第三章 马尔可夫链

- □ 马尔可夫链的概念及转移概率
- □ 马尔可夫链的状态分类
- □ 状态空间的分解
- □ 遍历性与平稳分布

马尔可夫过程的四种类型

- 马尔可夫链
 - * 时间、状态都离散
- 马尔可夫序列
 - * 时间离散、状态连续
- 纯不连续马尔可夫过程
 - * 时间连续、状态离散
- 连续马尔可夫过程(或扩散过程)
 - * 时间、状态都连续

1 马尔可夫链的概念及转移概率

[定义] 设有随机过程 $\{X_n, n \in T\}$, 若对于任意的整

数n ∈ T和任意的 $i_0, i_1, ..., i_{n+1} ∈ I$,条件概率满足

$$P\{X_{n+1} = i_{n+1} | X_0 = i_0, X_1 = i_1, \dots, X_n = i_n\}$$
$$= P\{X_{n+1} = i_{n+1} | X_n = i_n\}$$

则称 $\{X_n, n \in T\}$ 为马尔可夫链,简称马氏链。

$$P\{X_{n+1} = i_{n+1} | X_0 = i_0, X_1 = i_1, \dots, X_n = i_n\}$$

$$= P\{X_{n+1} = i_{n+1} | X_n = i_n\}$$

马尔可夫链的 n+1 维联合概率分布:

$$\begin{split} P\{X_0 &= i_0, X_1 = i_1, \cdots, X_n = i_n\} \\ &= P\{X_n = i_n \big| X_0 = i_0, X_1 = i_1, \cdots, X_{n-1} = i_{n-1}\} \\ &\cdot P\{X_0 = i_0, X_1 = i_1, \cdots, X_{n-1} = i_{n-1}\} \\ &= P\{X_n = i_n \big| X_{n-1} = i_{n-1}\} \cdot P\{X_0 = i_0, X_1 = i_1, \cdots, X_{n-1} = i_{n-1}\} \\ &\vdots \\ &= P\{X_n = i_n \big| X_{n-1} = i_{n-1}\} \cdot P\{X_{n-1} = i_{n-1} \big| X_{n-2} = i_{n-2}\} \cdots \\ &\cdot P\{X_1 = i_1 \big| X_0 = i_0\} \cdot P\{X_0 = i_0\} \end{split}$$

马尔可夫链的统计特性由以下条件概率所决定:

$$P\{X_{n+1} = i_{n+1} | X_n = i_n\}$$

转移概率

[定义] 称条件概率

$$p_{ij}(n) = P\{X_{n+1} = j \mid X_n = i\}$$

为马尔可夫链 $\{X_n, n \in T\}$ 在时刻 n 的一步转移概率,其中 $i, j \in I$,简称为转移概率。

- p_{ij}(n) 不仅与状态i,j 有关,而且与时刻n 有关。
- 当p_{ij}(n) 与时刻 n 无关时,表示马尔可夫链具有平稳 转移概率。

齐次马尔可夫链

[定义] 若对任意的 $i,j \in I$,马尔可夫链 $\{X_n, n \in T\}$ 的转移概率 $p_{ij}(n)$ 与时刻 n 无关,则称马尔可夫链是 齐次的,并记为 $p_{ij}(n)$ 为 p_{ij} 。

一步转移概率矩阵

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} p_{11} & p_{12} & \cdots & p_{1n} & \cdots \\ p_{21} & p_{22} & \cdots & p_{2n} & \cdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{bmatrix}$$

性质: (1)
$$p_{ij} \ge 0$$
, $i, j \in I$

(2)
$$\sum_{j \in I} p_{ij} = 1, i \in I$$

(随机矩阵)

n步转移概率

[定义] 称条件概率

$$p_{ij}^{(n)} = P\{X_{m+n} = j | X_m = i\}, \quad (i, j \in I, m \ge 0, n \ge 1)$$

为马尔可夫链 $\{X_n, n \in T\}$ 的 n 步转移概率,并称

$$\mathbf{P}^{(n)} = \left(p_{ij}^{(n)}\right)$$

为马尔可夫链的 n 步转移矩阵。

规定:
$$p_{ij}^{(0)} = \begin{cases} 0, & i \neq j \\ 1, & i = j \end{cases}$$

n 步转移概率 $p_{ij}^{(n)}$ 的性质

[定理] 设 $\{X_n, n \in T\}$ 为马尔可夫链,则对于任意整数 $n \ge 0$, $0 \le l < n$ 和 $i, j \in I$, n 步转移概率 $p_{ij}^{(n)}$ 具有下列性质:

(1)
$$p_{ij}^{(n)} = \sum_{k \in I} p_{ik}^{(l)} p_{kj}^{(n-l)} \longrightarrow C-K$$

(2)
$$p_{ij}^{(n)} = \sum_{k_1 \in I} \cdots \sum_{k_{n-1} \in I} p_{ik_1} p_{k_1 k_2} \cdots p_{k_{n-1} j}$$

$$(3) \mathbf{P}^{(n)} = \mathbf{P} \cdot \mathbf{P}^{(n-1)}$$

$$\mathbf{(4)} \ \mathbf{P}^{(n)} = \mathbf{P}^n$$

初始概率和绝对概率

初始概率:

$$p_{j} = P\{X_{0} = j\}, \ (j \in I)$$

初始分布:

$$\{p_j\} = \{p_j, j \in I\}$$

初始概率向量:

$$\mathbf{P}^T(0) = (p_1, p_2, \cdots)$$

绝对概率:

$$p_{j}(n) = P\{X_{n} = j\}, (j \in I)$$

绝对分布:

$$\{p_j(n)\} = \{p_j(n), j \in I\}$$

绝对概率向量:

$$\mathbf{P}^{T}(n) = (p_{1}(n), p_{2}(n), \cdots), (n > 0)$$

绝对概率 $p_j(n)$ 的性质

[定理] 设 $\{X_n, n \in T\}$ 为马尔可夫链,则对于任意整数 $n \ge 1$ 和 $j \in I$,绝对概率 $p_i(n)$ 具有下列性质:

(1)
$$p_j(n) = \sum_{i \in I} p_i p_{ij}^{(n)}$$

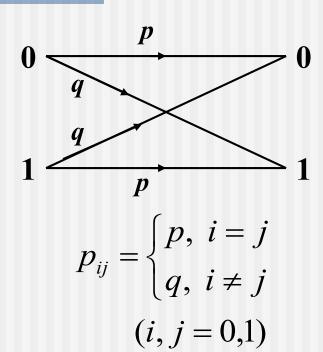
(2)
$$p_j(n) = \sum_{i \in I} p_i(n-1) \cdot p_{ij}$$

(3)
$$\mathbf{P}^T(n) = \mathbf{P}^T(0) \cdot \mathbf{P}^{(n)}$$

(3)
$$\mathbf{P}^{T}(n) = \mathbf{P}^{T}(n-1) \cdot \mathbf{P}$$

马尔可夫链的几个简单例子

[例1] 二进制对称信道模型——是常用于表征通信系统的错误产生机制的离散无记忆信道模型。假设某级信道输入0,1数字信号后,其输出正确的概率为p,产生错误的概率为q,则该级信道输入状态和输出状态构成一个两状态的齐次马尔可夫链。



一步转移概率矩阵:

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} p & q \\ q & p \end{bmatrix}$$

二步转移概率矩阵:

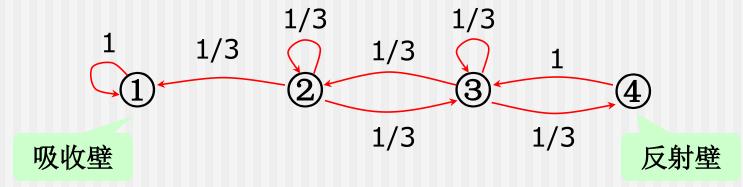
$$\mathbf{P}^{(2)} = \mathbf{P}^2 = \begin{bmatrix} p^2 + q^2 & 2pq \\ 2pq & p^2 + q^2 \end{bmatrix}$$

[例2] 具有吸收壁和反射壁的随机游动

设质点在线段[1,4]上作随机游动。假设它只能在时刻 $n \in T$ 发生移动,且只能停留在1,2,3,4点上。当质点转移到2,3点时,它以1/3的概率向左或向右移动一格,或停留在原处。当质点移动到点1时,它以概率1停留在原处。当质点移动到点4时,它以概率1移动到点3。若以 X_n 表示质点在时刻n 所处的位置,则{ X_n , $n \in T$ }是一个齐次马尔可夫链。

描述马氏链的三种方式

(1) 状态转移图



(2) 转移概率矩阵

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

(3) 函数表达式 $p_{ij} = f(i,j)$

[例3] 设 $\{X_n, n \in T\}$ 是一个马尔可夫链,其状态空间 $I = \{a, b, c\}$,转移矩阵为

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 1/2 & 1/4 & 1/4 \\ 2/3 & 0 & 1/3 \\ 3/5 & 2/5 & 0 \end{bmatrix}$$

录: (1)
$$P\{X_1 = b, X_2 = c, X_3 = a, X_4 = c | X_0 = c\};$$
(2) $P\{X_{n+2} = c | X_n = b\}$

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 1/2 & 1/4 & 1/4 \\ 2/3 & 0 & 1/3 \\ 3/5 & 2/5 & 0 \end{bmatrix}$$

解:

(1)
$$P\{X_1 = b, X_2 = c, X_3 = a, X_4 = c | X_0 = c \}$$

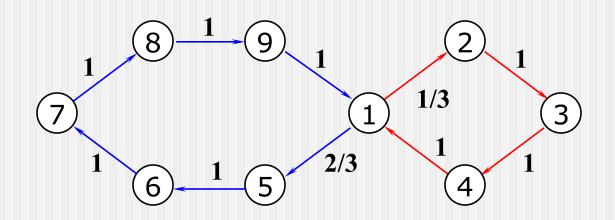
 $= P\{X_0 = c, X_1 = b, X_2 = c, X_3 = a, X_4 = c \} / P\{X_0 = c \}$
 $= P\{X_4 = c | X_3 = a \} \cdot P\{X_3 = a | X_2 = c \} \cdot P\{X_2 = c | X_1 = b \}$
 $\cdot P\{X_1 = b | X_0 = c \} \cdot P\{X_0 = c \} / P\{X_0 = c \}$
 $= P_{ac} \cdot P_{ca} \cdot P_{bc} \cdot P_{cb}$
 $= \frac{1}{4} \times \frac{3}{5} \times \frac{1}{3} \times \frac{2}{5} = \frac{1}{50}$ 二步转移概率矩阵:

(2) $P\{X_{n+2} = c | X_n = b\}$ = $P_{bc}^{(2)} = \frac{1}{\epsilon}$

$$P^{(2)} = P^2 = \begin{bmatrix} \frac{17}{30} & \frac{9}{40} & \frac{5}{24} \\ \frac{8}{15} & \frac{3}{10} & \frac{1}{6} \\ \frac{17}{30} & \frac{3}{20} & \frac{17}{90} \end{bmatrix}$$

2 马尔可夫链的状态分类

设 $\{X_n, n > 0\}$ 是齐次马尔可夫链,其状态空间 $I = \{0, 1, 2, ...\}$,转移概率是 p_{ij} , $i, j \in I$,初始分布 为 $\{P_i, j \in I\}$ 。



(1) 可达关系与互达关系

- [定义] (1) 若存在 n > 0, 使得 $p_{ij}^{(n)} > 0$,则称自状态 i 可达状态 j,并记为 $i \rightarrow j$ 。
 - (2) 若 $i \rightarrow j$, 且 $j \rightarrow i$, 则称状态 i 与状态 j 互达, 并记为 $i \leftrightarrow j$ 。

[定理1] 若 $i \rightarrow j$, 且 $j \rightarrow k$, 则 $i \rightarrow k$ 。 若 $i \leftrightarrow j$, 且 $j \leftrightarrow k$, 则 $i \leftrightarrow k$ 。

传递性

[定理2] 若 $i \leftrightarrow j$, 则

- (1) i 与 j 同为常返或非常返;
- (2) i 与 j 同为正常返或零常返;
- (3) i 与 j 有相同的周期。

互达关系的状态 是同一类型

3 状态空间的分解

[定义] 状态空间 I 的子集 C,若对于任意 $i \in C$ 及 $k \notin C$ 都有 $p_{ik} = 0$,则称子集 C 为(随机)闭集。

若闭集 C 的状态互达,则称 C 为不可约的。

若马氏链 $\{X_n\}$ 的状态空间是不可约的,则称该马氏链为不可约。

闭集的充要条件

[定理] C是闭集的充要条件是:

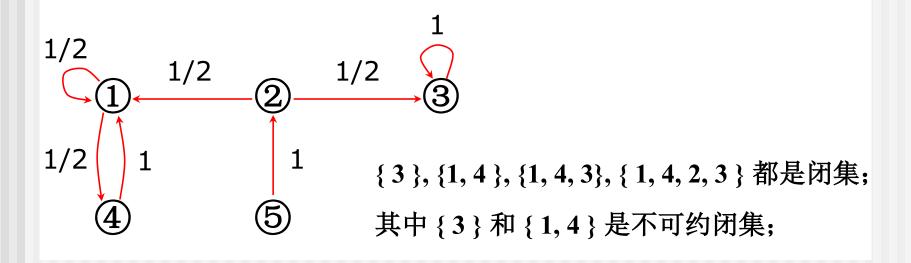
对于任意 $i \in C$ 及 $k \notin C$ 都有 $p_{ik}^{(n)} = 0$, $n \ge 1$.

状态i为吸收态 $(p_{ii}=1) \Leftrightarrow$ 单点集 $\{i\}$ 是闭集。

[例4] 设马氏链 $\{X_n\}$ 的状态空间 $I = \{1, 2, 3, 4, 5\}$,转移矩阵为 $\begin{bmatrix} 0.5 & 0.8 & 0.5 & 0.5 \end{bmatrix}$

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 0.5 & 0 & 0 & 0.5 & 0 \\ 0.5 & 0 & 0.5 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

试分析其闭集及不可约性。



(2) 状态的周期性

[定义] 如集合 $\{n: n \geq 1, p_{ii}^{(n)} > 0\}$ 非空,则称该集合的最大公约数 $d = d(i) = G.C.D\{n: p_{ii}^{(n)} > 0\}$ 为状态 i的周期。

如 d>1 就称 i 为周期的; 如 d=1 就称 i 为非周期的。

[定理] 如果状态 i 的周期为d,则存在正整数 M,对一切 $n \ge M$,有 $p_{ii}^{(nd)} > 0$ 。

(3) 状态的常返性

首达概率——状态 i 经 n 步首次到达状态 j 的概率:

$$f_{ij}^{(n)} = P\{X_{m+n} = j, \ X_{m+v} \neq j, 1 \leq v \leq n-1 | X_m = i \}, \ n \geq 1$$

$$f_{ij}^{(0)} = 0$$

系统从状态i出发,经有限步迟早会(首次)到达状态j的概率:

$$f_{ij} = \sum_{n=1}^{\infty} f_{ij}^{(n)} \qquad 0 \le f_{ij}^{(n)} \le f_{ij} \le 1$$

常返性的定义

- 1) 若 f_{ii} = 1,则称状态i 是常返的;若 f_{ii} < 1,则称状态i 是非常返的(或瞬过的)。
- 2) 称期望值 $\mu_i = \sum_{n=1}^{\infty} n \cdot f_{ii}^{(n)}$ 为状态 i 的平均返回时间。
- 3) 若 $\mu_i < \infty$,则称常返态 i 是正常返的;若 $\mu_i = \infty$,则称常返态 i 是零常返的。
- 4) 非周期的正常返态称为遍历态。

$p_{ij}^{(n)}$ 与 $f_{ij}^{(n)}$ 的关系

[定理] 对任意状态 $i,j \in I$ 及 $1 \le n < \infty$,有

$$p_{ij}^{(n)} = \sum_{k=1}^{n} f_{ij}^{(k)} p_{jj}^{(n-k)} = \sum_{k=0}^{n} f_{ij}^{(n-k)} p_{jj}^{(k)}$$

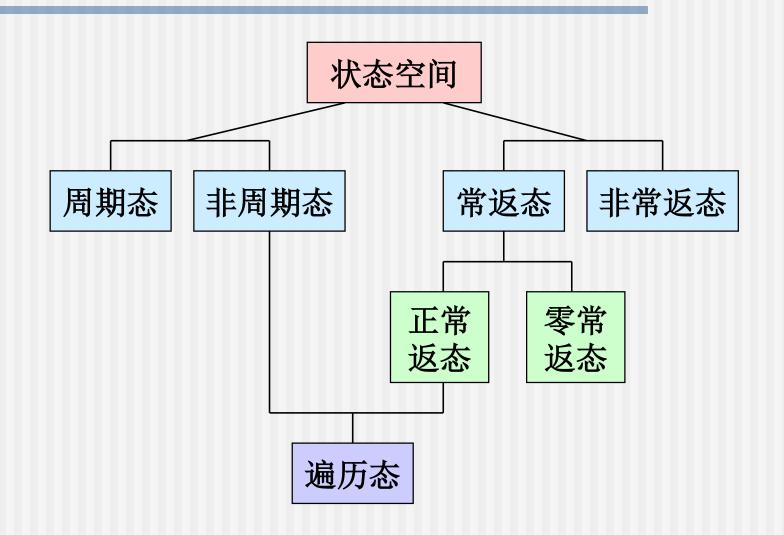
上式可用来求从状态 i 经 n 步首次到达状态 j 的概率:

$$f_{ij}^{(n)} = p_{ij}^{(n)} - \sum_{k=1}^{n-1} f_{ij}^{(k)} p_{jj}^{(n-k)}$$

常返性的判别(根据 $p_{ij}^{(n)}$)

- [定理] (1) 状态 i 常返的充要条件为 $\sum_{n=0}^{\infty} p_{ii}^{(n)} = \infty$ 状态 i 非常返的充要条件为 $\sum_{n=0}^{\infty} p_{ii}^{(n)} = \frac{1}{1 f_{ii}} < \infty$
 - (2) 若状态 i 是常返态,则 i 是零常返 $\Leftrightarrow \lim_{n\to\infty} p_{ii}^{(n)} = 0$ i 是遍历态 $\Leftrightarrow \lim_{n\to\infty} p_{ii}^{(n)} = 1/\mu_i > 0$
 - (3) 若 i 是周期为 d 的常返态,则 $\lim_{n\to\infty} p_{ii}^{(nd)} = \frac{d}{\mu_i}$ 若 i 是非常返态,则 $\lim_{n\to\infty} p_{ii}^{(n)} = 0$

马氏链状态分类图



状态分类的判别

	常返态		非常返态
	零常返态	正常返态	が込む 中 1下
转移概率 $ \sum_{n=0}^{\infty} p $		$=\infty$	$\sum_{n=0}^{\infty} p_{ii}^{(n)} < \infty$
$p_{ij}^{(n)}$	$\lim_{n\to\infty}p_{ii}^{(n)}=0$	$\lim_{n\to\infty}p_{ii}^{(n)}>0$	
首达概率	$\sum_{n=1}^{\infty} f_{ii}^{(n)} = f_{ii} = 1$		$\sum_{n=1}^{\infty} f_{ii}^{(n)} = f_{ii} < 1$
$f_{ij}^{(n)}$	$\sum_{n=1}^{\infty} n f_{ii}^{(n)} = \mu_i = \infty$	$\sum_{n=1}^{\infty} n f_{ii}^{(n)} = \mu_i < \infty$	71—1

状态空间的分解

[定理] 任一马氏链的状态空间 I ,可唯一地分解成若干个互不相交的子集 D , C_1 , C_2 , ... 之和,

使得 $I = D \cup C_1 \cup C_2 \cup \cdots$

- (1) D 由全体非常返态组成;
- (2) 每个 C_n 是常返态组成的不可约闭集;
- (3) C_n 中的状态同类(全为正常返或零常返),它们有相同的周期,且 $f_{jk} = 1$, $j, k \in C_n$. ($j \leftrightarrow k$)

称 C, 是基本常返闭集

[例5] 设马尔可夫链的状态空间 $I = \{0, 1, 2, ...\}$,其转移概

率为

$$p_{00} = \frac{1}{2}, \ p_{i,i+1} = \frac{1}{2}, \ p_{i0} = \frac{1}{2}, \ i \in I$$

分析各状态的类型。

解: $(根据p_{ij}^{(n)}来判断)$ 先考查状态0,

$$p_{00}^{(0)}=1$$
, $p_{00}^{(1)}=\frac{1}{2}$, $p_{00}^{(2)}=\frac{1}{2}$, 由归纳法可知, $p_{00}^{(n)}=\frac{1}{2}$,

可见状态0是非周期的,因而状态0也是遍历的。 因为其它 $i \leftrightarrow 0$,故所有i也是遍历的。

几个结论

- 若马氏链有一个零常返态,则必有无限多个 零常返态。
- 有限状态的马氏链,不可能含有零常返态, 也不可能全是非常返态。
- 不可约的有限状态马氏链必为正常返态。

4 遍历性与平稳分布

 $p_{ij}^{(n)}$ 的极限:

$$\lim_{n \to \infty} p_{ij}^{(n)} = \begin{cases} 0, & j$$
为非常返或零常返
$$|j| & j$$
为遍历态 不确定, j 为周期正常返

遍历性

[定义] 设齐次马氏链 $\{X_n, n \geq 0\}$ 的状态空间为 I ,若对于一切 $i, j \in I$,存在不依赖于 i 的极限,

$$\lim_{n \to \infty} p_{ij}^{(n)} = p_j (>0) = \frac{1}{\mu_j}$$

则称该马氏链具有遍历性,并称 p_i 为状态j的稳态概率。



不可约、非周期、正常返

平稳分布

[定义] 称绝对概率分布 $\{\pi_j, j \in I\}$ 为马氏链的平稳分布,若它满足

$$\begin{cases} \pi_j = \sum_{i \in I} \pi_i p_{ij} \\ \sum_{i \in I} \pi_i = 1, \ \pi_j \ge 0 \end{cases}$$

$$\mathbf{\pi}^{\mathrm{T}} = (\pi_{1}, \pi_{2}, L), \quad \mathbf{P} = (p_{ij}),$$

$$\mathbf{\pi}^{\mathrm{T}} = \mathbf{\pi}^{\mathrm{T}} \cdot \mathbf{P}$$

$$\mathbf{\pi} = \mathbf{P}^{\mathrm{T}} \cdot \mathbf{\pi}$$

$$\pi_j = \sum_{i \in I} \pi_i p_{ij}^{(n)}$$

 π_j 与时间推移n无关。

在任意时刻,系统处 于同一状态的概率是 相同的。

平稳分布的判别

[定理]不可约、非周期马氏链是正常返的充要条件:

存在平稳分布 $\{\pi_j, j \in I\}$,且此平稳分布就是极限分布 $\{1/\mu_j, j \in I\}$

$$\lim_{n\to\infty} p_{ij}^{(n)} = \frac{1}{\mu_j} = \pi_j$$
 遍历性 中稳分布

[推论1]不可约、非周期、有限状态的马氏链必存在平稳分布。

[推论2] 若不可约马氏链的所有状态是非常返或零常返的,则不存在平稳分布。

[推论3] 若 $\{\pi_i, j \in I\}$ 是不可约非周期马氏链的平稳分布,则

$$\lim_{n\to\infty} p_j(n) = \frac{1}{\mu_j} = \pi_j$$

[例6] 设马尔可夫链的转移概率矩阵为P, 求马氏链的平稳分布及各状态的平均返回时间。

解: 因为该马氏链是不可约的非周期有限状态,所以存在平稳分布。

$$\begin{cases} \pi_1 = 0.7\pi_1 + 0.1\pi_2 + 0.05\pi_3 \\ \pi_2 = 0.1\pi_1 + 0.8\pi_2 + 0.05\pi_3 \\ \pi_3 = 0.2\pi_1 + 0.1\pi_2 + 0.9\pi_3 \\ \pi_1 + \pi_2 + \pi_3 = 1 \end{cases}$$

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 0.7 & 0.1 & 0.2 \\ 0.1 & 0.8 & 0.1 \\ 0.05 & 0.05 & 0.9 \end{bmatrix}$$

平稳分布为: $\pi_1 = 0.1765$, $\pi_2 = 0.2353$, $\pi_3 = 0.5882$

各状态的平均返回时间分别为:

$$\mu_1 = \frac{1}{\pi_1} = 5.67, \ \mu_2 = \frac{1}{\pi_2} = 4.25, \ \mu_3 = \frac{1}{\pi_3} = 1.70$$

- 7. 应用的例子
- 例 1. 市场预测
- 某地区有1600户居民,只有甲、乙、丙三个工厂的某产品在该地区销售。据调查,
 - 8月份购买甲、乙、丙三个工厂产品的户数
- 分别为 480、 320、 800,
- 9月份调查发现,原购买

原购买甲产品的有48户转买乙产品, 有 96 户转买丙产品; 原购买乙产品的有32户转买甲产品, 有 64 户转买丙产品; 原购买丙产品的有64户转买甲产品, 有32户转买乙产品。

频数转移矩阵为
$$\mathbf{N} = \begin{pmatrix} 336 & 48 & 96 \\ 32 & 224 & 64 \\ 64 & 32 & 704 \end{pmatrix}$$

分别用1、2、3表示甲、乙、丙三个工厂

的某产品。

用频率估计概率,得

用频率估计概率,得转移概率矩阵为
$$\mathbf{P} = \begin{pmatrix} 0.7 & 0.1 & .2 \\ 0.1 & 0.7 & 0.2 \\ 0.08 & 0.04 & 0.88 \end{pmatrix}$$

初始概率分布(初始市场占有率)为

 $\mathbf{p}_0 = (p_0(1), p_0(2), p_0(3)) = (\frac{480}{1600}, \frac{320}{1600}, \frac{800}{1600})$

$$\mathbf{p}_0 = (p_0(1), p_0(2), p_0(3)) = (0.3, 0.2, 0.5)$$

9月份市场占有率为_____

$$\mathbf{p}_1 = (p_1(1), p_1(2), p_1(3))$$

$$= \mathbf{p}_0 \mathbf{P}$$

$$= (0.3, 0.2, 0.5) \begin{pmatrix} 0.7 & 0.1 & .2 \\ 0.1 & 0.7 & 0.2 \\ 0.08 & 0.04 & 0.88 \end{pmatrix}$$

$$= (0.27, 0.19, 0.54)$$

12 月份市场占有率为

$$\mathbf{p}_4 = (p_4(1), p_4(2), p_4(3))$$

$$= \mathbf{p}_0 \mathbf{P}^4$$

$$= (0.3, 0.2, 0.5) \begin{pmatrix} 0.7 & 0.1 & .2 \\ 0.1 & 0.7 & 0.2 \\ 0.08 & 0.04 & 0.88 \end{pmatrix}^4$$

= (0.2319, 0.1698, 0.5983)

思考:一个重要的问题

齐次马尔可夫链是否存在平稳分布?如果存在,是否唯一?如何计算?

按照以下情况分别讨论

- ■不可约的遍历链
- ■不可约的正常返的马氏链
- ■一般的齐次马氏链

▶齐次马尔可夫链是不可约的遍历链

设 $X={X_n,n=0,1,\cdots}$ 是不可约的遍历链,则X存在

唯一的极限分布
$$\{\pi_j = \frac{1}{\mu_{jj}}, j \in S\}$$
.

且此时的极限分布就是平稳分布.

平稳分布可通过求解下列方程组得到

$$\begin{cases} \pi_{j} = \sum_{k \in S} \pi_{k} p_{kj}, & j \in S \\ \sum_{k \in S} \pi_{k} = 1 \end{cases}$$

例 1 设状态空间为S={0,1,2,}的马尔可夫链, 其一步 转移概率矩阵为

$$P = \begin{pmatrix} 0.5 & 0.4 & 0.1 \\ 0.3 & 0.4 & 0.3 \\ 0.2 & 0.3 & 0.5 \end{pmatrix}$$

试分析它的极限分布,平稳分布是否存在? 并计算 例2 设齐次马尔可夫链的状态空间S={0,1,2,3,4},其

一步转移概率矩阵为

$$P = \begin{bmatrix} \frac{1}{3} & \frac{2}{3} & 0 & 0 & 0 \\ \frac{1}{3} & 0 & \frac{2}{3} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{3} & 0 & \frac{2}{3} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{3} & 0 & \frac{2}{3} \\ 0 & 0 & 0 & \frac{1}{3} & \frac{2}{3} \end{bmatrix}$$

分析平稳分布存在? 并计算

▶齐次马尔可夫链是不可约的正常返链

定理6.4.4 设 $X = \{X_n, n = 0, 1, \dots\}$ 是不可约齐次马氏链

其状态空间S中的每个状态都是正常返状态.

则
$$X$$
有唯一的平稳分布: $\{\pi_j = \frac{1}{\mu_{jj}}, j \in S\}.$

平稳分布通过求解方程组

$$\begin{cases} \pi_{j} = \sum_{k \in S} \pi_{k} p_{kj}, & j \in S \\ \sum_{k \in S} \pi_{k} = 1 \end{cases}$$

▶一般齐次马尔可夫链X

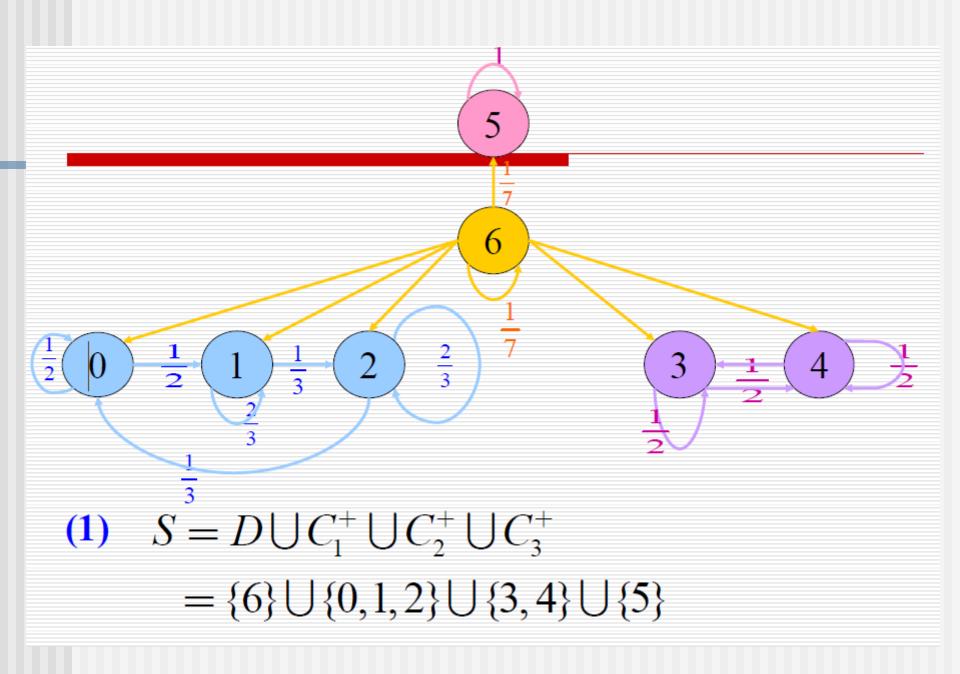
定理6.4.5 设X的状态空间 $S = D \cup C_0 \cup C_1 \cup \cdots$ 其中D是非常返状态集, C_0 是零常返状态集, $C_m (m = 1, 2, \cdots)$ 是正常返状态的不可约闭集,记 $H = \bigcup_{k \geq 1} C_k$,则

- (1) X不存在平稳分布的充要条件是H=Φ
- (2) X存在唯一平稳分布的重要条件是只有一个 正常返的不可约闭集。
- (3) X存在无穷多个平稳分布充要条件是至少存在 两个以上正常返的不可约闭集。

例3 设有状态空间S={0,1,2,3,4,5,6}的齐次马尔可夫链 其一步转移概率矩阵为

$$P = \begin{bmatrix} 0.5 & 0.5 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 2/3 & 1/3 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1/3 & 0 & 2/3 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0.5 & 0.5 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0.5 & 0.5 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ \frac{1}{7} & \frac{1}{7} & \frac{1}{7} & \frac{1}{7} & \frac{1}{7} & \frac{1}{7} \end{bmatrix}$$

- (1)试对S进行分类,并说明各状态类型
- (2) 求平稳分布,其平稳分布是否唯一?为什么?



由(1)知,该链有三个不同的正常返不可约闭集

所以平稳分布不唯一

三个闭集对应的转移概率矩阵分别为

$$P_{1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & \frac{2}{3} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} & 0 & \frac{2}{3} \end{pmatrix} \qquad P_{2} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix} \qquad P_{3} = (1)$$

解方程组

$$\begin{cases}
\pi^{(1)} = \pi^{(1)} P_1 & \begin{cases}
\pi^{(2)} = \pi^{(2)} P_2 & \begin{cases}
\pi^{(3)} = \pi^{(3)} P_3 \\
\pi_1^{(1)} + \pi_2^{(1)} + \pi_3^{(1)} = 1
\end{cases} & \begin{cases}
\pi_1^{(2)} = \pi^{(2)} P_2 & \begin{cases}
\pi_1^{(3)} = \pi^{(3)} P_3 \\
\pi_1^{(3)} = 1
\end{cases} \\
\pi_1^{(3)} = 1
\end{cases}$$

$$\pi^{(1)} = \left\{ \frac{2}{8}, \frac{3}{8}, \frac{3}{8} \right\} & \pi^{(2)} = \left\{ \frac{1}{2}, \frac{1}{2} \right\} & \pi^{(3)} = \{ 1 \}$$

平稳分布为
$$\pi = \{\frac{2\lambda_1}{8}, \frac{3\lambda_1}{8}, \frac{3\lambda_1}{8}, \frac{\lambda_2}{2}, \frac{\lambda_2}{2}, \frac{\lambda_3}{2}, \lambda_3, 0\}$$