



应用随机过程

星, " 军

é 经济贸易大学

金融学院

1/71

k◀ ▶k

◀ ▶

GoBack

FullScreen

Close

Quit



1 章: Markov链

基本概念

态 分类及性质

极限 $\frac{1}{2}$ 理及 分布

Markov链 应用

连续时间Markov链

2/71

$k \leftarrow$ $\rightarrow k$

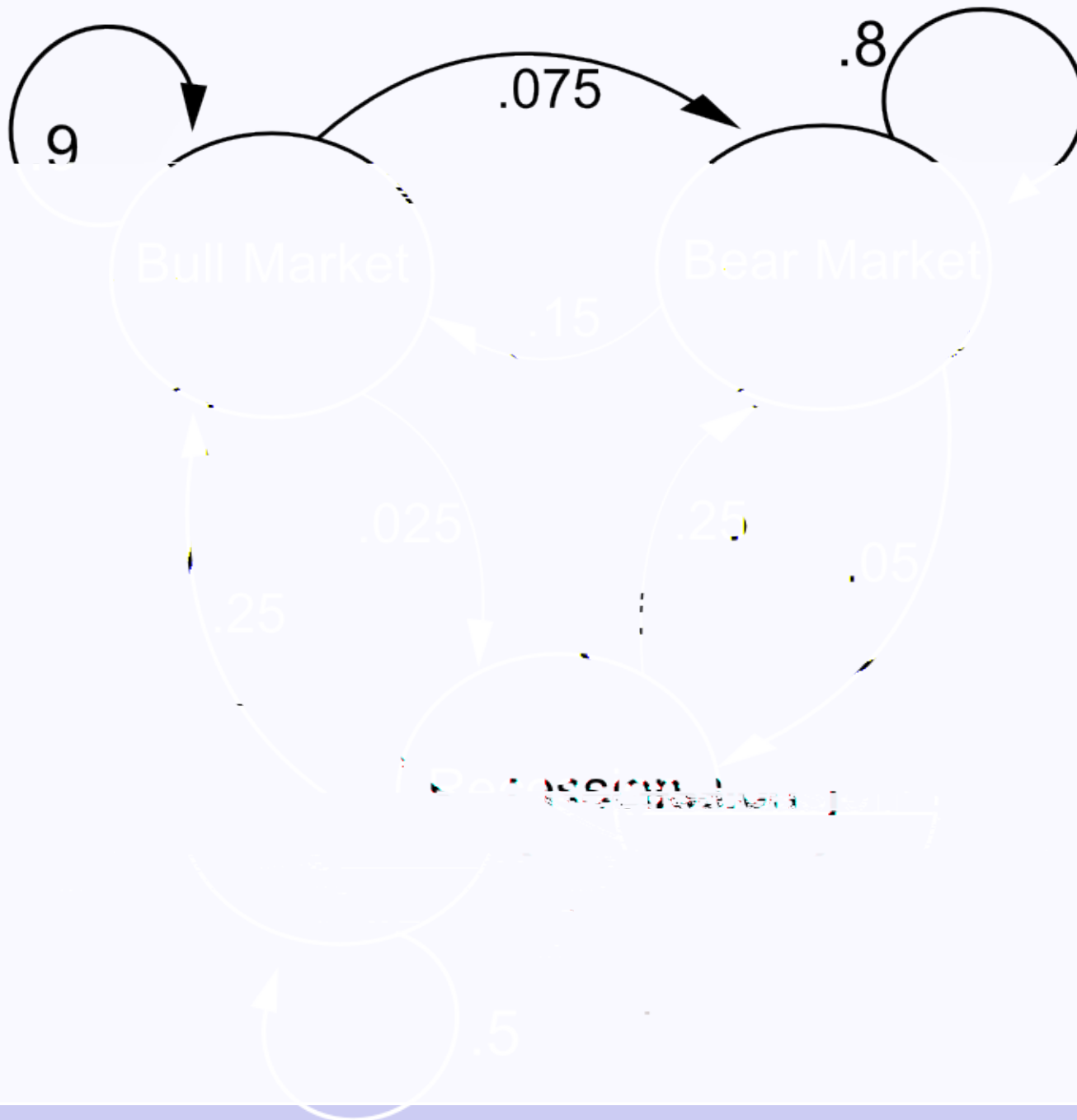
\leftarrow \rightarrow

GoBack

FullScreen

Close

Quit



| | |
|----------------|-----------------|
| $k \leftarrow$ | $\rightarrow k$ |
| \leftarrow | \rightarrow |
| GoBack | |
| FullScreen | |
| Close | |
| Quit | |



有一类随机过程，它具备所谓“后效性” (Markov性)，即要确定过程将来状态，知它此刻情况就够了，并不需要知道它以前情况，这类过程称 Markov 过程。我们将介绍 Markov 过程中简单两种类型：离散时间 Markov 链(简称马氏链)及连续时间 Markov 链。

4/71

$k \leftarrow$ $\rightarrow k$

\leftarrow \rightarrow

GoBack

FullScreen

Close

Quit



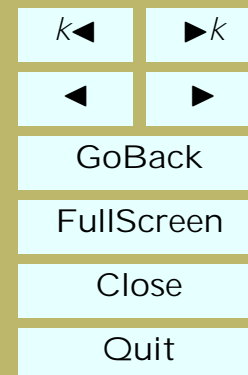
7.1 基本概念

7.1.1 Markov链 定义及一些例

定义 7.1.1 随机过程 $\{X_n; n = 0, 1, 2, \dots\}$ 称为 **Markov链**, 若它只取有限或可列个值(若不另外说明, 以非负整数集 $\{0, 1, 2, \dots\}$ 来表), 并且对任意的 $n \geq 0$, 及任意状态 $i, j, i_0, i_1, \dots, i_{n-1}$, 有

$$P\{X_{n+1} = j | X_0 = i_0, X_1 = i_1, \dots, X_{n-1} = i_{n-1}, X_n = i\} = P\{X_{n+1} = j | X_n = i\} \quad (7.1.1)$$

其中 $X_n = i$ 表「过程在时刻 n 处于状态 i 」, 称 $\{0, 1, 2, \dots\}$ 为该过程的 **状态空间**, 记为 S . (7.1.1) 刻画了 Markov 链的性质, 称为 **Markov性**.



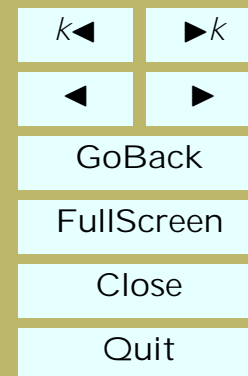


定义 7.1.2 称(7.1.1)^a 中的 条件概率 $P\{X_{n+1} = j | X_n = i\}$ 为Markov链 $\{X_n; n = 0, 1, 2, \dots\}$ 的一步转移概率, 简称转移概率, 记为 p_{ij} , 它代表处于状态 i 的过程下一步转移到状态 j 的概率.

一般情况下, 转移概率与状态 i, j 及时刻 n 有关.

定义 7.1.3 当Markov链的转移概率 $p_{ij} = P\{X_{n+1} = j | X_n = i\}$ 只与状态 i, j 有关, 而与 n 无关时, 称之为时齐 Markov 链; 否则, 就称之为非时齐的.

在课程中, 我们只讨论时齐 Markov 链, 并且简称 Markov 链.



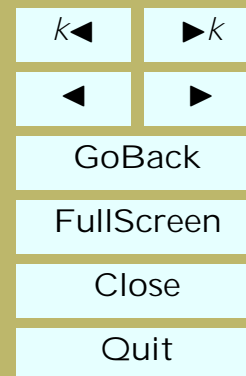


Markov链 态 有限时, 称 有限链, 否则称 无限链. 论 态有限还是 无限, 们 \tilde{N} 可以将 $p_{ij}(i, j \in S)$ 排成一个矩阵 形式, 令

$$P = (p_{ij}) = \begin{pmatrix} p_{00} & p_{01} & p_{02} \\ p_{10} & p_{11} & p_{12} \\ p_{20} & p_{21} & p_{22} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \cdots \end{pmatrix} \quad (7.1.2)$$

称 P 转移概率矩阵, 一般简称 转移矩阵. 由于概率是非负, 且 L 程必须 转移 某个 态, 所以容易看出 $p_{ij}(i, j \in S)$ 有性质

$$\begin{aligned} (1) & p_{ij} \geq 0; \quad i, j \in S; \\ (2) & \sum_{j \in S} p_{ij} = 1; \quad \forall i \in S; \end{aligned} \quad (7.1.3)$$





定义 7.1.4 称矩阵为随机矩阵，若矩阵元素具有(7.1.3)
a 中两 性质.

易见随机矩阵每一行元素 $\sum_{j=1}^n p_{ij} = 1$.

例 7.1.5 (一个简单的疾病、死亡模型, Fix-Neyman)
考虑一个包含两个健康状 $S_1; S_2$ 以及两个死亡状 $S_3; S_4$
(即由不 原因引起的死亡)的模型.若个 病愈, 则认为它
处于状 S_1 , 若它患病, 说它处于 S_2 , 个 可以从 S_1, S_2 进
入 S_3 和 S_4 , 易见这 一个马 链的模型, 转移矩阵为

$$P = \begin{pmatrix} p_{11} & p_{12} & p_{13} & p_{14} \\ p_{21} & p_{22} & p_{23} & p_{24} \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$



例 7.1.6 (赌 的破产或称带吸 \hat{A} 壁的随机游动) 系
的状

9/71

$k \leftarrow$ $\rightarrow k$

\leftarrow \rightarrow

GoBack

FullScreen

Close

Quit



例 7.1.7 (带反 壁的随机游动) 上例中当赌博者 \tilde{N} 光之 将获得赞助1让他继续赌下去, 就如 一个在直线上做随机游动的球在到达左侧0点处就立刻反弹回1一样, 这就 一个一侧带有反 壁的随机游动. 此之 转移矩阵为

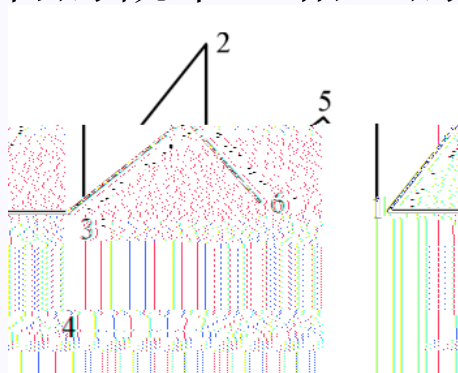
$$P = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & & 0 & 0 & 0 \\ q & 0 & p & 0 & & 0 & 0 & 0 \\ 0 & q & 0 & p & & 0 & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & & q & 0 & p \\ 0 & 0 & 0 & 0 & & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}_{(n+1) \times (n+1)}$$

同样可考虑两侧均有反射壁 情况.

| | |
|----------------|-----------------|
| $k \leftarrow$ | $\rightarrow k$ |
| \leftarrow | \rightarrow |
| GoBack | |
| FullScreen | |
| Close | |
| Quit | |



例 7.1.9 (上的简单随机游动) 有一蚂蚁在如 5-1上爬行, 当两个结点相临之, 蚂蚁将爬向它临近的一点, 并且爬向任何一个邻居的概率相 的.



则此Markov链的转移矩阵为

$$P = \begin{pmatrix} 0 & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 & 0 & 0 \\ \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} & 0 & 0 & 0 \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & 0 & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{2} & 0 & 0 & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$



7.1.2 n 步 移概率, C-K方程

定义 7.1.10 称 件概率

$$p_{ij}^{(n)} = P\{X_{m+n} = j | X_m = i\}; \quad i, j \in S; m = 0; n = 1, 2, \dots \quad (7.1.4)$$

为Markov链的 n 步转移概率, 相应地称 $\mathbf{P}^{(n)} = (p_{ij}^{(n)})$ 为 n 步转移矩阵.

$n = 1$ 时, $p_{ij}^{(1)} = p_{ij}$; $\mathbf{P}^{(1)} = \mathbf{P}$, 此 5 1/2

$$p_{ij}^{(0)} = \begin{cases} 0; & i \neq j \\ 1; & i = j \end{cases} \quad (7.1.5)$$

显然, n 步 移概率 $p_{ij}^{(n)}$ 指 就是系统从 态 i 经 n 步后 移 j 概率, 它 \in 中间 $n - 1$ 步 移经 $n - 1$ 态 要求.



下面 1/2理给出了 $p_{ij}^{(n)}$ 与 p_{ij} 的关系.

1/2理 7.1.11 (Chapman-Kolmogorov方程, 简称C-K方程)

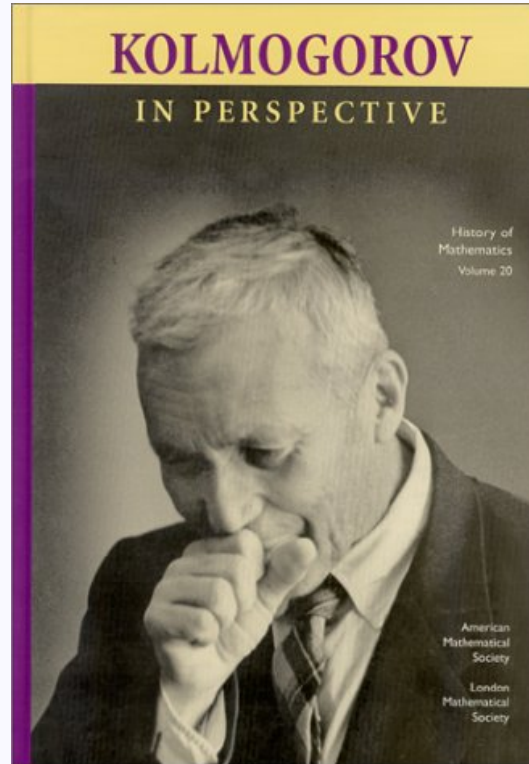
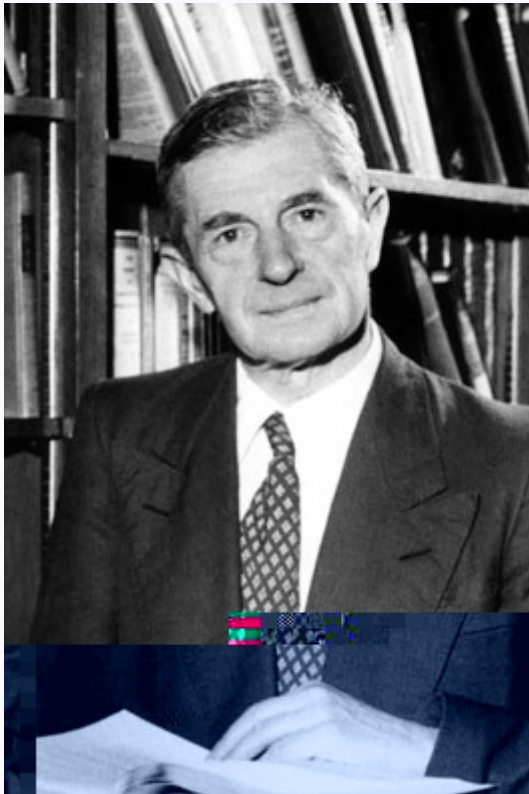
一切 $n, m \geq 0; i, j \in S$ 有

$$(1) \quad p_{ij}^{(m+n)} = \sum_{k \in S} p_{ik}^{(m)} p_{kj}^{(n)} \quad (7.1.6)$$

(2)

$$P^{(n)} = P \cdot P^{(n-1)} = P \cdot P \cdot P^{(n-2)} = \dots = P^n \quad (7.1.7)$$

证明:



15/71

| | |
|------------------------|-------------------------|
| $k \blacktriangleleft$ | $\blacktriangleright k$ |
| \blacktriangleleft | \blacktriangleright |
| GoBack | |
| FullScreen | |
| Close | |
| Quit | |



$$\begin{aligned} p_{ij}^{(m+n)} &= P f X_{m+n} = j | X_0 = i g \\ &= \frac{P f X_{m+n} = j; X_0 = i g}{P f X_0 = i g} \\ &= \sum_{k \in S} \frac{P f X_{m+n} = j; X_m = k; X_0 = i g}{P f X_0 = i g} \quad (\text{全概率公式}) \\ &= \sum_{k \in S} \frac{P f X_{m+n} = j; X_m = k; X_0 = i g}{P f X_0 = i g} \frac{P f X_m = k; X_0 = i g}{P f X_m = k; X_0 = i g} \\ &= \sum_{k \in S} P f X_{m+n} = j | X_m = k; X_0 = i g P f X_m = k | X_0 = i g \\ &= \sum_{k \in S} p_{kj}^{(n)} p_{ik}^{(m)} \\ &= \sum_{k \in S} p_{ik}^{(m)} p_{kj}^{(n)} \end{aligned}$$

(2)是(1) 矩阵形式，利用矩阵乘法易 .



例 7.1.12 例7.1.6中, $n = 3; p = q = \frac{1}{2}$. 赌博者从2元赌金开◎赌博, 求解他经过4次赌博之后 \tilde{N} 光的概率.

解: 这个概率为 $p_{20}^{(4)} = P f X_4 = 0j X_0 = 2g$, 一步转移矩阵为

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

利用矩阵乘法得

$$P^{(4)} = P^4 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ \frac{5}{8} & \frac{1}{16} & 0 & \frac{5}{16} \\ \frac{5}{16} & 0 & \frac{1}{16} & \frac{5}{8} \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

故 $p_{20}^{(4)} = \frac{5}{16}$ ($P^{(4)}$ 中第3行第1列).

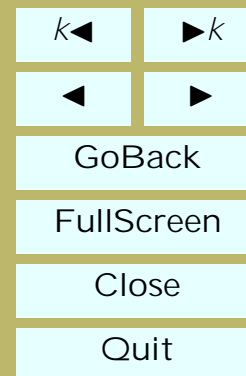


例 7.1.13 甲乙两人进行某种比赛，每局甲赢的概率为 p ，乙赢的概率为 q ，和局的概率为 r ， $p + q + r = 1$.

每局比赛后，胜者记“+1”分，负者记“-1”分，和局不记分，且当两人中有一人获得2分止结比赛. 以 X_n 表«比赛至第 n 局止甲获得的分数»，则 $\{X_n; n = 0; 1; 2; \dots\}$ 为齐Markov链，求在甲获得1分的情况下，不超过两局可结比赛的概率.

解： $\{X_n; n = 0; 1; 2; \dots\}$ 的一步转移概率矩阵为

$$P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ q & r & p & 0 & 0 \\ 0 & q & r & p & 0 \\ 0 & 0 & q & r & p \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$



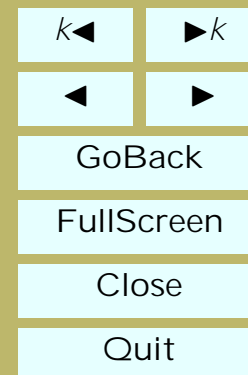


两步转移概率矩阵为

$$\mathbf{P}^{(2)} = \mathbf{P} \mathbf{P} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ q + rq r^2 + pq & 2pr & p^2 & 0 \\ q^2 & 2rq & r^2 + 2pq & 2pr & p^2 \\ 0 & q^2 & 2qr & r^2 + pq & p + pr \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

故在甲获得1分的情况下，不超过两局可结束比赛的概率为

$$p_{1;2}^{(2)} + p_{1;2}^{(2)} = p + pr$$





例 7.1.14 质点在 \hat{e} 轴上的点集 $f = \{-2, -1, 0, 1, 2\}$ 上做随机游动. 质点到达点 -2 后, 以概率 1 留在原处; 到达点 2 后, 以概率 1 向左移动一点; 到达其它点后, 分别以概率 $\frac{1}{3}$ 向左、向右移动一点, 以概率 $\frac{1}{3}$ 留在原处. 求在已知该质点处于状态 0 的条件下, 经三步转移后仍处于状态 0 的概率.

解: 一步转移概率矩阵为

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



二步转移概率矩阵为

$$P^{(2)} = \begin{pmatrix} \frac{1}{9} & \frac{2}{9} & \frac{3}{9} & \frac{2}{9} & \frac{1}{9} \end{pmatrix}$$

三步转移概率矩阵为

$$P^{(3)} = \begin{pmatrix} \frac{1}{9} & \frac{2}{9} & \frac{3}{9} & \frac{2}{9} & \frac{1}{9} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{7}{27} \end{pmatrix}$$

即在已知处于状 0 的 件下，经三步转移后仍处于状 0 的 概率为 $\frac{7}{27}$ 。(转移矩阵中的 部分与最终要计算的结果无关，故 略计算)



例 7.1.15 (广告效益的 算)某种啤酒A的广告改变了广告方^a，经调查发现买A种啤酒及另外三种啤酒B,C,D的顾客每两个月的平均转换率如下(1/2场中只有这四种啤酒):

$A!$ $A(0:95) B(0:02) C(0:02) D(0:01)$

$B!$ $A(0:30) B(0:60) C(0:06) D(0:04)$

$C!$ $A(0:02) B(0:01) C(0:07) D(0:00)$

$D!$ $A(0:20) B(0:20) C(0:10) D(0:50)$

假 目前购买A,B,C,D四种啤酒的顾客的分布为(25%;30%;35%;10%)， \hat{A} 求半年后啤酒A的1/2场份额.

22/71

$k \leftarrow$ $\rightarrow k$

\leftarrow \rightarrow

GoBack

FullScreen

Close

Quit



解：令 \mathbf{P} 为转移矩阵，则显然有

$$\mathbf{P} = \begin{pmatrix} 0.95 & 0.02 & 0.02 & 0.01 \\ 0.30 & 0.60 & 0.06 & 0.04 \\ 0.20 & 0.10 & 0.70 & 0.00 \\ 0.20 & 0.20 & 0.10 & 0.50 \end{pmatrix}$$

令

$$= (\quad 1; \quad 2; \quad 3; \quad 4) = (0.25; 0.30; 0.35; 0.10)$$

计算经过半年后顾客在这四种啤酒上的转移概率 \mathbf{P}^3 ,

$$\mathbf{P}^2 = \begin{pmatrix} 0.9145 & 0.035 & 0.0352 & 0.0153 \\ 0.485 & 0.38 & 0.088 & 0.047 \\ 0.36 & 0.134 & 0.5 & 0.006 \\ 0.37 & 0.234 & 0.136 & 0.26 \end{pmatrix}$$

$$P^3 = \begin{pmatrix} 0.8894 \end{pmatrix}$$

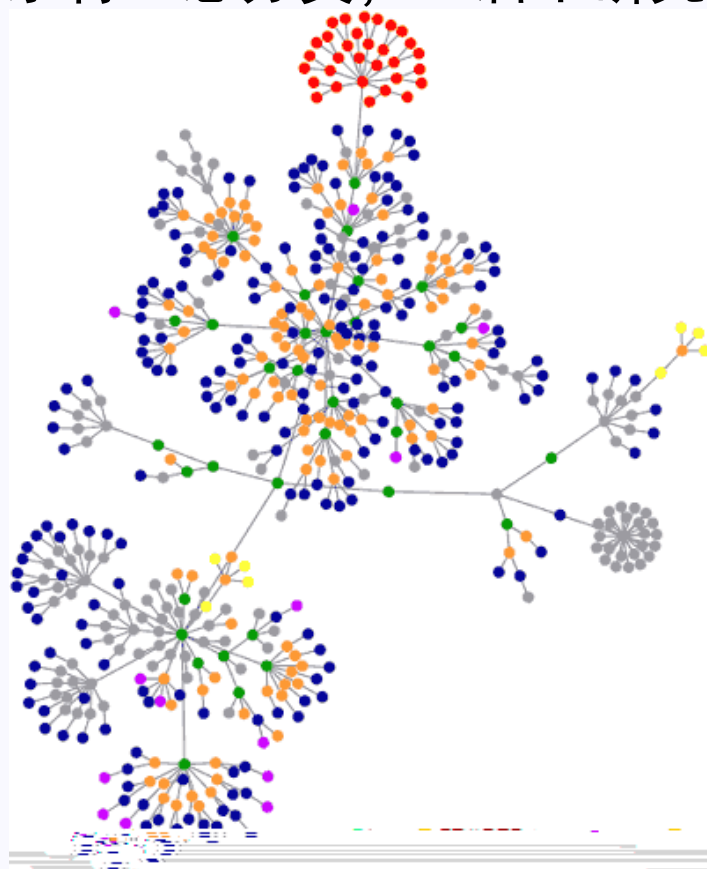


| | |
|------------------------|-------------------------|
| $k \blacktriangleleft$ | $\blacktriangleright k$ |
| \blacktriangleleft | \blacktriangleright |
| GoBack | |
| FullScreen | |
| Close | |
| Quit | |



x7.2 态 分类及性质

本节 们首先来讨论一下Markov链各个 态之间 系，并以这些 系将 态分类， 后来研究它们 性质.



25/71

$k \leftarrow$ $\rightarrow k$

\leftarrow \rightarrow

GoBack

FullScreen

Close

Quit



定义 7.2.1 称状态 i 可达状态 $j (i, j \in S)$, 若存在 $n \geq 0$ 使得 $p_{ij}^{(n)} > 0$, 记为 $i \rightarrow j$. 若 $i \rightarrow j$ 且有 $j \rightarrow i$, 则称 i 与 j 互通, 记为 $i \leftrightarrow j$.

定理 7.2.2 互通是一种等价关系, 即满足:

- (1) 自返性: $i \leftrightarrow i$;
- (2) 对称性: $i \leftrightarrow j$, 则 $j \leftrightarrow i$;
- (3) 传递性: $i \leftrightarrow j; j \leftrightarrow k$, 则 $i \leftrightarrow k$.

26/71

$k \leftarrow$ $\rightarrow k$

\leftarrow \rightarrow

GoBack

FullScreen

Close

Quit



证明：从互通 ½义可知(1)(2)是显然 ,只证(3).

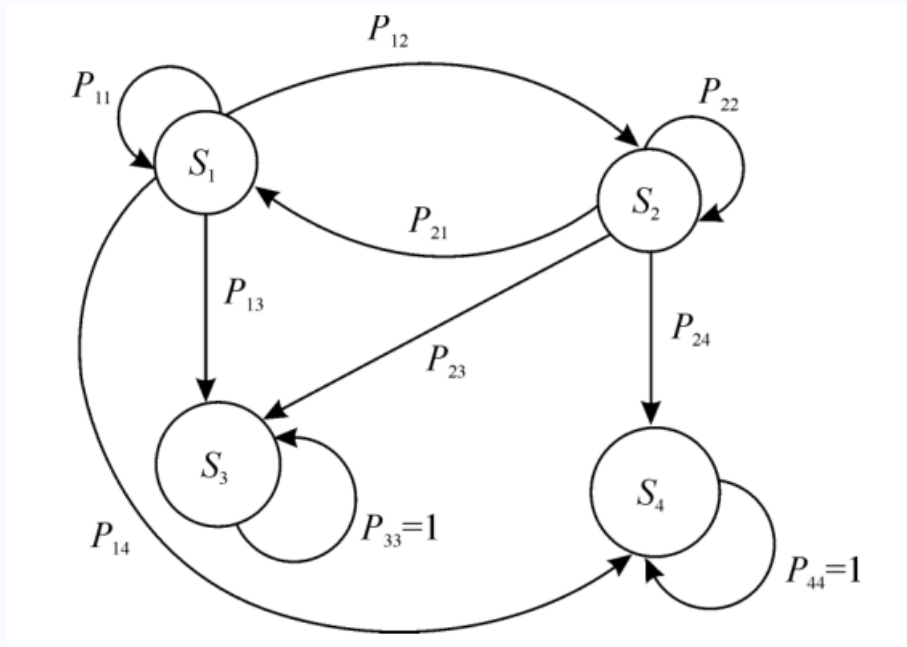
由互通 ½义可知需证 $i \leftrightarrow k$ 且 $k \leftrightarrow j$. 首先, 由 $i \leftrightarrow j$; $j \leftrightarrow k$ 知 存在 $m, n \geq 0$, 使 $p_{ij}^{(m)} > 0; p_{jk}^{(n)} > 0$. 再由C-K方程知 $p_{ik}^{(m+n)} = \sum_{l \in S} p_{il}^{(m)} p_{lk}^{(n)} \geq p_{ij}^{(m)} p_{jk}^{(n)} > 0$, $i \leftrightarrow k$. 同理可证 $k \leftrightarrow i$, 即有 $i \leftrightarrow k$. ■

们把任 \hat{U} 两个互通 态 δ 一类, 由上述 ½理可知, 同在一类 态应该 \tilde{N} 是互通 , 并且任 \hat{U} 一个 态不能同时属于两个不同 类.

½义 7.2.3 若Markov链只 在一个类, \hat{O} 它是不约 ; 否则 为 约 .

| | |
|----------------|-----------------|
| $k \leftarrow$ | $\rightarrow k$ |
| \leftarrow | \rightarrow |
| GoBack | |
| FullScreen | |
| Close | |
| Quit | |

例 7.2.4 我们来看例7.1.5中疾病死亡模型的四个状态之间的关.为清楚起见,经常以 5-2所« 的转移 来表
 « Markov链的状态变化.由转移矩阵容易看出: $S_1 \leftrightarrow S_1; S_2 \leftrightarrow S_1; S_1 \leftrightarrow S_2; S_2 \leftrightarrow S_2$
 $S_1; S_1 \leftrightarrow S_2; S_2 \leftrightarrow S_1 \leftrightarrow S_3; S_2 \leftrightarrow S_3; S_3 \leftrightarrow S_1 \leftrightarrow S_4; S_2 \leftrightarrow S_4$
 S_4 . 所以只有 $S_1 \leftrightarrow S_2$, 但 $S_3 \leftrightarrow S_1; S_4 \leftrightarrow S_1; S_3 \leftrightarrow S_2; S_4 \leftrightarrow S_2$
 $S_2; S_3 \leftrightarrow S_4; S_4 \leftrightarrow S_3$. 状态可分为三类 $\{S_1; S_2\}$, $\{S_3\}$ 和 $\{S_4\}$.





可用类似方法来说明 \hat{U} 是传递的。任 \hat{U} 中两个态 $i, j (0 < i, j < n)$ 互通，并可将所有态分三类： f_0, f_1, \dots, f_{n-1} 。

| | |
|----------------|-----------------|
| $k \leftarrow$ | $\rightarrow k$ |
| \leftarrow | \rightarrow |
| GoBack | |
| FullScreen | |
| Close | |
| Quit | |

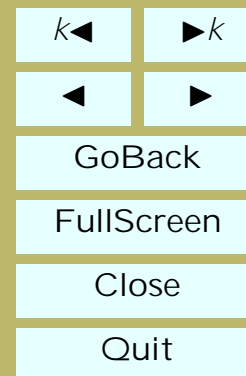


下面我们给出一些性质，然后证明同在一类态具有相同性质.

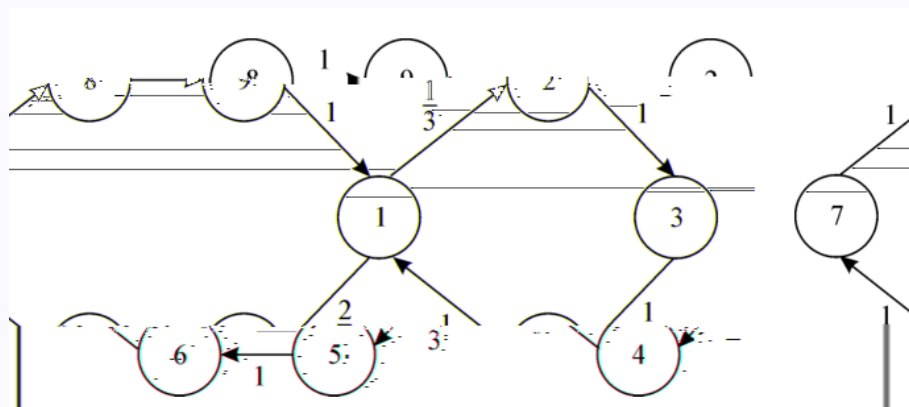
定义 7.2.5 若集合 $\{n : n \geq 1; p_{ii}^{(n)} > 0\}$ 非空，则称它的最大公约数 $d = d(i)$ 为状态 i 的周期. 若 $d > 1$ ，称 i 为周期的；若 $d = 1$ ，称 i 为非周期的. 并特别规定上集合为空集 \emptyset ，称 i 的周期为无穷大.

由定义 7.2.5 知，虽然 i 有周期 d ，并不是所有 $n; p_{ii}^{(nd)} > 0$.

如集合 $\{n : n \geq 1; p_{ii}^{(n)} > 0\} = \{4; 6; 8; 12; \dots\}$ ，大公约数 $d = 2$ ，即 2 是 i 的周期，显然， $n = 2$ 不属于此集合，即 $p_{ii}^{(2)} = 0$. 是可以证明，在正常返回情况下， n 充分大之后一定有 $p_{ii}^{(dn)} > 0$.



例 7.2.6 考察如 5-3所« 的Markov链.



例7.2.6图示

由 态1出发再回 态1 可能步长 $T = f4;6;8;10; \dots$ g ,
 它 大公约数是2, 虽然从 态1出发2步并不能回
 态1, 们仍然称2是 态1 周 .



½理 7.2.7 若状态 $i; j$ 同属一类, 则 $d(i) = d(j)$.

证明: 由类 ½义知 $i \sim j$, 即存在 $m; n \geq 0$, 使 $p_{ij}^{(m)} > 0; p_{ji}^{(n)} > 0$, 则 $p_{ii}^{(m+n)} = \sum_{k \in S} p_{ik}^{(m)} p_{ki}^{(n)} \geq p_{ij}^{(m)} p_{ji}^{(n)} > 0$.
 \in 所有使 $p_{jj}^{(s)} > 0$ 的 s , 有 $p_{ii}^{(n+s+m)} = \sum_{k \in S} p_{ik}^{(m)} p_{kj}^{(s)} p_{ji}^{(n)} > 0$.
 显然 $d(i)$ 应同时整除 $n + m$ 及 $n + m + s$, 则它必 ½整除 s . 而 $d(j)$ 是 j 的周期, 所以也有 $d(i)$ 整除 $d(j)$. 反L来也可证明 $d(j)$ 整除 $d(i)$, 于是 $d(i) = d(j)$. ■

| | |
|----------------|-----------------|
| $k \leftarrow$ | $\rightarrow k$ |
| \leftarrow | \rightarrow |
| GoBack | |
| FullScreen | |
| Close | |
| Quit | |



常返性

定义 7.2.8 对于任何状态 i, j , 以 $f_{ij}^{(n)}$ 记从 i 出发经 n 步后首次到达 j 的概率, 则有

$$f_{ij}^{(n)} = P\{X_n = j; X_k \neq j; k = 1, 2, \dots, n-1 | X_0 = i\}$$

$$f_{ij}^{(0)} = \delta_{ij} = \begin{cases} 1; & i = j; \\ 0; & i \neq j. \end{cases} \quad (7.2.1)$$

令

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

若 $f_{jj} = 1$, 称状态 j 为常返状态; 若 $f_{jj} < 1$, 称状态 j 为非常返状态或瞬过状态.



们来看 $f_{ij}^{(1)}$ 义. 容易看出集 $\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n = \{X_n = j; X_k \neq j; k = 1; 2; \dots; n-1; X_0 = i\}$, 在 n 不同时是不相交, 并且 $\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n$ 表示 有一个 n 使 L 程从 i 经 n 步后可 达 j , 所以

$$P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) = \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n) = \sum_{n=1}^{\infty} f_{ij}^{(n)} = f_{ij}$$

即表示从 i 出发, 有限步内可以 达 j 概率.

则 i 常返 态时, 从 i 出发, 在有限步内, L 程将以 概率 1 重新返回 i ; 而 i 非常返 态时, L 程以 概率 $f_{ii} > 0$ 不再回 i , 换言之, 从 i 滑 L 了.

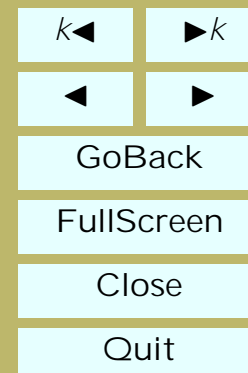


属于常返 态 i , 意义

$$f_{ii} = \sum_{n=1}^{\infty} n f_{ii}^{(n)}$$

可以知 f_{ii} 表示 是由 i 出发再返回 i 所需 均步数(时间).

意义 7.2.9 属于 返状态 i , 若 $f_{ii} < +\infty$, 则 i 为正返状态; 若 $f_{ii} = +\infty$, 则 i 为零 返状态.





例 7.2.10 Markov链的状态空间为 $S = \{1; 2; 3; 4\}$, 其一步转移概率矩阵为

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

A 将状态进行分类.

解: 由一步转移概率矩阵 P , 对一切 $n \geq 1$, $f_{44}^{(n)} = 0$, 从而 $f_{44} = \sum_{n=1}^{\infty} f_{44}^{(n)} = 0 < 1$, 故状态 4 非常返.

又 $f_{33}^{(1)} = \frac{2}{3}$, $f_{33}^{(n)} = 0 (n \geq 2)$, 从而 $f_{33} = \sum_{n=1}^{\infty} f_{33}^{(n)} = \frac{2}{3} < 1$, 故状态 3 非常返.



但状 1与2 常返 ， 因为

$$f_{11} = f_{11}^{(1)} + f_{11}^{(2)} = \frac{1}{2} + \frac{1}{2} = 1$$

$$f_{22} = \sum_{n=1}^{\infty} f_{22}^{(n)} = 0 + \frac{1}{2} + \frac{1}{2^2} + \frac{1}{2^3} + \dots = 1$$

又因为

$$f_{11} = \sum_{n=1}^{\infty} n f_{11}^{(n)} = 1 \cdot \frac{1}{2} + 2 \cdot \frac{1}{2} = \frac{3}{2} < \infty$$

$$f_{22} = \sum_{n=1}^{\infty} n f_{22}^{(n)} = 1 \cdot 0 + 2 \cdot \frac{1}{2} + 3 \cdot \frac{1}{2^2} + \dots + n \cdot \frac{1}{2^{n-1}} = 3 < \infty$$

故状 1与2都 正常返状 ， 又因其周期都 1， 故它们都 遍历 。



们可以证明， ϵ 于同属一类 态 $i; j$, 它们同 常返 态或非常返 态, 并且 它们是常返 态时, 又同 正常 返 态 \cup 零常返 态. 以下 们首先引入常返性 另一个齐 $1/2$ 方法.

$1/2$ 理 7.2.11 状态 i 为 返 且 $= \sum_{n=0}^{\infty} p_{ii}^{(n)} = 1$;

状态 i 为非 返状态时有 $\sum_{n=0}^{\infty} p_{ii}^{(n)} = \frac{1}{1 - f_{ii}}$.

在证明 $1/2$ 理之前, 们需要下面 引理, 它给出了 移 概率 $p_{ij}^{(n)}$ 与首达概率 $f_{ij}^{(n)}$ 系.



引理 7.2.12 任意状态 $i; j$ 及 $1 \leq n < +\infty$, 有

$$p_{ij}^{(n)} = \sum_{q=1}^n f_{ij}^{(q)} p_{jj}^{(n-q)} \quad (7.2.2)$$

证明: 用归纳法. $\text{① } n = 1; 2$, 由 $p_{ij}^{(1)} = f_{ij}^{(1)}$, 易证上式成立.

假设 $\text{② } n - 1$, 已有 $p_{ij}^{(n-1)} = \sum_{q=1}^{n-1} f_{ij}^{(q)} p_{jj}^{(n-1-q)}$ 成立.

39/71

◀ ◻ ▶

◀ ◻ ▶

GoBack

FullScreen

Close

Quit



é n用C-K方程, 有

$$p_{ij}^{(n)} = \sum_{k \in S} p_{ik} p_{kj}^{(n-1)} = p_{ij}^{(1)} p_{jj}^{(n-1)} + \sum_{\substack{k \notin j \\ k \in S}} p_{ik} p_{kj}^{(n-1)}$$

$$= f_{ij}^{(1)} p_{jj}^{(n-1)} + \sum_{\substack{k \notin j \\ k \in S}} f_{ik}^{(1)} \left(\sum_{q=1}^{n-1} f_{kj}^{(q)} p_{jj}^{(n-1-q)} \right)$$

$$= f_{ij}^{(1)} p_{jj}^{(n-1)} + \sum_{q=1}^{n-1} \left(\sum_{\substack{k \notin j \\ k \in S}} f_{ik}^{(1)} f_{kj}^{(q)} \right) p_{jj}^{(n-1-q)}$$

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

$$= f_{ij}^{(1)} p_{jj}^{(n-1)} + \sum_{q=2}^n f_{ij}^{(q)} p_{jj}^{(n-q)}$$

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



证明中 们用 了 式 $f_{ij}^{(q+1)} = \sum_{k \neq j} f_{ik}^{(1)} f_{kj}^{(q)}$, 请 者
行证之. 现在 们就可以 理7.2.11给出证明了.

理7.2.11之证明: 用引理7.2.12, 有

$$\begin{aligned} \sum_{n=0}^1 p_{ii}^{(n)} &= p_{ii}^{(0)} + \sum_{n=1}^1 \left(\sum_{q=1}^n f_{ii}^{(q)} p_{ii}^{(n-q)} \right) \\ &= 1 + \sum_{q=1}^1 \sum_{n=q}^1 f_{ii}^{(q)} p_{ii}^{(n-q)} \\ &= 1 + \left(\sum_{q=1}^1 f_{ii}^{(q)} \right) \left(\sum_{m=0}^1 p_{ii}^{(m)} \right) \end{aligned}$$

所以

$$\sum_{n=0}^1 p_{ii}^{(n)} = \frac{1}{1 - f_{ii}}$$



从而

$$\sum_{n=0}^{\infty} p_{ii}^{(n)} < \infty \quad () \quad f_{ii} < 1; \quad \sum_{n=0}^{\infty} p_{ii}^{(n)} = \infty \quad () \quad f_{ii} = 1:$$

引理 7.2.13 若 $i \neq j$ 且 i 为常返状态, 则 $f_{ji} = 1$.

证明: 假如 $f_{ji} < 1$, 则以正概率 $1 - f_{ji} > 0$ 使从 j 出发不能在有限步内回 i . 这意味着系统中存在一个正概率, 使它从 i 出发不能在有限步内回 i , 从而 $f_{ii} < 1$, 与假设 i 是常返状态相矛盾. 所以只能有 $f_{ji} = 1$.

42/71

◀ ◻ ▶

◀ ◻ ▶

GoBack

FullScreen

Close

Quit



1/2理 7.2.14 返性是一个类性质.

证明:

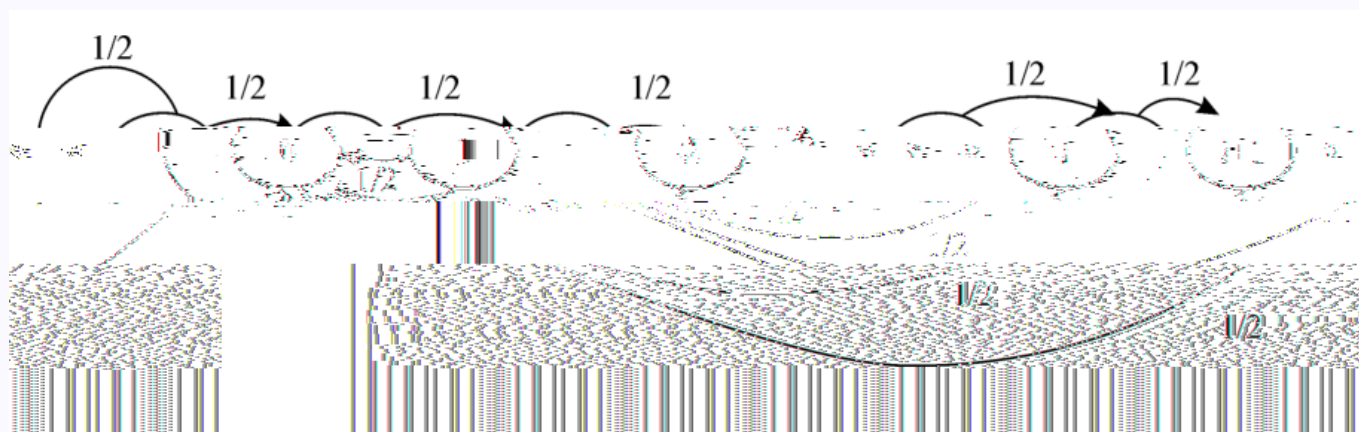


可见, $\sum_{l=0}^{\infty} p_{jj}^{(l)}$; $\sum_{l=0}^{\infty} p_{ii}^{(l)}$ 相互控制, 同 穷或有限,
从而 $i; j$ 同 常返或非常返 态.

次 们还可以证明, $i; j$ 同 常返 态时, 它们同
正常返 态或零常返 态. 证明将在下一节给出.



例 7.2.15 Markov链的状态空间 $S = \{0, 1, 2, \dots, g\}$, 转移概率为 $p_{00} = \frac{1}{2}; p_{i,i+1} = \frac{1}{2}; p_{i0} = \frac{1}{2}; i \in S$. 由 5-4 易知, $f_{00}^{(1)} = \frac{1}{2}; f_{00}^{(2)} = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2}; f_{00}^{(3)} = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2}; \dots; f_{00}^{(n)} = \frac{1}{2^n}$, 故 $f_{00} = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{2^n} = 1; 0 = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{2^n} < 1$. 可见状态 0 正常返状态的, 显然它不是周期的, 故 0 遍历. 对其他状态 $i > 0$, 由 $i \rightarrow 0$, 故 i 也是遍历的.





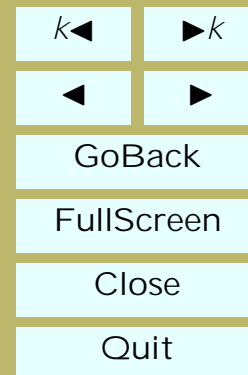
例 7.2.16 考虑直线上无限制的随机游动，状态空间为 $S = \{0, 1, 2, \dots, g\}$ ，转移概率为 $p_{i,i+1} = p$ ， $p_{i,i-1} = 1-p$ ， $p_{i,i} = 0$ ， $i \in S$ 。对于状态 0，可知 $p_{00}^{(2n+1)} = 0$ ； $n = 1, 2, \dots$ ，即从 0 出发奇数次不可能返回到 0。而

$$p_{00}^{(2n)} = \binom{2n}{n} p^n (1-p)^n = \frac{(2n)!}{n!n!} [p(1-p)]^n$$

即经过偶数次回到 0 当且仅当它向左、右移动距离相等。

由 Stirling 公式知，当 n 充分大时， $n! \sim n^{n+\frac{1}{2}} e^{-n} \sqrt{2\pi n}$ ，则 $p_{00}^{(2n)} \sim \frac{[4p(1-p)]^n}{\sqrt{\pi n}}$ 。而 $p(1-p) \leq \frac{1}{4}$ 且 $p(1-p) = \frac{1}{4}$ 当且仅当 $p = \frac{1}{2}$ 。于是 $p = \frac{1}{2}$ 时， $\sum_{n=0}^{\infty} p_{ii}^{(n)} = \infty$ ，否则 $\sum_{n=0}^{\infty} p_{ii}^{(n)} < \infty$ ，即当 $p \neq \frac{1}{2}$ 时状态 0 为瞬过状态， $p = \frac{1}{2}$ 时为常返状态。

思考：回到 0 点平均步数 $E\tau$ ？？？





x7.3 极限½理及 分布

x7.3.1 极限½理

对于一个系 来说, 考虑它的长期的性质 很必要的, 本节我们将研究Markov链的极限情况和平稳Markov链的有关性质.Ä 先来看两个例子.

例 7.3.1 Markov链的转移矩阵为

$$\mathbf{P} = \begin{pmatrix} 1 & p & p \\ q & 1 & q \end{pmatrix}; \quad 0 < p, q < 1$$

现在考虑 $\mathbf{P}^{(n)}$ 当 $n \rightarrow \infty$ 的情况.由 $\mathbf{P}^{(n)} = \mathbf{P}^n$ 知, 只需计算 \mathbf{P} 的 n 重乘积的极限.令

$$\mathbf{Q} = \begin{pmatrix} 1 & p \\ 1 & q \end{pmatrix}; \quad \mathbf{D} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} p & q \end{pmatrix}$$



则

$$\mathbf{Q}^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{q}{p+q} & \frac{p}{p+q} \\ \frac{1}{p+q} & \frac{1}{p+q} \end{pmatrix}; \quad \mathbf{P} = \mathbf{Q}\mathbf{D}\mathbf{Q}^{-1}$$

从而

$$\begin{aligned} \mathbf{P}^n &= (\mathbf{Q}\mathbf{D}\mathbf{Q}^{-1})^n = \mathbf{Q} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}^n \mathbf{Q}^{-1} \\ &= \begin{pmatrix} \frac{q+p(1-p-q)^n}{p+q} & \frac{p(1-p-q)^n}{p+q} \\ \frac{q(1-p-q)^n}{p+q} & \frac{p+p(1-p-q)^n}{p+q} \end{pmatrix} \end{aligned} \quad (7.3.1)$$

由于 $|1-p-q| < 1$, (7.3.1) 的极限为

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbf{P}^n = \begin{pmatrix} \frac{q}{p+q} & \frac{p}{p+q} \\ \frac{q}{p+q} & \frac{p}{p+q} \end{pmatrix}$$

可见此Markov链的 n 步转移概率有一个稳定的极限。



例 7.3.2 在例7.2.16中令 $p = \frac{1}{3}$, 则

$$\lim_{n \rightarrow \infty} p_{00}^{(2n)} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{(4 - \frac{1}{3} - \frac{2}{3})^n}{n} = 0 \quad (7.3.2)$$

令 $p = \frac{1}{2}$, 则

$$\lim_{n \rightarrow \infty} p_{00}^{(2n)} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{(4 - \frac{1}{2} - \frac{1}{2})^n}{n} = 0 \quad (7.3.3)$$

由(7.3.2)和(7.3.3)^a 知道, 从零出发经过无穷次的转移之后, 系 在某一规定之刻回到0的概率趋于0.



我们容易证明例7.3.1中所有状态 i 都是正常返状态，而例7.2.16中当 $p = \frac{1}{3}$ 时状态 0 是非常返状态，当 $p = \frac{1}{2}$ 时， 0 是零常返状态。那么两个例子给出的不同一般结论呢？答案是肯定的，我们不加证明地引入Markov链的一个基本极限定理。

定理 7.3.3 若状态 i 是周期为 d 的返状态，则

$$\lim_{n \rightarrow \infty} p_{ii}^{(nd)} = \frac{d}{\mu_i} \quad (7.3.4)$$

$d = 1$ 时， $\frac{d}{\mu_i} = 0$ 。

注：在定理7.3.3中只得到 i 是常返状态的情形。当 i 是非常返状态时，由于 $\sum_{n=1}^{\infty} p_{ii}^{(n)} < \infty$ ，易见 $\lim_{n \rightarrow \infty} p_{ii}^{(n)} = 0$ 。



由定理7.3.3, 我们有以下 论.

推论 7.3.4 设 i 为 返状态, 则

$$i \text{ 为零 返状态 } \iff \lim_{n \rightarrow \infty} p_{ii}^{(n)} = 0$$

证明: 若 i 为零常返状, 则 $i = 1$, 从而 $\lim_{n \rightarrow \infty} p_{ii}^{(nd)} = 0$. 而当 m 不是 d 的整数倍, $p_{ii}^{(m)} = 0$, 故 $\lim_{n \rightarrow \infty} p_{ii}^{(n)} = 0$.

反之若 $\lim_{n \rightarrow \infty} p_{ii}^{(n)} = 0$. i 为正常返状, 则 $i < 1$, 由定理7.3.3知 $\lim_{n \rightarrow \infty} p_{ii}^{(nd)} > 0$, 矛盾. ■



利用 论7.3.4，我们把定理7.2.14的第二部分补充证明如下：

证明(定理7.2.14) $i \sim j$ 为常返状 且*i*为零常返状，则

$$p_{ii}^{(n)} \neq 0$$

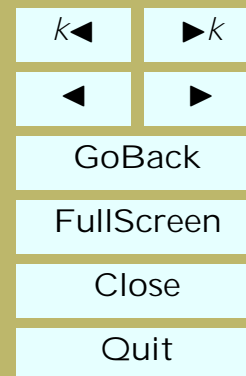
考虑到

$$p_{ii}^{(n+m+l)} = p_{ij}^{(n)} p_{jj}^{(m)} p_{ji}^{(l)} = 0 \quad (7.3.5)$$

令 $m \rightarrow \infty$ ，对(7.3.5)^a取极限，知

$$0 = \lim_{m \rightarrow \infty} p_{jj}^{(m)} = 0$$

故*j*也为零常返状。反之由*j*为零常返状也可得*i*为零常返状，从而证明了*i; j*为零常返状或正常返状。 ■





7.3.2 分布与极限分布

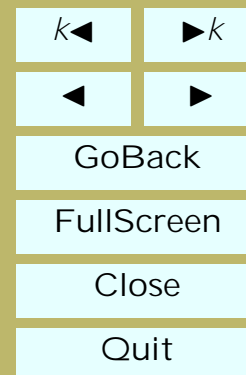
前面我们只讨论了Markov链的转移概率 p_{ij} 的有关问题，下面我们将就它的初始分布的问题给出一些结论。先关于Markov链的平稳分布和极限分布的概念。

定义 7.3.5 对于Markov链，概率分布 $f_j; j \in S$ 称为平稳分布，若

$$f_j = \sum_{i \in S} f_i p_{ij} \quad (7.3.6)$$

可见，若Markov链的初始分布 $Pf_{X_0} = f_j = f_j$ 平稳分布，则 X_1 的分布将

$$\begin{aligned} Pf_{X_1} = f_j &= \sum_{i \in S} Pf_{X_1} = f_j | X_0 = i | g \quad Pf_{X_0} = f_i \\ &= \sum_{i \in S} p_{ij} f_i \end{aligned}$$





这与 X_0 的分布 ν 相同的, 依次递 $X_n; n = 0; 1; 2; 3; \dots$ 将有相同的分布, 这也称为 ν 么称 $f_i; i \in S$ 为平稳分布的原因.

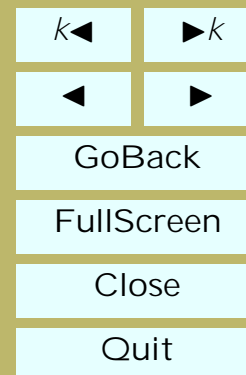
定义 7.3.6 称Markov链 ν **遍历 (Ergodic)** 的, 如果所有状态相通且均 ν 周期为1的正常返状态. 对于遍历的Markov链, 极限

$$\lim_{n \rightarrow \infty} p_{ij}^{(n)} = \nu_j; \quad j \in S \quad (7.3.7)$$

称为Markov链的极限分布.

由定理??知, $\nu_j = \frac{1}{j}$.

下面的定理说明对于不可约遍历的Markov链, 极限分布就是平稳分布并且还唯一的平稳分布.

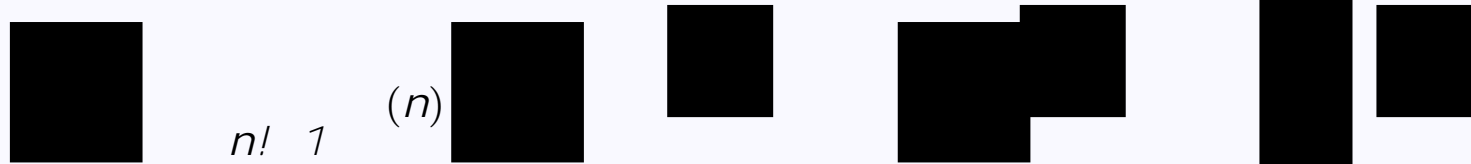




定理 7.3.7

于不
 (1) 若它是遍历, 则 $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{k=0}^{n-1} p_{ij}^{(k)} = \pi_j$
 平稳分布且是唯一 平稳分布;

(2) 若状态 是瞬过 或全为L \square



| | |
|----------------|-----------------|
| $k \leftarrow$ | $\rightarrow k$ |
| \leftarrow | \rightarrow |
| GoBack | |
| FullScreen | |
| Close | |
| Quit | |



两边取极限得

$$\lim_{n \rightarrow \infty} p_{ij}^{(n+1)} = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k \in S} p_{ik}^{(n)} p_{kj} = \sum_{k \in S} \left(\lim_{n \rightarrow \infty} p_{ik}^{(n)} \right) p_{kj}$$

即 $f_j = \sum_{k \in S} p_{kj}$, 从而 $f_j; j \in S$ 平稳分布.

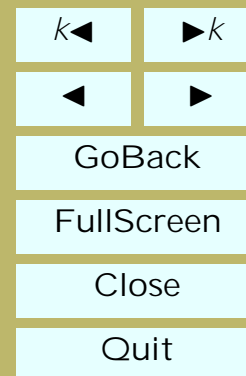
再证 $f_j; j \in S$ 唯一的平稳分布. 假 另外还有一个平稳分布 $\tilde{f}_j; j \in S$, 则由 $\tilde{f}_j = \sum_{k \in S} \tilde{f}_k p_{kj}$ 归纳得到

$$\tilde{f}_j = \sum_{k \in S} \tilde{f}_k p_{kj}^{(n)}; \quad n = 1, 2, \dots \quad (7.3.9)$$

令 $n \rightarrow \infty$, 对(7.3.9)^a 两端取极限, 有

$$\tilde{f}_j = \sum_{k \in S} \tilde{f}_k \lim_{n \rightarrow \infty} p_{kj}^{(n)} = \sum_{k \in S} \tilde{f}_k f_j$$

因为 $\sum_{k \in S} \tilde{f}_k = 1$, 所以 $\tilde{f}_j = f_j$, 得证平稳分布唯一.







例 7.3.8 Markov链的转移阵为

$$P = \begin{pmatrix} 0.5 & 0.5 & 0 \\ 0.5 & 0 & 0.5 \\ 0 & 0.5 & 0.5 \end{pmatrix}$$

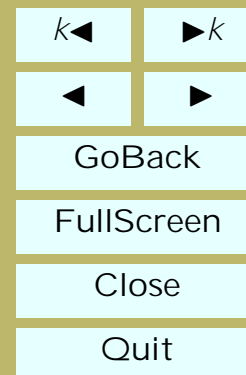
则它的平稳分布满足

$$\begin{cases} \pi_1 = 0.5\pi_1 + 0.5\pi_2 \\ \pi_2 = 0.5\pi_1 + 0.5\pi_3 \\ \pi_3 = 0.5\pi_2 + 0.5\pi_3 \\ \pi_1 + \pi_2 + \pi_3 = 1 \end{cases}$$

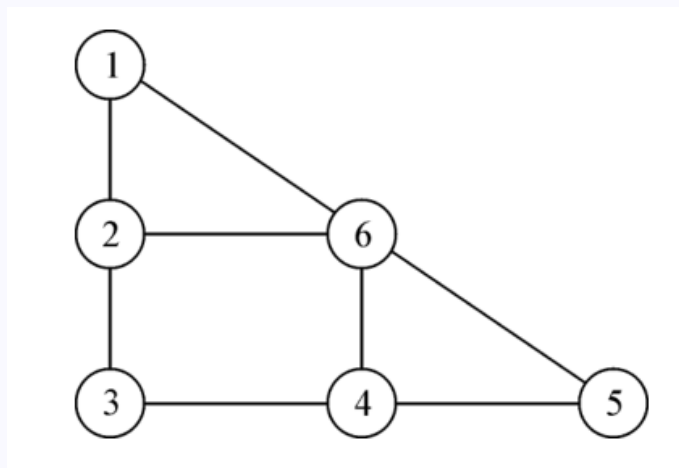
求解 $\pi = (\pi_1, \pi_2, \pi_3) = (\frac{1}{3}, \frac{1}{3}, \frac{1}{3})$. 则

$$\lim_{n \rightarrow \infty} p_{ij}^{(n)} = \lim_{n \rightarrow \infty} P^n f X_0 = j X_0 = i g = \frac{1}{3}$$

即0时刻从*i*出发在很久的时间之后Markov链处于状态1;2;3的概率均为 $\frac{1}{3}$, 即 X_n 的极限分布为均匀分布.



例 7.3.9 有6个车站,车站中间的公路连接情况如5-6所« .



例7.3.9 «

汽车每 可以从一个站 向与之直接相邻的车站,并在夜晚到达车站留宿,次日凌晨重复相 的活动. 每 凌晨汽车开往临近的任何一个车站都 等可能的, Á 说明很长之 间后, 各站每晚留宿的汽车比例趋于稳定.求出这个比例以便正确地 置各站的服务规模.

解: 以 $fX_n; n = 0; 1; \dots$ 记第 n 某辆汽车留宿的车站



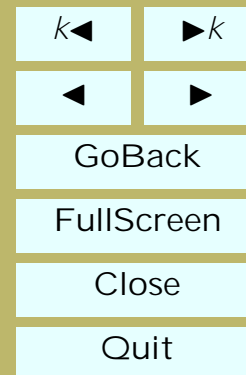
号.这是一个Markov链，转移概率矩阵为

$$P = \begin{pmatrix} 0 & \frac{1}{2} & 0 & 0 & 0 & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} & 0 & 0 & \frac{1}{3} \\ 0 & \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \\ 0 & 0 & 0 & \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & 0 & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & 0 \end{pmatrix}$$

解方程

$$\begin{cases} P \pi = \pi \\ \sum_{i=1}^6 \pi_i = 1 \end{cases}$$

其中 $\pi = (\pi_1, \pi_2, \pi_3, \pi_4, \pi_5, \pi_6)$ ，可得 $\pi = (\frac{1}{8}, \frac{3}{16}, \frac{1}{8}, \frac{3}{16}, \frac{1}{8}, \frac{1}{4})$.
从而无论开汽车从哪一个车站出发在很长一段时间后他在任一个车站留宿的概率都固定的，从而所有的汽车也将以一个稳定的比例在各车站留宿.





例 7.3.10 甲袋中有 k 个白球和1个黑球，乙袋中有 $k + 1$ 个白球，每次从两袋中各任取一球，交换后放入对方的袋中.证明经过 n 次交换后，黑球仍在甲袋中的概率 p_n 满足 $\lim_{n \rightarrow \infty} p_n = \frac{1}{2}$.

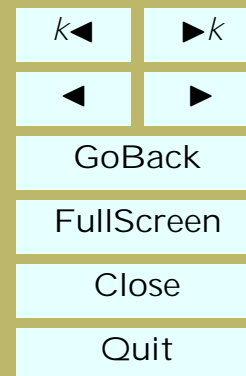
解：以 X_n 表«第 n 次取球后甲袋中的黑球»，则 $\{X_n; n = 0, 1, 2, \dots\}$ 为状态空间为 $S = \{0, 1\}$ 的齐Markov链，一步转移概率矩阵为

$$P = \begin{pmatrix} \frac{k}{k+1} & \frac{1}{k+1} \\ \frac{1}{k+1} & \frac{k}{k+1} \end{pmatrix}$$

则它的平稳分布满足

$$\begin{cases} \pi_0 = \frac{k}{k+1} \pi_0 + \frac{1}{k+1} \pi_1 \\ \pi_1 = \frac{1}{k+1} \pi_0 + \frac{k}{k+1} \pi_1 \end{cases}$$

且有 $\pi_0 + \pi_1 = 1$,





求解得 $\pi = (0; 1) = (\frac{1}{2}; \frac{1}{2})$, 故经过 n 次交换后, 黑球仍在甲袋中的概率 p_n 满足

$$\lim_{n \rightarrow \infty} p_n = \lim_{n \rightarrow \infty} P^n f = \pi = \frac{1}{2}$$

例 7.3.11 我国某种商品在国外销售情况 共有连续24个
季 数 \hat{a} (其中1表示 销, 2表示滞销):

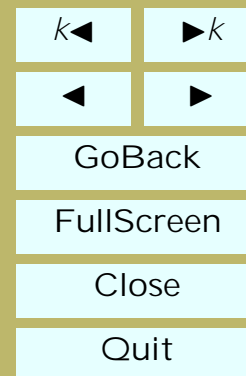
1, 1, 2, 1, 2, 2, 1, 1, 1, 2, 1, 2, 1, 1, 2, 2, 1, 1, 2, 1, 2, 1, 1, 1

如果该商品销售情况 $\{X_n\}$ 似满足时齐性与Markov性.

(1) 试确定销售状态一步转移概率 \hat{Y} 阵.

(2) 如果现在是 销, 试预测这之后 四个季 销
售状 .

(3) 如果影响销售 所有因素不变, 试预测 期 销售
状 .





) : 以 X_n 表示 n 季 该种商品在国外 销售情 ,
则 $fX_n; n = 1; 2; \dots$ 是一状态 间为 $f1; 2g$ 时齐 Markov 链.

(1) 由 1 ! 1 有 7 ; 由 1 ! 2 有 7 , $p_{11} = p_{12} = \frac{7}{14} = \frac{1}{2}$;

由 2 ! 1 有 7 ; 由 2 ! 2 有 9 , $p_{21} = \frac{7}{9}; p_{22} = \frac{2}{9}$;

一步转移概率 \hat{Y} 阵为

$$P = \begin{pmatrix} p_{11} & p_{12} \\ p_{21} & p_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{7}{9} & \frac{2}{9} \end{pmatrix}$$

(2)

$$P^{(4)} = P^4 = \begin{pmatrix} 0.611 & 0.389 \\ 0.605 & 0.395 \end{pmatrix}$$

$$p_{11}^{(4)} = 0.611 > p_{12}^{(4)} = 0.389$$

即如果现在是 销, 这之后 四个季 该种商品将以概
率 0.611 销.



(3) 由平稳方程 $(x_1, x_2) = (x_1, x_2)P$ 及规范性条件 $x_1 + x_2 = 1$

$$\begin{cases} x_1 &= \frac{1}{2}x_1 + \frac{7}{9}x_2 \\ x_2 &= \frac{1}{2}x_1 + \frac{2}{9}x_2 \\ x_1 + x_2 &= 1 \end{cases}$$

$$) \quad (x_1, x_2) = \left(\frac{14}{23}, \frac{9}{23}\right).$$

即 期下去, 该种商品将以 $\frac{14}{23}$ 概率 销.

64/71

$k \leftarrow$ $\rightarrow k$

\leftarrow \rightarrow

GoBack

FullScreen

Close

Quit



7.4 连续时间Markov链(了解, 选)

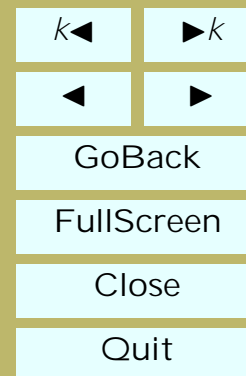
7.4.1 连续时间Markov链

前面几节 论的 之间和状 空间都 离散的Markov过程, 本节我们将介 另外一种情况的Markov过程, 它的状 空间仍然 离散的, 但 之间 连续变化的, 称为连续 之间Markov链. 我们会给出它的一些性质, 一个重要的方程(Kolmogorov方程)和一个重要的应用(灭过程).

定义 7.4.1 过程 $\{X(t); t \geq 0\}$ 的状 空间 S 为离散空间, 为方便 写 $S = \{0, 1, 2, \dots, g\}$ 或其子集. 若对一切 $s, t \geq 0$ 及 $i, j \in S$, 有

$$\begin{aligned} P_{ij}(t+s) &= \sum_{k \in S} P_{ik}(s) P_{kj}(t) \\ &= \sum_{k \in S} P_{ij}(t+s) = \sum_{k \in S} P_{ik}(s) P_{kj}(t) \end{aligned} \quad (7.4.1)$$

成立, 则称 $\{X(t); t \geq 0\}$ 一个连续 之间Markov链.





件概率 $P\{X(t+s) = j | X(s) = i\}$ 记作 $p_{ij}(s; t)$, 表«
过程在时刻 s 处于状态 i , 经 t 间后转移到 j 的转移概率, 并
称 $\mathbf{P}(s; t) = (p_{ij}(s; t))$ 为相应的转移概率矩阵.

定义 7.4.2 称连续时间 Markov 链 $\{X(t)\}$ 是齐的, 若 $p_{ij}(s; t)$
与 s 无关. 简记 $p_{ij}(s; t) = p_{ij}(t)$, 相应地记 $\mathbf{P}(t) = (p_{ij}(t))$.

我们只讨论齐的连续时间 Markov 链, 并且简称为连
续时间 Markov 链 (在不引起混淆的情况下有时也称为 Markov
链).

66/71

◀ ▶

◀ ▶

GoBack

FullScreen

Close

Quit



x7.4.2 Kolmogorov 分方程

对于离散之间Markov链, 如果已知其转移概率矩阵 $\mathbf{P} = (p_{ij})$, 则其 n 步转移概率矩阵由其一步转移矩阵的 n 次方可得. 但对于连续之间Markov链, 转移概率 $p_{ij}(t)$ 的求解一般比较复杂. 下面我们先考虑 $p_{ij}(t)$ 的一些性质.

定理 7.4.3 时齐连续时间Markov链 转移概率 $p_{ij}(t)$ 满足:

- (1) $p_{ij}(t) \geq 0$;
- (2) $\sum_{j \in S} p_{ij}(t) = 1$;
- (3) $p_{ij}(t+s) = \sum_{k \in S} p_{ik}(t)p_{kj}(s)$.

67/71

$k \leftarrow$ $\rightarrow k$

\leftarrow \rightarrow

GoBack

FullScreen

Close

Quit



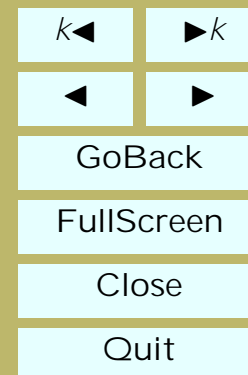
证明：(1)和(2)由 $p_{ij}(t)$ 的定义易知.

下面证明(3):

$$\begin{aligned} p_{ij}(t+s) &= P f X(t+s) = j j X(0) = i g \\ &= \sum_{k \in S} P f X(t+s) = j; X(t) = k j X(0) = i g \\ &= \sum_{k \in S} P f X(t+s) = j j X(t) = k; X(0) = i g P f X(t) = k j X(0) = i g \\ &= \sum_{k \in S} P f X(t+s) = j j X(t) = k g p_{ik}(t) \\ &= \sum_{k \in S} p_{ik}(t) p_{kj}(s) \end{aligned}$$

68/71

一般称(3)为连续之间Markov链的C-K方程.





定理 7.4.4 (1)

$$\lim_{t \rightarrow 0} \frac{1}{t} p_{ii}(t) = q_{ii} < +1 \quad (7.4.2)$$

(2)

$$\lim_{t \rightarrow 0} \frac{p_{ij}(t)}{t} = q_{ij} < 1 \quad (7.4.3)$$

称 q_{ij} 为从状态 i 转移到 j 的转移速率.

推论 7.4.5 有限状态时齐 连续时间Markov链,

有

$$q_{ii} = \sum_{j \neq i} q_{ij} < +1 \quad (7.4.4)$$

69/71

$k \leftarrow$ $\rightarrow k$

\leftarrow \rightarrow

GoBack

FullScreen

Close

Quit



证明：由定理7.4.3知， $\sum_{j \in S} p_{ij}(t) = 1$ ，即

$$1 - p_{ii}(t) = \sum_{j \notin i} p_{ij}(t)$$

故

$$\begin{aligned} \lim_{t \rightarrow 0} \frac{1 - p_{ii}(t)}{t} &= \lim_{t \rightarrow 0} \sum_{j \notin i} \frac{p_{ij}(t)}{t} \\ &= \sum_{j \notin i} \lim_{t \rightarrow 0} \frac{p_{ij}(t)}{t} \\ &= \sum_{j \notin i} q_{ij} < +\infty \end{aligned}$$

70/71

$k \leftarrow$ $\rightarrow k$

\leftarrow \rightarrow

GoBack

FullScreen

Close

Quit



知 **例 7.4.6** (Poisson过程)由Poisson过程的第二个定义

$$p_{k;k+1}(h) = P f N(t+h) \quad N(t) = 1jN(t) = kg \\ = h + o(h)$$

$$p_{k;k}(h) = P f N(t+h) \quad N(t) = 0jN(t) = kg \\ = 1 \quad h + o(h)$$

因此,

$$\lim_{h \downarrow 0} \frac{1}{h} p_{kk}(h) = q_{kk} =$$

$$\lim_{h \downarrow 0} \frac{p_{k;k+1}(h)}{h} = q_{k;k+1} =$$