

随机过程 Stochastic Processes

讲义11：泊松过程-4

目录

(课本第5章部分4)

11.1 非时齐泊松过程

11.2 复合泊松过程

11.3 条件泊松过程

11.1 非时齐泊松过程 (课本5.4.1)

11.1.1. 非时齐泊松过程定义

●定义5.3-非时齐泊松过程：计数过程 $\{N(t), t \geq 0\}$ 称为 强度函数 为 $\lambda(t) (t \geq 0)$ 的 非时齐泊松过程，若下列条件满足：

(1) $N(0) = 0$

(2) $\{N(t), t \geq 0\}$ 有独立增量

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

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

- 非时齐性(非平稳性)：时间 t 的到达速率 $\lambda(t)$ 是 t 的一个函数
- 速率随时间 t 有变化

11.1.1. 非时齐泊松过程定义

- 由于下述定理5.3, 非时齐泊松过程, 均值函数 $m(t)$ 定义为:

$$m(t) = \int_0^t \lambda(y) dy$$

- $m(t)$ 确定泊松过程的区间内事件数泊松随机变量的均值
 - $\{N(t), t \geq 0\}$ 是均值为 $m(t)$ 的泊松随机变量

- **定理5.3:** 若 $\{N(t), t \geq 0\}$ 是强度函数为 $\lambda(t) (t \geq 0)$ 的非时齐泊松过程, 则 $\{N(t+s) - N(s), t \geq 0\}$ 是均值为 $m(s+t) - m(s) = \int_s^{s+t} \lambda(y) dy$ 的泊松随机变量

11.1.1. 非时齐泊松过程定义

● **定理5.3**: $\{N(t+s) - N(s), t \geq 0\}$ 是均值为 $m(s+t) - m(s) = \int_s^{s+t} \lambda(y)dy$ 的泊松随机变量

第一步：仿定理5.1，证明 $N(t)$ 是均值为 $m(t)$ 的泊松随机变量

- 令 $g(t) = E[e^{-uN(t)}]$
- 所以 $g(t+h) = E[e^{-uN(t+h)}]$

$$= E[e^{-u(N(t+h)-N(t))} e^{-uN(t)}] = g(t)E[e^{-uN_t(h)}]$$
- 其中： $N_t(h) = N(t+h) - N(t)$

求 $E[e^{-uN_t(h)}]$ ，利用：

- $P\{N_t(h) = 0\} = 1 - \lambda(t)h + o(h);$
 - $P\{N(t+h) - N(t) = 1\} = \lambda(t)h + o(h);$
 - $P\{N(t+h) - N(t) \geq 2\} = o(h)$
- $$E[e^{-uN_t(h)}] = (1 - \lambda(t)h + e^{-u}\lambda(t)h + o(h))$$

11.1.1. 非时齐泊松过程定义

得到：

- $g(t+h) = g(t)(1 - \lambda(t)h + e^{-u}\lambda(t)h + o(h))$
- 所以 $g(t+h) - g(t) = g(t)\lambda(t)(e^{-u} - 1)h + o(h)$
- 两边同时除以 h 并令 $h \rightarrow 0$ 得到：

$$g'(t) = g(t)\lambda(t)(e^{-u} - 1)$$

- 所以 $\frac{g'(t)}{g(t)} = \lambda(t)(e^{-u} - 1)$

- 两边0到 t 求积分，得出

$$\ln(g(t)) - \ln(g(0)) = (e^{-u} - 1) \int_0^t \lambda(t)dt + C$$

- 注意到 $g(0) = 1$ 且 $\int_0^t \lambda(t)dt = m(t)$ ，得到 $C = 0$
- 且， $g(t) = \exp\{m(t)(e^{-u} - 1)\}$
- 所以 $N(t)$ 的拉普拉斯变换 $E[e^{-uN(t)}] = \exp\{m(t)(e^{-u} - 1)\}$
- 后者等于均值为 $m(t)$ 的泊松随机变量的拉普拉斯变换
- 所以 $N(t)$ 是均值为 $m(t)$ 的泊松随机变量

11.1.1. 非时齐泊松过程定义

第二步：确定 $N(t+s) - N(s)$ 的随机变量

方法1：由构建拉普拉斯变换的结论+独立增量性

- $E[e^{-uN(s)}] = \exp\{m(s)(e^{-u} - 1)\}$
- $E[e^{-uN(t+s)}] = \exp\{m(t+s)(e^{-u} - 1)\}$
- 由 $N(t+s) - N(s) + N(s) = N(t+s)$ ，可知

$$E[e^{-uN(t+s)}] = E[e^{-u(N(t+s)-N(s))}]E[e^{-uN(s)}]$$
- $E[e^{-u(N(t+s)-N(s))}] = E[e^{-uN(t+s)}] / E[e^{-uN(s)}]$
 - 得到的结果表达式，等于均值为 $m(s+t) - m(s) = \int_s^{s+t} \lambda(y)dy$ 的泊松随机变量的拉普拉斯变换

11.1.1. 非时齐泊松过程定义

第二步： 确定 $N(t+s) - N(s)$ 的随机变量

方法2： 在新的起始点重新计数

- 记 $N_s(t) = N(s+t) - N(s)$
- 注意到计数过程 $\{N_s(t), t \geq 0\}$ 是强度函数为 $\lambda_s(t) = \lambda(s+t), t > 0$ 的非时齐泊松过程
- 利用 **第一步** 得到的结论，得到 $N_s(t)$ 是具有均值

$$\int_0^t \lambda_s(y) dy = \int_0^t \lambda(s+y) dy = \int_s^{s+t} \lambda(x) dx$$

的泊松随机变量

- 这个思路很有意义，描述了非时齐泊松过程以时间 s 为起点，重新计数
- 这里要特别注意强度函数的改变

11.1.2. 非时齐泊松过程的例子

● **例-5.24:** 杰伦奶茶店，上午8点开始营业，8到11点有一个稳定增长的顾客平均到达率，在8点以每小时5个顾客速率开始，到11点达到每小时20个顾客的最大值。从上午11点到下午1点（平均）到达率基本上保持常数，即每小时20个顾客。（平均）到达率从下午1点到下午5点关门稳定的下降，关门时速率降低至每个小时12个顾客。假定到达奶茶店的顾客数在不相交的时间段是独立的。

1. 如何就上述问题建立概率模型？
2. 周1上午8:30到9:30平均到达人数是多少？
3. 周1上午8:30到9:30没有顾客的概率是多少？

11.1.2. 非时齐泊松过程的例子

问题1: 非时齐泊松过程

- 这是一个非常经典的，假定到达构成一个非时齐的泊松过程，其强度函数 $\lambda(t)$ 由

$$\lambda(t) = \begin{cases} 5 + 5t, & 0 \leq t \leq 3 \\ 20, & 3 \leq t \leq 5 \\ 20 - 2(t - 5), & 5 \leq t \leq 9 \end{cases}$$

11.1.2. 非时齐泊松过程的例子

问题2&3：周1上午8：30到9:30时段发生事件数

- 厘清，周1上午8：30，对应 $s = 0.5$
- 周1上午9：30,对应 $t + s = 1.5$
- 核心随机变量 $N(t + s) - N(s) \sim \text{Pois}(m(t + s) - m(s))$
 - $m(t) = \int_0^t \lambda(y) dy$
- 所以 $m(t + s) - m(s) = \int_{1/2}^{3/2} (5 + 5t) dt = 10$
- 即平均到达人数为10人
- 到达顾客量为0的概率为：
$$e^{-10} \approx 0.000045$$

11.1.3. 非时齐泊松过程的一个生成方式



核心问题：如何生成非时齐泊松过程？

●方法：按时间变化的概率 $p(t)$ 对平稳泊松过程抽样

- 具体的，若 $\{N(t), t \geq 0\}$ 是一个速率为 λ 的泊松过程
 - 假设对在时间 t 发生一个泊松事件以概率 $p(t)$ 计数 (即，抽样)，抽样事件独立，且这个抽样概率独立于早于 t 发生的泊松事件。
 - 令 $N_c(t)$ 记直到时间 t 为止被我们抽样的事件数
 - 那么计数过程 $\{N_c(t), t \geq 0\}$ 是一个强度为 $\lambda(t) = \lambda p(t)$ 的非时齐的泊松过程
- 疑问：得到的过程是非时齐泊松过程吗？

11.1.3. 非时齐泊松过程的一个生成方式



证明：验证定义中四个条件！

1. $N_c(0) = 0$

2. 在 $(s, s+t)$ 中被抽样的事件个数，只依赖于这个泊松过程在 $(s, s+t)$ 发生的事件个数，它独立于早于 s 的事件，也即独立于早于 s 的被抽样的事件。从而建立了独立增量性。

3. 令 $N_c(t, t+h) = N_c(t+h) - N_c(t)$

$$P\{N_c(t, t+h) \geq 2\} \leq P\{N(t, t+h) \geq 2\} = o(h)$$

4. 为计算 $P\{N_c(t, t+h) = 1\}$, 取条件于 $N(t, t+h)$

$$P\{N_c(t, t+h) = 1\}$$

$$= P\{N_c(t, t+h) = 1 | N(t, t+h) = 1\} P\{N(t, t+h) = 1\} +$$

$$P\{N_c(t, t+h) = 1 | N(t, t+h) \geq 2\} P\{N(t, t+h) \geq 2\}$$

$$= P\{N_c(t, t+h) = 1 | N(t, t+h) = 1\} \lambda h + o(h)$$

$$= p(t) \lambda h + o(h)$$

11.1.3. 非时齐泊松过程的一个生成方式



泊松过程的分流的推广3：生成非时齐泊松过程

●一般的：假设事件按速率 λ 的泊松过程发生，并且一个发生在时间 s 的事件，以概率 $P_1(s)$ 抽样为类型1事件，而以概率 $P_2(s) = 1 - P_1(s)$ 抽样为类型2事件，抽样是独立于时间 s 前过程发生的事件的。

●以 $\{N_i(t), t \geq 0\}$ 记直到时间 t 为止类型 i 事件的发生的个数，那么（由刚讲过的方法）， $\{N_1(t), t \geq 0\}$ 和 $\{N_2(t), t \geq 0\}$ 是分别具有强度函数 $\lambda_i(t) = \lambda P_i(t) (i = 1, 2)$ 的相互独立的非时齐泊松过程。

➤ 依定理5.3： $N_1(t)$ 和 $N_2(t)$ 是具有均值 $E[N_i(t)] = \lambda \int_0^t P_i(s) ds (i = 1, 2)$ 的泊松随机变量

➤ 独立性可利用泊松过程的分流部分的命题5.3的理解II来理解，本课对证明不作要求

11.2 复合泊松过程 (课本5.4.2)

11.2.1. 复合泊松过程定义

● **复合泊松过程**：随机过程 $\{X(t), t \geq 0\}$ 称为复合泊松过程，若它可表示为

$$X(t) = \sum_{i=1}^{N(t)} Y_i, t \geq 0$$

➤ 其中 $\{N(t), t \geq 0\}$ 是一个泊松过程，而 $\{Y_i, i \geq 1\}$ 是独立于 $\{N(t), t \geq 0\}$ 的一组*i.i.d.*随机变量

11.2.2. 复合泊松过程的例子

●复合泊松过程的例子：

1. 包含泊松过程为特例：当 $Y_i \equiv 1$ ，则 $X(t) = N(t)$
2. 假设公共汽车按泊松过程到达一个体育赛事场地，并且假定在每辆公共汽车中的体育爱好者人数是*i.i.d.*的。令 $X(t)$ 记直到时间 t 为止到达的体育爱好者的人数。那么 $\{X(t), t \geq 0\}$ 是复合泊松过程， Y_i 表示在第 i 辆公共汽车中体育爱好者的人数。
3. 假设顾客按照泊松过程结账离开超市。如果第 i 个顾客花费的金额 $Y_i (i = 1, 2, \dots)$ 是独立同分的，令 $X(t)$ 表示在时间 t 之前花费的总金额时， $\{X(t), t \geq 0\}$ 是复合泊松过程。

➤ 复合泊松过程对现实世界的描述是更普适的！

11.2.3. 复合泊松过程中的随机变量 $X(t)$



• $X(t)$ 是什么随机变量?

➤ $X(t)$ 是一个以 λt 为泊松参数的复合泊松随机变量

➤ 相应的均值和方差有:

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

$$\text{Var}[X(t)] = \lambda t E[Y_1^2]$$



11.2.3. 复合泊松过程中的随机变量 $X(t)$

●例5.26: 假设家庭以每周 $\lambda = 2$ 的泊松过程移民到一个地区。若每个家庭人数独立, 并且分别以概率 $\frac{1}{6}, \frac{1}{3}, \frac{1}{3}, \frac{1}{6}$ 取值 1, 2, 3, 4, 那么在固定的5个星期中移民到这个地区的人数的期望值与方差是多少?

➤ 解: 以 Y_i 指家庭人数

$$\text{➤ } E[Y_i] = \frac{1}{6} + \frac{2}{3} + \frac{3}{3} + \frac{4}{6} = \frac{5}{2}$$

$$\text{➤ } E[Y_i^2] = \frac{1^2}{6} + \frac{2^2}{3} + \frac{3^2}{3} + \frac{4^2}{6} = \frac{43}{6}$$

$$\text{➤ } E[X(5)] = 2 * 5 * \frac{5}{2} = 25 \quad \text{Var}[X(5)] = 2 * 5 * \frac{43}{6} = \frac{215}{3}$$

11.2.4. 一类特殊复合泊松过程的表达式



- 当 Y_i 的可能值的集合是有限或可数时，复合泊松过程具有下列表达式：

$$X(t) = \sum_{i=1}^{N(t)} Y_i = \sum_j \alpha_j N_j(t)$$

11.2.4. 一类特殊复合泊松过程的表达式



- 当 Y_i 的可能值的集合是有限或可数时，复合泊松过程具有下列表达式：

$$X(t) = \sum_{i=1}^{N(t)} Y_i = \sum_j \alpha_j N_j(t)$$

- 其中， α_j 是随机变量 Y_i 的可能取值：

$$P\{Y_i = \alpha_j\} = p_j, \quad \sum_j p_j = 1$$

- 如果事件 i 产生在加项中的数值 Y_i 取值为 $\alpha_j, j \geq 1$ ，我们称事件 i 是一个类型 j 事件，即对应

$$Y_i = \alpha_j$$

- 以 $N_j(t)$ 记在时间 t 之前类型 j 事件的个数，即，在时间 t 之前 α_j 被加到累积和 $X(t)$ 上共 $N_j(t)$ 次，即

$$X(t) = \sum_j \alpha_j N_j(t)$$

11.2.4. 一类特殊复合泊松过程的表达式



泊松过程的分流推广：复合泊松过程蕴含的分流

- $\{N_j(t)\}$ 是相互独立的泊松过程，且各自速率为 λp_j
 - 由命题5.3，泊松过程的分流易得
 - 对所有的随机变量 $N_j(t)$ 均有其服从泊松分布，参数为 $\lambda p_j t$

➤ 应用1： $E[N_j(t)] = \text{Var}[N_j(t)] = \lambda p_j t$

➤ 应用2：推导 $X(t)$ 的均值和方差

$$E[X(t)] = E\left[\sum_j \alpha_j N_j(t)\right] = \sum_j \alpha_j E[N_j(t)] = \sum_j \alpha_j \lambda p_j t = \lambda t E[Y_1]$$

$$\text{Var}[X(t)] = \text{Var}\left[\sum_j \alpha_j N_j(t)\right] = \sum_j \alpha_j^2 \text{Var}[N_j(t)] = \sum_j \alpha_j^2 \lambda p_j t = \lambda t E[Y_1^2]$$

11.2.4. 复合泊松过程的表达式的应用



复旦大学管理学院
SCHOOL OF MANAGEMENT
FUDAN UNIVERSITY

- 应用3：可得结论，当 t 很大时， $X(t)$ 的分布趋于正态分布 $N(E(X(t)), Var(X(t)))$
- 泊松随机变量的均值很大时，它的分布趋于正态
- 所以，当 t 增加时，随机变量 $N_j(t)$ 趋于正态随机变量。
- 因为 $N_j(t)$ 间独立，且独立正态随机变量的和也是正态的
- 由此得到，当 t 增加时， $X(t)$ 的分布也近似正态分布

11.2.4. 复合泊松过程的表达式的应用



● 例5.28: 在例5.26中, 求接下来的50个星期中至少有240人移民到该地区的近似概率。

➤ 解: 由于 $\lambda = 2$, $E[Y_i] = 2.5$, $E[Y_i^2] = 43/6$, 所以

$$E[X(50)] = 250, \quad \text{Var}[X(50)] = 4300/6$$

➤ 近似概率为:

$$P\{X(50) \geq 240\} = P\{X(50) \geq 239.5\} = 1 - \Phi(-0.3922) = \Phi(0.3922) = 0.6525$$

11.2.5. 独立复合泊松过程的加和

复合泊松过程的汇合：

- 若 $\{X_1(t), t \geq 0\}$ 和 $\{X_2(t), t \geq 0\}$ 是分别具有泊松参数 λ_1 和 λ_2 与（即 Y_{1i} 和 Y_{2i} 的分布）分布 F_1 和 F_2 的相互独立的复合泊松过程，那么 $\{X_1(t) + X_2(t), t \geq 0\}$ 也是复合泊松随机过程。

11.2.5. 独立复合泊松过程的加和

复合泊松过程的汇合：

- 这个复合泊松随机过程，以速率 $\lambda_1 + \lambda_2$ 的泊松过程发生，每个事件独立以概率 $\frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2}$ 来自第一个复合泊松过程，以概率 $\frac{\lambda_2}{\lambda_1 + \lambda_2}$ 来自第二个复合泊松过程。

- 因此，新复合过程是一个泊松参数为 $\lambda_1 + \lambda_2$ 且分布函数 F 由

$$F(x) = \frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2} F_1(x) + \frac{\lambda_2}{\lambda_1 + \lambda_2} F_2(x)$$

给定的复合泊松过程。

- 这里注意到新的随机变量是 Y_{Ti} ，而 T 随机选为 1, 2，且选 1 的概率为 $\frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2}$ ，选 2 的概率为 $\frac{\lambda_2}{\lambda_1 + \lambda_2}$
- 利用全概率公式，条件于 T 的取值，可推导上述分布函数



11.2.6. 附录（不考）：复合泊松过程的较难例子

- 例5.27-单服务员的泊松到达队列的忙期：考察一个单服务员的服务站，顾客按速率 λ 的泊松过程到达。如果在顾客到达时服务员空着就立刻接受服务，不然顾客就排队等待，假设顾客不接受服务不会离开队列。相继服务时间是*i.i.d.*的。
- 这样的系统将交替地处在**闲时**（系统中没有顾客，服务员闲着）与**忙时**（系统接待第一个顾客，服务员开始忙，忙的过程中，顾客以泊松过程到达，服务员持续服务，直到系统中无顾客，则忙时结束）。

11.2.6. 附录：复合泊松过程的较难例子



●忙时的定义(!)为：从无顾客的闲时末尾开始，系统进来一个顾客(初始顾客，系统无其他顾客！)，服务开始，并持续到系统没有顾客（即将初始顾客服务完，初始顾客接受服务中可能到来别的顾客，要把这些到来的顾客服务完，过程中又可能有人到来，把这些顾客还要服务完。。。直到系统无人需要接受服务，忙期结束）。

●因为泊松到达过程的无记忆性推出每个忙期的长度有相同的分布。以 B 记忙期的长度。求 $E[B]$ 和 $Var[B]$

11.2.6. 附录：复合泊松过程的较难例子



➤ 以 S 记忙期的首个顾客的服务时间，并以 $N(S)$ 记这个时间中到达的人数。

➤ **最核心的解：** 我们可以将 B 表示为

$$B = S + \sum_{i=1}^{N(S)} B_i$$

其中 B_1, B_2, \dots 是与忙期同分布的随机变量序列，且独立于 S

➤ 若 $N(S) = 0$ ，则首个顾客完成服务时忙期结束，即

$$B| \{N(S) = 0\} = S$$

➤ 若 $N(S) = 1$ ，则

$$B| \{N(S) = 1\} = S + B_1 \quad \text{这里是条件于}\{N(S) = 1\}\text{的}$$

➤ 这是因为，首个顾客服务时间中有一个到达者的话，那么，在时刻 S 将有一个顾客在系统中，她进入服务。

➤ 并且，从时间 S 后的到达，仍旧是速率为 λ 的泊松过程

➤ 我们将时刻 S 作为新的起点，可知，从 S 直到系统变空的附加时间这个随机变量与忙期同分布，记为 B_1

➤ 因为 B_1 与忙期的定义**完全相同**！（核心）

11.2.6. 附录：复合泊松过程的较难例子



- 现在考虑 $N(S) = 2$ 的情形，这时当服务员结束这次忙期的第一个顾客的服务时，有2个到达者在等待
- 注意到无论是哪个顾客先接受服务，并不影响剩余时间
- 我们假设到达者1在 S 时刻开始接受服务，并不考虑到达者2的存在(忽略到达者2是构造 B_1 的核心！这样才能保证 B_1 与忙期定义完全相同)。那么从 S 时刻从新计算忙期，即 B_1 ，因为与忙期定义完全相同！
- 即到达者1接受服务后，服务员服务到达者1接受服务期间到达的顾客，进而再服务这段时间来的顾客，。。。，直到忙期 B_1 (忽略到达者2的存在)结束。
- 到达者2开始接受服务的时间为 $S + B_1$ ，从这个时刻从新计算忙期，即 B_2 ，类似可知 B_2 与 B 同分布。
- 所以， $B|\{N(S) = 2\} = S + B_1 + B_2$
- 重复上述推导可得： $B = S + \sum_{i=1}^{N(S)} B_i$

11.2.6. 附录：复合泊松过程的较难例子



➤ 因此，条件于 S 可得：

$$E[B|S] = S + E\left[\sum_{i=1}^{N(S)} B_i \mid S\right]$$

➤ 而且

$$\text{Var}(B|S) = \text{Var}\left(\sum_{i=1}^{N(S)} B_i \mid S\right)$$

➤ 对给定的 S ， $\sum_{i=1}^{N(S)} B_i$ 是复合泊松随机变量，于是

$$\begin{aligned} E\left[\sum_{i=1}^{N(S)} B_i \mid S\right] &= \lambda SE[B], \quad \text{Var}\left(\sum_{i=1}^{N(S)} B_i \mid S\right) = \lambda SE[B^2] \\ E[B|S] &= S + \lambda SE[B], \quad \text{Var}(B|S) = \lambda SE[B^2] \end{aligned}$$

11.2.6. 附录：复合泊松过程的较难例子



- 所以, $E[E[B|S]] = E[B] = E[S] + \lambda E[S]E[B]$
- 也即, $\lambda E[S] < 1$ 时, 我们有

$$E[B] = \frac{E[S]}{1 - \lambda E[S]}$$

- 这里, 如果 $\lambda E[S] \geq 1$ 呢?

- 此外, 由条件方差公式

$$\begin{aligned} \text{Var}(B) &= \text{Var}(E[B|S]) + E[\text{Var}(B|S)] \\ &= (1 + \lambda E[B])^2 \text{Var}(S) + \lambda E[S] E[B^2] \\ &= (1 + \lambda E[B])^2 \text{Var}(S) + \lambda E[S] (\text{Var}(B) + E^2[B]) \end{aligned}$$

- 所以, 有

$$\text{Var}[B] = \frac{\text{Var}(S)(1 + \lambda E[B])^2 + \lambda E[S] E^2[B]}{1 - \lambda E[S]}$$

$$\text{即 (带入 } E[B] = \frac{E[S]}{1 - \lambda E[S]} \text{)}, \quad \text{Var}[B] = \frac{\text{Var}(S) + \lambda E^3[S]}{(1 - \lambda E[S])^3}$$

11.3 条件(混合)泊松过程 (课本5.4.3)

11.3.1. 条件泊松过程定义

●条件泊松过程：计数过程 $\{N(t), t \geq 0\}$ 称为条件泊松过程，若存在一个正随机变量 L ，在 $L = \lambda$ 的条件下，这个计数过程是速率为 λ 的泊松过程。

● $N(s, s + t]$ 分布如何？

➤ 假设 L 是具有密度函数 g 的连续随机变量，由条件概率公式：

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

$$= \int_0^\infty P\{N(t + s) - N(s) = n | L = \lambda\} g(\lambda) d\lambda$$

$$= \int_0^\infty \frac{e^{-\lambda t} (\lambda t)^n}{n!} g(\lambda) d\lambda$$

➤ 假设 L 是具有质量函数 g 的离散随机变量呢？

11.3.1. 条件泊松过程性质

- 条件泊松过程一般具有平稳增量。
- 但一般不具备独立增量，仅仅是条件于 L 独立！
- 所以，条件泊松过程，一般不是泊松过程！

11.3.2. 条件泊松过程 $N(t)$ 的均值和方差



- **核心**：取条件于 L 。因为在条件 L 下， $N(t)$ 是均值为 Lt 的泊松过程，所以

$$E[N(t)|L] = Lt, \quad \text{Var}[N(t)|L] = Lt$$

- 条件期望和条件方差公式：

$$E[N(t)] = tE[L]$$

$$\text{Var}[N(t)] = E[Lt] + \text{Var}[Lt] = tE[L] + t^2\text{Var}[L]$$

11.3.3. 条件于 $N(t)$ 的 L 的分布

- 由于 $N(t)$ 是依赖于 L 存在的，所以，从 $N(t)$ 的值，可以推断 L 的信息。

➤ 条件于 $N(t) = n$ 时， L 的条件分布为

$$\begin{aligned}
 P\{L \leq x | N(t) = n\} &= P\{L \leq x, N(t) = n\} / P\{N(t) = n\} \\
 &= \frac{\int_0^\infty P\{L \leq x, N(t) = n | L = \lambda\} g(\lambda) d\lambda}{P\{N(t) = n\}} \\
 &= \frac{\int_0^x P\{N(t) = n | L = \lambda\} g(\lambda) d\lambda}{P\{N(t) = n\}} \\
 &= \frac{\int_0^x e^{-\lambda t} (\lambda t)^n g(\lambda) d\lambda}{\int_0^\infty e^{-\lambda t} (\lambda t)^n g(\lambda) d\lambda}
 \end{aligned}$$

- 所以， L 的条件分布或条件密度函数是

$$f_{L|N(t)}(\lambda|n) = \frac{e^{-\lambda t} (\lambda t)^n g(\lambda)}{\int_0^\infty e^{-\lambda t} (\lambda t)^n g(\lambda) d\lambda}, \quad \lambda \geq 0$$

11.3.3. 条件于 $N(t)$ 的 L 的分布

- 例5.30：以年为单位，保险公司认为每个参保人存在各自的事故率，事故率的分布为随机变量 L ，给定参保人具有事故率 λ ，假设其索赔次数按速率 λ 的泊松过程分布。
- 进一步假，一个新的参保人的事故率 L 是 $(0,1)$ 上均匀分布。
- 问：给定一个参保人在前 t 年作了 n 次索赔条件下，从第 n 次索赔到这个参保人下一次索赔的时间的条件分布是什么？

➤ T 是到下次索赔的时间，注意到这是个间隔时间

➤ 目标是：计算 $P\{T > x | N(t) = n\}$

➤ 取条件于参保人的事故率 L 的取值，用条件全概率公式：

$$\begin{aligned}
 P\{T > x | N(t) = n\} &= \int_0^{\infty} P\{T > x | L = \lambda, N(t) = n\} f_{L|N(t)}(\lambda | n) d\lambda \\
 &= \frac{\int_0^1 e^{-\lambda x} e^{-\lambda t} \lambda^n d\lambda}{\int_0^1 e^{-\lambda t} \lambda^n d\lambda}
 \end{aligned}$$