



## 1 D'après un exercice d'oral

1. On trouve sans trop de mal :  $\chi_A = X^3 - 2X = X(X - \sqrt{2})(X + \sqrt{2})$  donc (polynôme caractéristique scindé à racines simples)  $A$  est diagonalisable avec  $\text{Sp}(A) = \{0, \sqrt{2}, -\sqrt{2}\}$ . On trouve ensuite une base de diagonalisation en cherchant un vecteur directeur de chaque sous-espace propre (ce sont des droites puisqu'il y a trois valeurs propres différentes). Une résolution propre de  $AX = \lambda X$  (qui ne commence donc **pas** par « soit  $X \in \text{Ker}(A - \lambda I_3)$  » bien entendu, sinon poubelle...) fournit :

$$\text{Ker}(A + \sqrt{2}I_3) = \text{Vect} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 \\ -\sqrt{2} \\ 1 \end{pmatrix}}_{f_1} \quad \text{Ker}(A) = \text{Vect} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}}_{f_2} \quad \text{Ker}(A - \sqrt{2}I_3) = \text{Vect} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 \\ \sqrt{2} \\ 1 \end{pmatrix}}_{f_3}$$

En prenant  $R = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ -\sqrt{2} & 0 & \sqrt{2} \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$  on a  $R^{-1}AR = \begin{pmatrix} -\sqrt{2} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \sqrt{2} \end{pmatrix}$

Bon, je vais demander à Python pour vérifier :

```
from numpy import array, sqrt
from numpy.linalg import eig, inv

---

>>> A = array([[0,1,0], [1,0,1], [0,1,0]])
>>> eig(A)
(array([ -1.41421356e+00,  -3.61726744e-17,   1.41421356e+00]),
array([[ 5.00000000e-01,   7.07106781e-01,   5.00000000e-01],
       [ -7.07106781e-01,   2.97164569e-17,   7.07106781e-01],
       [ 5.00000000e-01,  -7.07106781e-01,   5.00000000e-01]]))
```

Les joies du calcul numérique...

2. La matrice  $R^{-1}BR$  représente  $b$  (canoniquement associée à  $B$ ) dans la base  $\mathcal{F} = (f_1, f_2, f_3)$ . Mais  $BF_1 = F_1$ ,  $BF_2 = -F_2$  et  $BF_3 = F_3$  (les  $F_i$  étant ce qu'on imagine), ce qui se traduit  $b(f_1) = f_1$ ,  $b(f_2) = -f_2$  et  $b(f_3) = f_3$ , soit encore :

$$R^{-1}BR = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Ainsi,  $A$  et  $B$  sont codiagonalisables.

```
>>> R = array([[1,1,1], [-sqrt(2),0,sqrt(2)], [1,-1,1]])
>>> B = array([[0,0,1], [0,1,0], [1,0,0]])
>>> inv(R).dot(B).dot(R)
array([[ 1.,  0.,  0.],
       [ 0., -1.,  0.],
       [ 0.,  0.,  1.]])
```

3. Tout d'abord, notons  $D_A = R^{-1}AR$ , de sorte que

$$P(A) = P(RD_A R^{-1}) = RP(D_A)R^{-1} = R \begin{pmatrix} P(-\sqrt{2}) & 0 & 0 \\ 0 & P(0) & 0 \\ 0 & 0 & P(\sqrt{2}) \end{pmatrix} R^{-1}$$

La relation centrale, classique, s'obtient en montrant d'abord (récurrence immédiate) que  $A^k = RD_A^k R^{-1}$  puis en continuant par linéarité du produit matriciel.

Maintenant, l'équation  $P(A) = B$  est équivalente à

$$R \begin{pmatrix} P(-\sqrt{2}) & 0 & 0 \\ 0 & P(0) & 0 \\ 0 & 0 & P(\sqrt{2}) \end{pmatrix} R^{-1} = R \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} R^{-1}$$

elle même équivalente à

$$\begin{pmatrix} P(-\sqrt{2}) & 0 & 0 \\ 0 & P(0) & 0 \\ 0 & 0 & P(\sqrt{2}) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

(pour montrer l'équivalence, on raisonne bien entendu par double implication, chacune nécessitant une multiplication à droite et à gauche). Finalement :

$$P(A) = B \iff \begin{cases} P(-\sqrt{2}) = 1 \\ P(0) = -1 \\ P(\sqrt{2}) = 1 \end{cases}$$

4. Le théorème d'interpolation de Lagrange nous dit qu'il existe un (unique) polynôme de degré au plus 2 envoyant respectivement  $-\sqrt{2}$ , 0 et  $\sqrt{2}$  sur 1, -1 et 1. Un tel polynôme se trouve à vue (faire un dessin avec trois points!) :  $X^2 - 1$  convient.

$$\text{En prenant } P_0 = X^2 - 1, \text{ on a } P_0(A) = B$$

Et si on ne voit pas  $P_0$  (par exemple parce qu'on a pas regardé) ? Et bien on le cherche sous la forme  $\alpha X^2 + \beta X + \gamma \dots$

5. On a successivement :

$$P(A) = B \iff \begin{cases} P(-\sqrt{2}) = 1 \\ P(0) = -1 \\ P(\sqrt{2}) = 1 \end{cases} \iff \begin{cases} P(-\sqrt{2}) = P_0(-\sqrt{2}) \\ P(0) = P_0(0) \\ P(\sqrt{2}) = P_0(\sqrt{2}) \end{cases} \iff \begin{cases} (P - P_0)(-\sqrt{2}) = 1 \\ (P - P_0)(0) = -1 \\ (P - P_0)(\sqrt{2}) = 1 \end{cases}$$

ce qui est équivalent au fait que  $P - P_0$  est divisible par  $(X + \sqrt{2})X(X - \sqrt{2})$ .

$$P(A) = B \text{ si et seulement si } P \text{ est de la forme } X^2 - 1 + X(X^2 - 2)Q, \text{ avec } Q \in \mathbb{K}[X]$$

6. On a cette fois  $Q(B) = A$  si et seulement si  $\begin{cases} Q(1) = -\sqrt{2} \\ Q(-1) = 0 \\ Q(1) = \sqrt{2} \end{cases}$  ce qui est absurde!

$$\text{Il n'existe pas de polynôme } Q \text{ tel que } Q(B) = A.$$

## 2 Une réduction en dimension 5

### 2.1 Deux preuves d'un résultat de cours

1. On a tout d'abord  $u^2(x_0) = u(u(x_0)) = u(\lambda x_0) = \lambda u(x_0) = \lambda^2 x_0$ , puis par récurrence immédiate :

$u^k(x_0) = \lambda^k x_0$  pour tout  $k \in \mathbb{N}$ . Écrivant  $Q = \sum_{k=0}^p \alpha_k X^k$  on a alors :

$$Q(u)(x_0) = \left( \sum_{k=0}^p \alpha_k u^k \right) (x_0) = \sum_{k=0}^p \alpha_k u^k(x_0) = \sum_{k=0}^p (\alpha_k \lambda^k x_0) = \left( \sum_{k=0}^p \alpha_k \lambda^k \right) x_0$$

$$Q(u)(x_0) = Q(\lambda)x_0$$

Appliquant ceci à  $Q = P$  (notre polynôme annulateur) on obtient  $0 = P(\lambda)x_0$  (on se souvient que  $P(u) = 0$  bien sûr!) et comme  $x_0$  est non nul en tant que vecteur propre, on a bien  $P(\lambda) = 0$ .

$$\boxed{\text{Sp}(u) \subset \text{Rac}(P)}$$

2. On a évidemment  $\lambda$  racine du polynôme  $P - P(\lambda)$ , donc d'après le cours de première année :

$$\boxed{X - \lambda \text{ divise } P - P(\lambda)}$$

Écrivons  $P - P(\lambda) = (X - \lambda)Q = Q(X - \lambda)$  pour un certain  $Q \in \mathbb{K}[X]$ . On a alors

$$P(u) - P(\lambda)\text{Id}_E = Q(u) \circ (u - \lambda\text{Id}_E).$$

Puisque  $P(u) = 0$ , on obtient donc :

$$Q(u) \circ (u - \lambda\text{Id}_E) = -P(\lambda)\text{Id}_E$$

Lorsque  $a = b \circ c$  on a  $\text{Ker}(c) \subset \text{Ker}(a)$  (c'est direct!) donc ici :

$$\text{Ker}(u - \lambda\text{Id}_E) \subset \text{Ker}(-P(\lambda)\text{Id}_E)$$

or le noyau à gauche n'est pas réduit à  $\{0\}$  car  $\lambda$  est une valeur propre de  $u$ . Ainsi, l'homothétie  $P(\lambda)\text{Id}_E$  n'est pas injective... donc est nulle!

$$\boxed{\text{Ce qui nous donne notre deuxième preuve!}}$$

## 2.2 Une matrice $5 \times 5$

1. On trouve directement :

$$\boxed{M^2 + M = J + I_5 \text{ avec } J \in \mathcal{M}_5(\mathbb{R}) \text{ constituée uniquement de 1.}}$$

2. On a  $J^2 = 5J$ , ce qui nous donne :  $(M^2 + M - I_5)^2 = 5(M^2 + M - I_5)$ . Une façon de lire ce résultat consiste à écrire  $(M^2 + M - I_5)(M^2 + M - I_5) - 5(M^2 + M - I_5) = 0$  ou encore  $(M^2 + M - I_5)(M^2 + M - 6I_5) = 0$  :

$$\boxed{(X^2 + X - 1)(X^2 + X - 6) \text{ est un polynôme annulateur de } A}$$

3. Les racines de  $X^2 + X - 6 = (X - 2)(X + 3)$  sont 2 et  $-3$  et celles de  $X^2 + X - 1$  sont  $\lambda_1 = \frac{-1 - \sqrt{5}}{2}$  et  $\lambda_2 = \frac{-1 + \sqrt{5}}{2}$ . D'après le résultat de cours montré (deux fois) plus haut :

$$\boxed{\text{Sp}(M) \subset \{2, -3, \lambda_1, \lambda_2\}}$$

4. Bien entendu (?)  $\lambda_1$  et  $\lambda_2$  ne sont pas entiers. Il reste à voir si  $M - 2I_5$  et  $M + 3I_5$  sont ou non inversibles ; ou encore de rang 5. On peut voir que sur les lignes de  $M$  la somme des coefficients

vaut 0... et donc  $\begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$  est vecteur propre de  $M$  associé à la valeur propre 2. Si on ne le voit pas,

on peut calculer le rang de  $M - 2I_5$  en privilégiant évidemment à chaque étape un pivot égal à 1 quand c'est possible... ce qui est le cas jusqu'à l'avant dernière étape :

$$\begin{aligned} M - 2I_5 &= \begin{pmatrix} -2 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ \boxed{1} & -2 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -2 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & -2 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & -2 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 0 & -3 & 2 & 1 & 0 \\ \boxed{1} & * & * & * & * \\ 0 & \boxed{1} & -2 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & -1 & -2 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & -2 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 0 & 0 & -4 & 1 & 3 \\ \boxed{1} & * & * & * & * \\ 0 & \boxed{1} & * & * & * \\ 0 & 0 & 3 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & \boxed{1} & 1 & -2 \end{pmatrix} \\ &\sim \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & \boxed{5} & -5 \\ \boxed{1} & * & * & * & * \\ 0 & \boxed{1} & * & * & * \\ 0 & 0 & 0 & -5 & 5 \\ 0 & 0 & \boxed{1} & * & * \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & \boxed{5} & * \\ \boxed{1} & * & * & * & * \\ 0 & \boxed{1} & * & * & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \boxed{1} & * & * \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} \boxed{1} & * & * & * & * \\ 0 & \boxed{1} & * & * & * \\ 0 & 0 & \boxed{1} & * & * \\ 0 & 0 & 0 & \boxed{5} & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Comme prévu :  $\text{rg}(M - 2I_5) = 4 < 5$  donc 2 est bien valeur propre. On calcule de la même façon le rang de  $M + 3I_5$  :

$$\begin{aligned}
 M + 3I_5 &= \begin{pmatrix} 5 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ \boxed{1} & 5 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 5 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 5 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 5 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 0 & -8 & -3 & 1 & 0 \\ \boxed{1} & * & * & * & * \\ 0 & \boxed{1} & 3 & 0 & 1 \\ 0 & -3 & -1 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 3 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 0 & 0 & 21 & 1 & 8 \\ \boxed{1} & * & * & * & * \\ 0 & \boxed{1} & * & * & * \\ 0 & 0 & 8 & 3 & 3 \\ 0 & 0 & \boxed{1} & 1 & 3 \end{pmatrix} \\
 &\sim \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & -20 & -55 \\ \boxed{1} & * & * & * & * \\ 0 & \boxed{1} & * & * & * \\ 0 & 0 & 0 & \boxed{-5} & -21 \\ 0 & 0 & \boxed{1} & * & * \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & \boxed{29} \\ \boxed{1} & * & * & * & * \\ 0 & \boxed{1} & * & * & * \\ 0 & 0 & 0 & \boxed{-5} & * \\ 0 & 0 & \boxed{1} & * & * \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} \boxed{1} & * & * & * & * \\ 0 & \boxed{1} & * & * & * \\ 0 & 0 & \boxed{1} & * & * \\ 0 & 0 & 0 & \boxed{-5} & * \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \boxed{29} \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

Ainsi,  $M + 3I_5$  est inversible, donc  $-3$  n'est pas valeur propre.

$M$  possède exactement une valeur propre entière, qui est 2

5. La matrice  $M$  possède un polynôme annulateur scindé à racines simples, donc :

$M$  est diagonalisable.

6. D'après de qui précède,  $\{2\} \subset \text{Sp}(M) \subset \{2, \lambda_1, \lambda_2\}$ . Le cas  $\text{Sp}(M) = \{2\}$  est exclu puisqu'on aurait alors  $M = P(2I_5)P^{-1} = 2I_5$ , ce qui est faux. Il y a donc au moins  $\lambda_1$  ou  $\lambda_2$  dans le spectre. Mais imaginons qu'il y ait seulement  $\lambda_1$ . La trace de  $M$  vaudrait alors  $n_1 + n_2\lambda_1$  avec  $n_2 = \dim(\text{Ker}(u - \lambda_1\text{Id})) > 0$ . Comme cette trace vaut par ailleurs 0 on obtiendrait  $\sqrt{5} \in \mathbb{Q}$  : ce n'est guère raisonnable !

Le cas où  $\lambda_2$  serait valeur propre mais pas  $\lambda_1$  est exclu pour les mêmes raisons.

$\text{Sp}(M) = \{2, \lambda_1, \lambda_2\}$

On a maintenant  $\chi_M = (X - 2)^{d_1}(X - \lambda_1)^{d_2}(X - \lambda_2)^{d_3}$  où  $d_1, d_2$  et  $d_3$  sont les dimensions des trois sous-espaces propres. Mais en regardant à nouveau la trace de  $M$ , on obtiendrait  $\sqrt{5} \in \mathbb{Q}$  si on avait  $d_2 \neq d_3$ . Ainsi,  $d_2 = d_3$ . On a alors  $\text{tr}(M) = 0 = 2d_1 - d_2$  donc  $d_2 = 2d_1$ . Mais comme  $d_1 + 2d_2 = 5$ , on en déduit que  $d_1 = 1$ . Finalement :

$$\chi_M = (X - 2)(X - \lambda_1)^2(X - \lambda_2)^2 = (X - 2)(X^2 + X - 1)^2$$

### 3 Valeurs propres de matrices stochastiques (PT 2013 - sujet A)

#### Question préliminaire

1. (a) D'après le tout premier cours de première année sur les matrices :

$AB$  est défini si et seulement si  $q = r$ ; et on a alors  $AB \in \mathcal{M}_{p,s}(\mathbb{C})$ .

(b) Toujours d'après ce cours de première année :

Pour tous  $i, j$  tels que  $1 \leq i \leq p$  et  $1 \leq j \leq s$ , on a  $c_{i,j} = \sum_{\ell=1}^q a_{i,\ell}b_{\ell,j}$

2. (a) Sous les hypothèses de l'énoncé, et on notant  $c_{i,j}^{(k)}$  le terme général de  $C_k = A_k + B_k$ , on a, à  $i$  et  $j$  fixés dans  $\llbracket 1, n \rrbracket$  :

$$c_{i,j}^{(k)} = a_{i,j}^{(k)} + b_{i,j}^{(k)} \xrightarrow{k \rightarrow +\infty} a_{i,j} + b_{i,j} = c_{i,j},$$

avec  $c_{i,j}$  le terme général de  $C = A + B$ . Ceci est vrai pour tous  $i, j \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , donc on a :

$$A_k + B_k \xrightarrow{k \rightarrow +\infty} A + B$$

- (b) Pour le produit, c'est à peine moins évident, puisque cette fois c'est une somme de  $n$  produits de deux termes qui convergent qu'on obtient. Les théorèmes de première/terminale nous assurent que cette somme est convergente :

$$c_{i,j}^{(k)} = \sum_{\ell=1}^q a_{i,\ell}^{(k)} b_{\ell,j}^{(k)} \xrightarrow{k \rightarrow +\infty} \sum_{\ell=1}^q a_{i,\ell} b_{\ell,j} = c_{i,j},$$

avec  $c_{i,j}$  le terme général de  $C = AB$ . Ceci est vrai pour tous  $i, j \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , donc on a :

$$\boxed{A_k B_k \xrightarrow{k \rightarrow +\infty} AB}$$

### Partie I

1. On constate que  $AX_1 = X_1$ , et puisque  $X_1$  est **non nul** :

$$\boxed{X_1 \text{ est un vecteur propre de } A \text{ (associé à la valeur propre 1).}}$$

2. On peut calculer le polynôme caractéristique de  $A$  (il sera de degré 3 et on en connaît déjà une racine, donc on saura trouver les autres racines). On commence par l'opération  $C_3 \leftarrow C_3 - C_2$  qui préserve le déterminant et fait apparaître un zéro, avant de développer par rapport à la dernière colonne :

$$\begin{aligned} \chi_A &= \begin{vmatrix} X & -1/2 & -1/2 \\ -3/4 & X & -1/4 \\ -1/8 & -7/8 & X \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} X & -1/2 & 0 \\ -3/4 & X & -1/4 - X \\ -1/8 & -7/8 & X + 7/8 \end{vmatrix} \\ &= (X + 7/8)(X^2 - 3/8) + (X + 1/4)(-7/8X - 1/16) \\ &= X^3 + X^2(7/8 - 7/8) + X(-3/8 - 1/16 - 7/32) - 21/64 - 1/64. \end{aligned}$$

Puis :  $\chi_A = X^3 - \frac{21}{32}X - \frac{11}{32} = (X - 1) \left( X^2 + X + \frac{11}{32} \right)$ . Puisque les valeurs propres de  $A$  sont les racines du polynôme caractéristique :

$$\boxed{\text{Sp}_{\mathbb{R}}(A) = \{1\} \text{ et } \text{Sp}_{\mathbb{C}}(A) = \left\{ 1, -\frac{1}{2} - \frac{\sqrt{6}}{8}i, -\frac{1}{2} + \frac{\sqrt{6}}{8}i \right\}}$$

Pour que  $A$  soit diagonalisable, il est **nécessaire** que son polynôme caractéristique soit scindé et il est **suffisant** qu'il soit scindé à racines simples, donc :

$$\boxed{A \text{ est diagonalisable sur } \mathbb{C} \text{ mais pas sur } \mathbb{R}.}$$

3. Notons  $r_1 = -\frac{1}{2} - \frac{\sqrt{6}}{8}i$  et  $r_2 = \bar{r}_1 = -\frac{1}{2} + \frac{\sqrt{6}}{8}i$ ; on a alors par récurrence immédiate :

$$\boxed{D^n = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & r_1^n & 0 \\ 0 & 0 & r_2^n \end{pmatrix}}$$

Puisque  $|r_1|^2 = \frac{1}{4} + \frac{6}{64} = \frac{11}{32} < 1$  et  $|r_2| = |r_1|$ , on a  $r_1^n \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$  et  $r_2^n \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$ , donc :

$$\boxed{D^n \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}}$$

4. Prenons  $X_2$  et  $X_3$  des vecteurs propres associés respectivement à  $r_1$  et  $r_2$ ; la famille  $\mathcal{F} = (X_1, X_2, X_3)$  est alors une base de diagonalisation de l'endomorphisme  $u$  canoniquement associé à  $A$ , et en notant  $P$  la matrice de passage de la base canonique de  $\mathbb{R}^3$  vers  $\mathcal{F}$  on aura  $D = P^{-1}AP$  mais aussi  $D^n = P^{-1}A^nP$  (récurrence immédiate, ou bien on considère l'endomorphisme  $u^n \dots$ ), puis  $A^n = PD^nP^{-1}$ . Puisque  $(D^n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge, les préliminaires nous assurent qu'il en va de même pour  $(PD^nP^{-1})_{n \in \mathbb{N}}$  (toute suite constante est convergente...).

$$\boxed{A^n \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} P L P^{-1}}$$

Le calcul de cette limite nécessite théoriquement de connaître les valeurs de  $P$  et  $P^{-1}$ , ce qui est évidemment pénible. Bon, je n'ai finalement pas trop envie de finasser... Je demande à ma (grosse) calculatrice.

```
> with(LinearAlgebra):
> A:=Matrix([[0,1/2,1/2],[3/4,0,1/4],[1/8,7/8,0]]):
> P:=Eigenvectors(A)[2];
```

$$P := \begin{bmatrix} \frac{11}{8} \frac{-1+1/2 i\sqrt{6}}{(1/2+\frac{23}{8} i\sqrt{6})(-1/2+1/8 i\sqrt{6})} & \frac{11}{8} \frac{-1-1/2 i\sqrt{6}}{(1/2-\frac{23}{8} i\sqrt{6})(-1/2-1/8 i\sqrt{6})} & 1 \\ -1/4 \frac{13+6 i\sqrt{6}}{1/2+\frac{23}{8} i\sqrt{6}} & -1/4 \frac{13-6 i\sqrt{6}}{1/2-\frac{23}{8} i\sqrt{6}} & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

```
> simplify(P.DiagonalMatrix([0,0,1]).P**(-1));
...
```

$$A^n \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \begin{pmatrix} 1/3 & 2/5 & 4/15 \\ 1/3 & 2/5 & 4/15 \\ 1/3 & 2/5 & 4/15 \end{pmatrix}$$

5. En notant  $C$  la transposée de  $\pi$ , le problème est équivalent à : trouver  $C$  dans  $\text{Ker}(A^T - I)$  dont les coefficients sont positifs et de somme égale à 1. Puisque ce noyau est de dimension 1 (pourquoi?), la condition de normalisation fait qu'il y aura au plus une solution.

```
NullSpace(Transpose(A)-1);
```

$$\left\{ \begin{bmatrix} 5/4 \\ 3/2 \\ 1 \end{bmatrix} \right\}$$

L'unique solution au problème posé est :  $\pi = (1/3 \quad 2/5 \quad 4/15)$

## Partie II

1. On peut faire le calcul brutal... ou constater que  $P$  est le polynôme caractéristique de  $B$ , et appliquer le théorème de Cayley-Hamilton – qui n'est pas au programme de PT :

$$P(B) = 0$$

2. (a) Il suffit de réaliser la division euclidienne de  $X^p$  par  $P$ , qui est de degré 2 : le reste est de degré au plus 1.

$$\text{Il existe } Q \in \mathbb{R}[X], \alpha_p, \beta_p \in \mathbb{R} \text{ tels que } X^p = PQ + \alpha_p X + \beta_p$$

- (b) On évalue évidemment la relation polynomiale précédente en les racines de  $P$ , à savoir 1 et  $a+b-1$ . On obtient alors  $1 = \alpha_p + \beta_p$ , et  $(a+b-1)^p = \alpha_p(a+b-1) + \beta_p = \alpha_p(a+b-1) + (1-\alpha_p)$ . Une ligne de calcul plus loin, il vient :

$$\alpha_p = \frac{(a+b-1)^p - 1}{a+b-2} \text{ puis } \beta_p = \frac{a+b-1 - (a+b-1)^p}{a+b-2}$$

- (c) Si on reprend la division euclidienne vue plus haut et qu'on évalue ces polynômes en  $B$ , le terme  $P(B)$  est nul, et il vient donc :

$$B^p = \alpha_p B + \beta_p I_2$$

3. Observons la suite géométrique en jeu. Puisque  $0 < a, b < 1$ , on a  $-1 < a+b-1 < 2-1=1$  donc  $(a+b-1)^p \xrightarrow{p \rightarrow +\infty} 0$ , donc  $\alpha_p \xrightarrow{p \rightarrow +\infty} \frac{-1}{a+b-2}$  et  $\beta_p \xrightarrow{p \rightarrow +\infty} \frac{a+b-1}{a+b-2}$ ; ainsi :

$$B^p \xrightarrow{p \rightarrow +\infty} \frac{-1}{a+b-2} B + \frac{a+b-1}{a+b-2} I_2 = \frac{1}{a+b-2} \begin{pmatrix} b-1 & a-1 \\ b-1 & a-1 \end{pmatrix}$$

### Partie III

1. Soient  $i, j \in \llbracket 1, n \rrbracket$ . Chaque  $m_{i,k}$  est positif, donc

$$m_{i,j} = \underbrace{\sum_{k=1}^n m_{i,k}}_{=1} - \underbrace{\sum_{k \neq j} m_{i,k}}_{\geq 0},$$

donc :

$$\boxed{\text{pour tous } i, j, \text{ on a } m_{i,j} \leq 1}$$

2. (a) Il suffit de noter que si  $M$  est stochastique, alors  $MX_1 = X_1$  (traduit le fait que sur chaque ligne, la somme des coefficients vaut 1), et  $X_1 \neq 0$ .

$$\boxed{X_1 \text{ est vecteur propre de } M \text{ associé à la valeur propre } 1.}$$

(b) C'est presque pareil ! La condition  $MX_1 = X_1$  dit exactement que sur chaque ligne  $i$ ,  $\sum_{j=1}^n m_{i,j} = 1$ . Comme on a par ailleurs supposé les  $m_{i,j}$  positifs :

$$\boxed{M \text{ est stochastique.}}$$

(c) Soient  $A$  et  $B$  stochastique. Tout d'abord,  $AB$  est à coefficients réels positifs (somme de produits de réels positifs) ; ensuite,  $(AB)X_1 = A(BX_1) = AX_1 = X_1$  (on a utilisé deux fois le résultat de la question 2.(a) ). Ainsi, d'après la question 2.(b),  $AB$  est stochastique.

$$\boxed{\text{Le produit de deux matrices stochastiques est stochastique.}}$$

3. (a) Soit  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ . On a  $y_i = \sum_{j=1}^n m_{i,j}x_j$ , donc par inégalité triangulaire :

$$|y_i| = \left| \sum_{j=1}^n m_{i,j}x_j \right| \leq \sum_{j=1}^n |m_{i,j}| \underbrace{|x_j|}_{\leq 1} \leq \sum_{j=1}^n |m_{i,j}| = \sum_{j=1}^n m_{i,j} = 1$$

$$\boxed{\text{Pour tout } i \in \llbracket 1, n \rrbracket, |y_i| \leq 1.}$$

(b) Supposons :  $MX = \lambda X$ . La question précédente nous assure que pour tout  $i$ ,  $|\lambda x_i| \leq 1$ . Mais le maximum des  $|x_i|$  vaut 1, donc si on choisit  $i_0$  tel que  $|x_{i_0}| = 1$ , on obtient  $|\lambda| \leq 1$ .

$$\boxed{\text{Si } X \text{ est vecteur propre associé à la valeur propre } \lambda, \text{ alors } |\lambda| \leq 1.}$$

(c) Soient  $\lambda$  une valeur propre de  $A$ , et  $Z$  un vecteur propre associé. On n'a pas forcément  $\text{Max}|z_i| = 1$ , mais ce maximum est strictement positif ( $Z \neq 0$ ). Si on le note  $m$  et qu'on considère  $X = \frac{1}{m}Z$ , on a alors toujours  $AX = \lambda X$ , mais avec cette fois  $\text{Max}|x_i| = 1$ , et on peut appliquer le résultat des deux questions précédentes.

$$\boxed{\text{Les valeurs propres de } A \text{ sont toutes de module majoré par } 1}$$