \leq t] = P[N(t) > k - 1] \\ &= 1 - P[N(t) \leq k - 1] \\ &= 1 - \sum_{j=0}^{k-1} P[N(t) = j] \\ &= 1 - e^{-\lambda t} \sum_{j=0}^{k-1} \frac{(\lambda t)^j}{j!} \end{aligned}$$

6.2 到达时间

泊松计数过程第 k 个到达时间 T_k 的概率分布函数和概率密度:

$$F_{T_k}(t) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda t} \sum_{j=0}^{k-1} \frac{(\lambda t)^j}{j!} & t \geq 0 \\ 0 & t < 0 \end{cases}$$

求导

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

伽马分布

6.2 到达时间

➤ 到达时间的数字特征

✓ 均值

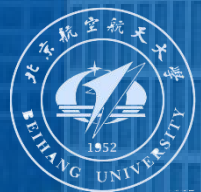
$$E[T_k] = \int_{-\infty}^{\infty} t f_{T_k}(t) dt = \int_0^{\infty} t \frac{\lambda e^{-\lambda t} (\lambda t)^{k-1}}{(k-1)!} dt$$
$$= \frac{\lambda^k}{(k-1)!} \int_0^{\infty} t^k e^{-\lambda t} dt = \frac{\lambda^k}{(k-1)!} \cdot \frac{k!}{\lambda^{k+1}} = \frac{k}{\lambda}$$

✓ 均方值

$$E[T_k^2] = \int_0^{\infty} t^2 \frac{\lambda e^{-\lambda t} (\lambda t)^{k-1}}{(k-1)!} dt = \frac{\lambda^k}{(k-1)!} \int_0^{\infty} t^{k+1} e^{-\lambda t} dt$$
$$= \frac{\lambda^k}{(k-1)!} \cdot \frac{(k+1)!}{\lambda^{k+2}} = \frac{(k+1)k}{\lambda^2}$$

✓ 方差

$$D[T_k] = E[T_k^2] - \{E[T_k]\}^2 = \frac{k^2 + k}{\lambda^2} - \frac{k^2}{\lambda^2} = \frac{k}{\lambda^2}$$



6.3 到达时间间隔

Arrival interval

6.3 到达时间间隔



➤ 定义


泊松计数过程中逐次到达的时间间隔的长度 Z_k 称为到达时间间隔。

$$Z_1 = T_1 - 0$$


$$Z_k = T_k - T_{k-1} \quad k = 2, 3, 4, \dots$$

➤ 第 k 个到达时间间隔的概率分布函数

$N(t)$ 的概率分布  Z_k 的概率分布函数

事件 $[Z_k > z]$  事件 $[T_k - T_{k-1} > z]$

等价


$$[Z_k > z] = [(T_k - T_{k-1}) > z] = [T_k > T_{k-1} + z]$$

6.3 到达时间间隔



$$T_{k-1} = t_{k-1} \text{ (观测值)}$$

$$\text{事件} [T_k > T_{k-1} + z | T_{k-1} = t_{k-1}] \xleftrightarrow{\text{等价}} \begin{cases} N(t) \text{ 在 } (t_{k-1}, t_{k-1} + z) \text{ 内不变} \\ [N(t_{k-1} + z) - N(t_{k-1}) = 0] \end{cases}$$

$$P[Z_k > z | T_{k-1} = t_{k-1}] = P[N(t_{k-1} + z) - N(t_{k-1}) = 0]$$

$$F_{Z_k} [z | T_{k-1} = t_{k-1}] = 1 - P[N(t_{k-1} + z) - N(t_{k-1}) = 0] \xrightarrow{\text{平稳}} P[N(z) = 0]$$

$$\downarrow \text{平稳}$$
$$F_{Z_k}(z) = 1 - P[N(z) = 0]$$

平稳条件下 $F_{Z_k} [z | T_{k-1} = t_{k-1}]$ 与 t_{k-1} 无关

6.3 到达时间间隔



泊松计数过程具有平稳增量，各次事件间的到达时间间隔都具有相同的分布。

$$F_{Z_k}(z) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda z}, & z \geq 0 \\ 0 & \text{其他} \end{cases} \quad k = 1, 2, 3, \dots$$



求导

$$f_{Z_k}(z) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda z}, & z \geq 0 \\ 0 & \text{其他} \end{cases} \quad k = 1, 2, 3, \dots$$

6.3 到达时间间隔

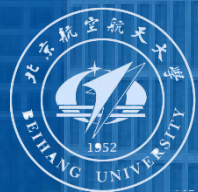


✓ 均值

$$E[Z_k] = \int_0^{\infty} z \lambda e^{-\lambda z} dz = \frac{1}{\lambda}$$

✓ 到达时间

$$T_k = \sum_{i=0}^k Z_i$$



6.4 到达时间的条件分布

Conditional distribution of arrival time

6.4 到达时间的条件分布

泊松过程 $\{N(t), t \in [0, \infty)\}$

➤ $[0, t]$ 内有一个事件 A 发生情况下到达时间的分布

$$\begin{aligned} & P[T_1 \leq s | N(t) = 1] \\ &= \frac{P[T_1 \leq s, N(t) = 1]}{P[N(t) = 1]} \\ &= \frac{P\{\text{在}[0, s]\text{内出现事件} A \text{一次, 在}(s, t]\text{内不出现事件} A\}}{P[N(t) = 1]} \\ &= \frac{\lambda s e^{-\lambda s} \cdot e^{-\lambda(t-s)}}{\lambda t e^{-\lambda t}} = \frac{s}{t} \end{aligned}$$

6.4 到达时间的条件分布



- $[0, t)$ 内有一个事件发生情况下到达时间的分布

$$\begin{cases} F_{[T_1|N(t)=1]}(s) = \frac{s}{t} \\ f_{[T_1|N(t)=1]}(s) = \frac{1}{t} \end{cases}$$



在 $[0, t)$ 内事件A出现一次, 则该事件 A 的到达时间在 $[0, t)$ 内均匀分布

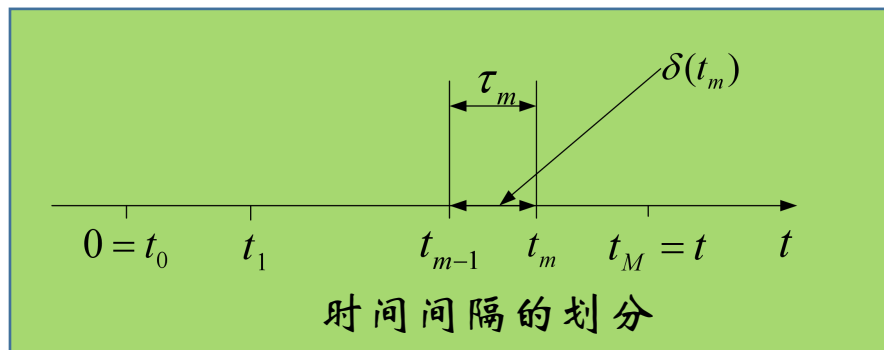
- 推论 $\longrightarrow k$ 个事件

泊松过程 $\{N(t), t \in [0, \infty)\}$, 在 $[0, t)$ 内出现 k 个事件A, 则 k 个事件A的到达时间 $\{s_1, s_2, \dots, s_k\}$ 是一组 k ($k \geq 1$) 维独立、同分布的随机变量所组成的顺序统计量, 且每一随机变量均匀分布在 $[0, t)$ 内。

6.4 到达时间的条件分布

用 t_0, t_1, \dots, t_M 将 $[0, t)$ 划分成 M 个子时间间隔

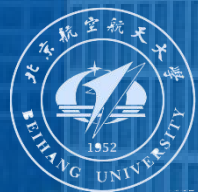
$$t_0 \triangleq 0, \quad t_M \triangleq t, \quad \delta(\tau_m) \triangleq (t_{m-1}, t_m)$$



在整个区间 $[0, t)$ 发生 k 个事件 A 的假设下，在长度为 $\delta(\tau_m)$ $m = 1, 2, \dots$

的子时间间隔 τ_m 内发生 k_m 个事件 A 的条件概率：

$$P[N_{\tau_1} = k_1, N_{\tau_2} = k_2, \dots, N_{\tau_M} = k_M | N_t = k] = \frac{k!}{t^k} \prod_{j=1}^k \tau_j$$



6.5 更新计数过程

Update count process

6.5 更新计数过程



➤ 设备更新问题

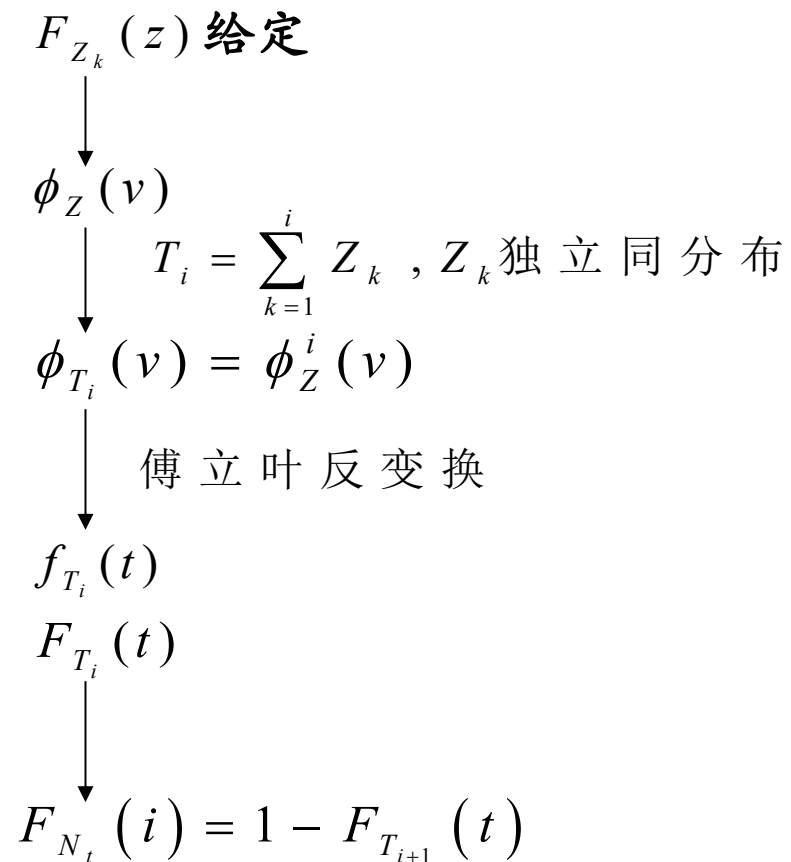
- ✓ $t=0$ 时刻安装某设备，使用至失效，被同类设备替换
- ✓ 任一设备寿命不受任何其它设备的影响
- ✓ 一部设备的寿命及其被另一部替换是相互独立，具有相同分布的随机变量

该问题相对应的计数过程为更新计数过程。

6.5 更新计数过程

➤ 更新计数随机变量的概率分布

到达时间间隔 $F_{Z_k}(z)$ \longrightarrow 更新计数随机变量 $F_{N_t}(i)$



6.5 更新计数过程



假设更新计数过程的到达时间间隔具有负指数分布

5

$$\phi_{T_i}(v) = [\phi_T(v)]^i = \frac{1}{(1 - jv/\lambda)^i}$$

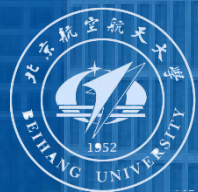
6

$$F_{T_i}(t) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda t} \sum_{k=0}^{i-1} \frac{(\lambda t)^k}{k!} & t \geq 0 \\ 0 & t < 0 \end{cases}$$

7

$$\begin{aligned} F_{N_t}(i) &= 1 - F_{T_{i+1}}(t) = 1 - 1 + e^{-\lambda t} \sum_{k=0}^i \frac{(\lambda t)^k}{k!} \\ &= e^{-\lambda t} \sum_{k=0}^i \frac{(\lambda t)^k}{k!} \quad i = 0, 1, 2, \dots \end{aligned}$$

可见 $N(t)$ 服从泊松分布



6.6 非齐次泊松过程

Non-homogeneous Poisson process

6.6 非齐次泊松过程



➤ 定义

计数过程 $\{N(t), t \in [0, \infty)\}$ 满足下列假设称为非齐次泊松过程。

✓ 零初始值性: $P\{N(0) = 0\} = 1$

✓ 独立增量过程

✓ 单跳跃: $P\{[N(t + \Delta t) - N(t)] = 1\} = \lambda(t) \Delta t + o(\Delta t)$

$$\text{且 } \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \sum_{k=2}^{\infty} \frac{P\{N(t + \Delta t) - N(t) = k\}}{\Delta t} = 0, \quad t \geq 0$$

✓ 随机性: $P\{N(t + \Delta t) - N(t) = k\} = p \quad 0 < p < 1$

$$\text{且 } \sum_{k=0}^{\infty} P\{N(t + \Delta t) - N(t) = k\} = 1 \quad (t, \Delta t \geq 0)$$

6.6 非齐次泊松过程

➤ 定理

$\{N(t), t \in [0, \infty)\}$ 是非齐次泊松过程，则在时间间隔 $[t_0, t_0 + t]$ 内出现事件A为 k 次的概率为：

$$\begin{aligned} & P\{[N(t_0 + t) - N(t_0)] = k\} \\ &= \frac{1}{k!} \left[\int_{t_0}^{t_0+t} \lambda(s) ds \right]^k \exp \left\{ - \int_{t_0}^{t_0+t} \lambda(s) ds \right\} \\ &= \frac{[m(t_0 + t) - m(t_0)]^k}{k!} \exp \left\{ - [m(t_0 + t) - m(t_0)] \right\} \quad k \geq 0 \end{aligned}$$

式中 $m(t) = \int_0^t \lambda(s) ds$



6.7 复合泊松过程

Compound Poisson process

6.7 复合泊松过程



➤ 定义

设 $\{N(t), t \in [0, \infty)\}$ 是一个强度为 λ 的泊松过程, $\{Y_n, n = 1, 2, \dots\}$ 是一组相互独立, 具有相同分布的随机变量, 且 $\{N(t)\}$ $\{Y_n\}$ 亦相互统计独立, 令

$$X(t) = \sum_{n=1}^{N(t)} Y_n \quad t \geq 0$$

$\{X(t), t \geq 0\}$ 称为复合泊松过程。

$Y_n = 1 \longrightarrow X(t) = N(t)$ 通常所说的泊松过程

6.7 复合泊松过程



Y_i 离散 $\longrightarrow X(t)$ 广义泊松过程

Y_i 连续 $\longrightarrow X(t)$ 复合泊松过程

➤ 数字特征

✓ 均值 $E[X(t)] = \lambda t E[Y]$

✓ 均方值 $E[X^2(t)] = (\lambda t)^2 \{E[Y]\}^2 + \lambda t E[Y^2]$

✓ 方差 $D[X(t)] = \lambda t E[Y^2]$

➤ 6.1(2), 6.2 -6.4

➤ 6.13-6.15