

## § 5.2 离散参数马氏链

### 5.2.1 离散参数马氏链的定义

设  $\{X(t), t \in T\}$  为马氏过程, 称 “ $X(t) = x$ ” 为 “过程在  $t$  时刻处于状态  $x$ ”;

记  $E = \{x | X(t) = x, t \in T\}$  称为过程的状态空间.

若  $E$  是可数集, 称  $\{X(t), t \in T\}$  是马氏链.



若指标集 $T$ 是可数集, 称 $\{X(t), t \in T\}$ 是马氏序列.

本节讨论状态空间 $E$ 和参数集 $T$ 都是可列集的马尔科夫链.

马尔科夫链的理论系统而深入, 在自然科学、工程技术及经济管理各领域有广泛的应用.



**定义5.2.1** 设 $\{X(n), n \geq 0\}$  为随机变量序列, 状态空间 $E = \{0, 1, 2, \dots\}$ , 如果对于任意非负整数  $k$  及  $n_1 < n_2 < \dots < n_r < m$ , 以及

$$i_{n_1}, i_{n_2}, \dots, i_{n_r}, i_m, i_{m+k} \in E,$$

$$P\{X(m+k)=i_{m+k} \mid X(n_1)=i_1, \dots, X(n_r)=i_r, \dots, X(m)=i_m\}$$

$$= P\{X(m+k)=i_{m+k} \mid X(m)=i_m\}$$

成立, 称 $\{X(n), n \geq 0\}$  为离散参数**马氏链**.



### 定义5.2.2 (等价定义) 随机变量序列

$\{X(n), n \geq 0\}$  的状态空间  $E = \{0, 1, 2, \dots\}$ , 如果对于任意非负整数  $m$ , 以及  $i_0, i_1, \dots, i_m, i_{m+1} \in E$ ,

$$P\{X(m+1)=i_{m+1} \mid X(m)=i_m, X(m-1)=i_{m-1}, \dots, X(0)=i_0\}$$
$$= P\{X(m+1)=i_{m+1} \mid X(m)=i_m\}$$

成立, 是  $\{X(n), n \geq 0\}$  为离散参数马氏链的充分必要条件.

注 必然性显然, 充分性自证.



**定义5.2.3** 设 $\{X(n):n\geq 0\}$  为马氏链, 状态空间为 $E=\{0,1,2,\dots\}$ , 称条件概率

$$p_{ij}^{(k)}(m) = P\{X(m+k) = j | X(m) = i\}$$

为马氏链在 $m$  时刻的 $k$ 步转移概率.

特别  $p_{ij}^{(1)}(m) = P\{X(m+1) = j | X(m) = i\}$   
称为一步转移概率.

表示在时刻 $m$  时 $X(m)$ 取  $i$  值的条件下,  
在下一时刻 $m+1$ 时,  $X(m+1)$ 取 $j$  值的概率.



## 定义5.2.4 称矩阵

$$P^{(k)}(m) = (p_{ij}^{(k)}(m))$$

$$= \begin{bmatrix} p_{00}^{(k)}(m) & p_{01}^{(k)}(m) & \cdots & p_{0n}^{(k)}(m) & \cdots \\ p_{10}^{(k)}(m) & p_{11}^{(k)}(m) & \cdots & p_{1n}^{(k)}(m) & p_{10}^{(k)}(m) \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ p_{n0}^{(k)}(m) & p_{n1}^{(k)}(m) & \cdots & p_{nn}^{(k)}(m) & \cdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{bmatrix}$$

为马氏链  $\{X(n): n \geq 0\}$  在时刻  $m$  的  $k$  步转移矩阵.



当 $k=1$ 时, 称

$$P(m) = (p_{ij}(m))$$

称为一步转移矩阵, 简称转移矩阵.

称矩阵 $A=(a_{ij})$ 为随机矩阵, 若对 $\forall i \in E$ , 满足

$$1) \ a_{ij} \geq 0; \quad 2) \ \sum_{j \in E} a_{ij} = 1.$$

凡满足以上两条的行向量称为概率向量.

{ 转移矩阵 $P$ 是随机矩阵.

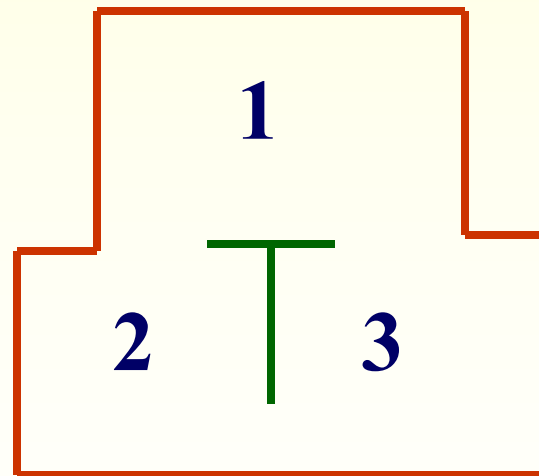
{ 转移矩阵 $P$ 的行向量都是概率向量.



## EX.1 迷宫问题 定时观察老鼠位于哪一个房间？

状态空间  $E=\{1, 2, 3\}$ ,

$X(n)$ 为第 $n$ 次观察时老鼠所处位置.





记  $\pi_j(n) = P\{X(n) = j\},$

$$p_{ij}^{(1)} = p_{ij}^{(1)}(n-1), \quad i, j = 1, 2, 3.$$

根据全概率公式, 对  $j=1, 2, 3$  有

$$\pi_j(n) = \pi_1(n-1)p_{1j}^{(1)} + \pi_2(n-1)p_{2j}^{(1)} + \pi_3(n-1)p_{3j}^{(1)}.$$

在时刻  $n$ , 老鼠处于各状态的概率只与第  $n-1$  次时所处状态与转移概率有关, 而与第  $n-1$  次前的状态无关.

老鼠的随机转移状态运动过程是一个马氏链.



**EX.2** 设 $X(n), n=1,2, \dots$ 是相互独立随机变量, 令  $Y(n)=[X(1)+X(2)+\cdots+X(n)]^2 \quad n=1,2,\cdots$   
证明  $\{Y(n), n=1,2,\cdots\}$ 是马尔科夫链.

**证** 记  $S_n = X(1)+X(2)+\cdots+X(n), \quad n=1,2,\cdots$   
则  $Y(n)=S_n^2 = \{[X(1)+X(2)+\cdots+X(n-1)]+X(n)\}^2$   
$$= [S_{n-1} + X(n)]^2 = S_{n-1}^2 + 2S_{n-1}X(n) + [X(n)]^2$$
  
且  $X(n)$ 与 $Y(1)=S_1^2, Y(2)=S_2^2, \cdots, Y(n-1)=S_{n-1}^2$   
分别相互独立, 故



$$\begin{aligned}
& P\{Y(n)=y_n|Y(1)=y_1, Y(2)=y_2, \cdots Y(n-1)=y_{n-1}\} \\
&= P\{S_{n-1}^2 + 2S_{n-1}X(n) + [X(n)]^2 = y_n | S_1^2 = y_1, \cdots, S_{n-1}^2 = y_{n-1}\} \\
&= P\{y_{n-1} + 2\sqrt{y_{n-1}}X(n) + [X(n)]^2 = y_n | S_1^2 = y_1, \cdots, S_{n-1}^2 = y_{n-1}\} \\
&= P\{y_{n-1} + 2\sqrt{y_{n-1}}X(n) + [X(n)]^2 = y_n | S_1^2 = y_1, \cdots, S_{n-1}^2 = y_{n-1}\}
\end{aligned}$$

因 $X(n)$ 与 $S_1^2, S_2^2, \cdots, S_{n-1}^2$ 均相互独立, 故

$$\begin{aligned}
& P\{Y(n)=y_n|Y(1)=y_1, Y(2)=y_2, \cdots Y(n-1)=y_{n-1}\} \\
&= P\{y_{n-1} + 2\sqrt{y_{n-1}}X(n) + [X(n)]^2 = y_n | S_1^2 = y_1, \cdots, S_{n-1}^2 = y_{n-1}\}
\end{aligned}$$



$$\begin{aligned}
 &P\{Y(n)=y_n|Y(1)=y_1, Y(2)=y_2, \cdots Y(n-1)=y_{n-1}\} \\
 &= P\{y_{n-1} + 2\sqrt{y_{n-1}}X(n) + [X(n)]^2 = y_n\} \quad (1)
 \end{aligned}$$

另一方面

$$\begin{aligned}
 &P\{Y(n)=y_n|Y(n-1)=y_{n-1}\} \\
 &= P\{y_{n-1} + 2\sqrt{y_{n-1}}X(n) + [X(n)]^2 = y_n \mid S_{n-1}^2 = y_{n-1}\} \\
 &= P\{y_{n-1} + 2\sqrt{y_{n-1}}X(n) + [X(n)]^2 = y_n\} \quad (2)
 \end{aligned}$$

比较(1)和(2) 知  $\{Y(n), n=1,2,\cdots\}$  是马尔科夫链

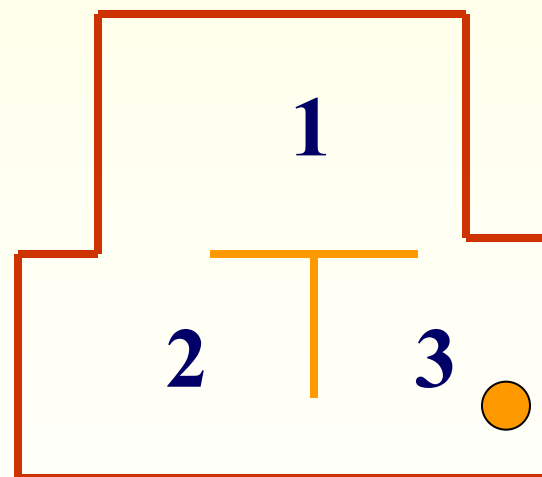


**EX.3 另一类迷宫问题** 假设在三个分隔间的第3间放有食物,当老鼠到达第3分隔间,受到食物吸引不再运动到其他房间.

**分析** 状态空间 $E=\{1,2,3\}$ , 有  
 $p_{33}=1, p_{3j}=0, j=1, 2.$

其转移矩阵形如

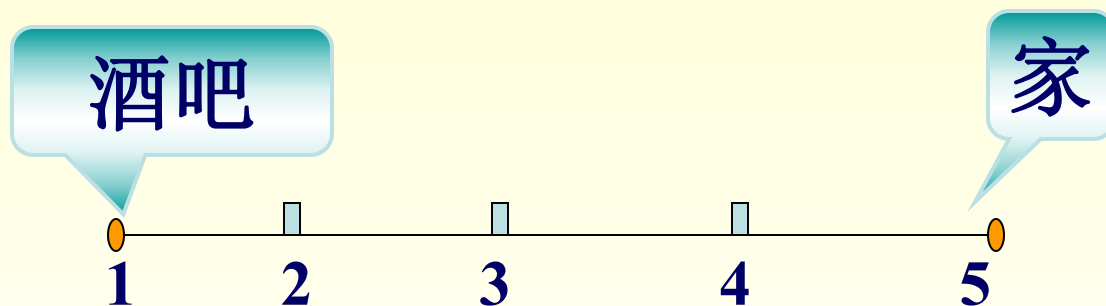
$$P = \begin{bmatrix} p_{11} & p_{12} & p_{13} \\ p_{21} & p_{22} & p_{23} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$



称状态3为吸收状态.



## EX.4 醉汉问题



醉汉在街上徘徊, 在每一个街口以 $1/3$ 的概率停下, 以 $1/3$ 的概率向前或向后.

若他又返回酒吧或到家门, 不再游动.

状态空间为 $E = \{1, 2, 3, 4, 5\}$

运动的转移矩阵为



$$P = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

有两个吸收状态 “1”和 “5”

若不许他再进入酒吧, 又被家人赶出门,  
则转移矩阵为



$$P = \begin{bmatrix} 0 & \frac{1}{3} & \frac{0}{3} & \frac{0}{3} & 0 \\ 1 & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & 0 & 0 \\ 3 & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

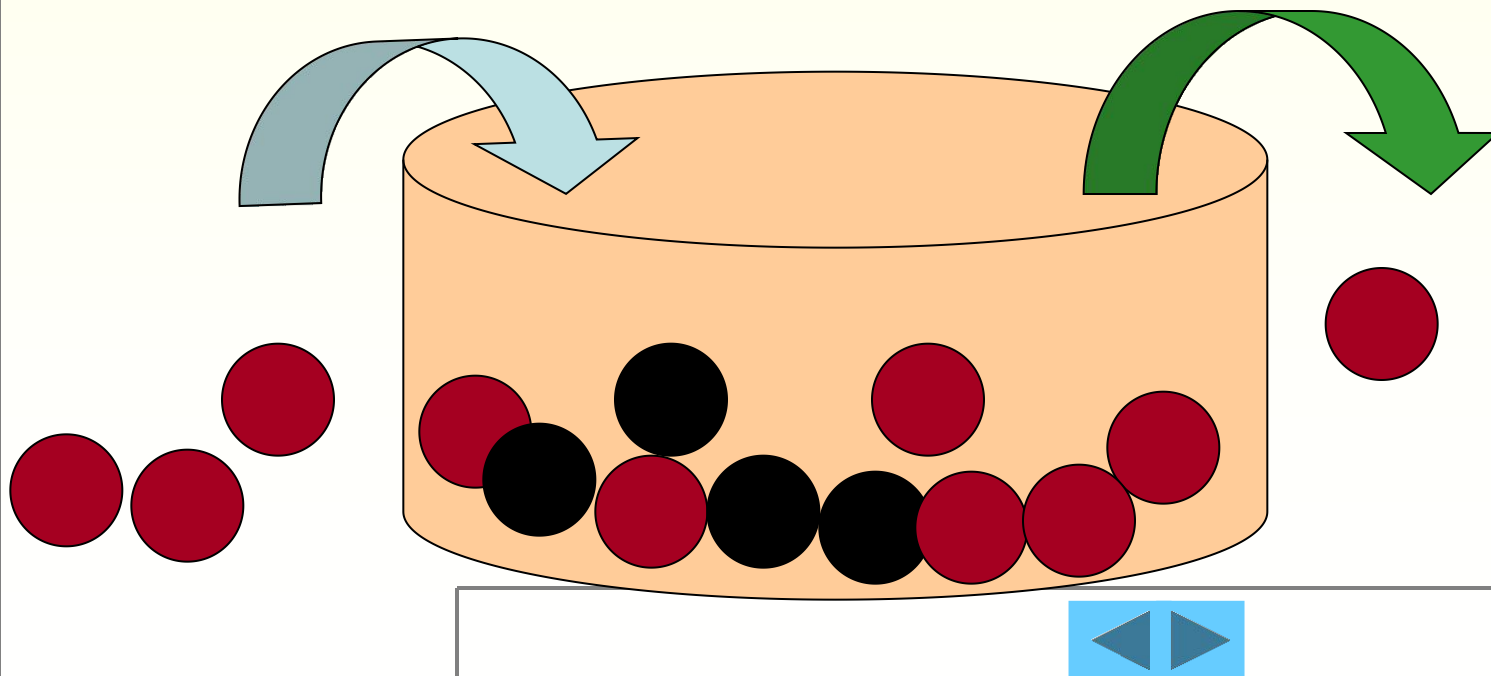
称状态 “1”和 “5”是反射状态.





### EX.5 *Polya*模型（传染病模型）

设坛子中有 $b$ 个黑球， $r$ 个红球. 从坛子中随机地摸出一个球，然后将球放回并加入 $c$ 只同色球，如此取和放，不断进行下去. 研究坛子中黑色球个数.



**分析** 设 $X(n)$ 表示第 $n$ 次摸球后坛子中的黑球个数.每取放一次后黑球或者增加  $c$  个黑球,或者不变.

$$p_{ij}^{(1)}(n) = P\{X(n+1) = j | X(n) = i\}$$
$$= \begin{cases} \frac{i}{b+r+nc}, & j = i + c; \\ 1 - \frac{i}{b+r+nc}, & j = i; \\ 0, & \text{其他}. \end{cases}$$

显然,  $\{X(n), n \geq 1\}$  是马氏链.



## 5.2.2 转移矩阵及C-K方程

**定理5.2.1** 马氏链 $\{X(n), n \geq 0\}$ 的 $k$ 步转移概率满足切普曼—柯尔莫哥洛夫方程

$$p_{ij}^{(k+l)}(m) = \sum_{r \in E} p_{ir}^{(k)}(m) p_{rj}^{(l)}(m+k)$$

**分析** 需用概率式:

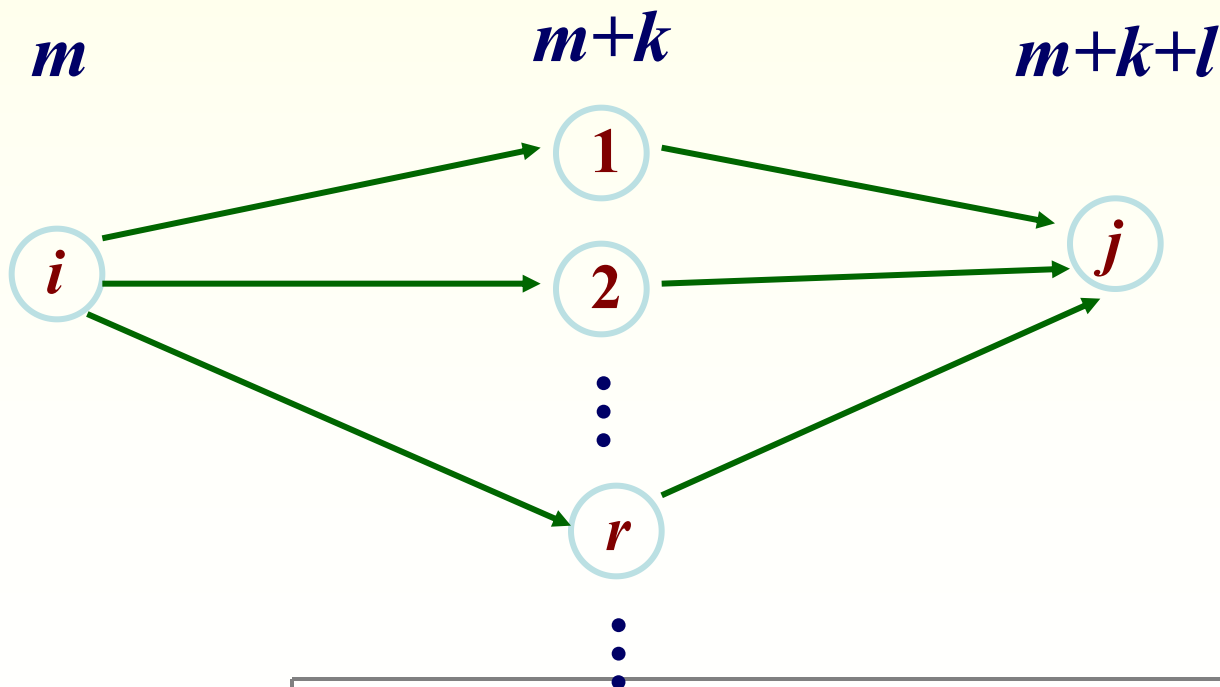
$$\begin{aligned} P(AB|C) &= \frac{P(ABC)}{P(C)} = \frac{P(BC)}{P(C)} \frac{P(ABC)}{P(BC)} \\ &= P(B|C)P(A|BC). \end{aligned}$$



$$\{X(m) = i, X(m+k+l) = j\}$$

$$= \bigcup_{r \in E} \{X(m) = i, X(m+k) = r, X(m+k+l) = j\}$$

## 分析图



证  $P\{X(m+k+l)=j|X(m)=i\}$

$$= \sum_{r \in E} P\{X(m+k)=r, X(m+k+l)=j|X(m)=i\}$$

$$= \sum_{r \in E} P\{X(m+k)=r|X(m)=i\} \times$$

马氏性

$$P\{X(m+k+l)=j|X(m)=i, X(m+k)=r\}$$

$$= \sum_{r \in E} P\{X(m+k)=r|X(m)=i\} \times$$

$$P\{X(m+k+l)=j|X(m+k)=r\}$$



$$\text{即 } p_{ij}^{(k+l)}(m) = \sum_{r \in E} p_{ir}^{(k)}(m) p_{rj}^{(l)}(m+k)$$

若记  $P^{(k)}(m) = (p_{ij}^{(k)}(m))$ ,

C-K方程  
的矩阵形式

$$\text{则 } P^{(k+l)}(m) = P^{(k)}(m) P^{(l)}(m+k)$$

