

CALCUL DES VALEURS PROPRES ET VECTEURS PROPRES



Sommaire

1	Introduction	99
2	RAPPELS	99
3	Calcul direct de $\det(A - \lambda I)$	99
4	Méthode de Krylov	99
5	MÉTHODE DE LEVERRIER	101
6	Valeurs et Vecteurs Propres	102
7	La condition du calcul des valeurs propres	102
	7.1 Condition du calcul des vecteurs propres	104
8	La méthode de la puissance	105
9	Méthode de la puissance inverse de Wielandt	106
10	VALEURS PROPRES ET VECTEURS PROPRES	107
11	LA CONDITION DU CALCUL DES VALEURS PROPRES	108
	11.1 Condition du calcul des vecteurs propres	110
12	LA METHODE DE LA PUISSANCE	111
13	METHODE DE LA PUISSANCE INVERSE DE WIELANDT	112
14	Transformation sous forme tridiagonale (ou de Hessenberg)	114
	14.1 a) A l'aide des transformations élémentaires	114
	14.2 b) A l'aide des transformations orthogonales	115
	14.3 Méthode de bisection pour des matrices tridiagonales	115
	14.4 Méthode de bisection.	117
15	L'itération orthogonale	117
	15.1 Généralisation de la méthode de la puissance (pour calculer les deux valeurs propres dominantes).	118
	15.2 Méthode de la puissance (pour le calcul de toutes les valeurs propres) . . .	119
	15.3 L' algorithme QR	120
	15.4 Accélération de la convergence	121
	15.4.1 Choix du "shift"-paramètre.	121
	15.5 Critère pour arrêter l'itération.	121
	15.6 Le "double shift" de Francis	122
	15.7 Etude de la convergence	123
16	Exercices	123
17	TRANSFORMATION SOUS FORME TRIDIAGONALE (ou de HESSENBERG)	126
	17.1 a) A l'aide des transformations élémentaires	127
	17.2 b) A l'aide des transformations orthogonales	127
	17.3 Méthode de bisection pour des matrices tridiagonales	128
	17.4 Méthode de bisection.	129
18	L'ITERATION ORTHOGONALE	130

18.1	Généralisation de la méthode de la puissance (pour calculer les deux valeurs propres dominantes)	130
18.2	Méthode de la puissance (pour le calcul de toutes les valeurs propres) . . .	132
18.3	L'algorithme QR	132
18.4	Accélération de la convergence	133
18.4.1	Choix du "shift"-paramètre.	134
18.5	Critère pour arrêter l'itération.	134
18.6	Le "double shift" de Francis	135
18.7	Etude de la convergence	136
19	Exercices	136

1 Introduction

De nombreuses méthodes numériques supposent la connaissance des valeurs propres, des vecteurs propres et du rayon spectral d'une matrice. En outre de nombreux problèmes se ramènent à la recherche des valeurs propres d'une matrice. Le plus souvent, on fait appel à deux types de méthodes numériques pour calculer les valeurs propres et les vecteurs propres (appelés aussi éléments propres) d'une matrice. Les *méthodes directes* sont celles qui permettent d'obtenir les éléments propres à partir de la connaissance explicite du polynôme caractéristique; les autres sont essentiellement des *méthodes itératives*. Ces dénominations présentent une certaine ambiguïté. En effet, le plus souvent, la détermination du polynôme caractéristique est obtenue par un procédé itératif et la recherche des racines de ce polynôme est presque toujours itérative. Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$. Nous allons chercher ses valeurs propres λ_i dont la multiplicité sera notée m_i .

2 RAPPELS

3 Calcul direct de $\det(A - \lambda I)$

On se donne $(n + 1)$ valeurs distinctes $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_{n+1}$ quelconques; on calcule pour chacune d'elles la valeur

$$y_i = \det(A - \lambda_i I) \quad i = 1, 2, \dots, n + 1.$$

On obtient ainsi un ensemble de valeurs $\{(\lambda_i, y_i)\}_{i=1,2,\dots,n+1}$. On détermine alors, le polynôme d'interpolation passant par ces points. Il sera identique, à un facteur multiplicatif près, au polynôme caractéristique de A . On peut alors chercher ses racines par l'une des méthodes connues; ce qui aboutira à une approximation des valeurs propres de A .

4 Méthode de Krylov

La méthode consiste à calculer les coefficients du polynôme caractéristique dont on approche les racines à l'aide des méthodes connues. Les vecteurs propres associés sont alors déterminés par les formules appropriées. Plus précisément, soit :

$$P(\lambda) = (-1)^n (\lambda^n - \sum_{k=1}^n a_k \lambda^{n-k})$$

le polynôme caractéristique de A . D'après le théorème de Cayley-Hamilton (A annule son polynôme caractéristique), on a donc $P(A) = 0$; donc :

$$A^n = \sum_{k=1}^n a_k A^{n-k}$$

Prenons un vecteur quelconque x_0 non nul, on a :

$$A^n x_0 = \sum_{k=1}^n a_k A^{n-k} x_0 \quad (4.1)$$

Notons a le vecteur de composante (a_i) ; $i = 1, 2, \dots, n$

$$\begin{aligned} x_1 &= Ax_0 \\ x_2 &= A^2 x_0 \\ &\dots \\ x_{n-1} &= A^{n-1} x_0 \end{aligned}$$

5 MÉTHODE DE LEVERRIER

Les coefficients du polynôme caractéristique sont déterminés par la formule (5.2) suivante. On utilise ensuite les méthodes de résolution des équations non linéaires pour calculer les racines de ce polynôme; ce qui détermine les valeurs propres. Posons

$$P(x) = a_1 x^n + a_2 x^{n-1} + \dots + a_{n+1} \quad \text{avec } a_1 \neq 0.$$

Les relations de Newton entre les racines x_1, x_2, \dots, x_n et les coefficients de ce polynôme sont donnés par

$$\left\{ \begin{array}{l} a_2 + a_1 S_1 = 0 \\ 2a_3 + a_2 S_1 + a_1 S_2 = 0 \\ \dots \dots \dots \\ ka_{k+1} + a_k S_1 + \dots + a_1 S_k = 0 \\ \dots \dots \dots \\ na_{n+1} + a_n S_1 + \dots + a_1 S_n = 0 \end{array} \right. \quad (5.1)$$

avec $S_k = \sum_{i=1}^n x_i^k$. Donc, en considérant le polynôme caractéristique de A , dont les racines sont les valeurs propres λ_i de A , on a

$$\begin{aligned} S_k &= T_r(A^k) \\ a_1 &= (-1)^n \end{aligned}$$

ce qui nous permet de calculer les coefficients a_k pour $k = 2, \dots, n+1$. Plus précisément on a :

$$a_k = -\frac{1}{k-1} a_{k-1} S_1 + \dots + a_2 S_{k-2} + a_1 S_{k-1} \quad (5.2)$$

Remarque 235. La méthode de Leverrier présente un grave inconvénient : elle impose le calcul des puissances souvent élevées de la matrice initiale. Par contre son algorithme est simple et il n'y a pas lieu d'envisager des cas particuliers