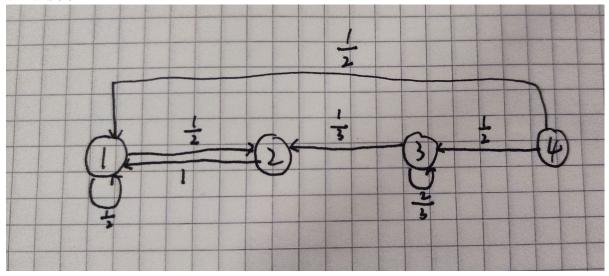
# 离散马尔科夫链的性质

#### 一步转移矩阵:

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

#### 状态转移图:



### 互通性:

很明显, 1不能到达3、4

所以没有互通性

# 周期性:

1和3带有自环,所以一定是非周期的

### 常返性:

状态1:

1步返回的概率

$$f_1 = \frac{1}{2}$$

2步返回的概率

$$f_2 = \frac{1}{2} \times 1 = \frac{1}{2}$$

m1:

$$m_1 = \frac{1}{2} \times 1 + \frac{1}{2} \times 2 = 1.5$$

所以状态1是正常返的

状态2:

2步返回的概率
$$f_2 = 1 \times \frac{1}{2} = \frac{1}{2}$$

3步返回的概率
$$f_3 = 1 \times \frac{1}{2} \times \frac{1}{2} = \left(\frac{1}{2}\right)^2$$

以此类推,
$$n$$
步返回的概率 $f_n = \left(\frac{1}{2}\right)^{n-1}$ 

所以
$$m$$
的表达式是无穷级数 $\sum_{i=2}^{\infty} n \left(\frac{1}{2}\right)^{n-1}$ 

算出来是 
$$\frac{1}{2}m_2 = 2 \times \frac{1}{2} + \left[\left(\frac{1}{2}\right)^2 + \left(\frac{1}{2}\right)^3 + \dots + \left(\frac{1}{2}\right)^{n-1}\right] - n\left(\frac{1}{2}\right)^n$$

结果是 $m_2 = 3$ 所以状态2也是正常返的 状态3、4:

很明显是非常返, 3、4状态一旦转移到1、2状态, 就回不来了

# 遍历性:

思路1:

从图上看, 3、4是可约的, 主循环只有1、2

现在单看1、2及他俩之间的边

- 1、2都是正常返的
- 1带自环,因此这个是非周期的

非周期的正常返是遍历的, 故这个马尔科夫链存在稳定结果

思路2:根据充分条件: "存在正常数n,使得P的n次方没有零元"

拿python跑一下

```
import numpy as np
P = [[0.5, 1, 0, 0.5],
      [0.5, 0, 0.333, 0],
      [0, 0, 0.667, 0.5],
      [0, 0, 0]]

for i in range(1, 1000):
    print('第', i, '次迭代')
    P = P.dot(P)
    print(P)
```

结果:

```
第 1 次迭代
[[0.75 0.5
                0.333 0.25 ]
[0.25
        0.5
                 0.222111 0.4165 ]
                 0.444889 0.3335 ]
[0.
                               ]]
第 2 次迭代
[[0.6875
         0.625
                    0.50895354 0.5068055 ]
[0.3125
           0.375
                    0.29312024 0.34482402]
                    0.19792622 0.14837048]
[0.
[0.
                    Θ.
                                       11
第 3 次迭代
[[0.66796875 0.6640625 0.63384096 0.63945747]
[0.33203125 0.3359375 0.32698425 0.33117612]
                    0.03917479 0.02936641]
           Θ.
[0.
           Θ.
                              Θ.
                                       ]]
                    Θ.
```

```
第 11 次迭代
[[0.6666667 0.66666667 0.66666667 0.66666667]
[0.
             Θ.
                          11
[0.
第 12 次迭代
[[0.6666667 0.66666667 0.66666667 0.66666667]
[0.
       Θ.
             Θ.
[0.
                          ]]
第 13 次迭代
[[0.6666667 0.66666667 0.66666667 0.66666667]
[0.
              Θ.
                    Θ.
                          11
[0.
       Θ.
              Θ.
                    Θ.
```

从1次方算到1000次方,没有哪个是没有非零元的,看来这个例子里,这种方法是无效的?

### 稳定结果

理论计算:

$$\begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 1 & 0 & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{3} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{2}{3} & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \\ d \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \\ d \end{pmatrix}$$

算出来

$$\begin{pmatrix} a \\ b \\ c \\ d \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{2}{3} \\ \frac{1}{3} \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

也就是说,结果是稳定的,状态1的概率是 $\frac{2}{3}$ ,状态2的概率是 $\frac{1}{3}$ 

代码验证一下

```
import numpy as np
P = [[0.5, 1, 0, 0.5],
      [0.5, 0, 0.333, 0],
      [0, 0, 0.667, 0.5],
      [0, 0, 0, 0]]
```

```
P = np.array(P)

vector = [0.25, 0.25, 0.25, 0.25]#随便给一个初始的概率向量
vector = np.array(vector)
vector = vector.T

for i in range(0, 100000):#迭代100000次
    print('第', i, '次迭代')
    vector = P.dot(vector)
    print(vector)
```

#### 运行结果

```
第 99993 次迭代
[6.6666667e-001 3.333333333e-001 4.94065646e-324 0.00000000e+000]
第 99994 次迭代
[6.66666667e-001 3.333333333e-001 4.94065646e-324 0.000000000e+000]
第 99995 次迭代
[6.66666667e-001 3.333333333e-001 4.94065646e-324 0.000000000e+000]
第 99996 次迭代
[6.66666667e-001 3.333333333e-001 4.94065646e-324 0.000000000e+000]
第 99997 次迭代
[6.666666667e-001 3.333333333e-001 4.94065646e-324 0.000000000e+000]
第 99998 次迭代
[6.666666667e-001 3.333333333e-001 4.94065646e-324 0.000000000e+000]
第 99998 次迭代
[6.666666667e-001 3.333333333e-001 4.94065646e-324 0.000000000e+000]
第 99999 次迭代
```

vector[2]的值是  $4.94 \times 10^{-324}$ 

实际已经是0了,可能是python计算精度太高的缘故与理论计算一致