

## I Un vecteur propre strictement positif

**1) et 2)** Soient  $x \in B$  puis  $\theta \in \mathbb{R}^+$ . Puisque  $x \geq 0$  et  $T \geq 0$ , on a bien sûr  $Tx \geq 0$  et donc, chaque  $x_i$  et chaque  $(Tx)_i$  est positif ou nul. De plus, l'un au moins des  $x_i$  est non nul et donc strictement positif. Par suite,

$$\begin{aligned} \theta \in \Gamma_x &\Leftrightarrow \theta x \leq Tx \Leftrightarrow \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket, (\theta x)_i \leq (Tx)_i \\ &\Leftrightarrow \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket \text{ tel que } x_i \neq 0, \theta \leq \frac{(Tx)_i}{x_i} \\ &\Leftrightarrow \theta \leq \min \left\{ \frac{(Tx)_i}{x_i} / 1 \leq i \leq n \text{ et } x_i \neq 0 \right\}. \end{aligned}$$

Ainsi, si on pose  $\theta(x) = \min \left\{ \frac{(Tx)_i}{x_i} / 1 \leq i \leq n \text{ et } x_i \neq 0 \right\}$ , on a  $\Gamma_x = [0, \theta(x)]$  et en particulier,  $\Gamma_x$  est non vide, fermé et borné.

$$\forall x \in B, \Gamma_x = [0, \theta(x)] \text{ où } \theta(x) = \min \left\{ \frac{(Tx)_i}{x_i} / 1 \leq i \leq n \text{ et } x_i \neq 0 \right\}.$$

**3)** Soient  $x \in B$  et  $\alpha \in ]0, +\infty[$ . Alors les  $(\alpha x)_i$  sont positifs et l'un d'entre eux au moins est strictement positif ce qui montre que  $\alpha x \in B$ . De plus,  $(\alpha x)_i > 0 \Leftrightarrow x_i > 0$  et donc

$$\theta(\alpha x) = \min \left\{ \frac{(T\alpha x)_i}{(\alpha x)_i} / 1 \leq i \leq n \text{ et } x_i \neq 0 \right\} = \min \left\{ \frac{(Tx)_i}{x_i} / 1 \leq i \leq n \text{ et } x_i \neq 0 \right\} = \theta(x).$$

$$\forall x \in B, \forall \alpha > 0, \alpha x \in B \text{ et } \theta(\alpha x) = \theta(x).$$

**4)** Soit  $x \in B$ . Puisque  $P$  est positive, on a  $Px \in B$ . De plus, il existe  $i_0 \in \llbracket 1, n \rrbracket$  tel que  $x_{i_0} > 0$ . Pour  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , on a

$$(Px)_i = \sum_{j=1}^n p_{i,j} x_j \geq p_{i,i_0} x_{i_0} > 0,$$

et donc  $Px \in B^+$ .

$$P(B) \subset B^+.$$

**5)** Soit  $x \in B$ . Après développement, la matrice  $P$  s'écrit  $I_n + U$  où  $U = (u_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}$  est positive. Pour  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,

$$(Px)_i = \sum_{j=1}^n p_{i,j} x_j = x_i + \sum_{j=1}^n u_{i,j} x_j \geq x_i.$$

Mais alors, pour  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , en posant  $x'_i = (Px)_i$ ,

$$(TPx)_i = \sum_{j=1}^n t_{i,j} x'_j \geq \sum_{j=1}^n t_{i,j} x_j = (Tx)_i \geq \theta(x) x_i,$$

et en particulier,  $\theta(Px) = \min \left\{ \frac{(TPx)_i}{x_i}, 1 \leq i \leq n \text{ et } x_i \neq 0 \right\} \geq \theta(x)$ .

Vérifions maintenant que  $Tx \neq 0$ . Dans le cas contraire,  $Tx = 0$ . Comme  $x \neq 0$ , il existe  $j \in \llbracket 1, n \rrbracket$  tel que  $x_j > 0$ . Mais alors en posant  $T = (t_{k,l})_{1 \leq k,l \leq n}$ , pour chaque  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$  on a

$$0 = \sum_{k=1}^n t_{i,k} x_k \geq t_{i,j} x_j \geq 0,$$

et donc chaque  $t_{i,j}x_j$  est nul puis chaque  $t_{i,j}$  est nul. Ainsi, la  $j$ -ème colonne de  $T$  est nulle ou encore la  $j$ -ème colonne de  $I_n + T$  est la  $j$ -ème colonne  $e_j$  de  $I_n$ . Il en est de même de la  $j$ -ème colonne de  $(I_n + T)^{n-1} = P$  ce qui contredit le fait que la matrice  $P$  est tristement positive.

Donc,  $Tx$  est positif et non nul ou encore  $Tx \in B$ . D'après la question 4) et puisque  $P$  est un polynôme en  $T$ , on en déduit que  $T(Px) = P(Tx) \in B^+$  et donc que  $\theta(Px) = \min \left\{ \frac{(TPx)_i}{x_i}, 1 \leq i \leq n \text{ et } x_i \neq 0 \right\} > 0$ .

$$\forall x \in B, \theta(Px) \geq \theta(x) \text{ et } \theta(Px) > 0.$$

6) Soient  $x \in B$  un vecteur propre de  $T$  puis  $\lambda \in \mathbb{R}$  la valeur propre associée. On a

$$\theta(x) = \min \left\{ \frac{(Tx)_i}{x_i}, 1 \leq i \leq n \text{ et } x_i \neq 0 \right\} = \min \left\{ \frac{(\lambda x)_i}{x_i}, 1 \leq i \leq n \text{ et } x_i \neq 0 \right\} = \lambda,$$

ce qui montre que  $\lambda \geq 0$ . Le vecteur  $x$  est encore un vecteur propre de  $P$  associé à la valeur propre  $\alpha = (1 + \lambda)^{n-1}$  avec  $\alpha > 0$ . D'après la question 3)

$$\theta(Px) = \theta(\alpha x) = \theta(x).$$

$$\text{Si } x \text{ est un vecteur propre de } T \text{ élément de } B, \theta(Px) = \theta(x) > 0.$$

7) Soient  $x \in B$  puis  $\lambda = \theta(x) \in [0, +\infty[$ . Le vecteur  $y = Tx - \lambda x$  est positif ou nul. Si ce vecteur n'est pas nul, il est dans  $B$  de sorte que  $Py > 0$  d'après 4). Maintenant  $P$  est un polynôme en  $T$  et en particulier commute avec  $T$ . Comme on a vu en 5) que  $Px \geq x$ , on en déduit que

$$\begin{aligned} Py > 0 &\Rightarrow P(Tx - \lambda x) > 0 \Rightarrow TPx - \lambda Px > 0 \Rightarrow TPx > \lambda Px \\ &\Rightarrow \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket \text{ tel que } x_i \neq 0, \frac{(TPx)_i}{x_i} > \lambda \\ &\Rightarrow \theta(Px) > \lambda = \theta(x). \end{aligned}$$

Par contraposition,  $\theta(Px) = \theta(x) \Rightarrow y = 0 \Rightarrow Tx = \theta(x)x$  ce qui montre que  $x$  est vecteur propre de  $T$  associé à la valeur propre  $\theta(x)$ .

$$\forall x \in B, \theta(Px) = \theta(x) \Leftrightarrow x \text{ est vecteur propre de } T \text{ associé à la valeur propre } \theta(x).$$

8)  $C = \{(x_i)_{1 \leq i \leq n} / \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket, x_i \geq 0 \text{ et } \sum_{i=1}^n x_i = 1\}$ . On a  $P(C) \subset P(B) \subset B^+$ . Pour chaque  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , les applications  $x \mapsto (Tx)_i$  et  $x \mapsto x_i$  sont des formes linéaires sur  $\mathbb{R}^n$  et donc continues sur  $\mathbb{R}^n$ . On en déduit que pour chaque  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , l'application  $x \mapsto \frac{(Tx)_i}{x_i}$  est continue sur  $B^+$  et donc sur  $P(C)$  en tant que quotient d'applications continues sur  $B^+$  dont le dénominateur ne s'annule pas sur  $B^+$ . Finalement, l'application  $\theta$  est continue sur  $B^+$  et donc sur  $P(C)$  en tant que minimum d'un nombre fini d'applications continues sur  $B^+$ .

$$\theta \text{ est continue sur } P(C).$$

9)  $C$  est contenu dans  $\Sigma$  et donc  $C$  est borné. De plus, chaque demi-espace défini par  $x_i \geq 0$  et l'hyperplan affine d'équation  $\sum_{i=1}^n x_i = 1$  sont des fermés de  $\mathbb{R}^n$ .  $C$  est donc un fermé de  $\mathbb{R}^n$  en tant qu'intersection de fermés.

$C$  est une partie fermée, bornée de  $\mathbb{R}^n$  et donc un compact de  $\mathbb{R}^n$  d'après le théorème de BOREL-LEBESGUE. Par suite,  $P(C)$  est un compact de  $\mathbb{R}^n$  en tant qu'image d'un compact par une application continue ( $P$  étant linéaire en dimension finie).

$\theta$  est continue sur le compact  $P(C)$  à valeurs dans  $\mathbb{R}$ .  $\theta$  admet donc un maximum sur  $P(C)$  ou encore

$$\exists x_0 \in P(C) / \theta(x_0) = \sup_{x \in P(C)} \theta(x).$$

10) Soit  $x \in C$ . D'après 5),  $\theta(x) \leq \theta(P(x)) \leq \sup_{y \in P(C)} \theta(y)$ . Ainsi,  $\sup_{y \in P(C)} \theta(y)$  est un majorant de  $\{\theta(x), x \in C\}$  et donc

$$\sup_{x \in C} \theta(x) \leq \sup_{y \in P(C)} \theta(y).$$

11) On a  $C \subset B$  et donc  $\sup_{x \in C} \theta(x) \leq \sup_{x \in B} \theta(x)$ .

Soit alors  $x \in B$ .  $x$  n'est pas nul et donc  $\|x\|_1 > 0$ . Mais alors d'après 3)

$$\theta(x) = \theta\left(\|x\|_1 \frac{x}{\|x\|_1}\right) = \theta\left(\frac{x}{\|x\|_1}\right) \leq \sup_{y \in C} \theta(y).$$

Ainsi,  $\sup_{y \in C} \theta(y)$  est un majorant de  $\{\theta(x), x \in B\}$  et donc  $\sup_{x \in B} \theta(x) \leq \sup_{y \in C} \theta(y)$ . Finalement

$$\sup_{x \in B} \theta(x) = \sup_{y \in C} \theta(y).$$

12) D'après 10), on a  $\sup_{x \in C} \theta(x) \leq \sup_{y \in P(C)} \theta(y)$ . Mais d'autre part,  $P(C) \subset P(B) \subset B^+ \subset B$  et donc  $\sup_{y \in P(C)} \theta(y) \leq \sup_{x \in B} \theta(x) = \sup_{x \in C} \theta(x)$  d'après 11). Finalement,

$$\sup_{x \in C} \theta(x) = \sup_{y \in P(C)} \theta(y) = \theta(x_0).$$

13)  $x_0$  est l'image par  $P$  d'un élément de  $C \subset B$  et donc  $x_0 \in B^+$ . On sait d'après 5) que  $\theta(P(x_0)) \geq \theta(x_0)$  mais d'autre part,  $\theta(P(x_0)) \leq \sup_{y \in P(C)} \theta(y) = \theta(x_0)$ . Finalement,  $x_0$  est un élément de  $B^+$  tel que  $\theta(Px_0) = \theta(x_0) = \theta_0$  et d'après la question 7)

$$x_0 \text{ est un vecteur strictement positif tel que } Tx_0 = \theta_0 x_0.$$

Enfin,  $\theta_0 = \theta(x_0) = \theta(Px_0) > 0$  d'après 5).

## II Une méthode d'approximation

14) Soit  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ . Puisque les  $t_{i,j}$  sont des réels positifs,

$$(Tx^+)_i = \sum_{j=1}^n t_{i,j} |x_j| \geq \left| \sum_{j=1}^n t_{i,j} x_j \right| = |(Tx)_i| = |(\theta x)_i| = (|\theta x^+)_i,$$

et donc

$$|\theta| x^+ \leq Tx^+.$$

15) Ainsi,  $|\theta| \in \Gamma_{x^+}$  et donc  $|\theta| \leq \theta(x^+) \leq \sup_{y \in B} \theta(y) = \sup_{y \in C} \theta(y) = \theta_0$ .

$$\forall \theta \in \text{Sp}(T), |\theta| \leq \theta_0.$$

16) De la question 14), on déduit

$$\begin{aligned} \|\theta\| \|x^+\|_1 &\leq \|Tx^+\|_1 = \sum_{i=1}^n \left| \sum_{j=1}^n t_{i,j} |x_j| \right| = \sum_{i=1}^n \left( \sum_{j=1}^n t_{i,j} |x_j| \right) \\ &= \sum_{j=1}^n \left( \sum_{i=1}^n t_{i,j} \right) |x_j| = \sum_{j=1}^n |x_j| = \|x^+\|_1. \end{aligned}$$

Donc,  $\|\theta\| \|x^+\|_1 \leq \|x^+\|_1$  et finalement puisque  $\|x^+\|_1 > 0$ ,

$$|\theta| \leq 1.$$

17) En particulier  $\theta_0 \leq 1$  car  $\theta_0$  est une valeur propre de  $T$  associée à  $x_0 = x_0^+$ . Mais d'autre part, 1 est valeur propre de  ${}^tT$  associée au vecteur propre  $(1, \dots, 1)$  et donc 1 est valeur propre de  $T$ . On a donc aussi  $\theta_0 \geq |1| = 1$ . Finalement

$$\theta_0 = 1.$$

**18)** Soient  $A$  et  $B$  deux matrices stochastiques. Montrons que  $A \times B = (c_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}$  est encore une matrice stochastique. Déjà, la matrice  $AB$  est positive. Soit alors  $j \in \llbracket 1, n \rrbracket$ .

$$\sum_{i=1}^n c_{i,j} = \sum_{i=1}^n \left( \sum_{k=1}^n a_{i,k} b_{k,j} \right) = \sum_{k=1}^n \left( \sum_{i=1}^n a_{i,k} \right) b_{k,j} = \sum_{k=1}^n b_{k,j} = 1.$$

Ainsi, un produit de matrices stochastiques est stochastiques. Maintenant, les matrices  $I_n$  et  $T$  sont stochastiques puis, par récurrence, pour tout  $j \in \mathbb{N}$ ,  $T^j$  est stochastique.

Soit  $k \in \mathbb{N}^*$ . Posons  $T^j = (t_{u,v}^{(j)})_{1 \leq u,v \leq n}$ . La matrice  $R_k$  est positive et pour  $v \in \llbracket 1, n \rrbracket$

$$\sum_{u=1}^n r_{u,v}^{(k)} = \sum_{u=1}^n \left( \frac{1}{k} \sum_{j=0}^{k-1} t_{u,v}^{(j)} \right) = \frac{1}{k} \sum_{j=0}^{k-1} \left( \sum_{u=1}^n t_{u,v}^{(j)} \right) = \frac{1}{k} \sum_{j=0}^{k-1} 1 = \frac{k}{k} = 1.$$

$\forall j \in \mathbb{N}$ ,  $T^j$  est stochastique et  $\forall k \in \mathbb{N}^*$ ,  $R_k$  est stochastique.

**19)** Soit  $x = (x_i)_{1 \leq i \leq n} \in \mathbb{R}^n$ .

$$\|Tx\|_1 = \sum_{i=1}^n \left| \sum_{j=1}^n t_{i,j} x_j \right| \leq \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n t_{i,j} |x_j| = \sum_{j=1}^n \left( \sum_{i=1}^n t_{i,j} \right) |x_j| = \sum_{j=1}^n |x_j| = \|x\|_1.$$

On en déduit que  $\|T\|_1 \leq 1$ . Ensuite, pour  $j \in \mathbb{N}^*$ , puisqu'une norme subordonnée est sous-multiplicative,  $\|T^j\|_1 \leq \|T\|_1^j \leq 1$  ce qui reste clair pour  $j = 0$ . Enfin, pour  $k \in \mathbb{N}^*$ ,

$$\|R_k\|_1 \leq \frac{1}{k} \sum_{j=0}^{k-1} \|T^j\|_1 \leq \frac{1}{k} \sum_{j=0}^{k-1} 1 = 1.$$

$\forall j \in \mathbb{N}^*$ ,  $\|T^j\|_1$  et  $\forall k \in \mathbb{N}^*$ ,  $\|R_k\|_1 \leq 1$ .

**20)** Soit  $k \in \mathbb{N}^*$ .

$$\|TR_k - R_k\|_1 = \left\| \frac{1}{k} \sum_{j=0}^{k-1} T^{j+1} - \frac{1}{k} \sum_{j=0}^{k-1} T^j \right\|_1 = \frac{1}{k} \|T^k - I_n\|_1 \leq \frac{1}{k} (\|T^k\|_1 + \|I_n\|_1) \leq \frac{2}{k}.$$

$\forall k \in \mathbb{N}^*$ ,  $\|TR_k - R_k\|_1 \leq \frac{2}{k}$ .

**21)** Soit  $x \in \mathbb{C}^n$ . Pour  $k \in \mathbb{N}^*$ ,  $\|R_k x\|_1 \leq \|R_k\|_1 \|x\|_1 \leq \|x\|_1$ . Ainsi, la suite  $(R_k x)_{k \in \mathbb{N}^*}$  est bornée. Puisque  $\mathbb{C}^n$  est de dimension finie, le théorème de BOLZANO-WEIERSTRASS permet d'affirmer qu'on peut extraire de la suite  $(R_k x)_{k \in \mathbb{N}^*}$  une sous-suite convergente  $(R_{\varphi(k)} x)_{k \in \mathbb{N}^*}$  ou encore, ce qui revient au même

$\forall x \in \mathbb{C}^n$ , la suite  $(R_k x)_{k \in \mathbb{N}^*}$  admet au moins une valeur d'adhérence.

**22)** Avec les notations précédentes, posons  $y = \lim_{k \rightarrow +\infty} R_{\varphi(k)} x$ . D'après la question 20), pour tout entier naturel non nul  $k$  on a

$$\|TR_{\varphi(k)} x - R_{\varphi(k)} x\|_1 \leq \|TR_{\varphi(k)} - R_{\varphi(k)}\|_1 \leq \frac{2}{\varphi(k)} \|x\|_1.$$

On en déduit que  $\lim_{k \rightarrow +\infty} TR_{\varphi(k)} x - R_{\varphi(k)} x = 0$  ou encore  $Ty - y = 0$ . Ensuite, pour  $k \in \mathbb{N}^*$

$$R_k y = \frac{1}{k} \sum_{j=0}^{k-1} T^j y = \frac{1}{k} \sum_{j=0}^{k-1} y = y.$$

$Ty = y$  et  $\forall k \in \mathbb{N}^*$ ,  $R_k y = y$ .

**23)** Soient  $y$  et  $z$  deux valeurs d'adhérence de la suite  $(R_k x)_{k \in \mathbb{N}^*}$ . Soient  $l$  et  $m$  deux entiers naturels.  $R_l$  et  $R_m$  sont des polynômes en  $T$  et donc  $R_l$  et  $R_m$  commutent. Comme  $R_m y = y$  et  $R_l z = z$ , on en déduit que

$$R_l(R_m x - z) - R_m(R_l x - y) = R_l R_m x - R_l z - R_m R_l x + R_m y = y - z.$$

**24)** On en déduit que  $\forall (l, m) \in \mathbb{N}^2$ ,

$$\|y - z\|_1 \leq \|R_l(R_m x - z)\|_1 + \|R_m(R_l x - y)\|_1 \leq \|R_l\|_1 \|R_m x - z\|_1 + \|R_m\|_1 \|R_l x - y\|_1 \leq \|R_m x - z\|_1 + \|R_l x - y\|_1.$$

Maintenant, on peut extraire de la suite  $(R_l x)_{l \in \mathbb{N}^*}$  une sous-suite  $(R_{\varphi(l)} x)_{l \in \mathbb{N}^*}$ , convergente de limite  $y$  et de la suite  $(R_m x)_{m \in \mathbb{N}^*}$  une sous-suite  $(R_{\varphi'(m)} x)_{m \in \mathbb{N}^*}$ , convergente de limite  $z$ . D'après ce qui précède, pour chaque  $k \in \mathbb{N}^*$ , on a  $\|y - z\|_1 \leq \|R_{\varphi'(k)} x - z\|_1 + \|R_{\varphi(k)} x - y\|_1$ . Quand  $k$  tend vers  $+\infty$ , on obtient  $\|y - z\|_1 \leq 0$  et donc  $y = z$ .

Finalement, d'après la question 21), la suite  $(R_k x)_{k \in \mathbb{N}^*}$  admet au moins une valeur d'adhérence et d'après ce qui précède, la suite  $(R_k x)_{k \in \mathbb{N}^*}$  admet au plus une valeur d'adhérence. On a donc montré que

$\forall x \in \mathbb{C}^n$ , la suite  $(R_k x)_{k \in \mathbb{N}^*}$  admet une valeur d'adhérence et une seule.

**25)** Soit  $x \in \mathbb{C}^n$ . Puisque la suite  $(R_k x)_{k \in \mathbb{N}^*}$  est bornée et admet une valeur d'adhérence et une seule, on en déduit que la suite  $(R_k x)_{k \in \mathbb{N}^*}$  converge. Maintenant, l'application  $x \mapsto \lim_{k \rightarrow +\infty} R_k x$  est linéaire et donc il existe  $R \in M_{n,n}(\mathbb{C})$  telle que  $\forall x \in \mathbb{C}^n$ ,  $Rx = \lim_{k \rightarrow +\infty} R_k x$ . On a alors  $\lim_{k \rightarrow +\infty} R_k = R$  et il est clair que  $R$  est une matrice réelle positive, stochastique.

**26)** L'application  $f : M \mapsto TM - MT$  est continue car linéaire en dimension finie. On en déduit que pour  $x \in \mathbb{C}^n$ ,

$$TR - RT = f\left(\lim_{k \rightarrow +\infty} R_k\right) = \lim_{k \rightarrow +\infty} f(R_k) = \lim_{k \rightarrow +\infty} (TR_k - R_k T) = \lim_{k \rightarrow +\infty} 0 = 0.$$

$R$  et  $T$  commutent.

**27)** D'après la question 20), pour chaque  $k \in \mathbb{N}^*$ ,  $\|TR_k - R_k\|_1 \leq \frac{2}{k}$ . Quand  $k$  tend vers  $+\infty$ , on obtient  $\lim_{k \rightarrow +\infty} (TR_k - R_k) = 0$  et donc  $TR = R$ . Mais alors pour  $k \in \mathbb{N}^*$ ,

$$RR_k = \frac{1}{k} \sum_{j=0}^{k-1} RT^j = \frac{1}{k} \sum_{j=0}^{k-1} R = R,$$

et quand  $k$  tend vers  $+\infty$ , on obtient

$RT = TR = R$  et  $R^2 = R$ .

$R$  est donc un projecteur qui commute avec  $T$ .

**28)** L'égalité  $TR = R$  s'écrit  $(T - I_n)R = 0$  et donc  $\text{Im}(R) \subset \text{Ker}(T - I_n)$ . Réciproquement, soit  $x \in \text{Ker}(T - I_n)$ . On a donc  $Tx = x$  puis  $\forall k \in \mathbb{N}^*$ ,  $R_k x = x$  et quand  $k$  tend vers  $+\infty$ ,  $Rx = x$ . On en déduit que  $x \in \text{Im}(R)$ . On a montré que  $\text{Ker}(T - I_n) \subset \text{Im}(R)$  et finalement que  $\text{Im}(R) = \text{Ker}(T - I_n)$ .

On a aussi  $RT = R$  ce qui fournit  $\text{Im}(T - I_n) \subset \text{Ker}(R)$  puis  $\text{Im}(T - I_n) = \text{Ker}(R)$  d'après le théorème du rang.

$R$  est la projection sur  $\text{Ker}(T - I_n)$  parallèlement à  $\text{Im}(T - I_n)$ .

En particulier,  $\text{Ker}(T - I_n)$  et  $\text{Im}(T - I_n)$  sont supplémentaires.

**29)** Puisque  $\text{Ker}(T - I_n)$  est de dimension 1, d'après les questions 13) et 17), on a  $\text{Ker}(T - I_n) = \text{Vect}(x_0)$ .

Soit  $x \in B$ . Il existe  $\lambda \in \mathbb{R}$  tel que  $Rx = \lambda x_0$ . Puisque  $x \in B$ ,  $R \geq 0$  et  $x_0 > 0$ , on a  $\lambda \geq 0$ . De plus,

$$\begin{aligned} \lambda \|x_0\|_1 &= \|\lambda x_0\|_1 = \|Rx\|_1 = \sum_{i=1}^n \left| \sum_{j=1}^n r_{i,j} x_j \right| = \sum_{i=1}^n \left( \sum_{j=1}^n r_{i,j} x_j \right) \\ &= \sum_{j=1}^n \left( \sum_{i=1}^n r_{i,j} \right) x_j = \sum_{j=1}^n x_j = \|x\|_1, \end{aligned}$$

et donc  $\lambda = \frac{\|x\|_1}{\|x_0\|_1}$ .

$\forall x \in B$ ,  $Rx = \frac{\|x\|_1}{\|x_0\|_1} x_0$ .