

Classification des états de la Chaîne de Markov

- Accessible :
 - Etat j est accessible de l'état i si $p_{ij}^{(n)} > 0$ pour quelques $n \geq 0$.
- Communiquent :
 - Si l'état j est accessible de l'état i et l'état i est accessible de l'état j , alors les états i et j communiquent entre eux.
 - Si l'état i communique avec l'état j et l'état j communique avec l'état k , alors l'état i communique avec l'état k .
- Classe :
 - Les états peuvent être partitionés en un ou plusieurs classes d'équivalences .
 - Les éléments de chaque classe d'équivalence communiquent entre eux .
- Irréductible :
 - Une chaîne de Markov est dite irréductible si tous ses états communiquent entre eux c-à-d il y a une seule classe d'équivalence.¹⁶

Classification des états de la Chaîne de Markov

- Exemple:
 - On Suppose qu'un joueur a \$1 et pour chaque partie du jeu gagne \$1 avec une probabilité $p > 0$ ou bien perd \$1 avec une probabilité $1-p$. le jeu se termine quand le joueur aura \$3 ou bien il est fauché.

$P =$	état	0	1	2	3	
	0	1	0	0	0	
	1	$1-p$	0	p	0	
	2	0	$1-p$	0	p	
	3	0	0	0	1	

17

Classification des états de la Chaîne de Markov

- **État transitoire** :
 - Un état est dit transitoire si le processus ne retourne jamais dans cet état. Autrement; un état i est transitoire si et seulement si il existe un état j ($j \neq i$) accessible de l'état i et j n'est pas accessible de l'état i .
- **État récurrent** :
 - Un état est dit récurrent si le processus retourne à cet état définitivement. Autrement, un état est récurrent s'il n'est pas transitoire.
- **État Absorbant** :
 - Un état est dit absorbant si le processus ne peut pas sortir de cet état. Autrement, l'état i est absorbant ssi $p_{ii} = 1$.

18

Classification des états de la Chaîne de Markov

- Période:
 - La période de l'état i d'une chaîne de Markov est égale au plus grand commun diviseur de tous les n pour lesquels $p_{ii}^{(n)} > 0$.
 - L'état i est périodique lorsque $d > 1$.
- Apériodique:
 - L'état i est apériodique lorsque $d = 1$.
- Ergodique:
 - Les états récurrents et apériodiques sont érgodiques.
 - Une chaîne de Markov est dite ergodique si tous ses états sont ergodiques.
 - **Pour toute chaîne de Markov irréductible et ergodique, il existe une distribution stationnaire dont la distribution de ses états converge vers cette distribution.**

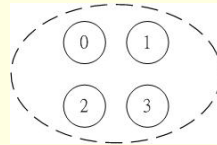
19

Classification des états de la Chaîne de Markov

Exemple:

Le processus est irréductible et ergodique et donc il admet une distribution stationnaire

$$\begin{array}{c}
 \text{état } 0 \quad 1 \quad 2 \quad 3 \\
 0 \quad 0.080 \quad 0.184 \quad 0.368 \quad 0.368 \\
 \mathbf{P} = 1 \quad 0.632 \quad 0.368 \quad 0.000 \quad 0.000 \\
 2 \quad 0.264 \quad 0.368 \quad 0.368 \quad 0.000 \\
 3 \quad 0.080 \quad 0.184 \quad 0.368 \quad 0.368
 \end{array}$$



20

Premier temps de passage

■ **Premier temps de passage :**

- Le premier temps de passage de l'état i à l'état j est le nombre de transitions effectuées par le processus en allant de l'état i à l'état j pour la première fois.

■ **Temps de récurrence :**

- Quand $j = i$, Le premier temps de retour à l'état i .

■ Exemple :

- $X_0 = 3, X_1 = 2, X_2 = 1, X_3 = 0, X_4 = 3, X_5 = 1$
- Le premier temps de passage de l'état 3 à l'état 1 est 2 semaines.
- Le temps de récurrence de l'état 3 est 4 semaines.

21

Premier temps de passage

- $f_{ij}^{(n)}$: La probabilité du premier temps de passage de l'état i à l'état j en n étapes.

■ Relations récurrentes :

$$f_{ij}^{(1)} = p_{ij}^{(1)} = p_{ij}$$

$$f_{ij}^{(2)} = \sum_{k \neq j} p_{ik} f_{kj}^{(1)}$$

$$f_{ij}^{(n)} = \sum_{k \neq j} p_{ik} f_{kj}^{(n-1)}$$

22

Premier temps de passage

■ Retour à l'exemple:

$$f_{30}^{(1)} = p_{30} = 0.080$$

$$\begin{aligned}
 f_{30}^{(2)} &= p_{31} f_{10}^{(1)} + p_{32} f_{20}^{(1)} + p_{33} f_{30}^{(1)} \\
 &= 0.184 (0.632) + 0.368 (0.264) + 0.368 (0.080) = 0.243
 \end{aligned}$$

■

■ Somme : $\sum_{n=1}^{\infty} f_{ij}^{(n)} \leq 1$

■ Temps moyen de premier passage :

$$m_{ij} = \begin{cases} \infty & \text{si } \sum_{n=1}^{\infty} f_{ij}^{(n)} < 1 \\ \sum_{n=1}^{\infty} n f_{ij}^{(n)} & \text{si } \sum_{n=1}^{\infty} f_{ij}^{(n)} = 1 \end{cases}$$

23

Premier temps de passage

$$m_{ij} = \sum_{n=1}^{\infty} n f_{ij}^{(n)} = f_{ij}^{(1)} + 2f_{ij}^{(2)} + \dots + f_{ij}^{(n)} = \sum_{T=1}^{\infty} \sum_{n=T}^{\infty} f_{ij}^{(n)}$$

$$\Rightarrow \sum_{n=T}^{\infty} f_{ij}^{(n)} = \sum_{k \neq j} p_{ik} \sum_{n=T-1}^{\infty} f_{kj}^{(n)}$$

$$\Rightarrow \sum_{T=2}^{\infty} \sum_{n=T}^{\infty} f_{ij}^{(n)} = \sum_{k \neq j} p_{ik} \sum_{T=1}^{\infty} \sum_{n=T}^{\infty} f_{kj}^{(n)}$$

$$\Rightarrow m_{ij} - \sum_{n=1}^{\infty} f_{ij}^{(n)} = \sum_{k \neq j} p_{ik} m_{kj}$$

24

Premier temps de passage

$$m_{ij} = 1 + \sum_{k \neq j} p_{ik} m_{kj}$$

Exemple

$$\begin{cases} m_{30} = 1 + p_{31}m_{10} + p_{32}m_{20} + p_{33}m_{30} \\ m_{20} = 1 + p_{21}m_{10} + p_{22}m_{20} + p_{23}m_{30} \\ m_{10} = 1 + p_{11}m_{10} + p_{12}m_{20} + p_{13}m_{30} \end{cases}$$

$$\Rightarrow m_{10} = 1.58 \text{ weeks}, m_{20} = 2.51 \text{ weeks}, m_{30} = 3.50 \text{ weeks}$$

25

Les États Absorbants

■ Les états absorbants :

- Un état k est dit un état absorbant si $p_{kk} = 1$, c'est-à-dire si la chaîne visite l'état k elle y restera.

■ Exemple :

- On suppose que deux joueurs (A et B), chacun a \$2, se mette d'accord pour que le jeu se termine lorsque l'un d'eux n'aura plus d'argent. La probabilité d'un gagnant est de $1/3$.

26

Les États Absorbants

■ La matrice de transition

$P =$	état	0	1	2	3	4
	0	1	0	0	0	0
	1	2/3	0	1/3	0	0
	2	0	2/3	0	1/3	0
	3	0	0	2/3	0	1/3
	4	0	0	0	0	1

27

Les États Absorbants

- Probabilité d'absorption :

- Si k est un état absorbant, et le processus part de l'état i , la probabilité de passage de l'état i à l'état k est appelée probabilité d'absorption

$$f_{ik} = \sum_{j=0}^M p_{ij} f_{jk} \quad \text{pour } i = 0, 1, 2, \dots, M$$

$$f_{kk} = 1$$

$$f_{ik} = 0 \quad \text{si l'état } i \text{ est récurrent et } i \neq k$$

Exemple : $f_{20} = 4/5, f_{24} = 1/5$