

1. Método de la Potencia y relativos

1. Demuestre el siguiente teorema.

Teorema (Convergencia del método de la potencia). *Sea $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ una matriz semisimple. Si A tiene un valor propio dominante λ_1 con vector propio asociado v_1 , entonces la secuencia reescalada de vectores*

$$q_j = \frac{A^j q}{\lambda_1^j}$$

cumple

$$\|q_j - c_1 v_1\| \leq C \left\| \frac{\lambda_2}{\lambda_1} \right\|^j, \quad j = 1, 2, 3, \dots$$

y por tanto $q_j \rightarrow c_1 v_1$ cuando $j \rightarrow \infty$.

2. Este ejercicio muestra que una matriz es semisimple si y solo si es diagonalizable. Demuestre las siguientes implicaciones:
 - a) Sea $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ semisimple, con vaps $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ y veps asociados v_1, \dots, v_n . Sean $D = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$ y V la matriz con columnas v_1, \dots, v_n . Entonces $V^{-1}AV = D$.
 - b) Supongamos que $V^{-1}AV = D$, con D una matriz diagonal y V una matriz no singular. Entonces, los vaps de A son los elementos de la diagonal de D , y las columnas de V son n veps linealmente independientes de A .
3. Dado una matriz $A \in \mathbb{C}^{3 \times 3}$ semisimple con valores propios $\lambda_1 = 4$, $\lambda_2 = 3i$, $\lambda_3 = 1$. Supongamos que $\vec{q} = \sum_{i=1}^3 \alpha_i \vec{v}_i$ con $\alpha_i \neq 0$ ($i = 1, 2, 3$).
 - a) ¿A cuál eigenvector y con qué radio de convergencia converge el método de la potencia?
 - b) ¿A cuál eigenvector y con qué radio de convergencia converge el método de la potencia inversa?
 - c) ¿A cuál eigenvector y con qué radio de convergencia converge el método de la potencia inversa con shift $\rho = 3$?
 - d) Determine el intervalo I de shifts reales tal que el método de la potencia inversa con un shift $\rho \in I$ converge al vector propio v_2 .
(Pista: un dibujo de los eigenvalores ayuda.)
4. Suponga que usamos el método de la Potencia. Haz dos pasos (a mano) con los datos

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 1 & 0 & 1 \\ 2 & 1 & 0 \end{pmatrix} \quad \text{y} \quad \vec{q} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

Solo estamos interesado en la última aproximación.

(Pista: Al final puedes normalizar y calcular la aproximación del eigenvalor.).

5. Suponga que usamos el método de la Potencia inversa. Haz dos pasos (a mano) con los datos

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} \quad y \quad \vec{q} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

Solo estamos interesado en la última aproximación. ¿El método funciona?

(Pista: Al final puedes normalizar y calcular la aproximación del eigenvalor.).

6. Dado la matriz y el vector inicial:

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & -1 \end{pmatrix} \quad y \quad \vec{q} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

decide y justifica cual de los siguientes métodos funciona

- Método de la Potencia
- Método de la Potencia inversa
- Método de la Potencia inversa con shift $\rho = 1$.

7. Otros ejercicios dejado en clase.

2. Método QR y lo demás

1. Sean $A, B \in \mathbb{C}^{n \times n}$ dos matrices similares ($B = S^{-1}AS$).
Demuestre que (λ, v) es eigenpar de A si y sólo si $(\lambda, S^{-1}v)$ es eigenpar de B .
2. Escriba la demostración del Teorema de Schur con todos los detalles.

Teorema (Teorema de Schur). Sea $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$. Entonces existe una matriz triangular superior $T \in \mathbb{C}^{n \times n}$ y una matriz unitaria $U \in \mathbb{C}^{n \times n}$ tal que

$$T = U^H A U.$$

(Pista: Inducción sobre la dimensión de la matriz A .)

3. Demuestre el siguiente teorema.

Teorema (Teorema Espectral para matrices hermitianas). Sea $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ una matriz Hermite. Entonces existe una matriz diagonal real $D \in \mathbb{R}^{n \times n}$ y una matriz unitaria $U \in \mathbb{C}^{n \times n}$ tal que

$$D = U^* A U.$$

Las columnas de U son eigenvectores de A , y las entradas de la diagonal de D son eigenvalores de A .

Argumenta también porque:

- Los eigenvalores de una matriz hermitiana son reales.
- Una matriz hermitiana es semisimple.

(Pista: puedes usar el Teorema de Schur.)

4. Comprobar que la secuencia de matrices A_j del algoritmo QR simple son similares unitarias.
¿Cuál es la transformación de similitud?
5. Aplica el algoritmo QR simple a la matriz real simétrica

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}.$$

Haz una sola iteración “a mano” (no uses Matlab).

6. Muestra que el algoritmo QR simple preserva la forma Hessenberg de las matrices A_j :

Proposición. Si A_{m-1} es Hessenberg no singular, entonces A_m también lo es.

(Pista: Muestra que el producto de una matriz Hessenberg y una triangular superior (en cualquier orden) da una matriz Hessenberg.)

7. Comprobar que la secuencia de matrices A_j del algoritmo QR con shift dinámico son similares unitarias. ¿Cuál es la transformación de similitud?

8. Muestra que, dado un vector cualquiera $x = (x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2$, hay un único ángulo $\theta \in [0, 2\pi)$ tal que la rotación inversa de ángulo θ

$$Q_\theta^T = \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$$

aplica el vector x en un vector horizontal que apunta hacia la derecha, es decir:

$$Q_\theta^T x = \begin{pmatrix} y \\ 0 \end{pmatrix}, \quad y > 0.$$

Además, muestra que:

$$\cos \theta = \frac{x_1}{\|x\|_2}, \quad \sin \theta = \frac{x_2}{\|x\|_2}, \quad y = \|x\|_2.$$

9. Este ejercicio justifica la elección de $a_{n,n}$ como shift dinámico en el algoritmo QR con shift dinámico. Sea $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ una matriz en forma Hessenberg con entradas a_{ij} .

- a) Ver que $\rho = a_{n,n}$ es el cociente de Rayleigh asociado al vector $\vec{e}_n = (0, 0, \dots, 0, 1)$.
- b) Ver que el vector \vec{e}_n aproxima un vep de la matriz A^T cuando la entrada $a_{n,n-1}$ es pequeña.

10. Este ejercicio muestra que la elección del cociente de Rayleigh $\rho = a_{n,n}$ no siempre funciona (ni siquiera cuando A tiene vaps reales diferentes).

Considera la matriz

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix},$$

y aplica un paso del algoritmo QR con shift dinámico de Rayleigh.

¿Qué le pasa a la iteración del algoritmo? ¿A qué es debido? ¿Cómo lo resolverías?

2.1. Iteración de subespacios (Iteración Simultánea) y el algoritmo QR

11. Sea $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ una matriz.

- a) Sea $v \in \mathbb{C}^n$ eigenvector de A . Muestre que el subespacio $\text{span}\{v\}$ es invariante por A .
- b) Sea S_λ cualquier eigenspacio de A (de dimensión mayor o igual a 1). Muestra que S_λ es invariante por A .
- c) Sea $v_1, v_2, \dots, v_k \in \mathbb{C}^n$ cualquier conjunto de k eigenvectores de A asociados con los eigenvalores $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$. Muestra que $\text{span}\{v_1, v_2, \dots, v_k\}$ es invariante por A .
- d) Sea

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}.$$

Encuentra los eigenspacios de A , y encuentra un espacio S que es invariante por A pero no es combinación lineal de eigenvectores de A .

12. Sean $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, $S \subset \mathbb{C}^n$, $AS = \{Ax \mid x \in S\}$.

- a) Muestra que si S es un subespacio de \mathbb{C}^n , entonces AS es también un subespacio de \mathbb{C}^n .
- b) Muestra que $A^m S = A(A^{m-1}S)$.
- c) Muestra que si $S = \text{span}\{x_1, \dots, x_k\}$, entonces $AS = \text{span}\{Ax_1, \dots, Ax_k\}$.
- d) Suponga que $S \cap \text{Null}\{A\} = \{0\}$. Muestre que si $\{x_1, \dots, x_k\}$ forma una **base de S** , entonces $\{Ax_1, \dots, Ax_k\}$ forma una base de AS . Por tanto, $\dim(AS) = \dim(S)$.

13. Sea A semisimple con eigenpares (λ_i, v_i) , $(i = 1, \dots, n)$ ordenados tal que $|\lambda_i| \geq |\lambda_{i+1}|$. Además, existe k tal que $|\lambda_k| > |\lambda_{k+1}|$.

- a) Muestra que la condición $|\lambda_k| > |\lambda_{k+1}|$ implica que $\text{Null}\{A\} \subseteq \mathcal{U}_k := \text{span}\{v_{k+1}, \dots, v_n\}$.
- b) En general, muestra que $\text{Null}\{A^m\} \subseteq \mathcal{U}_k$ para todo $m > 0$.
- c) Dado S de 12.d), concluye que $A^m S$ tienen (al menos) dimensión k para todo $m > 0$.

14. Sea q_1, \dots, q_k una base de S . Concluye de los dos ejercicios anteriores que si $S \cap \mathcal{U}_k = \{0\}$, entonces $A^m q_1, \dots, A^m q_k$ forman una base de $A^m S$. Por tanto, podemos simplemente iterar una base de S para obtener bases para AS , $A^2 S$, etc.