

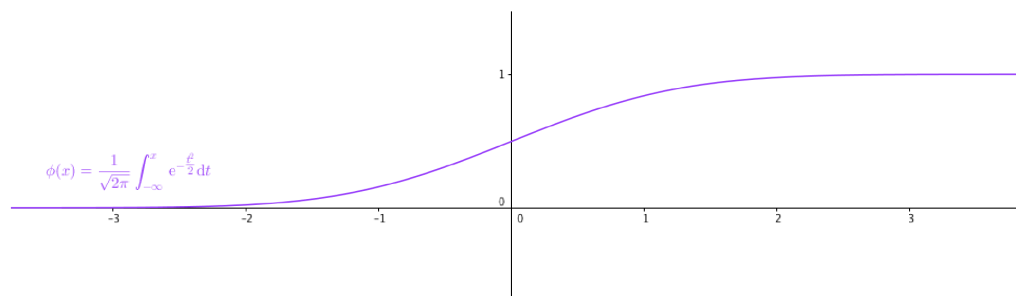


## Devoir Maison n°6

*Solution*

### Exercice 1 ft. SciLab

- (1) On sait qu'il s'agit d'une fonction croissante, de classe  $\mathcal{C}^1$ , de limite nulle en  $-\infty$ , de limite 1 en  $+\infty$  et qui vaut  $1/2$  en 0. Une observation rapide permet aussi de constater qu'elle est convexe sur  $] -\infty; 0[$  et concave sur  $]0; +\infty[$ , avec un seul point d'inflexion en 0. Tout cela nous permet de faire un joli dessin



- (2) La fonction SciLab `cdfnor()` permet de déterminer les valeurs de la fonction de répartition d'une loi normale et de sa bijection réciproque. En voici deux exemples d'utilisation

```
cdfnor("PQ", 1.96, 0, 1)  
---->0.9750021
```

```
cdfnor("X", 0, 1, 0.975, 0.025)  
---->1.959964
```

- (a) La première commande va donc renvoyer  $P(X \leq 0) = \Phi(0)$ , où  $X \leftrightarrow \mathcal{N}(0, 1)$  et  $\Phi$  désigne la fonction de répartition de la loi normale centrée réduite, représenté ci-dessous. Comme on l'a rappelé, la valeur correspondante que va afficher SciLab est alors  $1/2$ . Lorsque le premier argument de `cdfnor()` est "PQ", la commande renvoie donc la probabilité  $p = P(X \leq x)$  (en fait elle peut aussi renvoyer  $q = 1 - p$ ).

En mettant "X" en premier argument, la commande renvoie des valeurs de  $\Phi^{-1}$ . La seconde instruction va renvoyer  $\Phi^{-1}(0.5)$ , à savoir 0, comme on vient de le dire ci-avant. Enfin, la troisième commande renvoie, selon le même fonctionnement,  $\Phi^{-1}(0.025)$ . Sachant que  $\Phi(1.959964) = P(X \leq 1.959964) = 0.975$ ,  $P(X > 1.959964) = P(X \leq -1.959964) = 0.025$  et donc la dernière commande renvoie  $-1.959964$ .

- (b) On comprend, avec la description de la commande `cdfnor()` précédente que l'on obtient la quantité souhaitée en tapant `cdfnor("X", 2, 2, 0.95, 0.05)`. Cette quantité vaut 5.2897073.

(3) Soient  $B \hookrightarrow \mathcal{B}(1/2)$  et  $Z \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)$  deux variables aléatoires indépendantes. On pose  $X = ZB$ .

(a) On utilise la formule des probabilités totales avec le s.c.e  $\{(B = 0), (B = 1)\}$ .

$$\begin{aligned}
 F_X(x) &= P(X \leq x) = P(ZB \leq x) \\
 &= P(ZB \leq x \cap B = 0) + P(ZB \leq x \cap B = 1) \\
 &= P(x \geq 0 \cap B = 0) + P(Z \leq x \cap B = 1) \\
 &= P(x \geq 0)P(B = 0) + P(Z \leq x)P(B = 1) && \text{par indépendance} \\
 &= \frac{1}{2} (P(x \geq 0) + F_Z(x)) \\
 &= \begin{cases} \frac{1}{2}\Phi(x), & \text{si } x < 0 \\ \frac{1}{2}(\Phi(x) + 1), & \text{si } x \geq 0 \end{cases}
 \end{aligned}$$

(b) D'après le calcul précédent,  $P(X \leq 1.96)$  vaut  $\frac{1}{2}(\Phi(1.96) + 1)$ . La commande SciLab renvoie

```
(1/2)*(cdfnor("PQ", 1.96, 0, 1)+1)
--->0.9875011
```

(c) On utilise `grand()` et des opérations pointées

```
S=grand(1, 1000, 'nor', 0,1).*grand(1, 1000, 'bin', 1, 0.5)
f=length(find(S<=1.96))/1000
```

et SciLab renvoie `--> 0.988`, valeur empirique très proche de la valeur théorique 0.9875011 ci-dessus. Tout est cohérent!

## Problème 1

### Partie I : une relation classique et utile

Dans toute cette partie, on considère une matrice supposée diagonalisable  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$ .

(1) Par définition,

$$\begin{aligned}
 \lambda \text{ valeur propre de } M &\iff M - \lambda I \text{ non inversible} \\
 &\iff \det(M - \lambda I) = 0 \\
 &\iff (a - \lambda)(d - \lambda) - bc = 0 \\
 &\iff \lambda^2 - (a + d)\lambda + ad - bc = 0
 \end{aligned}$$

Donc les valeurs propres de  $M$  sont les racines du polynôme

$$x^2 - (a + d)x + ad - bc.$$

(2) Si  $a$  est racine d'un polynôme  $P$ , on sait que  $X - a$  divise  $P$ . Or,  $\lambda_1$  et  $\lambda_2$  sont valeur propres donc solutions de l'équation précédente et racines du polynôme correspondant. Par factorisation, on a donc

$$(x - \lambda_1)(x - \lambda_2) = x^2 - (a + d)x + ad - bc.$$

On aura observé que le coefficient constant devant  $(x - \lambda_1)(x - \lambda_2)$  car le polynôme à droite est *unitaire*, son coefficient de plus haut degré vaut 1.

(3) Par développement, on a

$$(x - \lambda_1)(x - \lambda_2) = x^2 - (\lambda_1 + \lambda_2)x - \lambda_1\lambda_2.$$

Ainsi, par identification de polynômes, on a bien

$$\begin{cases} \lambda_1\lambda_2 &= ad - bc \\ \lambda_1 + \lambda_2 &= a + d \end{cases}$$

## Partie II : un problème d'optimisation

Un agriculteur souhaite améliorer le rendement de son exploitation en utilisant de l'engrais. Une étude a montré que le rendement, en tonnes par hectare, pour la variété de blé cultivée est donnée par

$$f(B, N) = 120B - 8B^2 + 4BN - 2N^2$$

$B$  désigne la quantité de semences de blé utilisée,  $N$  la quantité d'engrais utilisée.

- (4) Pour une notation plus habituelle, écrivons  $f(x, y) = 120x - 8x^2 + 4xy - 2y^2$ . C'est une fonction polynomiale donc de classe  $\mathcal{C}^2$  sur  $\mathbb{R}^2$ .
- (5) La question revient à chercher les points critiques de  $f$ . On commence par calculer les dérivées partielles d'ordre 1.

$$\partial_1 f(x, y) = 120 - 16x + 4y$$

$$\partial_2 f(x, y) = 4x - 4y$$

Il suit que

$$\begin{aligned} (x, y) \text{ point critique de } f &\iff \begin{cases} 16x - 4y = 120 \\ 4x - 4y = 0 \end{cases} \\ &\iff \begin{cases} 4x - y = 30 \\ x - y = 0 \end{cases} \\ &\iff x = y = 10 \end{aligned}$$

Ainsi  $f$  n'admet qu'un seul point critique, de coordonnées  $(10, 10)$  et si  $f$  présente un extremum c'est nécessairement en ce point. Pour former la matrice hessienne de  $f$ , on commence par calculer les dérivées partielles d'ordre 2.

$$\partial_{1,1}^2 f(x, y) = -16$$

$$\begin{aligned} \partial_{1,2}^2 f(x, y) &= 4 \\ &= \partial_{2,1}^2 f(x, y) \end{aligned}$$

$$\partial_{2,2}^2 f(x, y) = -4$$

Ainsi,

$$\nabla^2 f(10, 10) = \begin{pmatrix} -16 & 4 \\ 4 & -4 \end{pmatrix}.$$

- (6) On utilise ici le résultat de la partie précédente <sup>1</sup> que si

$$M = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$$

est une matrice diagonalisable de valeurs propres  $\lambda_1$  et  $\lambda_2$ , alors

$$\begin{cases} \lambda_1 \lambda_2 = ad - bc \\ \lambda_1 + \lambda_2 = a + d \end{cases}$$

Notant  $\lambda_1$  et  $\lambda_2$  les valeurs propres de  $M = \nabla^2 f(10, 10)$  qui est bien diagonalisable (car symétrique), on a donc, d'après la remarque qui précède,

$$\begin{cases} \lambda_1 \lambda_2 = 48 \\ \lambda_1 + \lambda_2 = -20 \end{cases}$$

En particulier le produit des deux valeurs propres étant strictement positif, elles sont toutes deux de même signe, et leur somme étant négative, on peut affirmer que la hessienne admet donc

<sup>1</sup>qui est classique et apparait dans plusieurs sujets, mais qu'il faudra toujours savoir redémontrer

deux valeurs propres strictement négatives. Ainsi,  $f$  présente un maximum local en  $(10, 10)$ . Ce maximum vaut

$$f(10, 10) = 600.$$

(7) On développe

$$\begin{aligned} -2(y-x)^2 - 6(x-10)^2 &= -2(y^2 - 2x + x^2) - 6(x^2 - 20x + 100) \\ &= -2y^2 + 4x - 2x^2 - 6x^2 + 120x - 600 \\ &= -600 + f(x, y) \\ &= -f(10, 10) + f(x, y) \end{aligned}$$

Or, il est clair que (combinaison de carrés avec coefficients négatifs), pour tout  $(x, y) \in \mathbb{R}^2$ ,

$$f(x, y) - f(10, 10) = -2(y-x)^2 - 6(x-10)^2 \leq 0$$

ou encore

$$f(x, y) \leq f(10, 10).$$

Et le maximum local précédent est en fait un maximum global.

(8) Avec la contrainte  $B + 2N = 23$ , le rendement n'est plus qu'une fonction d'une seule variable

$$\begin{aligned} f(B, N) &= f(23 - 2N, N) \\ &= 120(23 - 2N) - 8(23 - 2N)^2 + 4(23 - 2N)N - 2N^2 \\ &= g(N) \end{aligned}$$

$g$  est polynomiale donc dérivable sur  $\mathbb{R}$  et on a

$$g'(N) = -240 + 32(23 - 2N) + 4(-2N + 23 - 2N) - 4N = 12(3 \times 23 - 20 - 7N) = 84(7 - N)$$

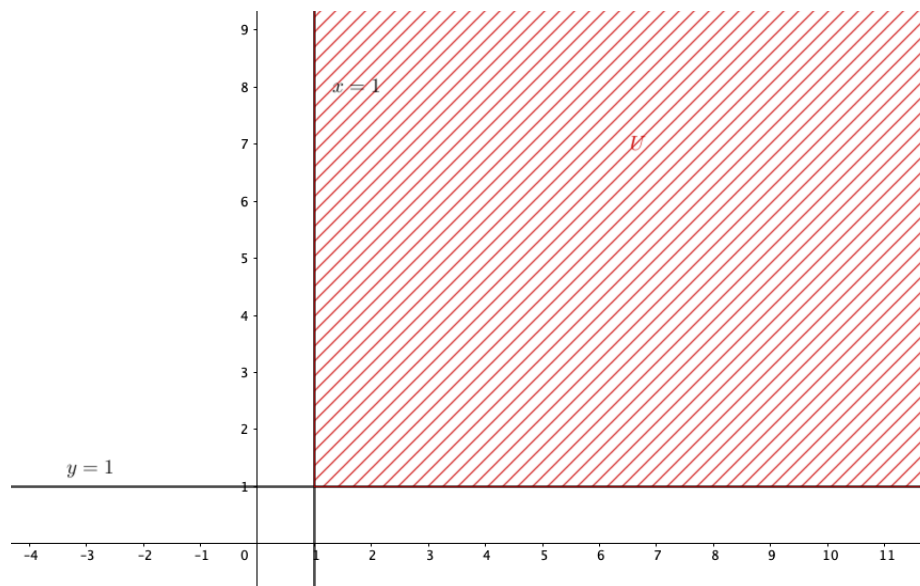
Ainsi,  $g$  admet un maximum en  $N = 7$ , donc sous la contrainte  $B = 23 - 2N$ ,  $f$  présente un maximum en  $(23 - 2 \times 7, 7) = (9, 7)$  qui vaut  $f(9, 7) = 586$ .

### Partie III : Une autre fonction de 2 variables

On considère l'application  $F : U = ]1; +\infty[^2 \rightarrow \mathbb{R}$ , définie, pour tout  $(x, y) \in ]1; +\infty[^2$  par :

$$F(x, y) = \frac{\ln(x)}{y} + \frac{\ln(y)}{x}$$

(9) Le domaine  $U$  correspond au *quart de plan* délimité par les droites (non incluses) d'équations  $x = 1$  et  $y = 1$ .



(10) Les deux applications  $(x, y) \mapsto x$  et  $(x, y) \mapsto y$  sont de classe  $\mathcal{C}^2$  sur  $(\mathbb{R}^2$  et donc sur)  $U$  comme fonctions polynomiales et sont à valeurs strictement positives. La fonction  $t \mapsto \ln(t)$  est une fonction usuelle de classe  $\mathcal{C}^2$  sur  $\mathbb{R}_+^*$ . Par compositions, les deux fonctions  $(x, y) \mapsto \ln(x)$  et  $(x, y) \mapsto \ln(y)$  sont bien de classe  $\mathcal{C}^2$  sur  $U$ . Par quotients (avec des dénominateurs non nuls) puis par somme, la fonction  $F$  est bien de classe  $\mathcal{C}^2$  sur  $U$ .

(11) Les règles de calcul de dérivation partielle donnent

$$\begin{aligned}\partial_1 F(x, y) &= \frac{1}{xy} - \frac{\ln(y)}{x^2} \\ \partial_2 F(x, y) &= \frac{1}{xy} - \frac{\ln(x)}{y^2}\end{aligned}$$

(12) On introduit la fonction  $\varphi$  définie sur  $[0; +\infty[$  par

$$\varphi(t) = \begin{cases} t^2 \ln(t), & \text{si } t > 0 \\ 0, & \text{si } t = 0 \end{cases}$$

(a) Par croissance comparée,

$$\lim_{t \rightarrow 0^+} \varphi(t) = \lim_{t \rightarrow 0^+} t^2 \ln(t) = 0 = \varphi(0)$$

donc  $\varphi$  est continue en 0. Sur  $\mathbb{R}_+^*$ , c'est un produit de fonctions usuelles continues donc  $\varphi$  est continue. Au final, la fonction est bien continue sur  $\mathbb{R}_+$ .

(b) Il faut déterminer la limite du taux d'accroissement en 0. On a

$$\begin{aligned}\frac{\varphi(t) - \varphi(0)}{t} &= \frac{t^2 \ln(t)}{t} = t \ln(t) \\ &\xrightarrow[t \rightarrow 0^+]{\quad} 0 \quad (\text{croissance comparée})\end{aligned}$$

donc  $\varphi$  est dérivable en 0 et  $\varphi'(0) = 0$ . Sur  $\mathbb{R}_+^*$ ,  $\varphi$  est dérivable comme produit de fonctions usuelles dérivables. La fonction est bien dérivable sur  $\mathbb{R}_+$ .

(c) Pour  $t > 0$ , on a  $\varphi'(t) = 2t \ln(t) + t^2(1/t) = t(2 \ln(t) + 1)$ . En particulier, si  $t > 1$ ,  $\varphi'(t) > 0$  ce qui veut dire que  $\varphi$  est strictement croissante sur  $]1; +\infty[$ . Étant continue sur ce même intervalle, le théorème de bijection permet d'affirmer que  $\varphi$  réalise une bijection de  $]1; +\infty[$  sur  $] \varphi(1); \lim_{+\infty} \varphi(t) [= ]0; +\infty[$ .

(13) Soit  $(x, y) \in U$ .

$$(x, y) \text{ est un point critique de } F \iff \nabla F(x, y) = 0 \iff \begin{cases} \frac{1}{xy} - \frac{\ln(y)}{x^2} = 0 \\ \frac{1}{xy} - \frac{\ln(x)}{y^2} = 0 \end{cases}$$

$$\begin{aligned} \nabla F(x, y) = 0 &\iff \begin{cases} \frac{1}{xy} = \frac{\ln(y)}{x^2} \\ \frac{\ln(y)}{x^2} = \frac{\ln(x)}{y^2} \end{cases} \\ &\iff \begin{cases} \frac{1}{xy} = \frac{\ln(y)}{x^2} \\ y^2 \ln(y) = x^2 \ln(x) \end{cases} \\ &\iff \begin{cases} \frac{1}{xy} = \frac{\ln(y)}{x^2} \\ \varphi(x) = \varphi(y) \end{cases} \end{aligned}$$

- (14) Comme  $\varphi$  est bijective sur  $]1; +\infty[$  et que  $x$  et  $y$  en sont des éléments (car  $(x, y) \in U$ ), la deuxième ligne du système ci-dessus est équivalente à  $x = y$ . En substituant dans la première ligne, on obtient

$$\frac{1}{x^2} = \frac{\ln(x)}{x^2} \iff \ln(x) = 1 \iff x = e.$$

Comme  $y = x$ , l'unique point critique de  $F$  sur  $U$  est le point de coordonnées  $(e, e)$ .

- (15) Le calcul donne

$$\begin{aligned} \partial_{1,1}^2 F(x, y) &= -\frac{1}{yx^2} + \frac{2 \ln(y)}{x^3} \\ \partial_{1,2}^2 F(x, y) &= -\frac{1}{yx^2} - \frac{1}{xy^2} \\ &= \partial_{2,1}^2 F(x, y) \quad (\text{lemme de Schwarz}) \\ \partial_{2,2}^2 F(x, y) &= -\frac{1}{yx^2} + \frac{2 \ln(x)}{y^3} \end{aligned}$$

- (16) On forme alors la matrice Hessienne de  $F$  au point critique

$$H = \nabla^2 F(e, e) = \begin{pmatrix} \frac{1}{e^3} & -\frac{2}{e^3} \\ -\frac{2}{e^3} & \frac{1}{e^3} \end{pmatrix}.$$

La matrice  $H$  étant symétrique, elle est diagonalisable. Notant  $\lambda_1$  et  $\lambda_2$  ses valeurs propres, le préambule de l'exercice permet d'obtenir en particulier que

$$\lambda_1 \lambda_2 = -\frac{3}{e^3} < 0$$

Le produit des deux valeurs propres étant strictement négatif, ces deux valeurs propres sont de signes opposés et  $F$  présente donc un point selle en l'unique point critique qu'elle admet sur  $U$ . Il n'y a donc pas d'extremum (ni local et *a fortiori* par global non plus) sur  $U$ .

- (17) Sur  $\bar{U}$ , on voit que  $F(x, y) \geq 0$  (car  $\ln(x) \geq 0$  et  $\ln(y) \geq 0$  pour  $x, y \geq 1$ ). Or,  $F(1, 1) = 0$  et  $(1, 1) \in \bar{U}$ . Donc  $F$  présente un minimum global sur  $\bar{U}$ . En revanche, il n'y a pas de maximum global. Ce qu'on peut montrer en exhibant une direction avec une limite infinie, par exemple en constatant que

$$\lim_{x \rightarrow +\infty} F(x, 1) = \lim_{x \rightarrow +\infty} \ln(x) = +\infty.$$

## Problème 2

Exercice inspiré d'un vieux sujet **HEC Maths 3, 2000**, voie E.

On dispose de deux jetons  $A$  et  $B$  que l'on peut placer dans deux cases  $C_0$  et  $C_1$ , et d'un dispositif permettant de tirer au hasard et de manière équiprobable, l'une des lettres  $a$ ,  $b$  ou  $c$ . Au début de l'expérience, les deux jetons sont placés dans  $C_0$ . On procède alors à une série de tirages indépendants de l'une des trois lettres  $a$ ,  $b$  ou  $c$ .

À la suite de chaque tirage, on effectue l'opération suivante

- Si on tire la lettre  $a$ , on change le jeton  $A$  de case;
- Si on tire la lettre  $b$ , on change le jeton  $B$  de case;
- Si on tire la lettre  $c$ , les positions des deux jetons restent inchangées.

### Partie I - Étude du mouvement du jeton $A$

On introduit les variables  $X_n$  (respectivement  $Y_n$ ) qui valent 0 si à l'issue de la  $n$ -ième expérience, le jeton  $A$  (resp. le jeton  $B$ ) est dans la case  $C_0$  et 1 si il est dans la case  $C_1$ . Naturellement,  $X_0 = Y_0 = 0$ .

(1) On introduit la matrice  $M = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$ .

- (a) La matrice  $M$  est symétrique donc diagonalisable, d'après le cours.  
 (b) On cherche les valeurs propres à l'aide du déterminant. Plus précisément,

$$\begin{aligned}
 \lambda \text{ valeur propre de } M &\iff M - \lambda I \text{ non inversible} \\
 &\iff \det(M - \lambda I) = 0 \\
 &\iff \det \begin{pmatrix} 2 - \lambda & 1 \\ 1 & 2 - \lambda \end{pmatrix} = 0 \\
 &\iff (2 - \lambda)^2 - 1 = 0 \\
 &\iff \lambda^2 - 4\lambda + 3 = 0 \\
 &\iff \lambda = 1 \text{ ou } \lambda = 3.
 \end{aligned}$$

Ainsi,

$$\text{Sp}(M) = \{1; 3\}.$$

On cherche donc une base de vecteurs propres vers laquelle  $P$  sera la matrice de passage. Plus précisément, d'une part

$$M \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \iff x + y = 0$$

Donc  $E_1 = \text{Vect} \left( \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} \right)$ .

D'autre part,

$$M \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = 3 \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \iff -x + y = 0$$

Donc  $E_3 = \text{Vect} \left( \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right)$ .

Par concaténation, la famille  $\left( \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}; \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right)$  forme une base de  $\mathcal{M}_{2,1}$  formée de vecteurs

propres de  $M$ . La matrice  $P$  de passage, explicitée ci-après, de la base canonique vers cette nouvelle base est en particulier inversible. En posant

$$P = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}, \quad D = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 3 \end{pmatrix},$$

on a bien

$$M = PDP^{-1} \iff P^{-1}MP = D$$

avec  $D$  diagonale.

(c) Une récurrence immédiate mène à

$$M^n = PD^nP^{-1}.$$

Or, un rapide pivot de Gauss donne

$$P^{-1} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}.$$

Ainsi

$$\begin{aligned} M^n &= PD^nP^{-1} \\ &= \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 3^n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \\ &= \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 3^n \\ -1 & 3^n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \\ &= \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1+3^n & 3^n-1 \\ 3^n-1 & 1+3^n \end{pmatrix} \end{aligned}$$

En déduire l'expression de  $M^n$ , pour  $n \in \mathbb{N}^*$ .

(2) (a) On introduit les évènements  $A_i$  (resp.  $B_i, C_i$ ) "on pioche la lettre  $a$  au  $i$ -ème tirage" (resp. "la lettre  $b$ ", "la lettre  $c$ "). Il est clair que  $X_1(\Omega) = \{0; 1\}$  et

$$P(X_1 = 1) = P(A_1) = \frac{1}{3}, \quad P(X_1 = 0) = \frac{2}{3}.$$

(b) Pour  $n \in \mathbb{N}^*$ , on admet raisonnablement que  $\{(X_n = 0), (X_n = 1)\}$  est un système complet d'évènements. En lui appliquant la formule des probabilités totales, on obtient

$$\begin{aligned} P(X_{n+1} = 0) &= P_{X_n=0}(X_{n+1} = 0)P(X_n = 0) + P_{X_n=1}(X_{n+1} = 0)P(X_n = 1) \\ &= \frac{2}{3}P(X_n = 0) + \frac{1}{3}P(X_n = 1) \end{aligned}$$

car

$$P_{X_n=0}(X_{n+1} = 0) = P(B_{n+1} \cup C_{n+1}) = \frac{2}{3}, \quad P_{X_n=1}(X_{n+1} = 0) = P(A_{n+1}) = \frac{1}{3}.$$

Avec le même raisonnement, on obtient

$$P(X_{n+1} = 1) = \frac{1}{3}P(X_n = 0) + \frac{2}{3}P(X_n = 1).$$

On peut donc écrire

$$\begin{pmatrix} P(X_{n+1} = 0) \\ P(X_{n+1} = 1) \end{pmatrix} = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} P(X_n = 0) \\ P(X_n = 1) \end{pmatrix}.$$

Il suffit donc de prendre  $Q = \frac{1}{3}M$ , où  $M$  est la matrice étudiée précédemment.

(c) D'après ce qu'on a déjà calculé, on a

$$Q^n = \left(\frac{1}{3}\right)^n \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1+3^n & 3^n-1 \\ 3^n-1 & 1+3^n \end{pmatrix}.$$



(d) Comme  $\begin{pmatrix} P(X_{n+1} = 0) \\ P(X_{n+1} = 1) \end{pmatrix} = Q \begin{pmatrix} P(X_n = 0) \\ P(X_n = 1) \end{pmatrix}$ , une récurrence immédiate donne

$$\begin{pmatrix} P(X_{n+1} = 0) \\ P(X_{n+1} = 1) \end{pmatrix} = Q^n \begin{pmatrix} P(X_1 = 0) \\ P(X_1 = 1) \end{pmatrix} = \left(\frac{1}{3}\right)^{n-1} \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 + 3^n & 3^n - 1 \\ 3^n - 1 & 1 + 3^n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2/3 \\ 1/3 \end{pmatrix}.$$

On en déduit donc

$$P(X_n = 0) = \frac{1}{2} \left(1 + \frac{1}{3^n}\right), \quad P(X_n = 1) = \frac{1}{2} \left(1 - \frac{1}{3^n}\right)$$

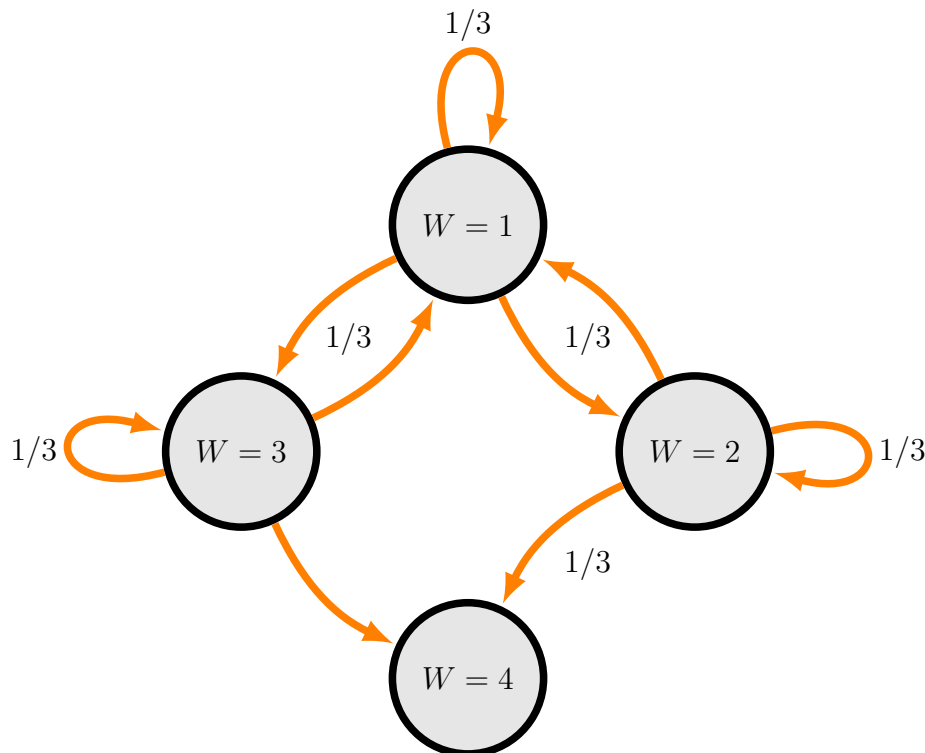
## Partie II - Étude du mouvement du couple de jetons $(A, B)$

On considère maintenant, pour  $n \in \mathbb{N}$ , la variable aléatoire  $W_n$  définie par  $W_0 = 1$  et, à l'issue de la  $n$ -ième expérience décrite précédemment.

- Si  $A$  et  $B$  sont tous deux dans  $C_0$ , alors  $W_n = 1$ ;
- Si  $A$  se trouve dans  $C_0$  et  $B$  dans  $C_1$ , alors  $W_n = 2$ ;
- Si  $A$  se trouve dans  $C_1$  et  $B$  dans  $C_0$ , alors  $W_n = 3$ ;
- Si  $A$  et  $B$  sont tous deux dans  $C_1$ ,  $W_n = 4$ .

On peut (et ce n'est nullement une nécessité mais c'est pratique), pour fixer les idées, commencer par dessiner le *diagramme de transition* de la *chaîne de Markov*  $(W_n)$ .

Ici les probabilités sur chacune des arêtes sont les mêmes; elles valent toutes  $1/3$ . Chaque changement d'état correspond au tirage d'une lettre et une seule et ces tirages sont équiprobables.



(4) Partant de  $W_0 = 1$ , on voit que  $W_1(\Omega) = \{1, 2, 3\}$  et que ces trois états, correspondants à chacun des trois tirages possible pour la lettre, sont équiprobables. On a donc

$$P(W_1 = 1) = P(W_1 = 2) = P(W_1 = 3) = \frac{1}{3}.$$

(5) On peut admettre, car c'est un peu laborieux à démontrer, que  $\{(W_n = i) \mid i \in \llbracket 1; 4 \rrbracket\}$  forme un système complet d'évènements pour  $n \geq 2$ . En lui appliquant la formule des probabilités totales,

en tenant compte des probabilités de transition qui apparaissent dans le diagramme ci-dessus, on obtient

$$\begin{pmatrix} P(W_{n+1} = 1) \\ P(W_{n+1} = 2) \\ P(W_{n+1} = 3) \\ P(W_{n+1} = 4) \end{pmatrix} = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} P(W_n = 1) \\ P(W_n = 2) \\ P(W_n = 3) \\ P(W_n = 4) \end{pmatrix}.$$

(6) C'est un simple calcul. En effet,

$$A \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Ici, on a pensé à essayer le vecteur dont toutes les composantes sont égales à 1. On peut aussi voir que

$$A - I = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

est clairement non inversible (deux couples de colonnes égales). En résolvant  $AX = X$  on trouve une base de  $E_1$  (qui sera de dimension 2 car le rang de la matrice  $A - I$  ci-dessus est clairement égal à 2). Bref. Le vecteur précédemment exhibé ne satisfait pas à la condition demandée; on divise chacune de ces composantes par la somme de celles-ci. Ainsi,

$$\ell = \begin{pmatrix} 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \\ 1/4 \end{pmatrix}$$

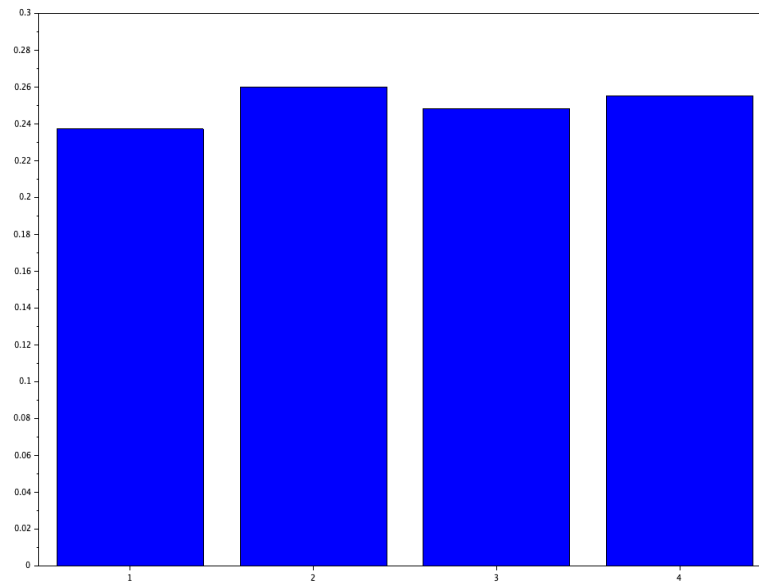
est vecteur propre *stochastique* (la somme de ses composantes vaut 1) de  $A$ , associé à la valeur propre 1.

(7) Il ne faut garder que la dernière composante du résultat de la commande `grand()` avec l'argument 'markov', sinon on a toute la *trajectoire* de la chaîne.

```
function y=W(n)
A=[1, 1, 1, 0; 1, 1, 0, 1; 1, 0, 1, 1; 0, 1, 1, 1]/3;
W=grand(n, 'markov', A', 1);
y=W(n)
endfunction
```

(8) On écrit le script suivant dont les résultats d'exécution sont affichés ci-dessous

```
S=zeros(1, 1000)
for k=1:1000
    S(k)=W(500) //on fait donc 1000 simulation de W_500
end
T=tabul(S, 'i') //on classe les valeurs obtenues
bar(T(:,1), T(:,2)/1000) //on représente le diagramme des fréquences
```



La représentation obtenue laisse conjecturer que  $W_{500}$  suit une loi uniforme sur  $\llbracket 1; 4 \rrbracket$ , c'est à dire que pour  $n$  grand, chacun des quatre états semble équiprobable. Si la chaîne  $(W_n)$  converge en loi vers une *loi limite* dont le distribution est portée par le vecteur  $\ell$ , la relation  $W_{n+1} = AW_n$  donne  $A\ell = \ell$  et  $\ell$  est vecteur propre (stochastique - c'est une distribution de probabilité!) associé à la valeur propre 1, qu'on appelle aussi *état stationnaire*. C'est bien ce qu'on a trouvé à la question 6.