STAT0008: Stochastic Processes

Lecture 2 - Poisson Processes

Lecturer: Weichen Zhao — Spring 2026

Key concepts:

- *Poisson* 过程；
- 到达间隔；
- 到达时间。

2.1 Poisson 过程的定义

在实际生活中，我们会非常关心“等待”和“计数”这样的行为，比如我们在环球影城排队游玩项目会想知道我们需要等待多久，一个商店也想搞清楚某段时间内来了多少客人(计数问题)。Poisson过程刻画了人们“等待”和“计数”等行为中所蕴含随机性。Poisson过程是最基本也是最重要的一类连续时间参数随机过程，它是最典型的 Markov过程，Lévy过程。接下来先给出一些基本定义。

Definition 2.1 (计数过程) 如果随机过程 $\{N(t), t \geq 0\}$表示时间段$[0, t]$内发生的某种事件的总数，则称随机过程$N(t)$为计数过程*(counting processes)*。即计数过程必须满足：

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

(2) $N(t)$是整数值；

(3) 如果$s < t$，那么$N(s) \leq N(t)$;

(4) 对于$s < t$，$N(t) - N(s)$表示从时刻s到时刻t之间发生的事件次数。

一般地计数过程可能十分复杂，我们需要加上一些限制的条件，先介绍独立增量与平稳增量。

Definition 2.2 对于连续时间的随机过程$\{X_t, t \in T\}$，若对任意$t_0 < t_1 < t_2 < \cdots < t_n$, 随机变量

$$X(t_1) - X(t_0), X(t_2) - X(t_1), \ldots, X(t_n) - X(t_{n-1})$$

都是独立的，则称该过程为独立增量过程*(independent increments)*。若$X(t+s) - X(t)$对于一切t有相同的分布，则称为平稳增量过程*(stationary increments)*。

下面给出poisson过程的定义。

Definition 2.3 (Poisson过程I) 若计数过程$\{N(t), t \geq 0\}$满足：

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

(2) 具有独立增量；

(3) 在长度为 t 的任意区间中的事件数服从以 λt 为均值的*Poisson*分布，即，对于任意$s, t \geq 0$，有

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

则称为具有速率 $\lambda > 0$ 的*Poisson*过程。

注. 条件(3)可以推出：

1. Poisson过程具有平稳增量；(区间t内同分布)

2. 注意到由平稳性

$$\begin{aligned} P\{N(t) = n\} &= P\{N(t) - N(0) = n\} \\ &= P\{N(t+s) - N(s) = n\} = e^{-\lambda t}\frac{(\lambda t)^n}{n!} \end{aligned}$$

所以 $\mathbb{E}[N(t)] = \lambda t$, 因此我们称

$$\lambda = \frac{\mathbb{E}[N(t)]}{t}$$

为过程的速率，或者强度。

然而条件(3)在实际中是很难验证的，所以我们有必要给出一个等价定义。

Definition 2.4 (Poisson过程II) 若计数过程$\{N(t), t \geq 0\}$满足：

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

(2) 具有平稳增量和独立增量；

(3) $P\{N(h) = 1\} = \lambda h + o(h)$

(4) $P\{N(h) \geq 2\} = o(h)$

则称为具有速率 $\lambda > 0$ 的*Poisson*过程。

注. 条件(3)、(4)保证了事件发生的稀疏性，也就是短时间内“几乎只能发生一次”，如果瞬时事件可能多次发生的话，这个计数过程会变得复杂难以研究。

Theorem 2.5 *Poisson* 过程的两个定义是等价的。

Proof: 先证定义II推出定义I。定义

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

注意到

$$\begin{aligned} P\{N(h) = 0\} &= 1 - P\{N(h) \geqslant 1\} \\ &= 1 - P\{N(h) = 1\} - P\{N(h) \geqslant 2\} \\ &= 1 - \lambda h + o(h) \end{aligned}$$

那么

$$\begin{aligned}
P_0(t+h) &= P\{N(t+h)=0\} \\
&= P\{N(t)=0, N(t+h)-N(t)=0\} \\
&= P\{N(t)=0\}P\{N(t+h)-N(t)=0\} \quad (\text{独立增量}) \\
&= P_0(t)[1-\lambda h+o(h)],
\end{aligned}$$

因此

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

令$h \to 0$，我们得到微分方程

$$\frac{dP_0(t)}{dt} = -\lambda P_0(t)$$

等价于

$$\frac{1}{P_0(t)} dP_0(t) = -\lambda dt$$

两边积分，

$$\log P_0(t) = -\lambda t + C$$

其中C为某个常数，考虑初值条件$P_0(0) = P\{N(0)=0\} = 1$，有

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

类似地，对于$n \geq 1$ 有

$$\begin{aligned}
P_n(t+h) &= P\{N(t+h)=n\} \\
&= P\{N(t)=n, N(t+h)-N(t)=0\} \\
&+ P\{N(t)=n-1, N(t+h)-N(t)=1\} \\
&+ P\{N(t+h)=n, N(t+h)-N(t)\geq 2\} \\
&(P\{N(t)\leq n-2, N(t+h)=n\})
\end{aligned}$$

由定义II的条件，

$$\begin{aligned}
P_n(t+h) &= P_n(t)P_0(h) + P_{n-1}(t)P_1(h) + o(h) \\
&= (1-\lambda h)P_n(t) + \lambda h P_{n-1}(t) + o(h)
\end{aligned}$$

于是

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

令$h \to 0$，我们得到微分方程

$$\frac{dP_n(t)}{dt} = -\lambda P_n(t) + \lambda P_{n-1}(t),$$

等价地，

$$e^{\lambda t}\frac{dP_n(t)}{dt}+\lambda e^{\lambda t}P_n(t)=\lambda e^{\lambda t}P_{n-1}(t)$$

即

$$\frac{d}{dt}(e^{\lambda t}P_n(t))=\lambda e^{\lambda t}P_{n-1}(t)$$

由于$P_0(t)=e^{-\lambda t}$，于是

$$\frac{d}{dt}(e^{\lambda t}P_1(t))=\lambda$$

可以用数学归纳法证明

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

再证定义I推出定义II。由于对于任意$s,t\geq 0$，有

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

应用Taylor公式

$$\begin{aligned}P\{N(h)=1\}=&\lambda he^{-\lambda h}=\lambda h(1-\lambda h+o(h))\\=&\lambda h+o(h),\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}P\{N(h)\geqslant 2\}&=1-P\{N(h)=0\}-P\{N(h)=1\}\\&=1-e^{-\lambda h}-\lambda he^{-\lambda h}\\&=1-[1-\lambda h+o(h)]-[\lambda h+o(h)]\\&=o(h)\end{aligned}$$

■

注1. 当计数过程$\{N(t),t\geq 0\}$满足定义II的条件时，可以通过二项分布的Poisson近似来证明$N(t)$服从Poisson分布。

Proof: 对于给定 $t>0$，对区间 $(0,t]$ 进行 n 等分，等分点为

$$t_j=\frac{jt}{n},\quad j=1,\cdots,n.$$

定义事件 $Y_j\triangleq N(t_{j-1},t_j]$ 表示第j个区间 $(t_{j-1},t_j]$ 中的事件数，则 $Y_1,\dots,Y_n$ 独立同分布，并且

$$P(Y_j\geqslant 2)=o(t_j-t_{j-1})=o(\frac{t}{n}),$$

$$p_n\triangleq P(Y_j=1)=\lambda\frac{t}{n}+o(\frac{t}{n}),$$

$$q_n \triangleq P(Y_j = 0) = 1 - P(Y_j \geqslant 1) = 1 - \lambda\frac{t}{n} + o(\frac{t}{n}).$$

对非负整数 k，定义事件

$$A_n \triangleq \{\text{有 } k \text{ 个} Y_j = 1, \text{ 其余的 } Y_j = 0; 1 \leqslant j \leqslant n\}$$

$$B_n \triangleq \{\sum_{j=1}^{n} Y_j = k, \text{至少有一个} Y_j \geqslant 2\},$$

则有$B_n \subset \bigcup_{j=1}^{n}\{Y_j \geqslant 2\}$，且$A_n \cap B_n = \emptyset$，当$n \to \infty$时，

$$P(B_n) \leqslant P\left(\bigcup_{j=1}^{n}\{Y_j \geqslant 2\}\right) \leqslant nP(Y_j \geqslant 2) = no(\frac{t}{n}) \to 0,$$

$$np_n = n\left(\lambda\frac{t}{n} + o(\frac{t}{n})\right) \to \lambda t,$$

$$q_n = 1 - \lambda\frac{t}{n} + o(\frac{t}{n}) \to 1,$$

$$q_n^n = \left(1 - \lambda\frac{t}{n} + o(\frac{t}{n})\right)^n = \left(1 - \lambda\frac{t}{n}\right)^n \left(1 + \frac{o(t/n)}{1 - \lambda t/n}\right)^n \to \mathrm{e}^{-\lambda t},$$

所以

$$\begin{aligned}
&P(N(s, s+t] = k) \\
&= P(N(0,t] = k) = P\left\{\sum_{j=1}^{n} Y_j = k\right\} = P(A_n \cup B_n) \\
&= \lim_{n\to\infty}[P(A_n) + P(B_n)] \\
&= \lim_{n\to\infty} P(A_n) = \lim_{n\to\infty} \mathrm{C}_n^k p_n^k q_n^{n-k} \\
&= \lim_{n\to\infty} \frac{1}{k!}[n(n-1)\cdots(n-k+1)p_n^k]\, q_n^{n-k} \\
&= \frac{(\lambda t)^k}{k!}\mathrm{e}^{-\lambda t}.
\end{aligned}$$

■

注2. 用矩母函数证明，参见《随机过程及其应用（第二版）》，陆大絟，张颢 P76

2.2 到达间隔与等待时间的分布

我们除了关心一段时间内事件发生次数，也关心事件之间的时间间隔。

Definition 2.6 (到达间隔) 考虑一个*Poisson*过程，以X_1记首个事件的到达时刻，对$n \geq 1$，以X_n记第$n-1$个和第n个事件之间的时间，序列$\{X_n, n \geq 1\}$称为到达时间间隔序列*(sequence of interarrival times)*

Proposition 2.7 $X_1, X_2, \ldots$是独立同分布的，具有均值$\frac{1}{\lambda}$的指数随机变量。

Proof: 注意到，事件$\{X_1 > t\}$发生，当且仅当Poisson过程在区间 $[0, t]$ 中没有事件发生，故而

$$P\{X_1 > t\} = P\{N(t) = 0\} = e^{-\lambda t}$$

因此，X_1 具有均值为 $1/\lambda$ 的指数分布。下面考察 X_2 的分布

$$\begin{aligned}
P(X_2 > t | X_1 = s) =& P((s, s+t]\text{中}0\text{个事件}|X_1 = s) \\
=& P((s, s+t]\text{中}0\text{个事件}) \quad (\text{独立增量性}) \\
=& P(N(t) = 0) = e^{-\lambda t}. \qquad (\text{平稳增量性})
\end{aligned}$$

因此，X_2与X_1独立，且X_2也为具有均值$1/\lambda$的指数随机变量。重复相同的论证即得命题。
■

另一个有趣的量是第n个事件的到达时间，或称为等待时间

Definition 2.8 (等待时间) 定义 $S_n \triangleq \sum_{i=1}^{n} X_i$，$n \geq 1$，称为第$n$个事件的等待时间*(waiting time)*。

Proposition 2.9 第 n 个事件的等待时间 S_n 服从以 n 和 λ 为参数的*Gamma*分布，即它的概率密度为

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

Proof: 我们已经清楚了时间区间内事件发生次数的分布服从泊松分布，事件到达间隔的分布服从指数分布，可以通过这两个结果来推导等待时间的分布：

1. 通过到达间隔 X_i。

由于$X_1, X_2, \ldots$是独立同分布的，且指数分布的矩母函数为

$$\mathbb{E}[e^{tX_i}] = \frac{\lambda}{\lambda - t}.$$

所以等待时间S_n的矩母函数为

$$\mathbb{E}[e^{tS_n}] = \mathbb{E}[e^{t\sum_{i=1}^{n} X_i}] = \prod_{i=1}^{n} \mathbb{E}[e^{tX_i}] = \left(\frac{\lambda}{\lambda - t}\right)^n.$$

故S_n服从以n和λ为参数的Gamma分布。

2. 通过时间区间 $[0, t]$ 内事件发生次数 $N(t)$。

注意到，第n个事件发生在时刻t或t之前，当且仅当直至时刻t已发生的事件数至少是n，即

$$N(t) \geq n \Leftrightarrow S_n \leq t.$$

因此，S_n的分布函数为

$$P\{S_n \leq t\} = P\{N(t) \geq n\} = \sum_{j=n}^{\infty} e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^j}{j!},$$

那么S_n的密度函数为

$$f(t) = -\sum_{j=n}^{\infty} \lambda e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^j}{j!} + \sum_{j=n}^{\infty} \lambda e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^{j-1}}{(j-1)!} = \lambda e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^{n-1}}{(n-1)!}$$

■

现在我们研究清楚了到达间隔和等待时间的分布，从而可以得到Poisson过程的另一个定义。

Definition 2.10 (Poisson过程III) 设$\{X_n, n \geq 1\}$是独立同分布的均值为$1/\lambda$的指数随机变量序列，定义计数过程$\{N(t), t \geq 0\}$，它的第n个事件在时刻

$$S_n = X_1 + \cdots + X_n$$

发生，则 $N(t)$ 称为一个速率为 λ 的*Poisson*过程。

2.3 到达时间的条件分布

Warm-up. 设 $\{N(t), t \geq 0\}$ 为一个Poisson过程，已知在时刻 t 前恰有一个事件发生，那么该事件发生的时刻在 $[0,t]$ 上的条件分布为

$$\begin{aligned}
&P\{S_1 < s \mid N(t) = 1\}\\
&= \frac{P\left\{X_1 < s, N\left(t\right) = 1\right\}}{P\left\{N\left(t\right) = 1\right\}}\\
&= \frac{P\left\{\text{在 } [0,s) \text{ 中有1个事件}, \text{在 } [s,t) \text{ 中有0个事件}\right\}}{P\left\{N\left(t\right) = 1\right\}}\\
&= \frac{P\left\{\text{在 } [0,s) \text{ 中有1个事件}\right\} P\left\{\text{在 } [s,t) \text{ 中有0个事件}\right\}}{P\left\{N\left(t\right) = 1\right\}}\\
&= \frac{\lambda s e^{-\lambda s} e^{-\lambda(t-s)}}{\lambda t e^{-\lambda t}} = \frac{s}{t}.
\end{aligned}$$

这说明在时刻t前恰有一个事件发生的条件下，该事件发生的时刻在$[0,t]$上是均匀分布。

在推广这个结果之前，我们需要回顾次序统计量的概念。

次序统计量. 设 $Y_1, Y_2, \ldots, Y_n$ 是 n 个随机变量。若 $Y_{(k)}$ 是 $Y_1, Y_2, \ldots, Y_n$ 中第 k 个最小值，我们称 $Y_{(1)}, Y_{(2)}, \ldots, Y_{(n)}$ 是对应于 $Y_1, Y_2, \ldots, Y_n$ 的次序统计量(order statistics)。

如果 Y_i 是概率密度为 f 的独立同分布连续随机变量，则次序统计量 $Y_{(1)}, Y_{(2)}, \ldots, Y_{(n)}$ 的联合密度为

$$f(y_1, y_2, \ldots, y_n) = n! \prod_{i=1}^{n} f(y_i), \qquad y_1 < y_2 < \cdots < y_n.$$

如果Y_i是$(0,t)$上的均匀分布，则次序统计量$Y_{(1)}, Y_{(2)}, \ldots, Y_{(n)}$的联合密度为

$$f(y_1, y_2, \ldots, y_n) = \frac{n!}{t^n}, \qquad 0 < y_1 < y_2 < \cdots < y_n < t.$$

Theorem 2.11 给定 $N(t) = n$ 条件下，n 个事件的达到时间 $S_1, S_2, \ldots, S_n$ 的联合条件分布与 n 个独立的 $(0,t)$ 上的均匀分布随机变量的次序统计量的分布相同。

Proof: 设 $0 < t_1 < t_2 < \cdots < t_{n+1} = t$，考虑充分小的 h_i，使得 $t_i + h_i < t_{i+1}, i = 1, \ldots, n$。

$$
\begin{aligned}
& P\left\{t_i \leqslant S_i \leqslant t_i + h_i, i = 1, 2, \cdots, n \mid N(t) = n\right\} \\
& = \frac{P\left\{\text{在 } [t_i, t_i + h_i] \text{ 中恰有一个事件, 而在 } [0, t] \text{ 的其他地方没有事件}\right\}}{P\{N(t) = n\}} \\
& = \frac{P(N(h_1) = 1, \cdots, N(h_n) = 1, N(t - (h_1 + \cdots + h_n)) = 0)}{P(N(t) = n)} \\
& = \frac{P(N(h_1) = 1) \cdots P(N(h_n) = 1) P(N(t - (h_1 + \cdots + h_n)) = 0)}{P(N(t) = n)} \\
& = \frac{\lambda h_1 e^{-\lambda h_1} \cdots \lambda h_n e^{-\lambda h_n} e^{-\lambda(t - h_1 - h_2 - \cdots - h_n)}}{e^{-\lambda t} (\lambda t)^n / n!} \\
& = \frac{n!}{t^n} h_1 \cdot h_2 \cdot \cdots \cdot h_n
\end{aligned}
$$

因此

$$
\frac{P\left\{t_i \leqslant S_i \leqslant t_i + h_i, i = 1, 2, \cdots, n \mid N(t) = n\right\}}{h_1 \cdot h_2 \cdot \cdots \cdot h_n} = \frac{n!}{t^n},
$$

令$h_i \to 0$，得到给定$N(t) = n$条件下，n个时间的达到时间 $S_1, S_2, \ldots, S_n$的联合条件密度为

$$
f(t_1, \cdots, t_n) = \frac{n!}{t^n}, 0 < t_1 < \cdots < t_n
$$

■

Example 2.12 假设乘客按速率为 λ 的$Poisson$过程到达一个火车站。如果火车在时刻 t 离开，那么在 $(0, t)$ 时间区间中的到达乘客等待时间和的期望 $\mathbb{E}\Big[\sum_{i=1}^{N(t)} (t - S_i)\Big]$ 是多少？

给定$N(t) = n$条件下，

$$
\begin{aligned}
\mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^{N(t)} (t - S_i) | N(t) = n\right] &= \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^{n} (t - S_i) | N(t) = n\right] \\
&= nt - \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^{n} S_i | N(t) = n\right]
\end{aligned}
$$

设$U_1,\ldots,U_n$为独立的$(0,t)$均匀随机变量，则

$$\begin{aligned}\mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^{n} S_i \mid N(t)=n\right] &= \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^{n} U_{(i)}\right] \quad (\text{定理}2.11)\\ &= \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^{n} U_i\right]\\ &= \frac{nt}{2}.\end{aligned}$$

因此，

$$\mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^{N(t)} (t-S_i) \mid N(t)=n\right] = nt-\frac{nt}{2}=\frac{nt}{2},$$

$$\mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^{N(t)} (t-S_i)\right] = \frac{t}{2}\mathbb{E}\left[N(t)\right]=\frac{\lambda t^2}{2}.$$

2.4 M/G/1的忙期

排队论是运筹学、管理科学中非常重要的研究内容，我们的课程重点关心排队系统这一模型。

Definition 2.13 (排队系统) 一个排队系统通常记为

$$X/Y/Z$$

其中X表示到达间隔时间的分布，Y表示服务时间的分布，Z表示服务台的数量，这个记号称为$Kendall$记号。

X/Y的常见类型有：

- *M: Memoryless,* 指数分布
- *G: General,* 一般的分布G
- *D: Deterministic,* 确定型

注. 排队论标准化符号

$$X/Y/Z/A/B/C$$

其中A表示系统容量的限制，B表示客源数量(一般是∞)，C表示服务方式。

Definition 2.14 (忙期) 忙期*(busy period)*指从顾客到达空闲服务机构起到服务机构再次为空闲止这段时间长度，即服务机构连续繁忙的时间长度。

Proposition 2.15 *M/G/1* 排队系统的忙期分布为

$$P(\text{忙期长度} \leq t) \triangleq B(t) = \sum_{n=1}^{\infty} \int_0^t e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^{n-1}}{n!} dG_n(t),$$

其中 G_n 是服务时间分布 G 与其自身的 n 次卷积。

Proof: 设忙期开始的时刻为0，记首个顾客到达后其余第k个顾客到达的时间为S_k，记服务时间序列为$Y_1, Y_2, \ldots$，则忙期长度为t且进行n次服务，当且仅当：

(1) $S_k \leq Y_1 + \cdots + Y_k, k = 1, \ldots, n-1.$

(2) $Y_1 + \cdots + Y_n = t.$

(3) 在$(0,t)$有$n-1$个顾客到达.

写成概率形式即为：

$$\begin{aligned} & P\{\text{忙期长度是 } t, \text{ 而且进行} n \text{ 次服务}\} \\ & = P\{Y_1 + \cdots + Y_n = t, \text{在}(0,t)\text{有 } n-1 \text{ 次到达}, S_k \leq Y_1 + \cdots + Y_k, k = 1, \cdots, n-1\} \\ & = P\{S_k \leq Y_1 + \cdots + Y_k, k = 1, \cdots, n-1 \mid \text{在}(0,t)\text{有 } n-1\text{次到达}, Y_1 + \cdots + Y_n = t\} \\ & \times P\{\text{在}(0,t)\text{有} n-1 \text{ 次到达}, Y_1 + \cdots + Y_n = t\}. \end{aligned}$$

Step 1. 由于到达过程是与服务时间独立的，所以

$$P\left\{\text{在 }(0,t)\text{ 有} n-1 \text{ 次到达}, Y_1 + \cdots + Y_n = t\right\} = e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^{n-1}}{(n-1)\,!} dG_n\left(t\right),$$

其中 G_n 是服务时间分布 G 与其自身的 n 次卷积。

Step 2. 由定理2.11，$(0,t)$内$n-1$次到达时间与$n-1$个独立的$(0,t)$均匀随机变量的次序统计量有相同的分布，设$\tau_1,\ldots,\tau_{n-1}$为$n-1$个与服务时间$\{Y_1,\ldots,Y_n\}$独立的$(0,t)$均匀随机变量按次序的值，则

$$\begin{aligned}&P\{S_k \le Y_1+\cdots+Y_k \mid \text{在}(0,t)\text{有}n-1\text{次到达},\ Y_1+\cdots+Y_n=t\}\\&=P\left\{\tau_k \le Y_1+\cdots+Y_k, k=1,\cdots,n-1 \mid Y_1+\cdots+Y_n=t\right\}\end{aligned}$$

Lemma 2.16 (引理 2.3.5 Ross) 设$\tau_1,\ldots,\tau_{n-1}$为$n-1$个独立的$(0,t)$均匀随机变量按次序的值，$\{Y_1,\ldots,Y_n\}$是与$\tau_1,\ldots,\tau_{n-1}$独立的$i.i.d$非负随机变量，那么

$$P\{Y_1+\cdots+Y_k<\tau_k, k=1,\ldots,n-1|Y_1+\cdots+Y_n=t\}=\frac{1}{n}$$

由于如果 U 是 $(0,t)$ 均匀随机变量，则 $t-U$ 也是 $(0,t)$ 均匀随机变量，所以

$$\begin{aligned}&P\{\tau_k \leqslant Y_1+\cdots+Y_k, k=1,\cdots,n-1 \mid Y_1+\cdots+Y_n=t\}\\&=P\{t-\tau_{n-k} \leqslant Y_1+\cdots+Y_k, k=1,\cdots,n-1 \mid Y_1+\cdots+Y_n=t\}\\&=P\{t-\tau_{n-k} \leqslant t-(Y_{k+1}+\cdots+Y_n), k=1,\cdots,n-1 \mid Y_1+\cdots+Y_n=t\}\\&=P\{\tau_{n-k} \geqslant Y_{k+1}+\cdots+Y_n, k=1,\cdots,n-1 \mid Y_1+\cdots+Y_n=t\}\\&=P\{\tau_{n-k} \geqslant Y_{n-k}+\cdots+Y_1, k=1,\ldots,n-1 \mid Y_1+\cdots+Y_n=t\}\\&=P\{\tau_k \ge Y_1+\cdots+Y_k, k=1,\ldots,n-1 \mid Y_1+\cdots+Y_n=t\}\\&=P\{\tau_k > Y_1+\cdots+Y_k, k=1,\ldots,n-1 \mid Y_1+\cdots+Y_n=t\}\\&=\frac{1}{n} \qquad\qquad (\text{引理}2.16)\end{aligned}$$

Step 3. 设

$$B(t,n) \triangleq P\{\text{忙期长度是 } t,\ \text{而且进行}n\text{ 次服务}\},$$

则综合Step 1和Step2，

$$B(t,n)=\int_0^t \mathrm{e}^{-\lambda t}\frac{(\lambda t)^{n-1}}{n!}\mathrm{d}G_n(t).$$

那么忙期长度的分布为

$$B(t)=\sum_{n=1}^{\infty}B(t,n)=\sum_{n=1}^{\infty}\int_0^t e^{-\lambda t}\frac{(\lambda t)^{n-1}}{n!}dG_n(t)$$

■