

6.1 Rappel : Théorème de GERSHGORIN

$A \in M_n(\mathbb{C})$

D_i : disque de centre $a_{ii} \in \mathbb{C}$
de rayon $\sum_{j \neq i} |a_{ij}|$.

Théorème : le spectre de A est inclus dans $\bigcup_{i=1}^n D_i$

$A \in M_n(\mathbb{C})$ est à diagonale dominante

$\forall i \quad |a_{ii}| > \sum_{j \neq i} |a_{ij}|$ Ex: $\begin{pmatrix} 4 & 1 & 2 \\ 1 & 3 & 1 \\ 2 & 1 & 5 \end{pmatrix}$

1) Mg A est alors inversible

- On peut utiliser le théorème de GERSHGORIN
Soient $(D_i)_{1 \leq i \leq n}$ les disques de ce théorème

Fixons i . D_i a pour centre a_{ii} et pour rayon
 $r_i = \sum_{j \neq i} |a_{ij}|$.

Comme A est à diagonale dominante, on a $r_i < |a_{ii}|$
et donc $0 \notin D_i$. Ainsi $0 \notin \bigcup_{i=1}^n D_i$, et donc

par le théorème de GERSHGORIN, 0 n'est pas une valeur propre.
 $\Rightarrow A$ est inversible

- On peut donner une preuve directe.

Montrons que $x \neq 0 \Rightarrow Ax \neq 0$.

Soit $x \in \mathbb{R}^n$, $x \neq 0$. Soit i tel que $|x_i|$ est maximal

$x \begin{pmatrix} x \\ \vdots \\ x_i \\ \vdots \\ x \end{pmatrix}$ (on a $|x_i| \neq 0$)

$\begin{pmatrix} A \\ \vdots \\ A \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ \vdots \\ x_i \\ \vdots \\ x \end{pmatrix} = Ax$

$(Ax)_i = \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j = a_{ii}x_i + \sum_{j \neq i} a_{ij}x_j$

$|s| \leq \sum_{j \neq i} |a_{ij}| |x_j| \leq |x_i| \cdot \sum_{j \neq i} |a_{ij}| < |a_{ii}| |x_i|$
car $|x_j| \leq |x_i|$
 $\leq |x_i|$ $< |a_{ii}|$

$(Ax)_i = a_{ii}x_i + s$ avec $|s| < |a_{ii}| |x_i|$

et donc $(Ax)_i \neq 0$ et $Ax \neq 0$.

Pour les matrices à diagonale dominantes, les méthodes de JACOBI et GAUSS-SEIDEL convergent toujours. Vérifions-le d'abord sur l'exemple

$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & 1 \\ 1 & 0 & 2 \end{pmatrix}$

Calculer les matrices de JACOBI et GAUSS-SEIDEL, puis leur rayon spectral.

$A = D - E - F$ $D = \begin{pmatrix} 2 & & \\ & 3 & \\ & & 2 \end{pmatrix}$
 $-E = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ $-F = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$

La matrice de Jacobi est $J = D^{-1}(E+F)$

$D^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & & \\ & \frac{1}{3} & \\ & & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$ $E+F = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$

$J = D^{-1}(E+F) = \begin{pmatrix} 0 & \frac{1}{2} & 0 \\ \frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{2} & 0 & 0 \end{pmatrix}$

$$J = D^{-1}(E+F) = \begin{pmatrix} 0 & -\frac{1}{2} & 0 \\ -\frac{1}{3} & 0 & -\frac{1}{3} \\ -\frac{1}{2} & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

son polynôme caractéristique est

$$\det(J - \lambda \text{Id}) = \begin{vmatrix} -\lambda & -\frac{1}{2} & 0 \\ -\frac{1}{3} & -\lambda & -\frac{1}{3} \\ -\frac{1}{2} & 0 & -\lambda \end{vmatrix}$$

développé / dernière ligne

$$\begin{aligned} &= -\frac{1}{2} \begin{vmatrix} -\lambda & 0 \\ -\frac{1}{3} & -\lambda \end{vmatrix} - \lambda \begin{vmatrix} -\lambda & -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{3} & -\lambda \end{vmatrix} \\ &= -\frac{1}{12} - \lambda \left(\lambda^2 - \frac{1}{6} \right) \\ &= -\lambda^3 + \frac{\lambda}{6} - \frac{1}{12} \end{aligned}$$

et les valeurs propres

$$\approx -0,561, 0,28 \pm 0,26i$$

ont de module < 1

donc $\rho(J) < 1$ et la méthode converge.

La matrice de GAUSS-SEIDEL est

$$G = (D-E)^{-1}F \quad D-E = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 1 & 3 & 0 \\ 1 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

Pour calculer $(D-E)^{-1}$, on peut par exemple résoudre $(D-E)x = y$

$$\begin{cases} 2x_1 = y_1 \\ x_1 + 3x_2 = y_2 \\ x_1 + 2x_3 = y_3 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} x_1 = \frac{1}{2}y_1 \\ x_2 = \frac{1}{3}y_2 - \frac{1}{3}x_1 = -\frac{1}{6}y_1 + \frac{1}{3}y_2 \\ x_3 = \frac{1}{2}y_3 - \frac{1}{2}x_1 = -\frac{1}{4}y_1 + \frac{1}{2}y_3 \end{cases}$$

d'où $(D-E)^{-1} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & 0 & 0 \\ -\frac{1}{6} & \frac{1}{3} & 0 \\ -\frac{1}{4} & 0 & \frac{1}{2} \end{bmatrix}$ $F = \begin{bmatrix} 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$

$$G = (D-E)^{-1}F = \begin{bmatrix} 0 & -\frac{1}{2} & 0 \\ 0 & \frac{1}{6} & -\frac{1}{3} \\ 0 & \frac{1}{4} & 0 \end{bmatrix}$$

$$\chi_G = \det(G - \lambda \text{Id}) = \begin{vmatrix} -\lambda & -\frac{1}{2} & 0 \\ 0 & \frac{1}{6} - \lambda & -\frac{1}{3} \\ 0 & \frac{1}{4} & -\lambda \end{vmatrix} = -\lambda \begin{vmatrix} \frac{1}{6} - \lambda & -\frac{1}{3} \\ \frac{1}{4} & -\lambda \end{vmatrix}$$

$$\begin{vmatrix} \frac{1}{6} - \lambda & -\frac{1}{3} \\ \frac{1}{4} & -\lambda \end{vmatrix} = -\frac{\lambda}{6} + \lambda^2 + \frac{1}{12} = \lambda^2 - \frac{\lambda}{6} + \frac{1}{12}$$

$$\frac{1}{12} \pm \frac{i\sqrt{11}}{12}$$

$$\Delta = \frac{1}{36} - \frac{4}{12} < 0$$

Les racines de $\lambda^2 - \frac{\lambda}{6} + \frac{1}{12}$ sont complexes conjuguées, donc de même module égal à $\frac{1}{\sqrt{12}}$ [puisque le produit des racines vaut $\frac{1}{12}$]

$\Rightarrow \rho(G) = \frac{1}{\sqrt{12}} < 1$ et la méthode de GAUSS-SEIDEL converge.

$\Rightarrow \rho(G) = \frac{1}{\sqrt{2}} < 1$ et la méthode de GAUSS-SEIDEL converge. $\forall \rho$ des racines vaut $\frac{1}{2}$!

En fait, pour les matrices à diagonales dominantes, les méthodes de JACOBI et GAUSS-SEIDEL convergent toujours.

(2) JACOBI

$$J = D^{-1}(E+F)$$

$$A = (a_{ij}) \quad E+F = \begin{pmatrix} 0 & & -a_{1j} \\ & \ddots & \\ -a_{ij} & & 0 \end{pmatrix} \quad D = \begin{pmatrix} a_{11} & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & a_{nn} \end{pmatrix}$$

$$J = D^{-1}(E+F) = \begin{pmatrix} 0 & -\frac{a_{12}}{a_{11}} & \dots & -\frac{a_{1n}}{a_{11}} \\ & 0 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 0 \end{pmatrix}$$

$$J_{ij} = \begin{cases} 0 & \text{si } i=j \\ -\frac{a_{ij}}{a_{ii}} & \text{si } i \neq j \end{cases}$$

$$\|J\|_{\infty} = \max_i \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$$

$$\|J\|_1 = \max_j \sum_{i=1}^n |a_{ij}|$$

Rappel : si $\|\cdot\|$ est une norme sur \mathbb{R}^n ou \mathbb{C}^n

on lui associe une norme subordonnée $\|\cdot\|$ sur $M_n(\mathbb{C})$ ou $M_n(\mathbb{R})$

par la formule $\|A\| = \sup_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|}{\|x\|}$

• Si on part de $\|\cdot\|_1$ ou $\|\cdot\|_{\infty}$ sur \mathbb{R}^n ou \mathbb{C}^n on obtient les formules ci-dessus.

• Si on part de $\|\cdot\|_2$, on a $\|A\|_2 =$ plus grande v. singulière de A
 $[= \sqrt{\lambda_{\max}(A^*A)}]$

Une autre norme importante (mais pas subordonnée) est la

norme de FROBENIUS $\|A\|_F = \sqrt{\text{tr}(A^*A)} = \sqrt{\sum_{ij} |a_{ij}|^2}$

$$\|J\|_{\infty} = \max_i \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n |J_{ij}| = \max_i \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n \left| \frac{-a_{ij}}{a_{ii}} \right| =$$

$$= \max_i \frac{\sum_{j \neq i} |a_{ij}|}{|a_{ii}|} < 1 \text{ car } A \text{ est à diagonale dominante.}$$

On a donc $\|J\|_{\infty} < 1$.

Comme $\rho(J) \leq \|J\|_{\infty}$, on a $\rho(J) < 1$ et la méthode de JACOBI converge.

Comme $\rho(J) \leq \|J\|$, on a $\rho(J) < 1$ et la méthode de JACOBI converge.
 inégalité valable pour toute norme subordonnée

③ Cas GAUSS-SEIDEL.

Mq λ v.p. de $G \Leftrightarrow 0$ v.p. de

$$\begin{pmatrix} \lambda a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \lambda a_{12} & \lambda a_{22} & & \\ \vdots & & \ddots & \\ \lambda a_{m1} & \dots & \dots & \lambda a_{nn} \end{pmatrix}$$

$$G = (D-E)^{-1}F$$

$$\lambda \text{ v.p. de } G \Leftrightarrow \det(G - \lambda Id) = 0 \quad \lambda(D-E) - F$$

$$\Leftrightarrow \det((D-E)^{-1}F - \lambda Id) = 0$$

$$\Leftrightarrow \det(F - \lambda(D-E)) = 0$$

$$\Leftrightarrow \det(\lambda(D-E) - F) = 0$$

Si λ est une v.p. de G alors

$$0 \text{ est v.p. de } \lambda(D-E) - F = \begin{pmatrix} \lambda a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \lambda a_{m1} & \dots & \dots & \lambda a_{nn} \end{pmatrix} = K$$

Si $|\lambda| \geq 1$, cette matrice est à diagonale dominante

$$\sum_{j \neq i} |k_{ij}| \geq \sum_{j < i} |\lambda a_{ij}| + \sum_{j > i} |a_{ij}| \leq |\lambda| \cdot \sum_{j \neq i} |a_{ij}| < |\lambda| \cdot |a_{ii}| = |k_{ii}|$$

et par la question 1, elle est inversible.

Conclusion : Si λ est v.p. de G , alors $|\lambda| < 1$.

Ainsi $\rho(G) < 1$ et la méthode de GAUSS-SEIDEL converge.

RETOUR SUR HOUSEHOLDER

Exercice : calculer la décomposition QR de la matrice A par la méthode de HOUSEHOLDER.

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 4 & 0 \\ 1 & 4 & -2 & 0 \\ 1 & 4 & 2 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$A = QR \quad \begin{matrix} \swarrow \\ \text{orthogonale} \end{matrix} \quad \begin{matrix} \swarrow \\ \text{triangulaire sup} \end{matrix}$$

On écrit Q comme produit de symétries H_1
 1ère étape: on trouve une symétrie qui envoie v_1

sur $\|v_1\|_2 e_1$
 $H_1 = Id - 2 \frac{w_1 w_1^T}{\|w_1\|_2^2} \quad w_1 = v_1 - \|v_1\|_2 e_1$

$H_1 A = \begin{pmatrix} * & & & \\ 0 & & & \\ 0 & & & \\ 0 & & & \end{pmatrix}$ et on itère en considérant
 la sous-matrice
 "sud est" de $H_1 A$

$v_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \quad \|v_1\|_2 = 2 \quad w_1 = v_1 - 2e_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$

$w_1 w_1^T = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & 1 & 1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$

$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} + \frac{1}{2} \begin{pmatrix} -1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & -1 \end{pmatrix}$

$H_1 = Id - \frac{2}{4} w_1 w_1^T = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$

$H_1 A = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 4 & 6 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 8 & 0 \\ 0 & -10 & 4 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 3 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 4 & 0 \\ 0 & -5 & 2 & 0 \end{pmatrix}$

On cherche H_2 de la forme $\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \tilde{H}_2 & & \\ 0 & & & \\ 0 & & & \end{pmatrix} \quad v_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 5 \\ 0 \end{pmatrix}$

telle que $H_2 H_1 A = \begin{pmatrix} 2 & 3 & 2 & 0 \\ 0 & * & * & * \\ 0 & 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & * & * \end{pmatrix} \quad \tilde{H}_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 5 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$

$w_2 = v_2 - \|v_2\| e_3 = \begin{pmatrix} -5 \\ 0 \\ 5 \\ 0 \end{pmatrix} = 5 \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$

$\frac{w_2 w_2^T}{\|w_2\|^2} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$

$\tilde{H}_2 = Id - \frac{2 w_2 w_2^T}{\|w_2\|^2} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} - \frac{2}{2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$

et $H_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \tilde{H}_2 & & \\ 0 & & & \\ 0 & & & \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$

$H_2 H_1 A = \begin{pmatrix} 2 & 3 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = R$ et $H_3 = Id!$

Finalement $A = \underbrace{(H_2 H_1)^{-1}}_Q R$

$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$

avec $Q = (H_2 H_1)^{-1} = H_1^{-1} H_2^{-1} = H_1^T H_2^T = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$

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

Conclusion

$A = QR$ avec

$Q = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \end{pmatrix} \quad R = \begin{pmatrix} 2 & 3 & 2 & 0 \\ 0 & 5 & -2 & 0 \end{pmatrix}$

$$Q = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \end{bmatrix} \quad R = \begin{bmatrix} 2 & 3 & 2 & 0 \\ 0 & 5 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

6.2 Méthode de la puissance

C'est un algorithme pour trouver la valeur propre de plus grand module, et un vecteur propre associé.

A diagonalisable de base de vecteurs propres u_i

$$Au_i = \lambda_i u_i \quad \text{on suppose } \lambda_1 = \dots = \lambda_p \\ |\lambda_i| < |\lambda_1| \quad \forall i > p$$

Algorithme : x_0 quelconque
on calcule $Ax_0, A^2x_0, \dots, A^kx_0 \dots$

ex $\lambda_1 = 3$
 $\lambda_2 = 2$
 $\lambda_3 = 1$

si $x_0 = \sum \alpha_i u_i$

alors $A^k x_0 = \sum \alpha_i A^k u_i$
 $= \sum \alpha_i \lambda_i^k u_i$

$x_0 = \alpha_1 u_1 + \alpha_2 u_2 + \alpha_3 u_3$
 $A^k x_0 = \alpha_1 3^k u_1 + \alpha_2 2^k u_2 + \alpha_3 u_3$

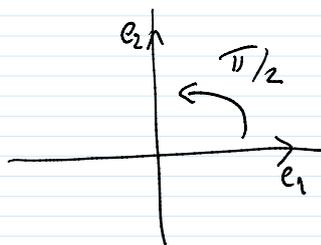
quand $k \rightarrow \infty$, seul les termes avec $|\lambda_i| < |\lambda_1|$ dominent.

On calcule en fait $\frac{A^k x_0}{\|A^k x_0\|}$ pour éviter la convergence vers 0 ou $+\infty$.

Dans de nombreux cas, la suite $\frac{A^k x_0}{\|A^k x_0\|}$ converge par $k \rightarrow \infty$ vers un vecteur propre de valeur propre λ_1 .

6.3 Un exemple où la méthode de la puissance ne marche pas.

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



$$A(e_1) = e_2 \\ A(e_2) = -e_1$$

A est la matrice de la rotation d'angle $\frac{\pi}{2}$ autour de 0.

\Rightarrow A n'a pas de vecteur propre réel.

Les v.p. de A sont les racines du polynôme caractéristique

$$\begin{vmatrix} -X & -1 \\ 1 & -X \end{vmatrix} = X^2 + 1$$

c'est à dire les nombres complexes i et $-i$

$$Ax = ia \Leftrightarrow \begin{pmatrix} -x_2 \\ x_1 \end{pmatrix} = i \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \text{ a pour solution } x = \begin{pmatrix} 1 \\ -i \end{pmatrix}$$

$$Ax = \begin{pmatrix} i \\ -1 \end{pmatrix}$$

$\begin{pmatrix} 1 \\ -i \end{pmatrix}$ est un v.p. de v.p. i

En conjuguant, $\begin{pmatrix} 1 \\ i \end{pmatrix}$ est un v.p. de v.p. $-i$

② Qu'arrive-t-il à la suite $A^k x$?

Comme $A^4 = \text{Id}$, la suite est périodique de période 4

et ne converge pas sauf si $x = 0$.

$$\text{Si on pose } x_k = \frac{A^k x}{\|A^k x\|_2} = \frac{A^k x}{\|x\|_2}$$

Quand la méthode de la puissance converge, on a

$$x_1 = \lim_{k \rightarrow \infty} \langle x_k, A^k x \rangle$$

$$\langle x_k, A^k x \rangle = \frac{1}{\|x\|_2^2} \langle A^k x, A^{k+1} x \rangle$$

$$= \frac{1}{\|x\|_2^2} \langle x, Ax \rangle \text{ car } A \text{ est unitaire, donc}$$

$$\langle Ay, Az \rangle = \langle A^* Ay, z \rangle = \langle y, z \rangle$$

Si $\alpha = \frac{1}{\|x\|_2^2} \langle x, Ax \rangle$ est une valeur propre de A ,

$$\text{alors } |\alpha| = 1 \text{ donc } |\langle x, Ax \rangle| = \|x\|_2^2$$

$$\text{Par CAUCHY-SCHWARZ, } |\langle x, Ax \rangle| \leq \|x\|_2 \cdot \|Ax\|_2 \leq \|x\|_2^2$$

$$= \|x\|_2^2 \text{ (A unitaire)}$$

On est donc dans le cas d'égalité de CAUCHY-SCHWARZ
ie. x et Ax sont proportionnels, donc x est un vecteur propre!

CONCLUSION Pour cette matrice, la méthode de la puissance converge seulement si x est un vecteur

CONCLUSION Pour cette raison, la méthode de la puissance converge seulement si x est un vecteur propre.