

TD. *Théorème Central Limite et Mélange en dynamique stochastique*

---

Dans ce TD, on étudie les propriétés de “**mélange**” et le “**Théorème central limite**” qui sont des caractéristiques de “**comportement chaotique**”<sup>1</sup>. Nous commençons par étudier ces propriétés pour un **système stochastique** (i.e. aléatoire) très simple. Dans un prochain TD on étudiera ces mêmes propriétés pour un **système déterministe** mais “sensible aux conditions initiales”.

## 1 Dynamique stochastique de “pile ou face”

On considère le jeu de pile ou face : à chaque instant  $t \in \mathbb{Z}$ , l'état du système est  $x(t) \in \{-1, 1\}$  est choisit au hasard avec probabilités  $p(-1) = 1/2$ ,  $p(1) = 1/2$ .

1. On considère une suite de  $T$  réalisations aléatoires

$$x = (x(1), x(2), \dots, x(T)) \in \{-1, 1\}^T.$$

Quelle est la probabilité  $p(x)$  d'une telle suite  $x$  ?

2. On souhaite montrer que la somme  $S_x(T) := \frac{1}{\sqrt{T}} \sum_{t=1}^T x(t)$  se distribue pour  $T \gg 1$  selon une loi Gaussienne  $G_D(S) = C \exp(-S^2/(2D))$  avec  $C > 0$  et un coefficient de diffusion  $D > 0$  que l'on va calculer. Pour cela on considère la distribution sur  $S \in \mathbb{R}$  des valeurs de  $S_x(T)$  :

$$\mathcal{D}_T(S) := \sum_{x \in \{-1, 1\}^T} p(x) \delta(S - S_x(T))$$

où  $\delta$  est la distribution de Dirac. On souhaite donc montrer que  $\mathcal{D}_T \xrightarrow{T \rightarrow \infty} G_D$  “au sens des distributions”, c'est à dire que pour toute fonction test (ou “observable”)  $\psi \in C_0^\infty(\mathbb{R})$ ,  $\langle \psi | \mathcal{D}_T \rangle \xrightarrow{T \rightarrow \infty} \langle \psi | G_D \rangle$  avec le produit scalaire  $\langle \psi | \varphi \rangle := \int \overline{\psi(S)} \varphi(S) dS$ . Montrer que  $\langle \psi | \mathcal{D}_T \rangle = \sum_{x \in \{-1, 1\}^T} \psi(S_x(T)) p(x)$ .

3. Dans un premier temps, on choisit la fonction  $\psi_k(S) = \exp(ikS)$  avec  $k \in \mathbb{R}$  (mode de Fourier). Montrer que

$$\sum_{x \in \{-1, 1\}^T} \psi_k(S_x(T)) p(x) = \cos\left(\frac{k}{\sqrt{T}}\right)^T$$

4. Montrer<sup>2</sup> que  $\cos\left(\frac{k}{\sqrt{T}}\right)^T = \exp\left(-\frac{1}{2}k^2\right) \left(1 + O\left(\frac{k^4}{T}\right)\right)$ .

---

1. d'après le dictionnaire, chaotique = “confus, désordonné, imprévisible”

2. Aide : écrire  $\cos\left(\frac{k}{\sqrt{T}}\right)^T = \exp\left(\log\left(\cos\left(\frac{k}{\sqrt{T}}\right)^T\right)\right)$ . Utiliser  $\cos(X) = 1 - \frac{X^2}{2} + O(X^4)$  et  $\log(1+X) = X + O(X^2)$ .

5. Pour une fonction  $\psi \in C_0^\infty(\mathbb{R})$  quelconque, déduire<sup>3</sup>le “**théorème central limite**”  $\mathcal{D}_T \xrightarrow{T \rightarrow \infty} G_D$  qui s’écrit :

$$\sum_{x \in \{-1,1\}^T} \psi(S_x(T)) p(x) \xrightarrow{T \rightarrow \infty} \int \psi(S) G_D(S) dS,$$

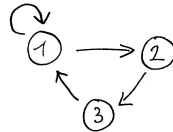
et donner la valeur du **coefficient de diffusion**  $D$ .

## 2 Dynamique stochastique de Markov.

Cet exercice est une généralisation de l’exercice précédent. Considérer un système dynamique aléatoire avec  $N \geq 1$  états possibles, où à chaque instant  $t \in \mathbb{Z}$  l’état du système est  $x(t) \in \{1, 2, \dots, N\}$ . A l’instant  $t + 1$  il prend la valeur  $x(t + 1) \in \{1, 2, \dots, N\}$  au hasard selon une probabilité de transition  $p_{x \rightarrow x'}$  connue pour tout  $x, x' \in \{1, 2, \dots, N\}$ , indépendante de  $t$ . On décrit la connaissance du système à l’instant  $t$  par une distribution de probabilité  $u_t(x) \geq 0$  telle que  $\sum_{x=1}^N u_t(x) = 1$ . Par exemple, on a  $N = 3$  états et les probabilités de transition sont

$$p_{1 \rightarrow 1} = \frac{1}{2}, \quad p_{1 \rightarrow 2} = \frac{1}{2}, \quad p_{2 \rightarrow 3} = 1, \quad p_{3 \rightarrow 1} = 1, \quad (2.1)$$

les autres sont  $p_{x \rightarrow x'} = 0$ . Cet exemple se représente par le “graphe de Markov”  $G_1$  suivant :



- On introduit la matrice  $P = (P_{x',x})_{x',x \in \{1, \dots, N\}}$  de taille  $N \times N$  et d’éléments  $P_{x',x} = p_{x \rightarrow x'}$ , appelée matrice stochastique ou matrice de Markov. Ecrire cette matrice dans l’exemple (2.1) ?
- Dans le cas général, exprimer le vecteur  $u_{t+1} = (u_{t+1}(x))_{x \in \{1, \dots, N\}} \in \mathbb{R}^N$  à partir du vecteur  $u_t \in \mathbb{R}^N$  et de la matrice  $P$ . Que vaut  $\sum_{x'} P_{x',x}$  à  $x$  fixé (somme sur les colonnes) ?
- Par exemple dans le jeu de pile ou face, il y a  $N = 2$  états possibles. Écrire l’expression de la matrice  $P$  et dessiner le graphe de Markov. Supposer que à l’instant  $t = 0$  l’état  $u_0$  est connu. Que vaut  $u(t)$  pour  $t \geq 1$  ?
- Pour l’exemple (2.1), on suppose l’état  $u_0 \in \mathbb{R}^3$  connu. Montrer<sup>4</sup> que pour  $t \rightarrow \infty$ ,  $u_t \rightarrow u_\infty$  converge exponentiellement vite vers un “**état d’équilibre**”  $u_\infty$  que l’on calculera. C’est la propriété de “**mélange**”.

3. Aide : utiliser la transformée de Fourier unitaire  $\tilde{\psi}(k) = (\mathcal{F}\psi)(k) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int e^{-ikS} \psi(S) dS \Leftrightarrow \psi(S) = (\mathcal{F}^{-1}\tilde{\psi})(S) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int e^{ikS} \tilde{\psi}(k) dk$ , et l’intégrale Gaussienne  $\int_{\mathbb{R}} \exp(-AX^2 + BX) dX = \sqrt{\frac{\pi}{A}} \exp\left(\frac{B^2}{4A}\right)$ .

4. Aide : diagonaliser la matrice  $P = ADA^{-1}$  avec  $D$  diagonale. Sur internet, <https://www-fourier.ujf-grenoble.fr/~parisse/xcasfr.html>, on écrit  $P := [[1/2, 0, 1], [1/2, 0, 0], [0, 1, 0]]$ ;  $D := \text{egv1}(P)$ ;  $A := \text{egv}(P)$ ; On vérifiera que  $\text{simplify}(A * D * \text{inv}(A))$ ; redonne bien la matrice  $P$ . On a  $A = (U_1, U_2, U_3)$  vecteurs propres en colonnes,  $A^{-1} = \begin{pmatrix} V_1 \\ V_2 \\ V_3 \end{pmatrix}$  vecteurs propres en ligne, et déduire que  $P^t \xrightarrow{t \rightarrow \infty} |U_1\rangle\langle V_1|$ .

5. (Optionnel) Démontrer le **théorème central limite** : on suppose donnée une fonction  $\varphi : x \in \{1, 2, \dots, N\} \rightarrow \mathbb{R}$ . On souhaite montrer que la somme  $S_x(T) = \frac{1}{\sqrt{T}} \sum_{t=1}^T \varphi(x(t))$  se distribue pour  $T \gg 1$  selon une loi Gaussienne  $G_D(S) = C \exp(-S^2/(2D))$  avec un coefficient de diffusion  $D > 0$  que l'on va calculer. Si  $\mathcal{D}_T(S) := \sum_{x \in \{1, \dots, N\}^T} p(x) \delta(S - S_x(T))$  alors  $\mathcal{D}_T \xrightarrow{T \rightarrow \infty} G_D$  au sens des distributions. Cela s'écrit

$$\forall \psi \in C_0^\infty(\mathbb{R}), \quad \sum_{x \in \{1, 2, \dots, N\}^T} \psi(S_x(T)) p(x) \xrightarrow{T \rightarrow \infty} \int \psi(S) G_D(S) dS.$$