

马尔可夫过程 更新过程

更新过程的基本概念

定义、更新过程的基本参数，参数间的关系

更新过程分析

计算 $N(t)$ 的概率分布

计算更新过程的期望

计算更新过程的强度

计算更新过程的速率

典型更新过程-泊松过程

泊松过程的分布特性

更新时间间隔呈负指数分布的更新过程

事件间隔、更新时刻、计数过程 $N(t)$ 、均值过程、更新过程的强度

更新过程举例：

例1、 给定一种更新间隔分布，计算更新过程 $N(t)$ 的概率分布

例 2、给定更新强度，计算更新间隔的概率分布

例 3、给定更新间隔分布，计算更新过程的速率

例 4、计算更新过程的速率

例 5、计算更新过程的速率

例 6 、事件间隔呈负指数分布的更新过程

1. 更新过程的基本概念

1.1 更新过程定义

设 $\{N(t), t \geq 0\}$ 是一个计数过程, x_n ($n \geq 1$) 表示第 $n-1$ 次事件和第 n 次事件的时间间隔, 再设 $\{x_1, x_2, \dots\}$ 为非负、独立、同分布的随机变量序列, 则称计数过程 $\{N(t), t \geq 0\}$ 为更新过程。

特点: 根据事件间隔的特征(独立、同分布)定义;

举例:

假设灯泡的寿命是统计独立、同分布的随机变量, 若每次使用一个灯泡, 当灯泡损坏后立刻更换新的, 则在时间 t 内损坏的灯泡数是一个更新过程 $\{N(t), t \geq 0\}$, 其中 $N(t)$ 是在时间 t 内损坏的灯泡数。

1.2 更新过程的基本参数及其关系

$N(t)$: $[0, t)$ 内发生的事件数, 更新次数;

x_n : 第 n 次事件的更新间隔;

S_n : 第 n 次事件的更新时间;

S_n 与 x_n 的关系:

$$S_n = \sum_{i=1}^n x_i, \quad S_0 = 0 \text{ 表示过程的起始时刻;}$$

若给定事件间隔 x_n ($n \geq 1$) 的概率分布函数 $F(t)$, 或概率密度函数 $f(t)$ 时, 设更新

时刻 S_n 的分布函数是 $F_n(t)$ 、概率密度函数是 $f_n(t)$, 因为 $S_n = \sum_{i=1}^n x_i$, $\{x_1, x_2, \dots\}$ 为

非负、独立、同分布的随机变量序列, 则 $F_n(t)$ 应是 $F(t)$ 的 n 次卷积, $f_n(t)$ 应是 $f(t)$ 的 n 次卷积。

$N(t)$ 与 S_n 的关系:

如果 $S_n < t$, 则在时间 t 内, 至少发生了 n 次更新, 即

$$p\{S_n < t\} = p\{N(t) \geq n\}$$

如果在时间 t 内，发生了 n 次更新，则 $S_n < t, S_{n+1} \geq t$ ，即

$$p\{N(t) = n\} = p\{S_n < t, S_{n+1} \geq t\}$$

$$\begin{aligned} P\{N(t) = n\} &= P\{N(t) \geq n\} - P\{N(t) \geq n+1\} \\ &= P\{S_n < t\} - P\{S_{n+1} < t\} \\ &= F_n(t) - F_{n+1}(t) \end{aligned}$$

2. 更新过程分析

2.1 计算 $N(t)$ 的概率分布

对于更新过程，当给定事件间隔 x_n ($n \geq 1$) 的概率分布函数 $F(t)$ ，或概率密度函数 $f(t)$ 时，计算 $N(t)$ 的概率分布。

设 S_n 的分布函数是 $F_n(t)$ ， $F_n(t)$ 是 $F(t)$ 的 n 次卷积；

$$P\{N(t) = n\} = F_n(t) - F_{n+1}(t)。$$

2.2 计算更新过程的期望

$$\begin{aligned} m(t) &= E\{N(t)\} = \sum_{n=1}^{\infty} n P\{N(t) = n\} \\ &= \sum_{n=1}^{\infty} \sum_{k=1}^n P\{N(t) = n\} = \sum_{k=1}^{\infty} \sum_{n=k}^{\infty} P\{N(t) = n\} \\ &= \sum_{k=1}^{\infty} P\{N(t) \geq k\} = \sum_{n=1}^{\infty} P\{N(t) \geq n\} \\ &= \sum_{n=1}^{\infty} P\{S_n < t\} = \sum_{n=1}^{\infty} F_n(t) \end{aligned}$$

$m(t)$ 是更新过程的数学期望，或者是更新过程的均值，表示 $[0, t)$ 内发生事件的平均次数；

2.3 计算更新过程的强度（平均强度）

更新过程的强度记为 $\lambda(t)$ ，表示某时刻发生更新的强度；

$\lambda(t) dt$ 表示 $[t, t+dt)$ 内发生更新事件的次数。

$$\lambda(t) = \frac{d}{dt} m(t) = \frac{d}{dt} \sum_{n=1}^{\infty} F_n(t) = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{d}{dt} F_n(t) = \sum_{n=1}^{\infty} f_n(t)$$

对上式两端作拉氏变换，有

$$\int_0^{\infty} \lambda(t) e^{-st} dt = \sum_{n=1}^{\infty} \int_0^{\infty} f_n(t) e^{-st} dt$$

定义

$$\Lambda(s) = \int_0^{\infty} \lambda(t) e^{-st} dt, \quad \phi(s) = \int_0^{\infty} f(t) e^{-st} dt, \quad [\phi(s)]^n = \int_0^{\infty} f_n(t) e^{-st} dt$$

等式右端有，

$$\frac{\phi(s)}{1 - \phi(s)} = \sum_{n=1}^{\infty} [\phi(s)]^n,$$

更新强度拉氏变换的结果是：

$$\Lambda(s) = \frac{\phi(s)}{1 - \phi(s)}, \quad \phi(s) = \frac{\Lambda(s)}{1 + \Lambda(s)}$$

$$\phi(s) = \Lambda(s) - \Lambda(s)\phi(s)$$

对上式做拉氏反变换得到：

$$f(t) = \lambda(t) - \int_0^t \lambda(t-u) f(u) du$$

给定了更新过程强度 $\lambda(t)$ 后，更新过程间隔概率密度函数 $f(t)$ 可由上述积分方程求解。

2.4 更新过程的极限，平均更新时间与更新速率

在有限的时间内更新的次数是有限的、当时间 t 趋于无穷时，更新的次数趋于无穷，考虑到，

S_n 是第 n 次更新事件发生的时刻，

$N(t)$ 是直到时刻 t 发生更新事件的次数，

$$S_{N(t)} < t \leq S_{N(t)+1}$$

$$\frac{S_{N(t)}}{N(t)} < \frac{t}{N(t)} \leq \frac{S_{N(t)+1}}{N(t)}$$

其中 $\frac{S_{N(t)}}{N(t)} = \sum_{i=0}^{N(t)} x_i / N(t)$ 是 t 时间内 N(t) 个同分布独立随机变量的平均值，

$$\frac{S_{N(t)}}{N(t)} < \frac{t}{N(t)} \leq \frac{S_{N(t)+1}}{N(t)+1} \cdot \frac{N(t)+1}{N(t)}$$

其中 $(N(t)+1)/N(t)$ 随着 t 趋于无穷趋于 1，

上述不等式两端随着 t 趋于无穷，都趋于 μ ，

因此有，

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \frac{N(t)}{t} = 1/\mu$$

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \frac{t}{N(t)} = \mu$$

$1/\mu$ 称为更新过程的速率：单位时间内的更新次数；

μ 称为更新过程的平均更新时间：平均的更新时间隔。

3. 从更新过程研究泊松过程

12.2.1 泊松过程和更新过程：

泊松过程的分布特性：

在(0,t)时间间隔内发生 n 个事件的概率是 $\frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t}$ ，

从 0 时间开始，到 t 时刻发生第 1 次事件的概率密度是 $\lambda e^{-\lambda t}$

从 0 时间开始，到 t 时刻发生第 2 次事件的概率密度是 $\lambda \cdot \frac{\lambda t}{1!} e^{-\lambda t}$

从 0 时间开始，到 t 时刻发生第 n 次事件的概率密度是 $\lambda \cdot \frac{(\lambda t)^{n-1}}{(n-1)!} e^{-\lambda t}$

泊松过程中事件之间的时间间隔是呈负指数分布

泊松过程是更新时间间隔呈负指数分布的更新过程

事件间隔 x 呈负指数分布： $f(t) = \lambda e^{-\lambda t} = f_1(t)$

更新时刻的概率密度函数：

$S_0 = 0$ ，表示过程的起始时刻；

$S_1 = x_1$ ，表示过程的第一次更新时刻；

$S_1 = x_1$ 与事件间隔 x 的分布相同，呈负指数分布： $f(t) = \lambda e^{-\lambda t} = f_1(t)$ ，

$S_2 = x_1 + x_2$ ，表示过程第一次更新时刻，它的分布是： $f_2(t) = \lambda \cdot \lambda t e^{-\lambda t}$

$$S_2 = x_1 + x_2,$$

$$\begin{aligned} f(t) &= f_1(t) \otimes f_2(t) \\ &= \int_0^t \lambda e^{-\lambda(t-\mu)} \cdot \lambda e^{-\lambda \mu} d\mu \\ &= \int_0^t e^{-\lambda t} \cdot \lambda^2 d\mu \\ &= \lambda \cdot \lambda t e^{-\lambda t} \end{aligned}$$

$$S_n = \sum_{i=1}^n x_i, \text{ 表示过程的第 } n \text{ 次更新时刻; } f_n(t) = \lambda \cdot \frac{(\lambda t)^{n-1}}{(n-1)!} e^{-\lambda t}$$

应用数学归纳法可以证明

更新时刻的概率密度函数：

$$F_1(t) = \int_0^t f(t) dt = \int_0^t \lambda e^{-\lambda t} dt = 1 - e^{-\lambda t}$$

$$F_2(t) = \int_0^t f_2(t) dt = \int_0^t \lambda \cdot \lambda t e^{-\lambda t} dt = 1 - e^{-\lambda t} - \lambda t e^{-\lambda t}$$

...

$$F_n(t) = \int_0^t \lambda \frac{(\lambda t)^{n-1}}{(n-1)!} e^{-\lambda t} dt$$

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

$$= 1 - \sum_{i=0}^{n-1} \frac{(\lambda t)^i}{i!} e^{-\lambda t}$$

$$= \sum_{i=n}^{\infty} \frac{(\lambda t)^i}{i!} e^{-\lambda t}$$

泊松过程作为更新过程的概率分布函数

$$\begin{aligned}
 P\{N(t) = k\} &= F_k(t) - F_{k+1}(t) \\
 &= \left[1 - \sum_{i=0}^{k-1} \frac{(\lambda t)^i}{i!} e^{-\lambda t} \right] - \left[1 - \sum_{i=0}^k \frac{(\lambda t)^i}{i!} e^{-\lambda t} \right] = \frac{(\lambda t)^k}{k!} e^{-\lambda t}
 \end{aligned}$$

泊松过程作为更新过程的均值过程

$$\begin{aligned}
 m(t) &= \sum_{n=1}^{\infty} F_n(t) = \sum_{n=1}^{\infty} \left[1 - \sum_{i=0}^{n-1} \frac{(\lambda t)^i}{i!} e^{-\lambda t} \right] \\
 &= \sum_{n=1}^{\infty} \left[\sum_{i=0}^{\infty} \frac{(\lambda t)^i}{i!} e^{-\lambda t} - \sum_{i=0}^{n-1} \frac{(\lambda t)^i}{i!} e^{-\lambda t} \right] \\
 &= \sum_{n=1}^{\infty} \sum_{i=n}^{\infty} \frac{(\lambda t)^i}{i!} e^{-\lambda t} = \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{n=1}^i \frac{(\lambda t)^i}{i!} e^{-\lambda t} \\
 &= e^{-\lambda t} \sum_{i=1}^{\infty} i \frac{(\lambda t)^i}{i!} = e^{-\lambda t} \sum_{i=1}^{\infty} \frac{(\lambda t)^{i-1}}{(i-1)!} \lambda t \\
 &= \lambda t \cdot e^{-\lambda t} \sum_{i=0}^{\infty} \frac{(\lambda t)^i}{i!} = \lambda t
 \end{aligned}$$

泊松过程作为更新过程的强度

$$\lambda(t) = \frac{d}{dt} m(t) = \lambda$$

结论：泊松过程是更新强度是常数的更新过程。

4. 更新过程举例

例 1、计算更新过程 $N(t)$ 的概率分布

设更新过程的更新间隔 x_n ($n \geq 1$) 是非负整数的随机变量，且

$P\{x_n = i\} = p(1-p)^{i-1}$, $i \geq 1$ ，求更新过程 $N(t)$ 的概率分布。

分析：

更新间隔 x_n 呈几何分布， $x_n = i$ 是由 $(i-1)$ 个继续工作事件的时间间隔和 1 个结束工作的时间间隔组成，每一个时间间隔上，发生继续工作事件的概率为 $(1-p)$ ，发生结束工作事件的概率为 p 。每一个更新间隔可视为一个两状态(工作、结束工作)的马尔可夫链，结束工作的状态为吸收态，导致当前的间隔结束，进入下一次

更新。

S_n ($n \geq 1$) 是由 n 个相互独立的 x_m ($m = 1, 2, \dots, n$) 组成。 $S_n = k$ 由 k 个时间间隔构成, 表示经过 k 个时间间隔发生了 n 次更新事件(结束工作的事件)。 k 个时间间隔的最后一个时间间隔对应概率为 p 的结束工作的 1 个时间间隔, 在它之前, 总共有 $(k-1)$ 个时间间隔, 其中有 $(n-1)$ 个概率为 p 的结束工作事件的时间间隔, $(k-n)$ 个概率为 $(1-p)$ 的继续工作事件的时间间隔。

S_n 的概率分布为:

$$P\{S_n = k\} = \begin{cases} \binom{k-1}{n-1} p^n (1-p)^{k-n} & (k \geq n) \\ 0 & (k < n) \end{cases}$$

S_n 的分布函数为:

$$\begin{aligned} F_n(t) &= P\{S_n \leq t\} \\ &= \sum_{k=n}^t P\{S_n = k\} \\ &= \sum_{k=n}^t \binom{k-1}{n-1} p^n (1-p)^{k-n} \end{aligned}$$

则 $N(t)$ 的概率分布为:

$$\begin{aligned} P\{N(t) = n\} &= F_n(t) - F_{n+1}(t) \\ &= \sum_{k=n}^t \binom{k-1}{n-1} p^n (1-p)^{k-n} - \sum_{k=n+1}^t \binom{k-1}{n} p^{n+1} (1-p)^{k-n-1} \end{aligned}$$

例 2、计算更新间隔的概率分布

某更新过程自时间 t 开始, 它的强度是常数 λ , 求该更新过程 $\{N(t), t \geq 0\}$ 的时间间隔 x_n 的概率密度。

解:

若更新强度为 λ , 其对应的拉氏变换为:

$$\Lambda(s) = \int_0^{\infty} \lambda(t) e^{-st} dt = \int_0^{\infty} \lambda e^{-st} dt = \frac{\lambda}{s}$$

设 x_n 的概率密度函数 $f(t)$ 的拉氏变换为 $\phi(s)$ ，根据 $\phi(s) = \frac{\Lambda(s)}{1 + \Lambda(s)}$ 得：

$$\phi(s) = \frac{\frac{\lambda}{s}}{1 + \frac{\lambda}{s}} = \frac{\lambda}{\lambda + s}$$

则 x_n 的概率密度函数 $f(t)$ 为：

$$f(t) = L^{-1}\{\phi(s)\} = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda t} & t \geq 0 \\ 0 & t < 0 \end{cases}$$

更新间隔的分布服从参数为 λ 的负指数分布，则更新计数过程服从参数为 λ 的泊松分布。

结论：

更新强度是常数的更新计数过程服从泊松分布，更新间隔服从负指数分布。

例 3、计算更新过程的速率

当电池失效时，立刻更换新的电池。电池的寿命是在 30 小时到 60 小时均匀分布的随机变量，问长时间工作情况下，更换电池的速率？

解：

电池的平均寿命为：

$$\mu = \int_{30}^{60} t \cdot \frac{1}{30} dt = 45$$

长时间工作的条件下，电池更新的速率是

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \frac{N(t)}{t} = 1/\mu$$

平均每 45 小时更新一次电池。

例 4、计算更新过程的速率

当电池失效时，立刻到市场去购买同一型号的电池，获得新电池的时间也是一个均匀分布的随机变量，均匀分布于 0 到 1 小时之间，问长时间工作情况下，更换电池的速率？

解，

设第 i 次电池使用的时间是 x_i ，购买电池的时间是 u_i ，它们都是随机变量，

则平均更新间隔为：

$$\mu = E[x_i] + E[u_i]$$

$$E[x_i] = \int_{30}^{60} t \cdot \frac{1}{30} dt = 45$$

$$E[u_i] = \int_0^1 t \cdot 1 dt = 1/2$$

$$\mu = 45.5$$

平均每 45.5 小时更新一次电池。

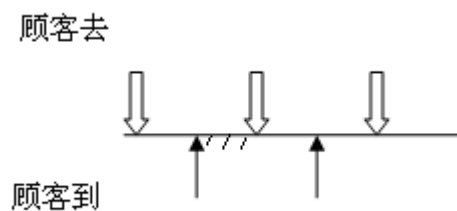
例 5、计算更新过程的速率

顾客以泊松律到达银行，到达率为 λ 。顾客到达时，如果服务员空闲，他就进入银行接受服务，如果到达时服务员正在接待顾客他就离去，顾客接受服务的时间是一个随机变量，服从某种服务规律 G ，平均值是 μ_G 。问顾客进入银行的速率，进入银行的顾客占潜在顾客的比例。

解：

分析：

首先分析顾客离开银行的速率。将顾客离开银行的事件视为更新事件，即一个顾客离开银行到下一个顾客离开银行为一个更新间隔。



更新间隔 x_k 包括两段时间间隔：第一段时间间隔 y_k ，前一个顾客离去，到下一个顾客到来，第二段时间间隔 z_k ，新到来的顾客接受服务直到离开。

$$x_k = y_k + z_k$$

由于顾客以泊松到达率到达银行，因而到达的时间间隔是参数为 λ 的无记忆

的负指数分布，到达时间的间隔的均值为 $1/\lambda$ ，根据负指数分布的无记忆特性，从上一个顾客离开的时刻到下一个顾客到达的时间间隔也是参数 λ 为的负指数分布，均值为 $1/\lambda$ ，即 $E[y_k] = 1/\lambda$

而顾客接受服务的时间的均值 $E[Z_k]$ 已知为 μ_G

因此，顾客接受服务离开系统的间隔的均值为：

$$\mu = E[x_k] = E[y_k] + E[z_k] = 1/\lambda + \mu_G$$

顾客以同样的速率到达系统接受服务。

则：顾客进入系统接受服务的速率为：

$$\lambda_\lambda = \frac{1}{1/\lambda + \mu_G} = \frac{\lambda}{1 + \lambda\mu_G}$$

潜在顾客以 λ 的速率到达银行，其中部分顾客以 λ_λ 的速率进入银行接收服务，其它顾客则为接受服务即离去，则进入银行的顾客与潜在顾客的比例为：

$$\lambda_\lambda / \lambda = \frac{1}{1/\lambda + \mu_G} / \lambda = \frac{1}{1 + \lambda\mu_G}$$

例 6 事件间隔呈负指数分布的更新过程

如果事件的间隔是负指数分布，事件的时间间隔的概率密度函数和概率分布函数是：

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

$$F(t) = \int_0^t \lambda e^{-\lambda t} dt = 1 - e^{-\lambda t}$$

于是有，

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

$$f_2(t) = f(t) \otimes f(t) = \int_0^t \lambda e^{-\lambda u} \cdot \lambda e^{-\lambda(t-u)} du = \lambda t e^{-\lambda t} \cdot \lambda$$

$$f_3(t) = \frac{(\lambda t)^2}{2!} e^{-\lambda t} \cdot \lambda$$

$$\dots \quad \dots$$

$$f_n(t) = \frac{(\lambda t)^{n-1}}{(n-1)!} e^{-\lambda t} \cdot \lambda$$

$$\dots \quad \dots$$

$$\begin{aligned}
F(t) &= \int_0^t f(t) dt = \int_0^t \lambda e^{-\lambda t} dt = 1 - e^{-\lambda t} \\
F_2(t) &= \int_0^t f_2(t) dt = \int_0^t \lambda t e^{-\lambda t} \cdot \lambda dt = 1 - e^{-\lambda t} - \lambda t e^{-\lambda t} \\
F_3(t) &= \int_0^t f_3(t) dt = \int_0^t \frac{(\lambda t)^2}{2!} e^{-\lambda t} \cdot \lambda dt = 1 - e^{-\lambda t} - \lambda t e^{-\lambda t} - \frac{(\lambda t)^2}{2!} e^{-\lambda t} \\
&\dots \quad \dots \\
F_n(t) &= \int_0^t f_n(t) dt = \int_0^t \frac{(\lambda t)^{n-1}}{(n-1)!} e^{-\lambda t} \cdot \lambda dt = 1 - \sum_{k=1}^n \frac{(\lambda t)^{k-1}}{(k-1)!} e^{-\lambda t} \\
&\dots \quad \dots
\end{aligned}$$

更新计数过程的分布：

$$\begin{aligned}
P_r\{N(t) = n\} &= F_n(t) - F_{n+1}(t) \\
&= \left(1 - \sum_{k=1}^n \frac{(\lambda t)^{k-1}}{(k-1)!} e^{-\lambda t}\right) - \left(1 - \sum_{k=1}^{n+1} \frac{(\lambda t)^{k-1}}{(k-1)!} e^{-\lambda t}\right) \\
&= \frac{(\lambda t)^n}{(n+1-1)!} e^{-\lambda t} \\
&= \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t}
\end{aligned}$$

结论：

更新间隔为负指数分布的更新计数过程服从泊松分布。

总结

更新过程的基本概念

定义、更新过程的基本参数，参数间的关系

更新过程分析

给定更新间隔的分布，计算 $N(t)$ 的概率分布

计算更新过程的期望，

计算更新过程的强度，

研究更新过程的数字特征：

计算更新过程的极限。 $\lim_{t \rightarrow \infty} \frac{t}{N(t)} = \mu$

典型更新过程-泊松过程

泊松过程的分布特性

更新时间间隔呈负指数分布的更新过程

事件间隔、更新时刻、计数过程 $N(t)$ 、均值过程、更新过程的强度

典型更新过程

例2、 计算更新过程 $N(t)$ 的概率分布

给定一种更新时间间隔分布，求更新计数过程分布

例 2、给定更新强度，计算更新时间间隔的概率分布

结论:更新强度是常数的更新计数过程服从泊松分布,更新时间间隔服从负指数分布.

例 3、给定更新时间间隔分布，计算更新过程的速率

基本概念：速率定义

例 4、计算更新过程的速率

分析更新时间间隔的构成

例 5、计算更新过程的速率

分析更新时间间隔构成

例 6、事件间隔呈负指数分布的更新过程

结论：更新时间间隔为负指数分布的更新计数过程服从泊松分布。