

# 概率论复习-Markov链

Markov过程按状态空间 $I$ 和参数集 $T$ 进行分类。

$I$ 和 $T$ 均离散，即马尔科夫链

$I$ 离散、但 $T$ 连续，即为纯不连续的马尔科夫过程（间断性Markov过程）

$I$ 和 $T$ 均连续型Markov过程

## Markov链

对状态空间为 $I$ 的随机过程， $i_0, i_1, \dots, i_{n+1} \in I$ ，参数集为 $T$ ， $\{\xi_n, n \in T\}$ ，有：

$$P\{\xi_{n+1} = i_{n+1} | \xi_0 = i_0, \dots, \xi_n = i_n\} = P\{\xi_{n+1} = i_{n+1} | \xi_n = i_n\}$$

则称 $\{\xi_n\}$ 为Markov链，上式表达的性质称为Markov性。

## 转移概率&随机矩阵

称条件概率 $p_{ij}(n) = P\{\xi_{n+1} = j | \xi_n = i\}$ 为Markov链 $\{\xi_n, n \in T\}$ 的一步转移概率，其中 $i, j \in I$

下一个转移状态不仅与上一个时刻的状态有关，且与当前的参数 $n$ 有关，但如果 $p_{ij}(n)$ 不依赖于 $n$ ，则Markov链具有平稳的转移概率，即转移概率具有平稳性（齐次Markov链）

### 一步转移概率矩阵（随机矩阵）

$$P = \begin{bmatrix} p_{11} & \dots & p_{1n} & \dots \\ p_{21} & \dots & p_{2n} & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots \end{bmatrix}$$

性质：

1.  $p_{ij} \geq 0 (i, j \in I)$
2.  $\sum_{j \in I} p_{ij} = 1 (i \in I)$ （从状态 $i$ 出发转移到系统各个状态的概率之和为1）

### n步转移概率：

称条件概率 $p_{ij}^{(n)} = P\{\xi_{m+n} = j | \xi_m = i\} (i, j \in I, n \geq 1)$ 为Markov链 $\{\xi_n, n \in T\}$ 的 $n$ 步转移概率，并称 $P^{(n)} = (p_{ij}^{(n)})$ 为Markov链的 $n$ 步转移概率矩阵，其中：

1.  $p_{ij}^{(n)} \geq 0$
2.  $\sum_{j \in I} p_{ij}^{(n)} = 1$

$P^{(n)}$ 为随机矩阵，当 $n=1$ 时， $P^{(1)} = P, p_{ij}^{(0)} = \begin{cases} 1 & i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$

### C-K方程：

**定理4.1.1** 设 $\{\xi_n, n \in T\}$ 为Markov链, 则对 $\forall n \geq 0, 1 \leq l < n, i, j \in I$ ,  $p_{ij}^{(n)}$ 有如下性质:

$$(1) p_{ij}^{(n)} = \sum_{k \in I} p_{ik}^{(l)} p_{kj}^{(n-l)} \quad (\text{Chapman-Kolmogorov方程, 简称C-K方程})$$

$$(2) p_{ij}^{(n)} = \sum_{k_1 \in I} \cdots \sum_{k_{n-1} \in I} p_{ik_1} p_{k_1 k_2} \cdots p_{k_{n-1} j} \quad (3) P^{(n)} = P \cdot P^{(n-1)} \quad (4) P^{(n)} = P^n$$

意思就是n步转移概率可以通过所有的单步转移概率路径相加得到

n步转移概率矩阵是一步转移概率矩阵的n次幂

## 初始概率概率&绝对概率

**定义4.1.6** 设 $\{\xi_n, n \in T\}$ 为Markov链, 分别称 $p_i = P\{\xi_0 = i\}$ 和 $p_j(n) = P\{\xi_n = j\} (i, j \in I)$ 为Markov链的初始概率和绝对概率。

记: 初始概率向量 $P^T(0) = (p_1, p_2 \cdots)$

n时刻的绝对概率向量 $P^T(n) = (p_1(n), p_2(n) \cdots), n > 0$

## Markov链的性质:

**定理4.1.2** 设 $\{\xi_n, n \in T\}$ 为Markov链, 则对 $\forall n \geq 1, j \in I$ ,  $p_j(n)$ 有如下性质:

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

$$(3) P^T(n) = P^T(0) \cdot P^{(n)} \quad (4) P^T(n) = P^T(n-1) \cdot P$$

**定理4.1.3** 设 $\{\xi_n, n \in T\}$ 为Markov链, 则对 $\forall i_1, \cdots, i_n \in I$ 和 $n \geq 1$ , 有:  $P\{\xi_1 = i_1, \cdots, \xi_n = i_n\} = \sum_{i \in I} p_i p_{i i_1} p_{i_1 i_2} \cdots p_{i_{n-1} i_n}$

**推论** 在定理4.1.3的条件下，有：

$$(1) P\{\xi_0 = i, \xi_1 = i_1, \dots, \xi_n = i_n\} = p_i p_{ii_1} p_{i_1 i_2} \cdots p_{i_{n-1} i_n}$$

$$(2) P\{\xi_1 = i_1, \dots, \xi_n = i_n | \xi_0 = i\} = p_{ii_1} p_{i_1 i_2} \cdots p_{i_{n-1} i_n}$$

## Markov链的状态分类(互通性)

设Markov链 $\{\xi_n, n \geq 0\}$ 具有可数的状态空间 $I = \{0, 1, 2, \dots\}$ ，转移概率矩阵为 $P = (p_{ij})$ ，初始分布为 $\{p_i, i \in I\}$ 。

**定义4.2.1** 若 $\exists n \geq 1$ ，使得 $p_{ij}^{(n)} > 0$ ，则称状态 $i$ 可达 $j$ ，记为 $i \rightarrow j$ ；

反之， $\forall n$ ，均有： $p_{ij}^{(n)} = 0$ ，则称状态 $i$ 不可达 $j$ ，记为 $i \nrightarrow j$ ；

若 $i \rightarrow j$ 且 $j \rightarrow i$ ，则称状态 $i, j$ 互通，记为 $i \leftrightarrow j$ 。

通常将状态空间中互通的状态构成的集合称为类，互通的状态为同类。

**定理：**

**定理4.2.1(传递性)** 若 $i \rightarrow k$ 且 $k \rightarrow j$ ，则 $i \rightarrow j$ 。

证明：由 $i \rightarrow k$ ，则 $\exists l \geq 1$ ，使得 $p_{ik}^{(l)} > 0$

由 $k \rightarrow j$ ，则 $\exists n \geq 1$ ，使得 $p_{kj}^{(n)} > 0$

由C-K方程， $p_{ij}^{(n+l)} = \sum_{r \in I} p_{ir}^{(l)} p_{rj}^{(n)} \geq p_{ik}^{(l)} p_{kj}^{(n)} > 0$

则： $i \rightarrow j$ 。

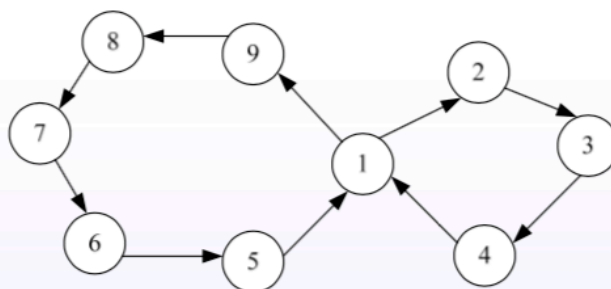
推论：若 $i \rightarrow k_1, k_1 \rightarrow k_2, \dots, k_n \rightarrow j$ ，则 $i \rightarrow j$

**定理4.2.2** (1) 对称性：若 $i \leftrightarrow j$ ，则 $j \leftrightarrow i$

(2) 传递性：若 $i \leftrightarrow k$ 且 $k \leftrightarrow j$ ，则 $i \leftrightarrow j$

## 状态的分类

**例4.2.3** 设 $Markov$ 链的状态空间为 $I = \{1, \dots, 9\}$ , 状态转移图如右图所示, 求1状态的周期。



$$d(1) = G.C.D\{n : p_{11}^{(n)} > 0\} = G.C.D\{4, 6, 8, 10, 12, 14, 16, \dots\} = 2$$

**定义4.2.2** 若 $p_{ii}^{(n)} > 0$ 的所有正整数 $n \geq 1$ 存在最大公约数 $d$ , 则称状态 $i$ 是**周期**为 $d$ 的, 记为 $d(i) = d$ ; 若 $d(i) = 1$ , 则称状态 $i$ 是非周期的。

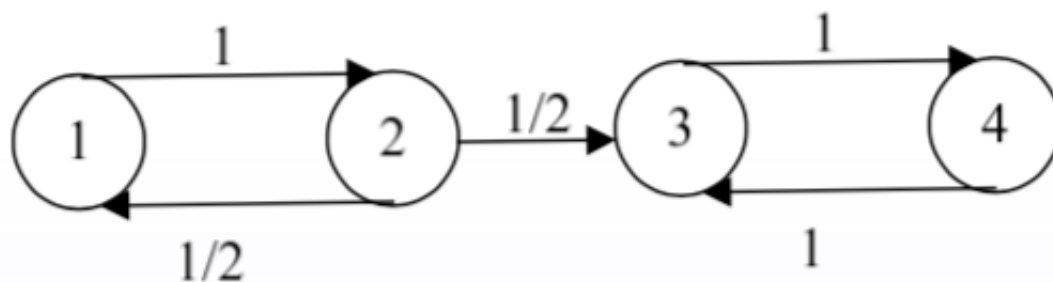
$$\text{记: } d(i) = G.C.D\{n : p_{ii}^{(n)} > 0\}$$

其中G.C.D的意思是最大公约数

### 引理:

**引理4.2.1** 如果 $d(i) = d$ , 则存在正整数 $M$ , 使对一切 $n \geq M$ , 有 $p_{ii}^{(nd)} > 0$ 。

**重要例题:**



设 $I = \{1, 2, 3, 4\}$ , 转移概率如图, 显然状态2和状态3有相同的周期 $d=2$ , 但是从状态3出发经过两步必然返回到3, 而状态2则不然。

### 重要定义

**定义4.2.3** 对Markov链任意两个状态 $i, j \in I$ , 定义:

(1) 称 $T_{ij}$ 是系统从状态 $i$ 出发, 首次到达状态 $j$ 的时间:

$$T_{ij} = n \Leftrightarrow \{\xi_0 = i, \xi_1 \neq j, \dots, \xi_{n-1} \neq j, \xi_n = j\}$$

(2) 称 $f_{ij}^{(n)} = P\{T_{ij} = n | \xi_0 = i\} \geq 0$ 是系统从状态 $i$ 出发, 经 $n$ 步首次到达状态 $j$ 的(条件)概率, 即:

$$f_{ij}^{(n)} = P\{\xi_n = j, \xi_s \neq j, s = 1, \dots, n-1 | \xi_0 = i\}$$

(3) 称 $f_{ij} = P\{T_{ij} < \infty | \xi_0 = i\} = \sum_{n=1}^{\infty} P\{T_{ij} = n | \xi_0 = i\} = \sum_{n=1}^{\infty} f_{ij}^{(n)}$ 是系统从状态 $i$ 出发, 经有限步终于到达状态 $j$ 的概率。

显然: $0 \leq f_{ij}^{(n)} \leq f_{ij} \leq 1, \forall n \geq 1$ , 且补充: $f_{ij}^{(0)} = 0, \forall i, j$

## 常返&非常返

当 $f_{ij}=1$ 时,  $\{f_{ij}^{(n)}, n=1, 2, \dots\}$  构成一个概率分布。而 $T_{ij} = n$  为随机变量, 其概率为 $f_{ij}^{(n)}$ , 于是我们考虑从状态 $i$  出发最后到达状态 $j$ 的平均时间:

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

当 $i = j$ , 称 $\mu_i = \sum_{n=1}^{\infty} n f_{ii}^{(n)}$ 为状态 $i$ 的**平均返回时间**。

**定义4.2.4** 若 $f_{ii} = 1$ , 则称状态 $i$ **常返** (迟早必然会返回状态 $i$ )  
若 $f_{ii} < 1$ , 则称状态 $i$ **非常返**

**定义4.2.5** 对常返状态 $i$ , 若 $\mu_i < \infty$ , 则为**正常返**;  
若 $\mu_i = \infty$ , 则为**零常返**。

**定义4.2.6** 非周期的正常返态, 称为**遍历态**。

母函数:

设  $\{a_n, n \geq 0\}$  为一实数列，称幂级数  $A(s) = \sum_{n=0}^{\infty} a_n s^n$  为数列  $\{a_n\}$  的母函数，当存在  $s_0 > 0$ ，使得  $|s| < s_0$  时  $A(s)$  收敛。

若  $A(s)$ ， $B(s)$  分别是  $\{a_n\}$  和  $\{b_n\}$  的母函数，则数列：

$$c_n = \sum_{k=0}^n a_k b_{n-k}, \quad n = 0, 1, \dots$$

的母函数  $C(s) = A(s)B(s)$ ，称  $\{c_n\}$  是  $\{a_n\}$  和  $\{b_n\}$  的卷积。

### 常返与非常返n步返回的概率和：

1. 状态  $i$  常返  $\Leftrightarrow \sum_{n=0}^{\infty} p_{ii}^{(n)} = \infty$

常返的每次概率都为1 ( $p_{ii} = 1$ )

2. 状态  $i$  非常返， $\sum_{n=0}^{\infty} p_{ii}^{(n)} = \frac{1}{1-f_{ii}}$

能返回的概率和，因为只返回有限次。

### 返态的极限返回概率：

**定理4.2.7** 设  $i$  是周期为  $d$  的常返态，则  $\lim_{n \rightarrow \infty} p_{ii}^{(nd)} = d / \mu_i$ 。

证明略。

**推论：** 设  $i$  常返，则

(1)  $i$  零常返  $\Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} p_{ii}^{(n)} = 0$ ;

(2)  $i$  是遍历态  $\Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} p_{ii}^{(n)} = 1 / \mu_i$ 。

若  $j$  是零常返或非常返态，则  $\lim_{n \rightarrow \infty} p_{ij}^{(n)} = 0$

### 证明/判别->常返性：

1. 状态  $j$  常返  $\Leftrightarrow f_{jj} = 1 \Leftrightarrow \sum_{n=0}^{\infty} f_{jj}^{(n)} = 1 \Leftrightarrow \sum_{n=0}^{\infty} p_{jj}^{(n)} = \infty$

2. 状态  $j$  正常返  $\Leftrightarrow f_{jj} = 1, \mu_j < \infty \Leftrightarrow \sum_{n=0}^{\infty} p_{jj}^{(n)} = \infty, \lim_{n \rightarrow \infty} p_{jj}^{(n)} > 0$

3. 状态  $j$  零常返  $\Leftrightarrow f_{jj} = 1, \mu_j = \infty \Leftrightarrow \sum_{n=0}^{\infty} p_{jj}^{(n)} = \infty, \lim_{n \rightarrow \infty} p_{jj}^{(n)} = 0$



$$4. \text{ 状态 } j \text{ 非常返} \Leftrightarrow f_{jj} < 1 \Leftrightarrow \sum_{n=0}^{\infty} f_{jj}^{(n)} < \infty \Leftrightarrow \sum_{n=0}^{\infty} p_{jj}^{(n)} < \infty \\ \Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} p_{jj}^{(n)} = 0$$

重要结论：有限状态的Markov链至少有一个常返态

## 互通与状态分类的关系

1. 若  $i$  常返，且  $i \rightarrow j$ ，则  $j \rightarrow i$
2. 若  $i \leftrightarrow j$ ，则状态  $i, j$  有下列情况
  - 同为常返或同为非常返；若为常返，则同为正常返或同为零常返；
  - $i, j$  有相同的周期

## 状态空间的分解：

**定义4.3.1** 设  $C$  是  $I$  的子集，若对  $\forall i \in C, j \notin C$ ，有：  $i \not\rightarrow j$ ，则  $C$  为**闭集**。若  $I$  中状态均互通，则称Markov链**不可约**。

两个子集中的元素均不可达

**定理4.3.1** Markov链的所有常返态构成一个闭集。

## 重要分解

**定理4.3.2** Markov链的状态空间  $I$  可以分解为下列不相交子集的和：  $I = D + C = D + C_1 + C_2 + \dots$  使得：

- (1) 每一个  $C_n$  是常返态组成的不可约闭集；
- (2)  $C_n$  中的状态同类：或全为正常返，或全为零常返，它们有相同的周期，且  $f_{jk} = 1, j, k \in C_n$ ；
- (3)  $D$  为所有非常返态组成的集合，由  $C_n$  中的状态不能到达  $D$  中的状态。

## Markov链遍历性：

**定理4.4.3** 对 $\forall i, j$ , 有:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n p_{ij}^{(k)} = \begin{cases} 0 & \text{若 } j \text{ 非常返或零常返} \\ f_{ij} / \mu_j & \text{若 } j \text{ 正常返} \end{cases}$$

**推论** 不可约马氏链、常返, 则对 $\forall i, j$ , 有:  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n p_{ij}^{(k)} = \frac{1}{\mu_j}$

## Markov链的平稳分布

**定义4.4.2** 称概率分布 $\{\pi_j, j \in I\}$ 为**Markov链**的平稳分布, 若它满足:

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

解释:  $\pi_j$  的值等于所有与它相连的点概率分布的加权 ( $i$ 到 $j$ 的概率) 和

**定理4.4.4** 不可约非周期**Markov链**是正常返  $\Leftrightarrow$  存在平稳分布, 且此平稳分布为极限分布  $\left\{ \frac{1}{\mu_j}, j \in I \right\}$ 。

**推论1** 有限状态的不可约非周期**Markov链**必存在平稳分布。

**推论2** 若不可约非周期**Markov链**的所有状态是非常返或零常返, 则不存在平稳分布。



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

$$\lim_{n \rightarrow \infty} p_j(n) = \frac{1}{\mu_j} = \pi_j \quad (4.45)$$

证明: 由 $p_j(n) = \sum_{i \in I} p_i p_{ij}^{(n)}$ 及 $\lim_{n \rightarrow \infty} p_{ij}^{(n)} = \frac{1}{\mu_j}$ , 有:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} p_j(n) = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i \in I} p_i p_{ij}^{(n)} = \sum_{i \in I} p_i \lim_{n \rightarrow \infty} p_{ij}^{(n)} = \sum_{i \in I} p_i \frac{1}{\mu_j} = \frac{1}{\mu_j}$$

由定理4.4.2知: $\frac{1}{\mu_j} = \pi_j$ , 证毕。