

☺ 随机过程课程作业-Week8

作者：48-丁力-202328015926048

日期：今天

目录

○ 马尔科夫过程

○ 题目9

○ 题目10

○ 题目11

○ 题目12

马尔科夫过程

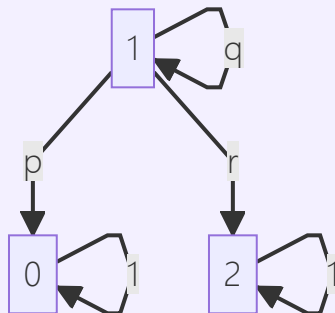
🔗 9、考虑三个状态的齐次马氏链, 其转移概率矩阵为

$$P = \begin{pmatrix} p_{00} & p_{01} & p_{02} \\ p_{10} & p_{11} & p_{12} \\ p_{20} & p_{21} & p_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ p & q & r \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

其中: $p, q, r > 0, p + q + r = 1$,

(a) 假定过程从状态 1 出发, 试求过程被状态 0 (或 2) 吸收的概率;

首先, 为了计算被吸收的概率, 我们首先要画出其状态转移图:



然后我们进行如下定义:

○ $P\{C_0 | 1\}$ 表示从状态1被状态0吸收的概率。

○ $p_{11}P\{C_0 | 1\}$ 表示从状态1转移到状态1的概率, 然后再被状态0吸收的概率。

○ p_{10} 是从状态1直接转移到状态0的概率。

○ $P\{C_2 | 1\}$ 表示从状态1被状态2吸收的概率。

○ $p_{12}P\{C_2 | 1\}$ 表示从状态2转移到状态1的概率，然后再被状态1吸收的概率。

○ p_{12} 是从状态1直接转移到状态2的概率。

那么，我们可以列出如下表达式：

$$\begin{cases} P\{C_0 | 1\} = p_{11}P\{C_0 | 1\} + p_{10} \\ P\{C_2 | 1\} = p_{11}P\{C_2 | 1\} + p_{12} \end{cases}$$

然后，我们知道：

$$\begin{cases} p_{10} = p \\ p_{11} = q \\ p_{12} = r \end{cases}$$

带入上式子，我们可以得到：

$$\begin{cases} P\{C_0 | 1\} = \frac{p}{1-q} \\ P\{C_2 | 1\} = \frac{r}{1-q} \end{cases}$$

(b) 试求过程进入吸收态而永远停留在那里所需的平均时间。

我们假设这个时间为 T ，那么该期望由三部分组成：

1. 从1进入0，然后停留。
2. 从1进入2，然后停留。
3. 从1进入1，此时 $T + 1$ ，然后重复1,2,3过程，

那么我可以求得其递推关系式为：

$$T = p \times 1 + r \times 1 + q \times (T + 1)$$

那么，我们可以求得 T 为：

$$T = \frac{p + r + q}{1 - q} = \frac{1}{1 - q}$$

10、设齐次马氏链 $\{X_n, n \geq 0\}$, $S = \{1, 2, 3, 4\}$, 一步转移概率矩阵如下：

$$P = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1/2 & 1/2 \\ 0 & 0 & 1/2 & 1/2 \\ 1/2 & 1/2 & 0 & 0 \\ 1/2 & 1/2 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

(1) 写出切普曼-柯尔莫哥洛夫方程 ($C - K$ 方程)；

定理：对于 m 步转移概率有如下的 $C - K$ 方程：

$$p_{ij}^{(m+r)}(n) = \sum_{k \in S} p_{ik}^{(m)}(n) p_{kj}^{(r)}(n+m) \quad (i, j \in S)$$

对于齐次马氏链，此方程为：

$$p_{ij}^{(m+r)} = \sum_{k \in S} p_{ik}^{(m)} p_{kj}^{(r)} \quad (i, j \in S) \quad (C - K \text{ 方程})$$

(2) 求 n 步转移概率矩阵；

其 n 步转移概率矩阵, 可以通过 P^n 求得, 对于该题而言, 显然是分别求其 P^2, P^3, P^4, \dots 地推出 P^n 的表达式。

$$P^2 = P \times P = \begin{pmatrix} 1/2 & 1/2 & 0 & 0 \\ 1/2 & 1/2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1/2 & 1/2 \\ 0 & 0 & 1/2 & 1/2 \end{pmatrix}$$

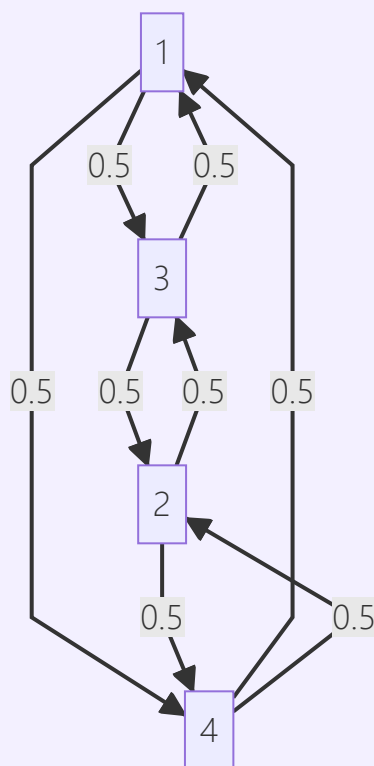
$$P^3 = P^2 \times P = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1/2 & 1/2 \\ 0 & 0 & 1/2 & 1/2 \\ 1/2 & 1/2 & 0 & 0 \\ 1/2 & 1/2 & 0 & 0 \end{pmatrix} = P$$

不难看出:

$$P^n = \begin{cases} P = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1/2 & 1/2 \\ 0 & 0 & 1/2 & 1/2 \\ 1/2 & 1/2 & 0 & 0 \\ 1/2 & 1/2 & 0 & 0 \end{pmatrix}, & n \text{ is odd} \\ P^2 = \begin{pmatrix} 1/2 & 1/2 & 0 & 0 \\ 1/2 & 1/2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1/2 & 1/2 \\ 0 & 0 & 1/2 & 1/2 \end{pmatrix}, & n \text{ is even} \end{cases}$$

(3) 试问此马氏链是平稳序列吗? 为什么?

画出其状态转移图如下:



从(2)中可以看出, 其 n 步转移矩阵只具有两个状态, 也就是说此马氏链具有两个不可约子链, 它们是互不通讯的, 导致整个链不具有遍历性, 不是平稳序列。

11、某车间有两台独立工作的机器, 每台机器有两种状态: 正常工作和故障修理。知正常工作的机器在某天出故障的概率为 a , 机器处于故障修理状态在某天恢复正常工作的概率为 b , 其中 $0 < a, b < 1$ 。令 X_n 表示第 n 天车间正常工作的机器数, 试求:

(1) 证明 $\{X_n; n = 1, 2, \dots\}$ 是一齐次马氏链, 并写出其一步转移概率矩阵;

由于该车间只有两台机器, 所以 X_n 的状态空间为:

$$S = \{0, 1, 2\}$$

由题意可知, 当天机器是否出问题只和前一天有关, 所以其为一齐次马氏链, 并且我们也容易知道。

$$\begin{aligned} P_{X_{n-1}=0, X_n=0} &= (1-b)^2 \\ P_{X_{n-1}=0, X_n=1} &= \binom{2}{1} (1-b) \times b = 2b(1-b) \\ P_{X_{n-1}=0, X_n=2} &= b^2 \\ P_{X_{n-1}=1, X_n=0} &= a(1-b) \\ P_{X_{n-1}=1, X_n=1} &= (1-b)(1-a) + ba \\ P_{X_{n-1}=1, X_n=2} &= b(1-a) \\ P_{X_{n-1}=2, X_n=0} &= a^2 \\ P_{X_{n-1}=2, X_n=1} &= \binom{2}{1} (1-a)a = 2a(1-a) \\ P_{X_{n-1}=2, X_n=2} &= (1-a)^2 \end{aligned}$$

那么我们可以得到其状态矩阵:

$$P = \begin{bmatrix} (1-b)^2 & 2b(1-b) & b^2 \\ a(1-b) & (1-b)(1-a) + ba & b(1-a) \\ a^2 & 2a(1-a) & (1-a)^2 \end{bmatrix}$$

(2) 此马氏链是否存在极限分布? 存在的话, 计算其平稳分布;

由于 $0 < a, b < 1$, 所以 $P > 0$, 所以该马氏链存在, 设其平稳分布的表达式为:

$$\pi = [p_0, p_1, p_2]$$

并且有 $p_0 + p_1 + p_2 = 1$, 由其定义, 我们可以得到:

$$\pi P = \pi$$

计算得到:

$$p_0 = \frac{a^2}{(a+b)^2}, \quad p_1 = \frac{2ab}{(a+b)^2}, \quad p_2 = \frac{b^2}{(a+b)^2}$$

上述内容即为所求的平稳分布, 不难看出, 其为参数为 $\frac{b}{a+b}$ 的二项分布。

(3) 若车间里有 m 台独立工作的机器, 假设条件不变, 问其平稳分布是什么?

由于(2)中为两台机器的分布, 为二项分布, 所以 m 独立机器的平稳分布为伯努利分布, 为:

$$p_i = \binom{m}{i} \left(\frac{b}{a+b}\right)^i \left(\frac{a}{a+b}\right)^{m-i}$$

设 $\{X_n; n \geq 0\}$ 是一齐次马氏链, 状态空间为 $\tilde{S} = S_0 \cup S$, 其中: $S = \{1, 2, \dots, m\}$ 为瞬时态集, $S_0 = \{0\}$ 为吸收态集, 且转移矩阵为 $\tilde{P} = \begin{bmatrix} P & P_0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$, 其中 $P_0 = (I - P) \cdot \vec{e}, \vec{e} = (1, 1, \dots, 1)^T$ 。定义从瞬时态集到吸收态集的首达时间为:

$$\tau = \inf \{n : n \geq 0, X_n \in S_0\}$$

令: $\vec{\pi}(0) = (\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_m)$ 为马氏链的初始分布, 记: $\vec{\alpha} = (\alpha_1, \dots, \alpha_m)$, 且满足:

$$\alpha_k \geq 0 (k = 0, 1, \dots, m), \sum_{k=0}^m \alpha_k = 1$$

令: $g_k = P\{\tau = k\}$ (称为 Phase-Type 分布), $G(\lambda) = E\{\lambda^\tau\} = \sum_{k=0}^{+\infty} g_k \lambda^k$ 。试证明:

(a) 对于任意 $k \in N$, 有: $g_0 = \alpha_0, g_k = \vec{\alpha} P^{k-1} P_0 = \vec{\alpha} P^{k-1} (I - P) \vec{e}$;

用数学归纳法证明

当 $k = 0$ 时, $g_0 = P\{\tau = 0\} = P\{X_0 = 0\} = \alpha_0$;

当 $k = 1$ 时, $g_1 = P\{\tau = 1\} = P\{X_0 \in S, X_1 = 0\} = \sum_{i \in S} \alpha_i p_{i0} = \vec{\alpha} P_0$;

当 $k = 2$ 时,

$$\begin{aligned} g_2 &= P\{\tau = 2\} = P\{X_0 \in S, X_1 \in S, X_2 = 0\} = \\ &= \sum_{i \in S} \sum_{j \in S} P\{X_0 = i, X_1 = j, X_2 = 0\} = \sum_{i \in S} \sum_{j \in S} \alpha_i p_{ij} p_{j0} = \vec{\alpha} P^{2-1} P_0 \end{aligned}$$

假设当 $k = n$ 时结论成立, 即 $g_n = \vec{\alpha} P^{n-1} P_0 = \vec{\alpha} P^{n-1} (I - P) \vec{e}$, 则当 $k = n + 1$ 时, 作如下分解, (1) 从初始状态 i 转移一步到状态 j ; (2) 以 j 作为初始状态转移 n 步被吸收, 结合归纳假设, 我们有:

$$g_{n+1} = P\{\tau = n + 1\} = \vec{\alpha} P \cdot P^{n-1} P_0 = \vec{\alpha} P^{(n+1)-1} P_0$$

即当 $k = n + 1$ 时结论成立。

因此, 对于任意 $k \in N$, 有: $g_0 = \alpha_0, g_k = \vec{\alpha} P^{k-1} P_0 = \vec{\alpha} P^{k-1} (I - P) \vec{e}$ 。

(b) 对于任意 $0 \leq \lambda \leq 1$, 有: $G(\lambda) = \alpha_0 + \lambda \vec{\alpha} (I - \lambda P)^{-1} (I - P) \vec{e}$ 。

注意到 S 为瞬时态集, 因此有

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} P^n = 0$$

因此, 当 n 充分大时, 有:

$$\det(I - P^n) = |I - P^n| \neq 0$$

由于:

$$(I - P)(I + P + P^2 + \dots + P^{n-1}) = I - P^n$$

因此当 n 充分大时, 有

$$|I - P| \cdot |I + P + P^2 + \dots + P^{n-1}| \neq 0$$

于是

$$|I - P| \neq 0$$

即

$(I - P)^{-1}$ 存在,

在 (A) 式中左右两边乘以 $(I - P)^{-1}$, 令 $n \rightarrow +\infty$, 则有

$$(I - P)^{-1} = \sum_{k=0}^{\infty} P^k$$

将 g_k 的表达式代入, 利用上面的结论, 有

$$\begin{aligned} G(\lambda) &= E\{\lambda^\tau\} \\ &= \sum_{k=0}^{+\infty} g_k \lambda^k \\ &= \alpha_0 + \sum_{k=1}^{+\infty} \vec{\alpha} P^{k-1} P_0 \lambda^k \\ &= \alpha_0 + \lambda \vec{\alpha} \left[\sum_{k=1}^{+\infty} (\lambda P)^{k-1} \right] P_0 \\ &= \alpha_0 + \lambda \vec{\alpha} (I - \lambda P)^{-1} P_0 \\ &= \alpha_0 + \lambda \vec{\alpha} (I - \lambda P)^{-1} (I - P) \vec{e} \end{aligned}$$