

随机过程 Stochastic Processes

讲义13：连续时间马氏链-2

目录

(课本第6章部分2)

13.1 连续时间马氏链一般转移概率

13.2 极限概率

13. 1 一般转移概率 $P_{ij}(t)$ (课本6.4部分)

13.1.1. 利用 $P_{ij}(t)$ 导出 P_{ij}, v_i

问题：如何用 $P_{ij}(h)$ 导出 P_{ij}, v_i ？

●引理6.2：

$$(a) \quad \lim_{h \rightarrow 0} \frac{1 - P_{ii}(h)}{h} = v_i,$$

$$(b) \quad \lim_{h \rightarrow 0} \frac{P_{ij}(h)}{h} = v_i P_{ij} = q_{ij}, \quad \text{其中 } i \neq j$$

13.1.1. 利用 $P_{ij}(t)$ 导出 P_{ij}, v_i

(a) 的证明

- 当 $h \rightarrow 0$, 在时间 h 内有2次或以上的转移的概率是 $o(h)$
 - 发生转移的时间服从指数分布, v_i 为指数分布的速率
 - v_i 是过程处于状态 i 时, 离开状态 i 的速率
- 于是, 过程在时间 0 处于状态 i 而在时间 h 不在状态 i 的概率, $1 - P_{ii}(h)$, 等于在时间 h 内发生一次转移的概率, 加上关于 h 的某个无穷小的量。即

$$1 - P_{ii}(h) = v_i h + o(h).$$
 - 关于 $v_i h + o(h)$ 的理解, 回忆泊松过程的定义1
- 所以有:

$$\lim_{h \rightarrow 0} \frac{1 - P_{ii}(h)}{h} = v_i$$

13.1.1. 利用 $P_{ij}(t)$ 导出 P_{ij}, v_i

(b) 的证明:

- 进一步注意到，过程在时间 h 内由状态 i 转到状态 j 的概率， $P_{ij}(h)$ ，等于在这段时间中发生一个转移的概率，乘以这个转移是到状态 j 的概率，并加上关于 h 的某无穷小的量

➤ 即

$$P_{ij}(h) = (v_i h + o(h))P_{ij} = v_i P_{ij} h + o(h)$$

- $v_i h$ 描述离开状态 i 的概率， P_{ij} 是离开后转向 j 的概率

➤ 所以

$$\lim_{h \rightarrow 0} \frac{P_{ij}(h)}{h} = v_i P_{ij}.$$

- 证明中出现的这两条式子，是非常重要的式子，可以直接使用！

13.1.2. 瞬时转移速率 $q_{ij} = v_i P_{ij}$

引理6.2的衍生结论:

可定义瞬时转移速率 q_{ij} :

$$q_{ij} = v_i P_{ij}$$

➤ q_{ij} 可以理解为: 过程处于状态 i 时往状态 j 转移的速率

➤ 由 $P_{ij}(h) = v_i P_{ij} h + o(h)$ 可知

➤ q_{ij} 可以看做 v_i 的一个子速率

➤ v_i 是离开状态 i 的速率

➤ P_{ij} 是从状态 i 离开至状态 j 的概率

由 q_{ij} 可得到 v_i, P_{ij} :

➤ $v_i = v_i \sum_j P_{ij} = \sum_j v_i P_{ij} = \sum_j q_{ij}$ 往各个状态转的速率和

➤ 以及, $P_{ij} = \frac{q_{ij}}{v_i} = \frac{q_{ij}}{\sum_j q_{ij}}$ 往各个状态转的速率占比

13.1.3. 连续时间马氏链的CK方程

● 引理6.3, CK方程: 对一切 $s \geq 0, t \geq 0$

$$P_{ij}(t+s) = \sum_{k=0}^{\infty} P_{ik}(t)P_{kj}(s)$$

推导:

$$\begin{aligned} & \triangleright P_{ij}(t+s) = P\{X(t+s) = j | X(0) = i\} \\ & = \sum_{k=0}^{\infty} P\{X(t+s) = j, X(t) = k | X(0) = i\} \\ & = \sum_{k=0}^{\infty} P\{X(t+s) = j | X(t) = k, X(0) = i\} P\{X(t) = k | X(0) = i\} \\ & = \sum_{k=0}^{\infty} P\{X(t+s) = j | X(t) = k\} P\{X(t) = k | X(0) = i\} \\ & = \sum_{k=0}^{\infty} P_{ik}(t) P_{kj}(s) \end{aligned}$$

- $s = 0$ 时? 仅 $j = k$ 时, $P_{kj}(0) = 1$, 否则 $P_{kj}(0) = 0$
- $t = 0$ 时? 只有 $i = k$ 时, $P_{ik}(0) = 1$, 否则 $P_{ik}(0) = 0$
 - 经常是我们的定解条件

13. 1. 4. $P_{ij}(t)$ 满足的微分方程

● **定理6.1-柯尔莫哥洛夫向后方程**: 对一切状态 i, j 和时间 $t \geq 0$

$$P'_{ij}(t) = \sum_{k \neq i} q_{ik} P_{kj}(t) - v_i P_{ij}(t)$$

推导

➤ 由引理6.3 可知

$$\begin{aligned} P_{ij}(h+t) - P_{ij}(t) &= \sum_{k=0}^{\infty} P_{ik}(h) P_{kj}(t) - P_{ij}(t) \\ &= \sum_{k \neq i} P_{ik}(h) P_{kj}(t) - [1 - P_{ii}(h)] P_{ij}(t) \end{aligned}$$

➤ 从而

$$\lim_{h \rightarrow 0} \frac{P_{ij}(t+h) - P_{ij}(t)}{h} = \lim_{h \rightarrow 0} \left\{ \sum_{k \neq i} \frac{P_{ik}(h)}{h} P_{kj}(t) - \left[\frac{1 - P_{ii}(h)}{h} \right] P_{ij}(t) \right\}$$

➤ 假定可以将上式中的极限与求和交换次序(对所有连续时间马氏链均成立), 应用引理6.2:

$$P'_{ij}(t) = \sum_{k \neq i} q_{ik} P_{kj}(t) - v_i P_{ij}(t)$$

13.1.5. 纯生过程的向后方程

●例6.9：纯生过程，向后方程变成

$$P'_{ij}(t) = \lambda_i P_{i+1,j}(t) - \lambda_i P_{ij}(t)$$

过程：

- 注意到纯生过程中 $v_i = \lambda_i$
- 纯生过程下一个转移，只能到达 $i + 1$ 状态，所以仅当 $k = i + 1$ 时，有 $P_{ik} \neq 0$ ，此时：

$$P_{ik} = P_{i,i+1} = 1$$

$$q_{ik} = q_{i,i+1} = \lambda_i P_{i,i+1} = \lambda_i$$

- 带入到定理6.1公式

$$P'_{ij}(t) = \sum_{k \neq i} q_{ik} P_{kj}(t) - v_i P_{ij}(t)$$

得到结果。

13.1.5. 生灭过程的向后方程

●例6.10：一般生灭过程，向后方程变成

$$P'_{0j}(t) = \lambda_0 P_{1j}(t) - \lambda_0 P_{0j}(t) = \lambda_0 (P_{1j}(t) - P_{0j}(t)),$$

$$P'_{ij}(t) = (\lambda_i + \mu_i) \left[\frac{\lambda_i}{\lambda_i + \mu_i} P_{i+1,j}(t) + \frac{\mu_i}{\lambda_i + \mu_i} P_{i-1,j}(t) \right] - (\lambda_i + \mu_i) P_{ij}(t), i > 0$$

过程：

- 注意到生灭过程中 $v_0 = \lambda_0, v_i = \lambda_i + \mu_i, i \geq 1$
- 且当 $i \geq 1$ ，生灭过程转移以后只能到达 $i-1$ 或者 $i+1$ 状态，所以仅当 $k = i-1$ 或 $i+1$ 时，有 $P_{ik} \neq 0$ ，此时：

$$P_{i,i-1} = \frac{\mu_i}{\lambda_i + \mu_i}, \quad P_{i,i+1} = \frac{\lambda_i}{\lambda_i + \mu_i}$$

$$q_{i,i-1} = v_i P_{i,i-1} = \mu_i, \quad q_{i,i+1} = v_i P_{i,i+1} = \lambda_i$$

- 带入到定理6.1公式

$$P'_{ij}(t) = \sum_{k \neq i} q_{ik} P_{kj}(t) - v_i P_{ij}(t)$$

得到结果。

13.1.5. 一个两状态马氏链的向后方程



- 例6.11-2状态马氏链：奶茶机失效前工作时间服从均值 $1/\lambda$ 的指数分布，机器失效后，修复时间服从均值为 $1/\mu$ 的指数分布.
- 问题：若时刻0机器在工作，则 $t = 10$ 时它在工作的概率是？

13.1.5. 一个两状态马氏链的向后方程



- 例6.11-2状态马氏链：奶茶机失效前工作时间服从均值 $1/\lambda$ 的指数分布，机器失效后，修复时间服从均值为 $1/\mu$ 的指数分布.
- 问题：若时刻0机器在工作，则 $t = 10$ 时它在工作的概率是？

建模：

- 过程是生灭过程，状态为 0-工作 或 1-修理
- 问题转化为： $P_{00}(10)$
- 生灭过程参数： $\lambda_0 = \lambda, \mu_1 = \mu, \lambda_i = 0, i \neq 0, \mu_i = 0, i \neq 1$;
- 马氏链参数：

$$v_0 = \lambda, \quad v_1 = \mu$$

$$P_{01} = 1, P_{10} = 1$$

- 由例6.10，得到向后方程：

$$P'_{00}(t) = \lambda(P_{10}(t) - P_{00}(t)),$$

$$P'_{10}(t) = \mu(P_{00}(t) - P_{10}(t)).$$

13.1.5. 一个两状态马氏链的向后方程



求解向后方程：

$$\begin{aligned}P'_{00}(t) &= \lambda(P_{10}(t) - P_{00}(t)), \\P'_{10}(t) &= \mu(P_{00}(t) - P_{10}(t)).\end{aligned}$$

定解条件：

$$P_{00}(0) = 1, P_{10}(0) = 0.$$

➤ 由方程推得： $\mu P'_{00}(t) + \lambda P'_{10}(t) = 0$ ，积分可得
 $\mu P_{00}(t) + \lambda P_{10}(t) = \text{常数} C$

➤ 得到： $C = \mu$

➤ 所以有：

$$P'_{00}(t) = \lambda(P_{10}(t) - P_{00}(t)) = \mu - (\mu + \lambda)P_{00}(t)$$

13.1.5. 一个两状态马氏链的向后方程



求解细节:

- 令 $h(t) = P_{00}(t) - \frac{\mu}{\mu+\lambda}$
- 有 $h'(t) = -(\mu + \lambda)h(t)$
- 从而 $\frac{h'(t)}{h(t)} = -(\mu + \lambda)$
- 求积分 $\ln h(t) = -(\mu + \lambda)t + C$ 或 $h(t) = Ke^{-(\mu+\lambda)t}$
- 从而 $P_{00}(t) = Ke^{-(\mu+\lambda)t} + \frac{\mu}{\mu+\lambda}$
- 由条件 $P_{00}(0) = 1$, 可得 $K = \frac{\lambda}{\mu+\lambda}$
- 所以, 转移概率一般形式:

$$P_{00}(t) = \frac{\lambda}{\mu+\lambda} e^{-(\mu+\lambda)t} + \frac{\mu}{\mu+\lambda}$$

$$P_{10}(t) = \frac{\mu}{\mu+\lambda} - \frac{\mu}{\mu+\lambda} e^{-(\mu+\lambda)t}$$

- 最终解: $P_{00}(10) = \frac{\lambda}{\mu+\lambda} e^{-(\mu+\lambda)10} + \frac{\mu}{\mu+\lambda}$

13.1.6. 柯尔莫哥洛夫向前方程

●定理6.2-向前方程：对多数连续时间马氏链，一切状态 i, j 和时间 $t \geq 0$, 转移概率满足：

$$P'_{ij}(t) = \sum_{k \neq j} P_{ik}(t)q_{kj} - P_{ij}(t)v_j$$

推导

➤ 由引理6.3 可知

$$\begin{aligned} P_{ij}(t+h) - P_{ij}(t) &= \sum_{k=0}^{\infty} P_{ik}(t)P_{kj}(h) - P_{ij}(t) \\ &= \sum_{k \neq i} P_{ik}(t)P_{kj}(h) - P_{ij}(t)[1 - P_{jj}(h)] \end{aligned}$$

➤ 从而

$$\lim_{h \rightarrow 0} \frac{P_{ij}(t+h) - P_{ij}(t)}{h} = \lim_{h \rightarrow 0} \left\{ \sum_{k \neq j} P_{ik}(t) \frac{P_{kj}(h)}{h} - P_{ij}(t) \left[\frac{1 - P_{jj}(h)}{h} \right] \right\}$$

➤ 假定可以将上式中的极限与求和交换次序（不一定适用于所有连续时间马氏链），应用引理6.2：

$$P'_{ij}(t) = \sum_{k \neq j} q_{kj}P_{ik}(t) - v_jP_{ij}(t)$$

➤ 大多连续时间马氏链适用：生灭模型，有限状态模型等

13.1.7. 纯生过程的向前方程

●命题6.4: 纯生过程的向前方程:

$$\begin{aligned} P'_{ii}(t) &= -\lambda_i P_{ii}(t), \\ P'_{ij}(t) &= \lambda_{j-1} P_{i,j-1}(t) - \lambda_j P_{ij}(t), j \geq i+1 \end{aligned}$$

定解条件:

$$\begin{aligned} P_{ii}(0) &= 1, \\ P_{ij}(0) &= 0, j \neq i \end{aligned}$$

➤ 定解条件非常直观

求解微分方程可得 (可有一般性递归解)

$$\begin{aligned} P_{ii}(t) &= e^{-\lambda_i t}, \quad i \geq 0 \\ P_{ij}(t) &= \lambda_{j-1} e^{-\lambda_i t} \int_0^t e^{\lambda_j s} P_{i,j-1}(s) ds, \quad j \geq i+1 \end{aligned}$$

13.1.7. 纯生过程的向前方程

推导，步骤1: 得到向前方程

➤ 注意到，纯生过程中 $v_j = \lambda_j$

转移到状态 j 的生灭过程上一个状态只能为 $j-1$ ，所以仅当 $k = j-1$ 时，有 $P_{kj} \neq 0$ ，此时：

$$P_{kj} = P_{j-1,j} = 1$$

$$q_{kj} = q_{j-1,j} = \lambda_{j-1} P_{j-1,j} = \lambda_{j-1}$$

➤ 带入到定理6.2公式得到：

$$P'_{ij}(t) = \lambda_{j-1} P_{i,j-1}(t) - \lambda_j P_{ij}(t) \quad (*)$$

➤ 由于没有死亡，所以，对 $j < i$ ，有 $P_{ij}(t) = 0$ 可得：

➤ 若 $j \geq i+1$ ，代入公式 $(*)$ ：

$$P'_{ij}(t) = \lambda_{j-1} P_{i,j-1}(t) - \lambda_j P_{ij}(t)$$

➤ 若 $j = i$ ，代入公式 $(*)$ ：

$$P'_{ii}(t) = -\lambda_i P_{ii}(t),$$

13.1.7. 纯生过程的向前方程

推导，步骤2: 求解向前方程

步骤2.1 解 $P'_{ii}(t) = -\lambda_i P_{ii}(t)$

- 直接有 \ln 函数形式 且 $P_{ii}(0) = 1$
- 得到: $P_{ii}(t) = e^{-\lambda_i t}, i \geq 0$

步骤2.2 解 $P'_{ij}(t) = \lambda_{j-1} P_{i,j-1}(t) - \lambda_j P_{ij}(t)$

- 注意到 $e^{\lambda_j t} [P'_{ij}(t) + \lambda_j P_{ij}(t)] = e^{\lambda_j t} \lambda_{j-1} P_{i,j-1}(t)$
- 也即, $\frac{d}{dt} [e^{\lambda_j t} P_{ij}(t)] = e^{\lambda_j t} \lambda_{j-1} P_{i,j-1}(t)$, 积分, 配合 $P_{ij}(0) = 0$, 即可得到

13.1.7. 生灭过程的向前方程

●例6.12: 一般生灭过程的向前方程

$$P'_{i0}(t) = \sum_{k \neq 0} q_{k0} P_{ik}(t) - \lambda_0 P_{i0}(t) = \mu_1 P_{i1}(t) - \lambda_0 P_{i0}(t)$$

$$P'_{ij}(t) = \sum_{k \neq j} q_{kj} P_{ik}(t) - (\lambda_j + \mu_j) P_{ij}(t) = \lambda_{j-1} P_{i,j-1}(t) + \mu_{j+1} P_{i,j+1}(t) - (\lambda_j + \mu_j) P_{ij}(t)$$

过程:

- 注意到生灭过程中 $v_0 = \lambda_0, v_j = \lambda_j + \mu_j, j \geq 1$
- 转移到状态 j 的生灭过程上一个状态只能为 $j-1$ 或 $j+1$, 所以仅当 $k = j-1$ 或 $j+1$ 时, 有 $P_{kj} \neq 0$, 此时:

$$P_{j+1,j} = \frac{\mu_{j+1}}{\lambda_{j+1} + \mu_{j+1}}, P_{j-1,j} = \frac{\lambda_{j-1}}{\lambda_{j-1} + \mu_{j-1}}$$

$$q_{j-1,j} = v_{j-1} P_{j-1,j} = \lambda_{j-1}, \quad q_{j+1,j} = v_{j+1} P_{j+1,j} = \mu_{j+1}$$

- 带入到定理6.2公式

$$P'_{ij}(t) = \sum_{k \neq j} P_{ik}(t) q_{kj} - P_{ij}(t) v_j$$

得到结果。

13.2 极限概率 (课本6.5部分)

13.2.1. 连续时间马氏链的极限概率

连续时间马氏链的极限概率（也等于长程比例）

●连续时间马氏链在时刻 t 处在状态 j 的概率常常收敛到一个不依赖初始状态的极限值，记这个值为 P_j ，那么

$$P_j \equiv \lim_{t \rightarrow \infty} P_{ij}(t)$$

其中我们假设极限存在且独立于初始状态 i

- 若存在，则必有 $\sum_j P_j = 1$
- 若存在，也称马氏链是遍历的，即时间充分长后，过程可以在任意时刻，以不同的正概率，到达不同的状态。

13.2.2. 极限概率存在的一个充分条件



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

存在性的一组充分条件：

- (a) 马氏链的不可约性：马氏链的所有状态互通，即，对一切 i, j , 从状态 i 出发有一个迟早进入状态 j 的正概率
 - (b) 马氏链的正常返性：从任意状态出发，回到这个状态的平均时间有限
- 若两个条件成立，则极限概率存在，且满足向前方程

13.2.3. 极限概率的推导和求解

P_j 的推导:

➤ 考虑向前方程:

$$P'_{ij}(t) = \sum_{k \neq j} q_{kj} P_{ik}(t) - v_j P_{ij}(t)$$

➤ 令 $t \rightarrow \infty$, 假定可以交换极限和求和的次序, 有

$$\lim_{t \rightarrow \infty} P'_{ij}(t) = \lim_{t \rightarrow \infty} [\sum_{k \neq j} q_{kj} P_{ik}(t) - v_j P_{ij}(t)] = \sum_{k \neq j} q_{kj} P_k - v_j P_j$$

➤ 存在性的充分条件保证上述等式成立, 即 $\lim_{t \rightarrow \infty} P'_{ij}(t)$ 存在

➤ 若 $P'_{ij}(t)$ 收敛, 即其极限存在, 则它必须收敛到0

➤ 已知 $P_{ij}(t)$ 极限存在

➤ 洛必达法则技巧: 已知 $P_{ij}(t)$ 极限存在, $P'_{ij}(t)$ 极限存在

$$\lim_{x \rightarrow \infty} f(x) = \lim_{x \rightarrow \infty} \frac{e^x f(x)}{e^x} \xrightarrow{\text{洛必达}} \lim_{x \rightarrow \infty} \frac{e^x (f(x) + f'(x))}{e^x} = \lim_{x \rightarrow \infty} f(x) + \lim_{x \rightarrow \infty} f'(x)$$

➤ 所以, 必有

$$\lim_{t \rightarrow \infty} P'_{ij}(t) = \sum_{k \neq j} q_{kj} P_k - v_j P_j = 0$$

13. 2. 3. 极限概率的推导和求解

P_j 的求解公式:

$$v_j P_j = \sum_{k \neq j} q_{kj} P_k, \quad \forall j$$
$$\sum_j P_j = 1$$

➤ 得到的系列方程组，可求极限概率

- 注意：极限概率也是这个过程在状态 j 的时间的长程比例！

13.2.4. 系列方程组的“平衡”解释

要点：方程组描述了过程离开状态 j 和进入状态 j 的速率相等

$$v_j P_j = \sum_{k \neq j} q_{kj} P_k$$

$v_j P_j$ ：离开状态 j 的速率

- 当过程处在状态 j 时，它以速率 v_j 离开，而 P_j 是它处在状态 j 的时间的比例，于是推出

$$v_j P_j = \text{过程离开状态 } j \text{ 的速率}$$

$\sum_{k \neq j} q_{kj} P_k$ ：进入状态 j 的速率

- 当过程处于状态 k ，它以速率 q_{kj} 进入 j .
- 因此， P_k 作为在状态 k 的时间的长程比例，即处于状态 k 的概率，可看到从状态 k 到 j 的转移发生的速率是 $q_{kj} P_k$
- 考虑从所有其他状态到状态 j 的转移，有

$$\sum_{k \neq j} q_{kj} P_k = \text{过程进入状态 } j \text{ 的速率}$$

- 所以方程组也被称为“平衡方程”

13.2.4. 系列方程组的“平衡”解释

平衡方程的一个直观理解：

- 注意到，在任意时间区间 $(0, t)$ 中，转移到状态 j 的次数必须在相差1的范围内等于转移出状态 j 的次数。
- 因此，在长程中，转移到状态 j 发生的速率和转移出状态 j 发生的速率相等（长期来看，转出转入速率要相等）

13.2.5. 生灭过程的极限概率

重要结论：生灭过程的极限概率

- 极限概率的系列方程组

$$v_j P_j = \sum_{k \neq j} q_{kj} P_k, \quad \forall j \text{ 和 } \sum_j P_j = 1$$

过程：

- 注意到生灭过程中 $v_0 = \lambda_0, v_j = \lambda_j + \mu_j, j \geq 1$
- 转移到状态 j 的生灭过程上一个状态只能为 $j-1$ 或 $j+1$ ，所以仅当 $k = j-1$ 或 $j+1$ 时，有 $P_{kj} \neq 0$ ，此时：

$$P_{j+1,j} = \frac{\mu_{j+1}}{\lambda_{j+1} + \mu_{j+1}}, P_{j-1,j} = \frac{\lambda_{j-1}}{\lambda_{j-1} + \mu_{j-1}}$$

$$q_{j-1,j} = v_{j-1} P_{j-1,j} = \lambda_{j-1}, \quad q_{j+1,j} = v_{j+1} P_{j+1,j} = \mu_{j+1}$$

有

状态	离开速率=进入速率
0	$\lambda_0 P_0 = \mu_1 P_1$
1	$(\lambda_1 + \mu_1) P_1 = \mu_2 P_2 + \lambda_0 P_0$
$n, n \geq 1$	$(\lambda_n + \mu_n) P_n = \mu_{n+1} P_{n+1} + \lambda_{n-1} P_{n-1}$

13.2.5. 生灭过程的极限概率

递推式推导略（具体过程可参考课本）：

➤ 求解之后得到递推式： $P_n = \frac{\lambda_{n-1}\lambda_{n-2}\dots\lambda_1\lambda_0}{\mu_n\mu_{n-1}\dots\mu_2\mu_1} P_0$

➤ 由 $\sum_j P_j = 1$ ，可得 $P_0 = \frac{1}{1 + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\lambda_{n-1}\lambda_{n-2}\dots\lambda_1\lambda_0}{\mu_n\mu_{n-1}\dots\mu_2\mu_1}}$

➤ 这个式子也告诉了我们，极限概率存在的条件应为：

$$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{\lambda_{n-1}\lambda_{n-2}\dots\lambda_1\lambda_0}{\mu_n\mu_{n-1}\dots\mu_2\mu_1} < \infty$$

13.2.6. 极限（长程）概率的应用

- 例6.13-机器修理模型：加工车间有 M 台机器和一个服务工。
- 每台机器失效前运行时间服从独立的均值为 $1/\lambda$ 的指数分布
- 服务工修理一台机器时间 $1/\mu$ 的指数分布
- (a)不在使用的机器的平均台数
- (b)每台机器使用的时间比例

连续时间马氏链建模

- 考虑马氏链状态 n 指 n 台机器不在使用，可考虑为生灭过程
 - 生：多一台不工作机器；灭：修好一台不工作机器
- 生灭过程参数：

$$\begin{aligned}\mu_n &= \mu, n \geq 1 \\ \lambda_n &= \begin{cases} (M-n)\lambda, & n \leq M \\ 0, & n > M \end{cases}\end{aligned}$$

13.2.6. 极限（长程）概率的应用

- 参数代入前小结极限概率（长程时间比例）公式

$$P_n = \frac{\lambda_{n-1}\lambda_{n-2}\dots\lambda_1\lambda_0}{\mu_n\mu_{n-1}\dots\mu_2\mu_1} P_0, \quad P_0 = \frac{1}{1 + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\lambda_{n-1}\lambda_{n-2}\dots\lambda_1\lambda_0}{\mu_n\mu_{n-1}\dots\mu_2\mu_1}}$$

可得：

$$➤ P_0 = \frac{1}{1 + \sum_{n=1}^M [M\lambda(M-1)\lambda\dots(M-n+1)\lambda/\mu^n]} = \frac{1}{1 + \sum_{n=1}^M \frac{M!}{(M-n)!} \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^n}$$

$$➤ P_n = \frac{\frac{M!}{(M-n)!} \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^n}{1 + \sum_{n=1}^M \frac{M!}{(M-n)!} \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^n}, n = 0, 1, \dots, M$$

- P_n 为过程处于状态 n 的概率，即 n 台机器不在使用的概率

➤ 概率角度的理解，长程比例是处于该状态的概率！

$$➤ \text{不在使用的机器平均台数} \sum_{n=0}^M n P_n = \frac{\sum_{n=0}^M n \frac{M!}{(M-n)!} \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^n}{1 + \sum_{n=1}^M \frac{M!}{(M-n)!} \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^n}$$

13.2.6. 极限（长程）概率的应用

每台机器使用的（长程）时间比例建模过程：

- 考虑任选一台机器工作时间比例即可
- 长程来说， n 台机器不在工作的概率，即 $M - n$ 台机器在工作的概率
- 那么任一台机器属于这 $M - n$ 台机器之一的概率，为 $\frac{M-n}{M}$
- 综上，利用全概率公式：

$P\{\text{机器在工作}\}$

$$= \sum_{n=0}^M P\{\text{机器在工作} | n \text{台不在工作}\} P_n$$

$$= \sum_{n=0}^M P\{\text{机器在工作} | M - n \text{台在工作}\} P_n$$

$$= \sum_{n=0}^M \frac{M-n}{M} P_n \quad \# (M-n \text{台工作, 某台机器属于其一的几率})$$

$$= 1 - \sum_{n=0}^M \frac{n}{M} P_n$$

13.2.6. 极限（长程）概率的应用

●例6.14-例6.5排队系统例续：在单队列排队系统中， $\lambda_n = \lambda, \mu_n = \mu$.

➤ 可利用公式直接得到：

$$P_n = \frac{(\lambda/\mu)^n}{1 + \sum_{n=1}^{\infty} (\lambda/\mu)^n} = (\lambda/\mu)^n (1 - \lambda/\mu), n \geq 0$$

➤ 极限概率存在的条件是 λ 必须小于 μ

13.2.6. 极限（长程）概率的应用

●例6.15-例6.1擦鞋店例续：擦鞋店有两把椅子，椅子1清洗鞋子，椅子2上光。两个椅子服务时间独立地以速率 μ_1 和 μ_2 指数分布。假设潜在顾客以速率 λ 的泊松过程到达，且潜在顾客必须等到两个椅子皆空才进店。

➤ 店是空的长程时间比例是多少？

●状态空间：0代表店是空的；1指顾客在椅子1上；2指顾客在椅子2上；有 $v_0 = \lambda, v_1 = \mu_1, v_2 = \mu_2$, $P_{01} = P_{12} = P_{20} = 1$

➤ 瞬时速率大家自行补齐

➤ 这不是一个生灭过程，需考虑极限概率的平衡方程：

状态	离开速率=进入速率
0	$\lambda_0 P_0 = \mu_2 P_2$
1	$\mu_1 P_1 = \lambda P_0$
2	$\mu_2 P_2 = \mu_1 P_1$

13. 2. 6. 极限（长程）概率的应用

➤ 结合

$$P_0 + P_1 + P_2 = 1$$

➤ 解得：

$$P_0 = \frac{\mu_1 \mu_2}{\mu_1 \mu_2 + \lambda(\mu_1 + \mu_2)}$$

$$P_1 = \frac{\lambda \mu_2}{\mu_1 \mu_2 + \lambda(\mu_1 + \mu_2)}$$

$$P_2 = \frac{\lambda \mu_1}{\mu_1 \mu_2 + \lambda(\mu_1 + \mu_2)}$$