

Mamouni My Ismail

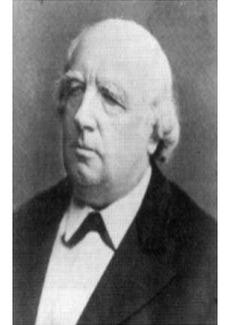
Corrigé Devoir Surveillé N°3 (Pr Taïbi Mimoun)
Espaces vectoriels normés

MP-CPGE Rabat

Blague du jour

Comparaison entre Internet Explorer et la drogue :

- 1- La première dose est gratuite, mais quand vous serez accros ils augmenteront les prix.
- 2- Microsoft, comme les dealers, savent que, faute d'autre came, vous reviendrez.
- 3- L'utilisation de drogue et d'Internet Explorer ont dramatiquement augmenté dernièrement.
- 4- Les deux vous explosent le système de temps en temps.
- 5- Bill, comme les dealers, voudrait bien que tu revendes ses produits aux autres.



Karl Theodor Wilhelm Weierstrass (1815-1897)

Mathématicien allemand, lauréat de la médaille Copley en 1895. Il fut immobile les trois dernières années de sa vie et s'éteint à Berlin à la suite d'une pneumonie. Il créa avec Alfred Enneper une classe complète de paramétrisations. Karl Weierstrass est souvent cité comme le « père de l'analyse moderne ». Il consolida des travaux de Cauchy (1789-1857) sur les nombres irrationnels et leur amena une nouvelle compréhension. Ses travaux les plus connus portent sur les fonctions elliptiques. C'est lui qui le premier rendit public un exemple de fonction continue nulle part dérivable. Weierstrass étudia la fiabilité de l'analyse, dont il propose une construction logique rigoureuse. À cette époque, les démonstrations de l'analyse s'appuyaient sur des définitions ambiguës

Mathématicien du jour

1 Un vecteur propre strictement positif

$T \in M_{n,n}(\mathbb{R})$ telle que $T > 0$ et $(I_n + T)^{n-1} > 0$.

1°.] Soit $x \in B$ ($x > 0$ et $x \neq 0$) Montrons que $\Gamma_x = \{\theta \in \mathbb{R}_+ / \theta x \leq Tx\}$ est un ensemble non vide fermé et borné.

$0 \in \Gamma_x$ car $Tx \geq 0 = 0 \cdot x$, donc Γ_x est non vide.

Pour $i \in \{1, \dots, n\}$, l'application $\varphi_i : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, $\theta \mapsto (Tx)_i - \theta \cdot x_i$ est continue sur \mathbb{R} , donc $\Gamma_x = \bigcap_{1 \leq i \leq n} \varphi_i^{-1}\{0, +\infty[\} \cap \mathbb{R}_+$ est un fermé comme intersection de fermés.

Pour tout $\theta \in \Gamma_x$, et tout $i = 1 \dots n$, on a : $\theta \leq \frac{(Tx)_i}{x_i}$ pour $x_i \neq 0$, donc Γ_x est borné.

On pose $\theta(x) = \max(\Gamma_x)$

2°] Soit $x \in B$, montrons que $\theta(x) = \min\{\frac{(Tx)_i}{x_i} / i = 1 \dots n, x_i \neq 0\}$.

Pour tout $\theta \in \Gamma_x$ et pour tout $i \in \{1, \dots, n\}$ tel que $x_i \neq 0$, on a : $\theta \leq \frac{(Tx)_i}{x_i}$. Donc $\theta(x) \leq \min\{\frac{(Tx)_i}{x_i} /$

$$i = 1..n, x_i \neq 0\}$$

D'autre part les réels $\frac{(Tx)_i}{x_i}$ avec $x_i \neq 0$ sont dans Γ_x . D'où $\theta(x) = \min\{\frac{(Tx)_i}{x_i} / i = 1..n, x_i \neq 0\}$.

3] Montrons que pour tous $\alpha > 0$ et $x \in B$, on a : $\theta(\alpha x) = \theta(x)$

Comme T est linéaire, on a : $\{\frac{(T(\alpha x))_i}{(\alpha x)_i} / i = 1..n \text{ et } x_i \neq 0\} = \{\frac{(T(x))_i}{(x)_i} / i = 1..n \text{ et } x_i \neq 0\}$,
donc $\theta(\alpha x) = \theta(x)$

4] Montrons que $P(B) \subset B^+$

Soit $x \in B$, posons $y = Px$, $P = (p_{ij})_{ij}$ et $(y)_i = y_i$.

Comme $x \neq 0$ et $x \geq 0$, alors il existe j_0 tel que $x_{j_0} > 0$. Dond, pour tout i , on a : $y_i = \sum_{j=1}^n p_{ij}x_j =$

$p_{ij_0}x_{j_0} + \sum_{j=1, j \neq j_0}^n p_{ij}x_j > 0$ car $P > 0$ et $x \geq 0$. D'où le résultat demandé.

5] Montrons que : $\forall x \in B, \theta(Px) \geq \theta(x)$ et $\theta(Px) > 0$

Pour $\theta \in \Gamma_x$, on a : $\theta x \leq Tx$, donc $\theta Px = P(\theta x) \leq P(Tx)$ car $P > 0$ ($\underbrace{P(Tx - \theta x)}_{\geq 0} \geq 0$)

D'où $\theta Px \leq T(Px)$ car $TP = PT$ (P polynôme en T) et par suite $\Gamma_x \subset \Gamma_{Px}$

En conclusion :

$$\theta(x) = \max \Gamma_x \leq \max \Gamma_{Px} = \theta(Px).$$

Reste à verifier que $\theta(Px) > 0$.

D'après la question 4° $P(B) \subset B^+$, donc $TPx = P(Tx) > 0$ et $Px > 0$ car $Tx \in B$ et puis $\theta(Px) = \min\{\frac{(P(Tx))_{ii}}{(Px)_{ii}}, i = 1..n\} > 0$.

6] Supposons que $x \in B$ est un vecteur propre de T associé à la valeur propre λ , montrons que $\theta(Px) = \theta(x)$.

x étant positif, donc $Tx > 0$ et pour tout $i = 1..n, 0 \leq (Tx)_i \leq \lambda x_i$.

Pour $i_0 \in \{1, \dots, n\}$ tel que $x_{i_0} \neq 0$, on a $\lambda \geq \frac{(Tx)_{i_0}}{x_{i_0}} \geq 0$.

Comme $P = (I + T)^{n-1}$, il en résulte que $(1 + \lambda)^{n-1}$ est une valeur propre de P et $Px = (1 + \lambda)^{n-1}x$.
D'où $\theta(Px) = \theta((1 + \lambda)^{n-1}x) = \theta(x)$ car $(1 + \lambda)^{n-1} > 0$.

En conclusion : $\theta(Px) = \theta(x)$

7] Soit $x \in B$ tel que $\theta(Px) = \theta(x)$. Montrons que x est un vecteur propre associé à la valeur propre $\theta(x)$.

Posons $y = Tx - \theta(x)x$, on a $y \geq 0$

Si $y \neq 0$, comme $P > 0$, on a : $0 < Py = P(Tx - \theta(x)x) = P(Tx) - \theta(x)Px = T(Px) - \theta(x)P(x)$ car P et T commutent.

Donc, pour tout $i \in \{1, \dots, n\}$, $(T(Px))_i - \theta(x)(Px)_i > 0$ et puisque $\theta(x) = \theta(Px)$, on a : $\theta(x) < \min\{\frac{(T(Px))_i}{(Px)_i}, i = 1..n\} = \theta(Px)$ ce qui est absurde. Donc : $y = 0$ et par suite $Tx = \theta(x)x$.

8] Soit $C = B \cap \sum = \{x \in \mathbb{R}^n / x \geq 0 \text{ et } \|x\|_1 = 1\}$. Montrons que $\theta : P(C) \rightarrow \mathbb{R}, y \mapsto \theta(y)$ est continue sur $P(C)$.

Pour $i = 1..n$, soit l'application $\varphi_i : y \mapsto \frac{(Ty)_i}{y_i}$ est bien définie et continue sur $P(C)$ car tout élément y de $P(C)$ est strictement positif. Donc $\theta = \min(\varphi_i)_{1 \leq i \leq n}$ est continue sur $P(C)$.

9] Comme $C = B \cap \sum = \{x \in \mathbb{R}^n / x \geq 0 \text{ et } \|x\|_1 = 1\}$ est un compact (fermé + bornée en dimension finie), et l'application P est continue sur \mathbb{R}^n car linéaire sur un espace de dimension finie, donc $P(C)$ est compact dans \mathbb{R}^n .

L'application θ étant continue sur le compact $P(C)$ à valeur dans \mathbb{R} , il existe donc $x_0 \in P(C)$ tel que

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

10] Pour $x \in C \subset B$, on a $Px \in P(C) \subset B^+$ et par la question 5) : $\theta(x) \leq \theta(Px)$. Donc :

Pour tout $x \in C = B \cap \sum$, $\theta(x) \leq \theta(Px) \leq \sup_{y \in P(C)} \theta(y)$. et par suite :

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

11] Lorsque x décrit B , alors $y = \frac{1}{\|x\|_1}x$ décrit C , donc $\sup_{x \in B} \theta(x) = \sup_{y \in C} \theta(\|x\|_1 y) = \sup_{y \in C} \theta(y)$ car $\|x\|_1 > 0$ (voir question 3°)

12] D'après ce qui précède, on a :

$$\sup_{x \in B} \theta(x) = \sup_{x \in C} \theta(x) \leq \sup_{x \in P(C)} \theta(x) = \theta(x_0) \stackrel{\text{noté}}{=} \theta_0$$

Comme l'application $\left\{ \begin{array}{l} C = B \cap \sum \rightarrow P(C) \\ x \mapsto Px \end{array} \right\}$ est bijective, on a :

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

13]

$x_0 \in P(C)$, donc $x_0 > 0$. On rappelle que $C = B \cap \sum = \{x \in \mathbb{R}^n / x \geq 0 \text{ et } \|x\|_1 = 1\}$ est compact. On a aussi $y = Tx_0 - \theta_0 x_0 \geq 0$.

Si $y > 0$, alors pour tout $i = 1..n$; $(Tx_0)_i - \theta_0(x_0)_i > 0$, donc $\theta_0 < \left\{ \frac{(Tx_0)_i}{(x_0)_i}, i = 1..n \right\}$ et apr suite :

$$\theta_0 < \min \left\{ \frac{(Tx_0)_i}{(x_0)_i}, i = 1..n \right\} = \theta(x_0) = \theta_0 \text{ ce qui absurde. D'où } Tx_0 = \theta_0 x_0.$$

Par $\theta(Px) > 0$ pour tout $x \in B \cap \sum = C$ et que θ est continue sur le compact $P(C)$, on déduit que

$$\theta_0 = \sup_{x \in P(C)} \theta(x) > 0.$$

2 Une méthode d'approximation

T est une matrice stochastique positive telle que $P = (I_n + T)^{n-1} > 0$, $x = (x_1, \dots, x_n) \in C^n$ et $x^+ = (|x_1|, \dots, |x_n|)$

Pour $k \in \mathbb{N}^*$, $R_k = \frac{1}{k} \sum_{j=0}^{k-1} T^j$

14] Soit $\theta \in C$ et $x \in C^n$ un vecteur propre de T associé à θ , on a $x \neq 0$ et $Tx = \theta x$

Pour $i = 1..n$; $(Tx)_i = \theta x_i$, donc $|\theta| |x_i| = |(Tx)_i|$.

Si $\mathbf{T} = (t_{ij})$, alors $(\mathbf{T}\mathbf{x})_i = \sum_{j=1}^n t_{ij}x_j$ et apr suite : $|(T\mathbf{x})_i| \leq \sum_{j=1}^n t_{ij} |x_j| \quad ; \quad t_{ij} \geq 0$,D'où $|\theta| |x_i| \leq (T\mathbf{x}^+)_i$ et par suite :

$$|\theta| \mathbf{x}^+ \leq \mathbf{T}\mathbf{x}^+$$

15°] Comme $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$, on a $\mathbf{x}^+ \geq \mathbf{0}$ et $\mathbf{x}^+ \neq \mathbf{0}$ et $|\theta| \mathbf{x}^+ \leq \mathbf{T}\mathbf{x}^+$ (question 14). Donc $|\theta| \leq \theta(\mathbf{x}^+) \leq \theta_0$.

16°] On a $|\theta| \|\mathbf{x}\|_1 = |\theta| \sum_{i=1}^n |x_i| = \sum_{i=1}^n |\theta| |x_i|$. Or $\mathbf{T}\mathbf{x} = \theta\mathbf{x}$, donc :

$$\begin{aligned} |\theta| \|\mathbf{x}^+\|_1 &= |\theta| \|\mathbf{x}\|_1 = \|\theta\mathbf{x}\|_1 = \|\mathbf{T}\mathbf{x}\|_1 = \sum_{i=1}^n |(T\mathbf{x})_i| \\ &\leq \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n t_{ij} |x_j| \\ &= \sum_{j=1}^n \left(\sum_{i=1}^n t_{ij} \right) |x_j| \\ &= \sum_{j=1}^n |x_j| = \|\mathbf{x}^+\|_1 \end{aligned}$$

En conclusion :

$$|\theta| \|\mathbf{x}^+\|_1 \leq \|\mathbf{x}^+\|_1$$

Comme $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$, on a $\|\mathbf{x}^+\|_1 > 0$ et puis $|\theta| \leq 1$.

17°] Comme \mathbf{T} est stochastique ($\forall j, \sum_{i=1}^n t_{ij} = 1$), alors $\theta = 1$ est une valeur propre de \mathbf{T} associée au vecteur propre $\mathbf{x} = (1, 1, \dots, 1) \in \mathbb{R}^n$, donc $\theta = 1 \leq \theta_0$ (question 15). or θ_0 est valeur propre de \mathbf{T} (question 13) et puis apr la question 16, on a :

$$\theta_0 = 1$$

18°] Montrons que pour tout $k \geq 1$, \mathbf{T}^k et \mathbf{R}_k sont stochastiques.

Première méthode : On utilise les résultats suivants

(1) Une matrice $\mathbf{A} \in \mathbf{M}_{n,n}(\mathbb{R})$ et stochastique si et seulement si $\mathbf{u} = (1, \dots, 1)$ est vecteur propre associé à la valeur propre 1.

(2) Si $\mathbf{Q} \in \mathbb{R}[\mathbf{X}]$ et $\mathbf{A} \in \mathbf{M}_{n,n}(\mathbb{R})$ admet une valeur propre λ associé à un vecteur propre \mathbf{x} , alors $\mathbf{Q}(\lambda)$ est une valeur propre de $\mathbf{Q}(\mathbf{A})$ associé au vecteur propre \mathbf{x} .

Et on remarque que \mathbf{T}^k et \mathbf{R}_k sont des polynômes en la matrice stochastique \mathbf{T} .

Deuxième méthode : Utiliser une récurrence

$\mathbf{T}^0 = \mathbf{I}_n$ et \mathbf{T}^1 sont stochastiques

Si, pour $k \geq 1$ la matrice \mathbf{T}^k est stochastique, alors

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n (T^{k+1})_{ij} &= \sum_{i=1}^n \sum_{l=1}^n (T)_{il} (T^k)_{lj} = \sum_{l=1}^n \sum_{i=1}^n (T)_{il} (T^k)_{lj} \\ &= \sum_{l=1}^n \underbrace{\sum_{i=1}^n (T)_{il}}_{=1} (T^k)_{lj} \\ &= \sum_{l=1}^n (T^k)_{lj} = 1 \quad (\text{par hypothèse de récurrence}) \end{aligned}$$

Donc \mathbf{T}^{k+1} est aussi stochastique.

$$\mathbf{R}_k = \frac{1}{k} \sum_{j=0}^{k-1} \mathbf{T}^j, \text{ donc } \sum_{i=1}^n (\mathbf{R}_k)_{ij} = \sum_{i=1}^n \frac{1}{k} \sum_{j=0}^{k-1} (\mathbf{T}^j)_{ij} = \sum_{j=0}^{k-1} \frac{1}{k} \underbrace{\sum_{i=1}^n (\mathbf{T}^j)_{ij}}_{=1} = \sum_{j=0}^{k-1} \frac{1}{k} = 1.$$

19°] Montrons les inégalités : $\forall k \in \mathbb{N}^*$, $\|\mathbf{T}^k\|_1 \leq 1$ et $\|\mathbf{R}_k\|_1 \leq 1$

Soit $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ tel que $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$, et $k \geq 1$, on a :

$$\begin{aligned} \|\mathbf{T}^k \mathbf{x}\|_1 &= \sum_{i=1}^n |(\mathbf{T}^k \mathbf{x})_i| \\ &= \sum_{i=1}^n \left| \sum_{j=1}^n (\mathbf{T}^k)_{ij} x_j \right| \\ &\leq \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (|\mathbf{T}^k|_{ij}) |x_j| = \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^n \underbrace{(\mathbf{T}^k)_{ij}}_{\geq 0} |x_j| \quad \text{Car } \mathbf{T} \geq \mathbf{0} \\ &= \sum_{j=1}^n \underbrace{\sum_{i=1}^n (\mathbf{T}^k)_{ij}}_{=1} |x_j| \quad \text{car } \mathbf{T} \text{ est stochastique} \\ &= \sum_{j=1}^n |x_j| = \|\mathbf{x}\|_1 \end{aligned}$$

On en déduit que $\|\mathbf{T}^k\|_1 = \sup_{\mathbf{x} \neq \mathbf{0}} \frac{\|\mathbf{T}^k \mathbf{x}\|_1}{\|\mathbf{x}\|_1} \leq 1$.

De même $\|\mathbf{R}_k\|_1 \leq 1$ car \mathbf{R}_k est aussi stochastique.

20°] Montrons que : $\forall k \in \mathbb{N}^*$; $\|\mathbf{TR}_k - \mathbf{R}_k\| \leq \frac{2}{k}$

Soit $k \in \mathbb{N}^*$, Si $k = 1$, alors $\mathbf{R}_1 = \mathbf{I}_n$, donc $\mathbf{TR}_1 - \mathbf{R}_1 = \mathbf{T} - \mathbf{I}_n$ et par suite $\|\mathbf{TR}_1 - \mathbf{R}_1\|_1 = \|\mathbf{T} - \mathbf{I}_n\|_1 \leq$

$$\|\mathbf{T}\|_1 + \|\mathbf{I}_n\|_1 = 1 + 1 = \frac{2}{1}$$

Si $k > 1$, on a :

$$\begin{aligned} \mathbf{TR}_k - \mathbf{R}_k &= \frac{1}{k} \sum_{j=0}^{k-1} \mathbf{T}^{j+1} - \frac{1}{k} \sum_{j=0}^{k-1} \mathbf{T}^j = \frac{1}{k} \left(\sum_{j=1}^k \mathbf{T}^j - \sum_{j=0}^{k-1} \mathbf{T}^j \right) = \frac{1}{k} (\mathbf{T}^k - \mathbf{I}_n), \text{ donc } \|\mathbf{TR}_k - \mathbf{R}_k\|_1 = \left\| \frac{1}{k} (\mathbf{T}^k - \mathbf{I}_n) \right\|_1 \\ &= \frac{1}{k} (\|\mathbf{T}^k\|_1 + \|\mathbf{I}_n\|_1) \leq \frac{2}{k} \end{aligned}$$

21°] Soit $\mathbf{x} \in \mathbb{C}^n$, montrons que la suite vectorielle $(\mathbf{R}_k \mathbf{x})_k$ a au moins une valeur d'adhérence

Comme \mathbf{R}_k est stochastique pour tout $k > 0$, on a d'après la question 19) : $\|\mathbf{R}_k \mathbf{x}\|_1 \leq \|\mathbf{R}_k\|_1 \|\mathbf{x}\|_1 \leq \|\mathbf{x}\|_1$. La suite $(\mathbf{R}_k \mathbf{x})_k$ est bornée dans l'espace de dimension finie \mathbb{C}^n , donc par le théorème de Bolzano-Weierstrass, la suite $(\mathbf{R}_k \mathbf{x})_k$ admet au moins une valeur d'adhérence dans \mathbb{C}^n .

22°] Soit \mathbf{y} une valeur d'adhérence de la suite $(\mathbf{R}_k \mathbf{x})_{k \geq 1}$ et $\varphi : \mathbb{N}^* \rightarrow \mathbb{N}^*$, $k \mapsto \varphi(k)$ une extraction

telle que $\lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{R}_{\varphi(k)} \mathbf{x} = \mathbf{y}$. Or $\|\mathbf{TR}_{\varphi(k)} \mathbf{x} - \mathbf{R}_{\varphi(k)} \mathbf{x}\|_1 \leq \|\mathbf{TR}_{\varphi(k)} - \mathbf{R}_{\varphi(k)}\|_1 \|\mathbf{x}\|_1 \leq \frac{2}{\varphi(k)} \|\mathbf{x}\|_1 \xrightarrow{k \rightarrow \infty} 0$, donc $\lim_{k \rightarrow \infty} (\mathbf{TR}_{\varphi(k)} \mathbf{x} - \mathbf{R}_{\varphi(k)} \mathbf{x}) = \mathbf{0}$ (toutes les normes sur \mathbb{C}^n sont équivalentes) et comme \mathbf{T} est continue sur \mathbb{C}^n (application linéaire sur un espace de dimension finie) et que $\lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{R}_{\varphi(k)} \mathbf{x} = \mathbf{y}$, il en résulte que $\lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{TR}_{\varphi(k)} \mathbf{x} = \mathbf{T}\mathbf{y}$ et puis $\mathbf{T}\mathbf{y} = \mathbf{y}$.

Pour tout $j \in \mathbb{N}$, $\mathbf{T}^j \mathbf{y} = \mathbf{y}$ (\mathbf{y} point fixe de \mathbf{T}), donc $\mathbf{R}_k \mathbf{y} = \frac{1}{k} \sum_{j=0}^{k-1} \mathbf{T}^j \mathbf{y} = \frac{1}{k} \sum_{j=0}^{k-1} \mathbf{y} = \mathbf{y}$.

23] Soient \mathbf{y} et \mathbf{z} deux valeurs d'adhérence de la suite $(\mathbf{R}_k \mathbf{x})_k$ et \mathbf{m}, \mathbf{l} deux entiers naturels, on a :
 $\mathbf{R}_l(\mathbf{R}_m \mathbf{x} - \mathbf{z}) - \mathbf{R}_m(\mathbf{R}_l \mathbf{x} - \mathbf{y}) = -\mathbf{R}_l \mathbf{z} + \mathbf{R}_m \mathbf{y} = \mathbf{y} - \mathbf{z}$ (résultat de la question 20) et du fait que \mathbf{R}_l et \mathbf{R}_m commutent car des polynômes en \mathbf{T}).

24] Montrons que la suite $(\mathbf{R}_k \mathbf{x})_k$ admet une seule valeur d'adhérence.
 Si \mathbf{y} et \mathbf{z} sont des valeurs d'adhérence de la suite $(\mathbf{R}_k \mathbf{x})_k$, alors d'après la question 23)

$$\begin{aligned} \|\mathbf{y} - \mathbf{z}\|_1 &= \|\mathbf{R}_l(\mathbf{R}_m \mathbf{x} - \mathbf{z}) - \mathbf{R}_m(\mathbf{R}_l \mathbf{x} - \mathbf{y})\|_1 \\ &\leq \|\mathbf{R}_l(\mathbf{R}_m \mathbf{x} - \mathbf{z})\|_1 + \|\mathbf{R}_m(\mathbf{R}_l \mathbf{x} - \mathbf{y})\|_1 \\ &\leq \|\mathbf{R}_l\|_1 \|\mathbf{R}_m \mathbf{x} - \mathbf{z}\|_1 + \|\mathbf{R}_m\|_1 \|\mathbf{R}_l \mathbf{x} - \mathbf{y}\|_1 \\ &\leq \|\mathbf{R}_m \mathbf{x} - \mathbf{z}\|_1 + \|\mathbf{R}_l \mathbf{x} - \mathbf{y}\|_1 \quad \text{car } \|\mathbf{R}_k\|_1 \leq 1 \end{aligned}$$

On prend alors $\mathbf{l} = \varphi(k)$ et $\mathbf{m} = \psi(k)$ où φ et ψ sont deux extractions telles que $\lim_{k \rightarrow \infty} \|\mathbf{R}_{\psi(k)} \mathbf{x} - \mathbf{z}\|_1 = 0$ et $\lim_{k \rightarrow \infty} \|\mathbf{R}_{\varphi(k)} \mathbf{x} - \mathbf{y}\|_1 = 0$, pour déduire que $\lim_{k \rightarrow \infty} \|\mathbf{y} - \mathbf{z}\|_1 = 0$ et puis $\mathbf{y} = \mathbf{z}$.

25] Soit $\mathbf{x} \in \mathbf{C}^n$, la suite $(\mathbf{R}_k \mathbf{x})_k$ est bornée et admet une unique valeur d'adhérence dans \mathbf{C}^n , donc converge dans \mathbf{C}^n . Sa limite dépend a priori de \mathbf{x} , notons la $\mathbf{R} \mathbf{x}$: $\mathbf{R} \mathbf{x} = \lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{R}_k \mathbf{x}$.

Par linéarité de \mathbf{R}_k et de la limite, on déduit que \mathbf{R} est linéaire (\mathbf{R} est donc une matrice, d'après l'identification faite au début du problème).

Si l'on prend $\mathbf{x} = \mathbf{E}_j$ où $(\mathbf{E}_j)_{1 \leq j \leq n}$ est la base canonique de \mathbf{C}^n , on a : $\lim_k \mathbf{R}_k \mathbf{E}_j = \mathbf{R} \mathbf{E}_j$, donc les suites composantes de $(\mathbf{R}_k)_k$ convergent vers les composantes de \mathbf{R} et par suite $(\mathbf{R}_k)_k$ converge vers \mathbf{R} .

26] Montrons que \mathbf{T} et \mathbf{R} commutent.

\mathbf{T} et \mathbf{R}_k commutent car \mathbf{R}_k est un polynôme en \mathbf{T} . Comme $\mathbf{T} \mathbf{R}_k = \mathbf{R}_k$ pour tout $k \geq 1$ et que les applications $\mathbf{M}_{n,n}(\mathbf{C}) \rightarrow \mathbf{M}_{n,n}(\mathbf{C})$ et $\mathbf{M}_{n,n}(\mathbf{C}) \rightarrow \mathbf{M}_{n,n}(\mathbf{C})$ sont continues (car linéaires sur un espace de dimensions finie), on a donc : $\mathbf{T} \mathbf{R} = \lim_k \mathbf{T} \mathbf{R}_k = \lim_k \mathbf{R}_k \mathbf{T} = \mathbf{R} \mathbf{T}$.

27] Montrons que $\mathbf{R} \mathbf{T} = \mathbf{R}$ et $\mathbf{R}^2 = \mathbf{R}$.

D'après la question 20) la suite $(\mathbf{T} \mathbf{R}_k - \mathbf{R}_k)_k$ converge vers $\mathbf{0}$ et par la question 25) la suite $(\mathbf{R}_k)_k$ converge vers \mathbf{R} , donc $(\mathbf{T} \mathbf{R}_k)_k$ converge vers \mathbf{R} . Mais $(\mathbf{T} \mathbf{R}_k)_k$ converge aussi vers $\mathbf{T} \mathbf{R}$, donc $\mathbf{T} \mathbf{R} = \mathbf{R}$.

Pour $k \in \mathbb{N}^*$, $\mathbf{R}_k \mathbf{R} = \frac{1}{k} \sum_{j=0}^{k-1} \mathbf{T}^j \mathbf{R} = \frac{1}{k} \sum_{j=0}^{k-1} \mathbf{R} \mathbf{T}^j$ et puisque $\mathbf{R} \mathbf{T} = \mathbf{R}$, on a aussi $\mathbf{R} \mathbf{T}^j = \mathbf{R}$ pour tout $j \geq 0$,

$$\text{donc } \mathbf{R}_k \mathbf{R} = \frac{1}{k} \sum_{j=0}^{k-1} \mathbf{R} = \mathbf{R}.$$

On fait tendre alors k vers $+\infty$ (l'application $\mathbf{M} \mapsto \mathbf{M} \mathbf{R}$ est continue), il en résulte que $\mathbf{R}^2 = \mathbf{R}$.

28] Par $\mathbf{T} \mathbf{R} = \mathbf{R}$, on a : $(\mathbf{T} - \mathbf{I}_n) \mathbf{R} = \mathbf{R}(\mathbf{T} - \mathbf{I}_n) = \mathbf{0}$ (\mathbf{T} et \mathbf{R} commutent). Donc : $\begin{cases} \text{Im}(\mathbf{T} - \mathbf{I}_n) \subset \text{Ker}(\mathbf{R}) \\ \text{Im}(\mathbf{R}) \subset \text{Ker}(\mathbf{T} - \mathbf{I}_n) \end{cases}$
 De plus $\mathbf{R}^2 = \mathbf{R}$, donc \mathbf{R} est un projecteur tel que $\text{Im}(\mathbf{R}) \subset \text{Ker}(\mathbf{T} - \mathbf{I}_n)$.

29] On suppose que $\text{Ker}(\mathbf{T} - \mathbf{I}_n) = \mathbf{1}$, alors par la question 28), $\text{rg}(\mathbf{R}) \leq 1$.

Notons $\mathbf{u} = (1, \dots, 1)$, on a : $\mathbf{R}_k \mathbf{u} = \mathbf{u}$ pour tout $k \geq 1$ car \mathbf{R}_k est stochastique. Donc $\mathbf{R} \mathbf{u} = \lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{R}_k \mathbf{u} = \mathbf{u}$ et par suite $\mathbf{R} \neq \mathbf{0}$ (\mathbf{R} est même stochastique).

D'où $\text{rg}(\mathbf{R}) \geq 1$.

On conclut que $\text{Im}(\mathbf{R}) = \text{Ker}(\mathbf{T} - \mathbf{I}_n)$ et $\text{Ker}(\mathbf{R}) = \text{Im}(\mathbf{T} - \mathbf{I}_n)$.

On sait que \mathbf{x}_0 est un vecteur propre de \mathbf{T} associé à la valeur propre 1 (voir questions 13 et 17), donc $\text{Ker}(\mathbf{T} - \mathbf{I}_n) = \text{vect}(\mathbf{x}_0)$.

Soit $\mathbf{x} \in \mathbf{B}$, on a $\mathbf{R} \mathbf{x} \in \text{Im}(\mathbf{R}) = \text{Ker}(\mathbf{T} - \mathbf{I}_n) = \text{vect}(\mathbf{x}_0)$, donc il existe $\lambda \in \mathbf{R}$ tel que $\mathbf{R} \mathbf{x} = \lambda \mathbf{x}_0$ (**).

De (**) on déduit que $\lambda \geq 0$ car $\mathbf{R} \geq \mathbf{0}$ et $\mathbf{x}_0 > \mathbf{0}$

$$\begin{aligned}
 \text{De plus } |\lambda| \|x_0\|_1 &= \|R x\|_1 = \sum_{i=1}^n (R x)_i \quad \text{car } R \geq 0 \text{ et } x \geq 0 \\
 &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (R)_{ij} x_j \\
 &= \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^n (R)_{ij} x_j \\
 &= \sum_{j=1}^n \underbrace{\sum_{i=1}^n (R)_{ij}}_{=1} x_j \quad R \text{ est stochastique} \\
 &= \sum_{j=1}^n x_j = \|x\|_1
 \end{aligned}$$

Donc $\lambda = |\lambda| = \frac{\|x\|_1}{\|x_0\|_1}$ et par suite $R x = \frac{\|x\|_1}{\|x_0\|_1} x_0$

Remarque : Si $y \in B \cap \sum = C$, alors $y \in B$ et $\|y\|_1 = 1$, et par suite

$$\lim_{k \rightarrow \infty} R_k y = R y = \frac{x_0}{\|x_0\|_1}$$



À la prochaine