## 第14周作业

1、

$$egin{aligned} ec{\pi'} &= ec{\pi} \underline{P} \ \pi'_i &= \sum_{k=1}^M \dfrac{P_{ki}}{M} = \dfrac{1}{M} \ \pi' &= \pi \end{aligned}$$
因此 $ec{\pi} &= \dfrac{1}{M} (1, \cdots, 1)$ 为平稳分布

2、

状态转移矩阵为
$$\mathbf{P}=\left[egin{array}{cc} rac{2}{9} & rac{7}{9} \\ rac{1}{2} & rac{1}{2} \end{array}
ight]$$

$$ec{eta} = ec{eta} rac{ ext{P}}{ ext{P}} \ ec{eta} = [rac{9}{23}] rac{14}{23} ec{ ext{P}}$$

 $ec{eta}=ec{eta}\underline{P} \ ec{eta}=[rac{9}{23}rac{14}{23}] \$ 长期来看滞销概率为 $rac{9}{23}$ ,畅销概率为 $rac{14}{23}$ 

3、

(1)

$$X_{n+1}-X_n=Y-Z$$
  $Y\sim P(\lambda), Z\sim B(X_n,p)$   $Y$ 、 $Z$ 与 $X_{n-1}$ 时刻及以前的时刻无关,符合无后效性

(2)

设其平稳为
$$\vec{\beta}, \vec{\beta} = \vec{\beta}$$
P

$$X_0$$
为平稳分布, $E(X_0) = \sum_{i=0}^{+\infty} i eta_i$   $X_1$ 与 $X_0$ 同分布, $E(X_1) = E(X_0)$   $= E(X_0) + E(Y) - E(Z)$   $E(Y) = E(Z)$   $E(Z) = \lambda,$ 其中 $Z \sim B(X_0, p), X_0 \sim P(lpha)$ 

由随机过程的复合, $ZsimP(p\alpha)$ 

$$E(Z) = p\alpha = \lambda, \alpha = \frac{\lambda}{p}$$

(3)

该Markov链不可约,仅存在唯一平稳分布,即(2)中到达率为 $\frac{\lambda}{p}$ 的泊松过程

## 4、

该随机游走显然没有后效性,可视为*Markov*链, 假设该无向网络没有孤立点,由无向性可知有边连接的2点可互达, 因此整个网络为等价类(若一个点与该等价类中任一点不连通,则是孤立点) 对于不可约链,存在唯一平稳分布

考虑分布
$$\pi_i = rac{\sum_j w_{ij}}{2\sum_{i,j} w_{ij}}$$
  $\pi_i P_{ij} = rac{\sum_j w_{ij}}{2\sum_{i,j} w_{ij}} imes rac{w_{ij}}{\sum_j w_{ij}} = rac{w_{ij}}{2\sum_{i,j} w_{ij}} = \pi_j P_{ji}$ 

因此分布 $\vec{\pi} = (\pi_i)$ 为平稳分布

5、

(1)

当
$$X_n=i$$
时, $X_{n+1}=i+1$ 或 $i-1$ , $P(X_{n+1}=i+1|X_n=i)=rac{M-i}{M},$  $P(X_{n+1}=i-1|X_n=i)=rac{i}{M}$ 

$$P(X_{n+1}=i+1|X_n=i,X_{n-1}=j,\cdots,X_0=0)=rac{M-i}{M}=P(X_{n+1}=i+1|X_n=i)$$
  $P(X_{n+1}=i-1|X_n=i,X_{n-1}=j,\cdots,X_0=0)=rac{i}{M}=P(X_{n+1}=i-1|X_n=i)$   $X_n$ 无后效性,为 $Markov$ 链

(2)

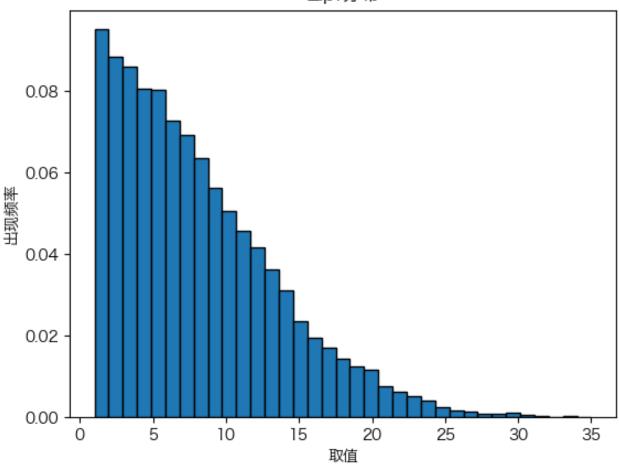
$$P(i o i+1) = P(X_{n+1} = i+1 | X_n = i) = rac{M-i}{M},$$
  $P(i o i-1) = P(X_{n+1} = i-1 | X_n = i) = rac{i}{M}$   $\pi_i imes P(i o i+1) = \left(egin{array}{c} M \\ i \end{array}
ight) \left(rac{1}{2}
ight)^M imes rac{M-i}{M}$   $\pi_{i+1} imes P(i+1 o i) = \left(egin{array}{c} M \\ i+1 \end{array}
ight) \left(rac{1}{2}
ight)^M imes rac{i+1}{M} = \pi_i imes P(i o i+1)$  因此,对可一步转移的状态 $i$ 、 $j, \pi_i P_{ij} = \pi_j P_{ji}$  对不可一步转移的状态 $i$ 、 $j, P_{ij} = P_{ji} = 0, \pi_i P_{ij} = \pi_j P_{ji}$ 仍成立分布术满足可逆性,是平稳分布

(3)

该过程可类比二项分布 $B(M,\frac{1}{2})$ ,每个球以概率 $\frac{1}{2}$ 出现在左边或右边

6、

## Zipf分布



```
import math
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import matplotlib as mpl
mpl.rcParams['font.sans-serif'] = ['Hiragino Sans GB']
mpl.rcParams['font.size'] = 10
mpl.rcParams['axes.unicode_minus'] = False
def Zipf(a=1, iter_epoch=100):
    state = 1
    for i in range(iter_epoch):
        a_add1 = math.pow(min(i / (i + 1), 1), a)
        if i > 1:
            a\_sub1 = math.pow(min(i / (i - 1), 1), a)
        if state == 1:
            rand = np.random.uniform(0, 1)
            if rand < a_add1 * 0.5:
                state += 1
        else:
            rand = np.random.uniform(0, 1)
            if rand < a_add1 * 0.5:
                state += 1
```

```
elif rand > 1 - a_sub1 * 0.5:
    state -= 1

return state

samples = []

for i in range(10000):
    samples.append(Zipf(1, iter_epoch=100))
plt.hist(samples, bins=len(set(samples)), edgecolor='black', density=True)

plt.title('Zipf分布')
plt.xlabel('取值')
plt.ylabel('出现频率')
plt.savefig("6.png")
plt.show()
```