

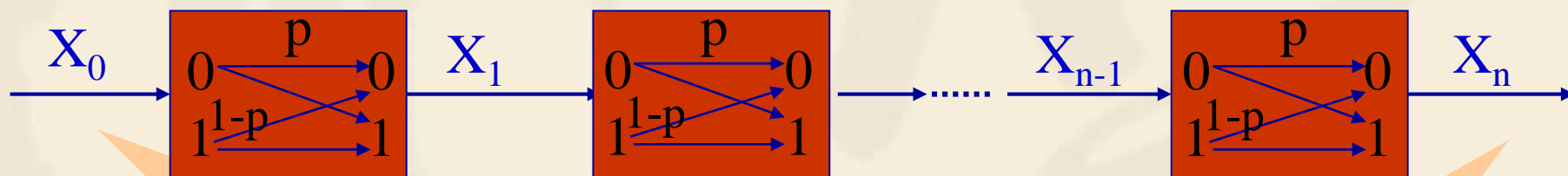
第十三章 马尔可夫链

引言

直观上，过程（或系统）在时刻 t_0 所处的状态为已知的条件下，过程在时刻 $t > t_0$ 所处状态的条件分布与过程在时刻 t_0 之前所处的状态无关。

例 只传输数字0和1的串联系统 (0-1 传输系统)

如图:



X_0 是第一级的输入

X_n 是第 n 级的输出($n \geq 1$)

设一个单位时间传输一级,

设每一级的传真率为 p , 误码率为 $q=1-p$.

分析: $\{X_n, n = 0, 1, 2, \dots\}$ 是一随机过程,

状态空间 $E = \{0, 1\}$,

且当 $X_n = i, i \in E$ 为已知时,
 X_{n+1} 所处的状态分布只与 $X_n = i$ 有关,
而与时刻 n 以前所处的状态无关.

用分布函数表达此性质，设随机过程 $\{X(t), t \in T\}$ ，
状态空间为 E ，若对于 t 的任意 n 个值 $t_1 < t_2 < \dots < t_n$, $n \geq 3$,
有

$$P\{X(t_n) \leq x_n | X(t_1) = x_1, X(t_2) = x_2, \dots, X(t_{n-1}) = x_{n-1}\} \\ = P\{X(t_n) \leq x_n | X(t_{n-1}) = x_{n-1}\}, \quad x_n \in R$$

$$\text{或 } F_{t_n | t_1 t_2 \dots t_{n-1}}(x_n, t_n | x_1, x_2, \dots, x_{n-1}; t_1, t_2, \dots, t_{n-1}) \\ = F_{t_n | t_{n-1}}(x_n, t_n | x_{n-1}; t_{n-1})$$

即在 $X(t_i) = x_i, i = 1, 2, \dots, n-1$ 条件下, $X(t_n)$ 的条件分布函数等于在条件 $X(t_{n-1}) = x_{n-1}$ 下 $X(t_n)$ 的条件分布函数。

则称过程 $\{X(t), t \in T\}$ 具有马尔可夫性或马氏性, 或称 $\{X(t), t \in T\}$ 为马尔可夫过程或马氏过程。

一、马尔可夫链及其概率分布的定义

状态和时间参数都是离散的马尔可夫过程称为**马尔可夫链**，或**马氏链**。

记为 $\{X_n = X(n), n=0, 1, 2, \dots\}$ ，记链的状态空间为 $E = \{a_0, a_1, a_2, \dots\}$ ， $a_i \in R$ 。简记为 $E = \{0, 1, 2, \dots\}$ 。

对于马氏链的情况，马尔可夫性通常用**分布率**表示：

1. 马氏链的定义

定义 若对于任意的正整数 m, n 和任意的

$0 \leq t_1 < t_2 < \dots < t_r < m, t_i, m, m+n \in T = \{0, 1, 2, \dots\}$ 有

$$P\{X_{n+m} = j \mid X_{t_1} = i_1, X_{t_2} = i_2, \dots, X_{t_r} = i_r, X_m = i\} \\ = P\{X_{n+m} = j \mid X_m = i\},$$

则称 $\{X_n, n=0, 1, 2, \dots\}$ 为马氏链。

$$P_{ij}(m, m+n) \triangleq P\{X_{n+m} = j \mid X_m = i\}$$

称为马氏链在时刻 m 系统处于状态 i 的条件下，在时刻 $m+n$ 转移到状态 j 的转移概率。

定义 设 $\{X_n, n \geq 0\}$, 其状态空间为 E , 若对于任意的正整数 n 和任意的 i_0, i_1, \dots, i_{n+1} ,

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

则称 $\{X_n, n \geq 0\}$ 为**马氏链**。

例1. 记从数1, 2, ..., N中任取一数为 X_0 , 当 $n \geq 1$ 时, 记从数1, 2, ..., X_{n-1} 中任取一数为 X_n , 问 $\{X_n, n=0, 1, 2, \dots\}$ 是马氏链吗?

证: $\{X_n, n=0, 1, 2, \dots\}$ 的状态空间 $E=\{i, 1 \leq i \leq N\}$,

对任意的 n 及 $i_0, i_1, \dots, i_n, i_{n+1} \in x$,

$$\begin{aligned} & P\{X_{n+1} = i_{n+1} | X_0 = i_0, X_1 = i_1, \dots, X_n = i_n\} \\ &= \begin{cases} 0 & i_{n+1} > i_n \\ \frac{1}{i_n} & i_{n+1} \leq i_n \end{cases} = P\{X_{n+1} = i_{n+1} | X_n = i_n\} \end{aligned}$$

可见, $\{X_n, n=0, 1, 2, \dots\}$ 是一个马氏链。

$$P_{ij}(m, m+n) \triangleq P\{X_{m+n} = j \mid X_m = i\}$$

(马氏链在时刻 m 系统处于状态 i 的条件下, 在时刻 $m+n$ 转移到状态 j 的转移概率。)

2. 转移概率的性质

$$(1) P_{ij} \geq 0; \quad (2) \sum_{j=0}^{\infty} P_{ij}(m, m+n) = 1, i = 0, 1, 2, \dots$$

事实上, 因为链在 m 时刻从状态 i 出发, 到 $m+n$ 时刻必然转移到 E 中的某一个状态, 从而

$$\begin{aligned} \sum_{j=0}^{\infty} P_{ij}(m, m+n) &= \sum_{j=0}^{\infty} P\{X_{m+n} = j \mid X_m = i\} \\ &= P\left\{ \bigcup_j \{X_{m+n} = j\} \mid X_m = i \right\} = 1. \end{aligned}$$

3. 齐次马尔可夫链及一步转移概率

定义 若对任意的 i, j , 有

$$P_{ij}(n, n+1) = P_{ij}(m, m+1)$$

即马氏链 $\{X_n, n \geq 0\}$ 的转移概率 $P_{ij}(n, n+1)$ 与 n 无关, 则称转移概率具有平稳性, 这时, 马尔可夫链称为是齐次的。

$$p_{ij} \triangleq p_{ij}(1) = P\{X_{m+1} = j \mid X_m = i\}$$

称为齐次马氏链的一步转移概率;

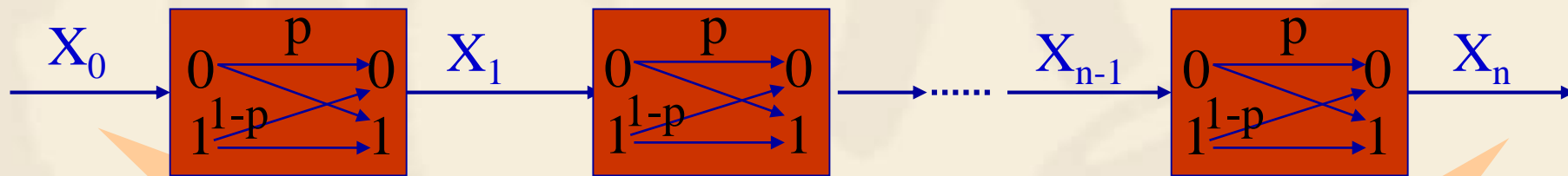
$$P \triangleq P(1) = (p_{ij}(1))$$

$$P(1) = \begin{matrix} & \begin{matrix} a_1 & a_2 & \cdots & a_j & \cdots \end{matrix} \\ \begin{matrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_i \\ \vdots \end{matrix} & \begin{bmatrix} p_{11} & p_{12} & \cdots & p_{1j} & \cdots \\ p_{21} & p_{22} & \cdots & p_{2j} & \cdots \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots & \cdots \\ p_{i1} & p_{i2} & \cdots & p_{ij} & \cdots \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots & \cdots \end{bmatrix} \end{matrix}$$

称为齐次马氏链的一步转移概率矩阵。

例2 只传输数字0和1的串联系统 (0-1 传输系统)

如图:



X_0 是第一级的输入

X_n 是第 n 级的输出($n \geq 1$)

设一个单位时间传输一级,

设每一级的传真率为 p , 误码率为 $q=1-p$.

分析: $\{X_n, n = 0, 1, 2, \dots\}$ 是一随机过程,

状态空间 $E = \{0, 1\}$,

且当 $X_n = i, i \in E$ 为已知时,

X_{n+1} 所处的状态分布只与 $X_n = i$ 有关,

而与时刻 n 以前所处的状态无关.

所以它是一个马氏链.

一步转移概率

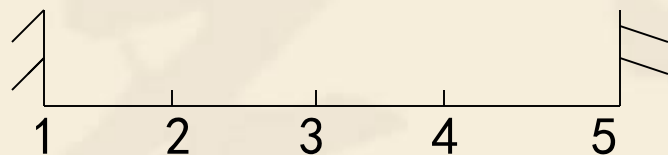
$$p_{ij} = P\{X_{n+1} = j \mid X_n = i\} = \begin{cases} p, j = i \\ q, j \neq i, \end{cases} \quad i, j = 0, 1$$

与 n 无关, 所以是齐次马氏链。

一步转移概率矩阵

$$P = \begin{matrix} & \begin{matrix} 0 & 1 \end{matrix} \\ \begin{matrix} 0 \\ 1 \end{matrix} & \begin{bmatrix} p & q \\ q & p \end{bmatrix} \end{matrix}$$

例3（一维随机游动） 设一醉汉 Q （或看作一随机游动的质点），在如图所示直线的点集 $E = \{1, 2, 3, 4, 5\}$ 上作游动，仅仅在1秒、2秒...等时刻发生游动。游动的概率规则是：如果 Q 现在位于点 i ($1 < i < 5$)，则下一时刻各以 $1/3$ 的概率向左或向右移动一格，或以 $1/3$ 的概率留在原处；如果 Q 现在位于1（或5）这点上，则下一时刻就以概率1移动到2（或4）点上。1和5这两点称为反射壁。上面这种游动称为带有两个反射壁的随机游动。



若以 \mathbf{X}_n 表示时刻 n 时 Q 的位置，不同的位置就是 \mathbf{X}_n 的不同状态，那么 $\{ \mathbf{X}_n, n=0, 1, 2, \dots \}$ 是一随机过程，状态空间就是 E ，而且当 $\mathbf{X}_n=i, i \in I$ 为已知时， \mathbf{X}_{n+1} 所处的状态的概率分布只与 $\mathbf{X}_n=i$ 有关，而与 Q 在时刻 n 以前如何到达 i 是完全无关的，所以 $\{ \mathbf{X}_n, n=0, 1, 2, \dots \}$ 是一马氏链。它的一步

转移概率为

$$p_{ij} = P\{X_{n+1} = j | X_n = i\} = \begin{cases} \frac{1}{3}, j = i - 1, i, i + 1, 1 < i < 5 \\ 1, i = 1, j = 2 \text{ 或 } i = 5, j = 4 \\ 0, |j - i| \geq 2. \end{cases}$$

与 n 无关，所以是齐次马氏链。一步转移概率矩阵为

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

如果把1这一点改为吸收壁，即Q一旦到达1，就永远留在点1上。此时，相应链的转移概率矩阵只须把P中第1横行改为（1，0，0，0，0）。总之，改变游动的概率规则，就可得到不同方式的游动和相应的马氏链。

例4 设 $X_n, n=0, 1, 2, \dots$ 是独立同分布的随机变量列, 记 X_n 可能取值的全体为 $E=\{i, i \geq 1\}$, 证明 $\{X_n\}$ 为马氏链, 并求其一步转移概率。

解 对任意的 n 及 $i_0, i_1, \dots, i_n, i_{n+1} \in E$

$$\begin{aligned} P\{X_{n+1} = i_{n+1} \mid X_0 = i_0, \dots, X_n = i_n\} &= P\{X_{n+1} = i_{n+1}\} \\ &= P\{X_{n+1} = i_{n+1} \mid X_n = i_n\} \end{aligned}$$

所以 $\{X_n\}$ 为马氏链。

$$\text{记 } P\{X_n = i\} = q_i, \quad i \in E$$

由于 $X_n, n=0, 1, 2, \dots$ 独立同分布, 因而

$$\begin{aligned} P\{X_{n+1} = j \mid X_n = i\} &= P\{X_{n+1} = j\} \\ &= q_j = P\{X_{m+1} = j \mid X_m = i\} \end{aligned}$$

所以 $\{X_n\}$ 为齐次马氏链。其一步转移概率 P :

$$p_{ij} = q_j, \quad i, j \in E.$$

例5 某计算机机房的一台计算机经常出故障，研究者每隔15分钟观察一次计算机的运行状态，收集了24小时的数据（共作97次观察），用1表示正常状态，用0表示不正常状态，所得的数据序列如下：

1110010011111111001111011111110011111111110001101101111
01101101011110111011110111111100110111111100111

设 X_n 为第 n ($n=1, 2, \dots, 97$) 个时段的计算机状态，可以认为它是一个齐次马氏链，状态空间 $E=\{0, 1\}$ ，96次状态转移的情况是：

$0 \rightarrow 0$ ，8次， $0 \rightarrow 1$ ，18次；

$1 \rightarrow 0$ ，18次， $1 \rightarrow 1$ ，52次。

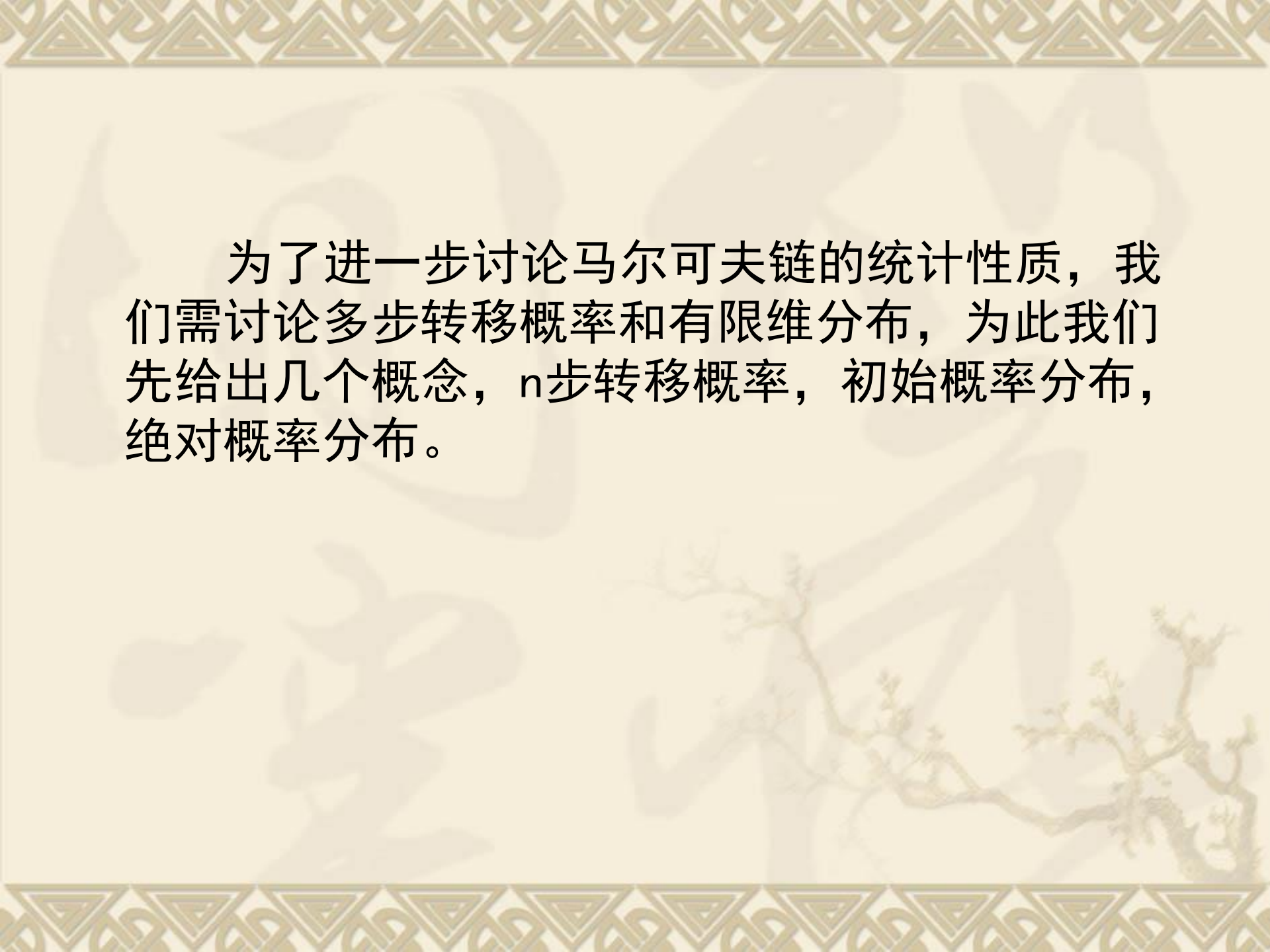

因此，一步转移概率可用频率近似地表示为

$$p_{00} = P\{X_{n+1} = 0 \mid X_n = 0\} \approx \frac{8}{8+18} = \frac{8}{26},$$

$$p_{10} = P\{X_{n+1} = 0 \mid X_n = 1\} \approx \frac{18}{18+52} = \frac{18}{70},$$

$$p_{01} = P\{X_{n+1} = 1 \mid X_n = 0\} \approx \frac{18}{8+18} = \frac{18}{26},$$

$$p_{11} = P\{X_{n+1} = 1 \mid X_n = 1\} \approx \frac{52}{18+52} = \frac{52}{70},$$



为了进一步讨论马尔可夫链的统计性质，我们需讨论多步转移概率和有限维分布，为此我们先给出几个概念， n 步转移概率，初始概率分布，绝对概率分布。

4. n步转移概率及C-K方程

回顾定义 称条件概率 $P_{ij}(m, m+n) \triangleq P\{X_{n+m} = j | X_m = i\}$ 为马尔可夫链在时刻 m 处于状态 i 的条件下, 在时刻 $m+n$ 步转移到状态 j 的 **n 步转移概率**。

定义 若对任意的正整数 m, n 及任意的 a_i, a_j , 有

$$P_{ij}(n, n+1) = P_{ij}(m, m+1)$$

即马氏链 $\{X_n, n \geq 0\}$ 的转移概率 $P_{ij}(n, n+1)$ 与 n 无关, 则称**转移概率具有平稳性**, 这时, 马尔可夫链称为是**齐次的**。

定理：若 $\{X_n\}$ 为齐次马氏链，则对任意正整数 n ，及任意的 i, j ，有 $P\{X_{m+n} = j | X_m = i\}$ 与 m 无关。

证明：

$$P\{X_{m+n} = j | X_m = i\}$$
$$= \sum_{j_1, j_2, \dots, j_{n-1}} P\{X_{m+1} = j_1, \dots, X_{n+m-1} = j_{n-1}, X_{n+m} = j | X_m = i\}$$

而

$$P\{X_{m+1} = j_1, \dots, X_{n+m-1} = j_{n-1}, X_{n+m} = j | X_m = i\}$$
$$= \frac{P\{X_m = i, X_{m+1} = j_1, \dots, X_{n+m-1} = j_{n-1}, X_{n+m} = j\}}{P\{X_m = i\}}$$
$$= \frac{P\{X_m = i\} p_{ij_1} \cdot p_{j_1 j_2} \cdots p_{j_{n-1} j}}{P\{X_m = i\}} = p_{ij_1} \cdot p_{j_1 j_2} \cdots p_{j_{n-1} j}$$

所以 $P\{X_{m+n} = j | X_m = i\}$ 与 m 无关。

因此，马氏链的齐次性可写为

$$P\{X_{m_1+n} = j \mid X_{m_1} = i\} = P\{X_{m_2+n} = j \mid X_{m_2} = i\}$$

定义 称条件概率

$$P_{ij}(n) \triangleq P\{X_{m+n} = j \mid X_m = i\},$$
$$(i, j \in E, m \geq 0, n \geq 1)$$

为齐次马氏链 $\{X_n, n \geq 0\}$ 的 n 步转移概率，并称由 $p_{ij}(n)$ 组成的矩阵

$$P(n) = (p_{ij}(n)) = \begin{bmatrix} p_{11}(n) & p_{12}(n) & \cdots & p_{1j}(n) & \cdots \\ p_{21}(n) & p_{22}(n) & \cdots & p_{2j}(n) & \cdots \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots & \cdots \\ p_{i1}(n) & p_{i2}(n) & \cdots & p_{ij}(n) & \cdots \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots & \cdots \end{bmatrix}$$

为齐次马尔可夫链的n步转移概率矩阵。

其中 $p_{ij}(n) \geq 0$, $\sum_{a_j \in x} p_{ij}(n) = 1$.

定理 设 $\{X_n, n=0, 1, \dots\}$ 为齐次马氏链, 则对于任意的正整数 k, m , 有 $P_{ij}(m+k) = \sum_r P_{ir}(m)P_{rj}(k)$
此方程称为Chapman-kolmogorov (切普曼—柯尔莫哥洛夫) 方程, 简称C-K方程.

注释: 如果把转移概率写成矩阵的形式, 那么C-K方程具有以下简单的形式

$$P(m+k) = P(m)P(k) \quad m, k \geq 0$$

特别地, $P(n) = P^n$, n 步转移概率由一步转移概率完全决定。

证:
$$P_{ij}(m+k) = P\{X_{n+m+k} = j \mid X_n = i\}$$

$$= \sum_r P\{X_{n+m} = r, X_{n+m+k} = j \mid X_n = i\}$$

既:“从 $X_n = i$ 出发, 经时刻 m 转移到中间状态 r , 再从 r 经 k 时段转移到 j 状态” 这样一些事件的和事件。

$$= \sum_r \frac{P\{X_n = i, X_{n+m} = r, X_{n+m+k} = j\}}{P\{X_n = i\}}$$

$$= \sum_r \frac{P\{X_n = i\} p_{ir}(m) p_{rj}(k)}{P\{X_n = i\}}$$

$$= \sum_r p_{ir}(m) p_{rj}(k)$$

例6 求带有两个反射壁的一维随机游动的两步转移概率矩阵。

$$\text{解: } P(2) = P^2 = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1/3 & 1/3 & 1/3 & 0 & 0 \\ 0 & 1/3 & 1/3 & 1/3 & 0 \\ 0 & 0 & 1/3 & 1/3 & 1/3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1/3 & 1/3 & 1/3 & 0 & 0 \\ 0 & 1/3 & 1/3 & 1/3 & 0 \\ 0 & 0 & 1/3 & 1/3 & 1/3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 1/3 & 1/3 & 1/3 & 0 & 0 \\ 1/9 & 5/9 & 2/9 & 1/9 & 0 \\ 1/9 & 2/9 & 3/9 & 2/9 & 1/9 \\ 0 & 1/9 & 2/9 & 5/9 & 1/9 \\ 0 & 0 & 1/3 & 1/3 & 1/3 \end{pmatrix}$$

例7 在n级0-1传输系统中, 设 $p=0.9$, 求系统二级传输后的传真率与三级传输后的误码率.

解 先求出n步转移概率矩阵 $\mathbf{P}(n) = \mathbf{P}^n$.

$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} p & q \\ q & p \end{bmatrix}$ 有相异特征值 $\lambda_1=1$, $\lambda_2=p-q$, 由线性代数

知识, 可将矩阵 \mathbf{P} 表示为对角阵 $\Lambda = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & p-q \end{pmatrix}$

的相似矩阵。

具体做法是：求出 λ_1, λ_2 对应的特征向量

$$e_1 = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} \end{pmatrix}, e_2 = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{2} \\ -1/\sqrt{2} \end{pmatrix}$$

$$\text{令 } H = (e_1, e_2) = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{2} & -1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \end{pmatrix}$$

则 $P = H\Lambda H^{-1}$ 。于是，容易算得

$$P^n = H\Lambda^n H^{-1} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{2} + \frac{1}{2}(p-q)^n & \frac{1}{2} - \frac{1}{2}(p-q)^n \\ \frac{1}{2} - \frac{1}{2}(p-q)^n & \frac{1}{2} + \frac{1}{2}(p-q)^n \end{pmatrix}$$

由上式可知，当 $p=0.9$ 时，系统经二级传输后的传真率与三级传输后的误码率分别为

$$P_{11}(2) = P_{00}(2) = \frac{1}{2} + \frac{1}{2}(0.9 - 0.1)^2 = 0.820$$

$$P_{10}(3) = P_{01}(3) = \frac{1}{2} - \frac{1}{2}(0.9 - 0.1)^3 = 0.244$$

对于只有两个状态的马氏链，一步转移概率矩阵一般可表示为：

$$P = \begin{bmatrix} 1-a & a \\ b & 1-b \end{bmatrix}, 0 < a, b < 1$$

利用类似的方法，可得 n 步转移概率矩阵为

$$\begin{aligned}
 P(n) = P^n &= \begin{matrix} & \mathbf{0} & \mathbf{1} \\ \mathbf{0} & \begin{pmatrix} p_{00}(n) & p_{01}(n) \end{pmatrix} \\ \mathbf{1} & \begin{pmatrix} p_{10}(n) & p_{11}(n) \end{pmatrix} \end{matrix} \\
 &= \frac{1}{a+b} \begin{pmatrix} b & a \\ b & a \end{pmatrix} + \frac{(1-a-b)^n}{a+b} \begin{pmatrix} a & -a \\ -b & b \end{pmatrix} \quad n=1,2,\dots
 \end{aligned}$$

5、有限维分布

1. 有限维分布

设马氏链 $\{X_n, n \geq 0\}$, 状态空间 E , n 步转移概率矩阵 $P(n)$.

(1) 一维分布

称 X_0 的分布 $p_j(0) \triangleq P\{X_0 = j\}, j = 0, 1, 2, \dots$

为 $\{X_n, n=0, 1, \dots\}$ 的初始分布.

称 X_n 的分布 $p_j(n) \triangleq P\{X_n = j\}, j = 0, 1, 2, \dots$

为 $\{X_n, n=0, 1, \dots\}$ 的绝对分布。

显然有
$$\sum_{j=0}^{\infty} p_j(n) = 1 .$$

由全概公式有：

$$P\{X_n = j\} = \sum_{i=0}^{\infty} P\{X_n = j \mid X_0 = i\} P\{X_0 = i\},$$
$$p_j(n) = \sum_{i=0}^{\infty} p_i(0) p_{ij}(n), \quad j = 1, 2, \dots$$

若将一维分布用行向量表示

$$\mathbf{p}(n) = (p_0(n), p_1(n), \dots, p_j(n), \dots),$$

利用矩阵的乘法： $\mathbf{p}(n) = \mathbf{p}(0) \mathbf{P}(n)$

说明马氏链在任一时刻 n 的**一维分布由初始分布与 n 步转移概率矩阵确定。**

例1：设 $\{X_n, n \geq 0\}$ 是具有三个状态0, 1, 2的齐次马氏链，一步转移概率矩阵为

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

初始分布 $p_i(0) = P\{X_0=i\} = 1/3, i=0, 1, 2$. 试求

(1) $P\{X_0=0, X_2=1\}$; (2) $P\{X_2=1\}$.

解：先求出二步转移概率矩阵

$$P(2) = P^2 = \begin{matrix} & \begin{matrix} 0 & 1 & 2 \end{matrix} \\ \begin{matrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{matrix} & \begin{bmatrix} 5/8 & 5/16 & 1/16 \\ 5/16 & 1/2 & 3/16 \\ 3/16 & 9/16 & 1/4 \end{bmatrix} \end{matrix}$$

于是

$$\begin{aligned}(1) \quad & P\{X_0=0, X_2=1\} = P\{X_0=0\} P\{X_2=1 \mid X_0=0\} \\& = p_0(0) p_{01}(2) \\& = \frac{1}{3} \cdot \frac{5}{16}\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}(2) \quad & P\{X_2=1\} = p_0(0)p_{01}(2) + p_1(0)p_{11}(2) + p_2(0)p_{21}(2) \\& = \frac{1}{3} \left(\frac{5}{16} + \frac{1}{2} + \frac{9}{16} \right) = \frac{11}{24}\end{aligned}$$

(2) r维分布

对任意r个时刻 $0 \leq n_1 < n_2 < \dots < n_r$, 马氏链的r维分布

$$\begin{aligned} & P\{X_{n_1} = i_1, X_{n_2} = i_2, \dots, X_{n_r} = i_r\} \\ &= P\{X_{n_1} = i_1\} \cdot P\{X_{n_2} = i_2 \mid X_{n_1} = i_1\} \cdots \\ & \quad P\{X_{n_r} = i_r \mid X_{n_1} = i_1, X_{n_2} = i_2, \dots, X_{n_{r-1}} = i_{r-1}\} \\ &= P\{X_{n_1} = i_1\} \cdot P\{X_{n_2} = i_2 \mid X_{n_1} = i_1\} \cdots P\{X_{n_r} = i_r \mid X_{n_{r-1}} = i_{r-1}\} \\ &= p_{i_1}(n_1) \cdot p_{i_1 i_2}(n_2 - n_1) \cdots p_{i_{r-1} i_r}(n_r - n_{r-1}) \end{aligned}$$

所以, 马氏链的有限维分布完全由初始分布和转移概率确定。

例2：在n级0-1传输系统中，设初始分布

$p_1(0) = P\{X_0=1\} = \alpha$, $p_0(0) = P\{X_0=0\} = 1-\alpha$ ，又已知系统经n级传输后输出为1，问原发字符也是1的概率是多少？

解：根据贝叶斯公式，当已知系统经n级传输后输出为1，原发字符也是1的概率为

$$\begin{aligned} P\{X_0=1 | X_n=1\} &= \frac{P\{X_0=1\} P\{X_n=1 | X_0=1\}}{P\{X_n=1\}} \\ &= \frac{p_1(0)p_{11}(n)}{p_0(0)p_{01}(n) + p_1(0)p_{11}(n)} = \frac{\alpha + \alpha(p-q)^n}{1 + (2\alpha - 1)(p-q)^n} \end{aligned}$$

解：根据贝叶斯公式，当已知系统经n级传输后输出为1，原发字符也是1的概率为

$$\begin{aligned}
 P\{X_0 = 1 | X_n = 1\} &= \frac{P\{X_0 = 1\} P\{X_n = 1 | X_0 = 1\}}{P\{X_n = 1\}} \\
 &= \frac{p_1(0)p_{11}(n)}{p_0(0)p_{01}(n) + p_1(0)p_{11}(n)} = \frac{\alpha + \alpha(p-q)^n}{1 + (2\alpha - 1)(p-q)^n}
 \end{aligned}$$

0
1

$$P = \begin{bmatrix} p & q \\ q & p \end{bmatrix} \quad P^n = \begin{matrix} & \begin{matrix} 0 & 1 \end{matrix} \\ \begin{matrix} 0 \\ 1 \end{matrix} & \begin{pmatrix} \frac{1}{2} + \frac{1}{2}(p-q)^n & \frac{1}{2} - \frac{1}{2}(p-q)^n \\ \frac{1}{2} - \frac{1}{2}(p-q)^n & \frac{1}{2} + \frac{1}{2}(p-q)^n \end{pmatrix} \end{matrix}$$

6 遍历性

对于一般的两个状态的马氏链，有

$$P(n) = \frac{1}{a+b} \begin{pmatrix} b & a \\ b & a \end{pmatrix} + \frac{(1-a-b)^n}{a+b} \begin{pmatrix} a & -a \\ -b & b \end{pmatrix}$$

当 $0 < a, b < 1$ 时， $P_{ij}(n)$ 有极限

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P_{00}(n) = \lim_{n \rightarrow \infty} P_{10}(n) = \frac{b}{a+b} \triangleq \pi_0$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P_{01}(n) = \lim_{n \rightarrow \infty} P_{11}(n) = \frac{a}{a+b} \triangleq \pi_1, \pi_0 + \pi_1 = 1$$

当 $n \gg 1$ 时就可得到 n 步转移概率的近似值： $p_{ij}(n) \approx \pi_j$

定义 设马尔可夫链的状态空间为 χ ，如果对于所有的 $a_i, a_j \in \chi$ ，转移概率 $p_{ij}(n)$ ，当 $n \rightarrow \infty$ 时，存在不依赖于 i 的极限 $\lim_{n \rightarrow \infty} p_{ij}(n) = \pi_j$

$$\text{或 } P(n) = P^n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \begin{pmatrix} \pi_1 & \pi_2 & \cdots & \pi_j & \cdots \\ \pi_1 & \pi_2 & \cdots & \pi_j & \cdots \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots & \cdots \\ \pi_1 & \pi_2 & \cdots & \pi_j & \cdots \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots & \cdots \end{pmatrix}$$

则称此链具有遍历性，又若 $\sum_j \pi_j = 1$ ，称 $\pi = (\pi_1, \pi_2, \dots)$ 为链的极限分布。

马氏链的遍历性表明:

不论从哪一个状态*i*出发, 当转移的步数*n*充分大时, 转移到状态*j*的概率都接近于正常数 $\pi(j)$.

遍历性的定理

定理 设齐次马氏链 $\{X_n, n \geq 0\}$ 的状态空间为 $\chi = \{a_1, a_2, \dots, a_N\}$, P 是它的一步转移概率矩阵, 如果存在正整数 m , 使对任意的 $a_i, a_j \in \chi$, 都有

$$P_{ij}^{(m)} > 0, \quad i, j = 1, 2, \dots, N$$

则此链具有遍历性, 且有极限分布 $\pi = (\pi_1, \pi_2, \dots, \pi_N)$, 它是方程组

$$\pi = \pi P \text{ 或 } \pi_j = \sum_{i=1}^N \pi_i p_{ij} \quad j = 1, 2, \dots, N$$

的满足条件 $\pi_j > 0, \sum_{j=1}^N \pi_j = 1$ 的唯一解。

注1：定理表明不论从链中哪一状态 i 出发，都能以正概率经有限次转移到达链中预先指定的其他任一状态。

注2：定理给出了求极限分布 $\pi(j)$ 的方法。

例1：试说明带有两个反射壁的随机游动是遍历的

解：为简便，以符号“×”代表转移概率矩阵的正元素。

于是，由一步转移概率矩阵P，得

$$P(2) = P^2 = \begin{pmatrix} 0 & \times & 0 & 0 & 0 \\ \times & \times & \times & 0 & 0 \\ 0 & \times & \times & \times & 0 \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 0 & \times & 0 & 0 & 0 \\ \times & \times & \times & 0 & 0 \\ 0 & \times & \times & \times & 0 \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \times & \times & \times & 0 & 0 \\ \times & \times & \times & \times & 0 \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \end{pmatrix}$$

$$P(4) = P^4 = \begin{pmatrix} \times & \times & \times & 0 & 0 \\ \times & \times & \times & \times & 0 \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \times & \times & \times & 0 & 0 \\ \times & \times & \times & \times & 0 \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \end{pmatrix} = (\times)$$

定义 设 (p_{ij}) 是马氏链 $\{X_n, n \geq 0\}$ 的转移概率矩阵,
如果非负数列 $\{\pi_j\}$ 满足

$$\sum_{j=0}^{\infty} \pi_j = 1, \quad \pi_j = \sum_{i=0}^{\infty} \pi_i p_{ij} \quad j = 0, 1, 2, \dots$$

则称 $\{\pi_j\}$ 是 $\{X_n, n \geq 0\}$ 的**平稳分布**。

在定理的条件下，马氏链的极限分布又是平稳分布。

平稳分布的意义：若用 π 作为链的初始分布，即 $\mathbf{p}(0)=\pi$ ，则链在任一时刻 n 的分布 $\mathbf{p}(n)$ 永远与 π 一致. 因为

$$\mathbf{p}(n) = \mathbf{p}(0)P(n) = \pi P^n = \pi P^{n-1} = \cdots = \pi P = \pi$$

例1：求 带有两个反射壁的随机游动极限分布。

解：为简便，以符号 “×”代表转移概率矩阵的正元素。

于是，由一步转移概率矩阵P，得

$$P(2) = P^2 = \begin{pmatrix} 0 & \times & 0 & 0 & 0 \\ \times & \times & \times & 0 & 0 \\ 0 & \times & \times & \times & 0 \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 0 & \times & 0 & 0 & 0 \\ \times & \times & \times & 0 & 0 \\ 0 & \times & \times & \times & 0 \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & 0 & \times & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \times & \times & \times & 0 & 0 \\ \times & \times & \times & \times & 0 \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \end{pmatrix}$$

$$P(4) = P^4 = \begin{pmatrix} \times & \times & \times & 0 & 0 \\ \times & \times & \times & \times & 0 \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \times & \times & \times & 0 & 0 \\ \times & \times & \times & \times & 0 \\ \times & \times & \times & \times & \times \\ 0 & \times & \times & \times & \times \\ 0 & 0 & \times & \times & \times \end{pmatrix} = (\times)$$

例1：求 带有两个反射壁的随机游动 的极限分布。

解：极限分布 π 满足的方程组

$$P = \begin{matrix} & \begin{matrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \end{matrix} \\ \begin{matrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \\ 5 \end{matrix} & \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1/3 & 1/3 & 1/3 & 0 & 0 \\ 0 & 1/3 & 1/3 & 1/3 & 0 \\ 0 & 0 & 1/3 & 1/3 & 1/3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} \end{matrix} \quad \begin{cases} \pi_2 / 3 = \pi_1 \\ \pi_1 + \pi_2 / 3 + \pi_3 / 3 = \pi_2 \\ \pi_2 / 3 + \pi_3 / 3 + \pi_4 / 3 = \pi_3 \\ \pi_3 / 3 + \pi_4 / 3 + \pi_5 = \pi_4 \\ \pi_4 / 3 = \pi_5 \\ \pi_1 + \pi_2 + \pi_3 + \pi_4 + \pi_5 = 1 \end{cases}$$

先由前四个方程，解得 $3\pi_1 = \pi_2 = \pi_3 = \pi_4 = 3\pi_5$ 。将它们代入归一条件，即最后一个方程，解之得唯一解：

$$\pi_1 = \pi_5 = 1/11, \quad \pi_2 = \pi_3 = \pi_4 = 3/11$$

所以极限分布为 $\pi = (1/11, 3/11, 3/11, 3/11, 1/11)$ 。

例2 设一马氏链的一步转移概率矩阵为

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

试讨论它的遍历性。

解：先算得

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

$$P(3) = P^3 = P$$

进一步可验证：当 n 为奇数时， $P(n)=P(1)=P$ ；
当 n 为偶数时， $P(n)=P(2)$ 。

这表明对任一固定的 $j(=1, 2, 3, 4)$ ，极限 $\lim_{n \rightarrow \infty} p_{ij}(n)$ 都不存在。按定义，此链不具遍历性。

例：设马氏链 $\{X_n, n \geq 0\}$ 的状态空间 $I = \{1, 2, 3\}$ 。
其一步转移概率矩阵为

$$P_1 = \begin{bmatrix} \frac{1}{3} & \frac{2}{3} & 0 \\ \frac{1}{3} & 0 & \frac{2}{3} \\ 0 & \frac{1}{3} & \frac{2}{3} \end{bmatrix}$$

证明此链具有遍历性，并求出平稳分布。

解：

$$P_2 = (P_1)^2 = \begin{bmatrix} \frac{1}{3} & \frac{2}{9} & \frac{4}{9} \\ \frac{1}{9} & \frac{4}{9} & \frac{4}{9} \\ \frac{1}{9} & \frac{2}{9} & \frac{2}{3} \end{bmatrix}$$

所以，当 $m=2$ 时，对于一切 i, j , $p_{ij}^{(2)} > 0$ ，因此该马氏链具有遍历性。

由遍历性定理得，

$$\begin{cases} \pi(1) = \frac{1}{3}\pi(1) + \frac{1}{3}\pi(2) \\ \pi(2) = \frac{2}{3}\pi(1) + \frac{1}{3}\pi(3) \\ \pi(3) = \frac{2}{3}\pi(2) + \frac{2}{3}\pi(3) \\ \pi(1) + \pi(2) + \pi(3) = 1 \end{cases}$$

解得， $\pi(1) = \frac{1}{7}$, $\pi(2) = \frac{2}{7}$, $\pi(3) = \frac{4}{7}$