Métodos Numéricos Autovalores y Autovectores

Diego Passarella

Universidad Nacional de Quilmes

1^{er} Cuatrimestre de 2016

Defición de Autovalores y Autovectores

Dada una matriz $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ el problema de autovalores y autovectores consiste en encontrar los escalares λ (reales o complejos) y los correspondientes vectores \vec{v} que cumplen:

$$A\vec{v} = \lambda \vec{v}$$

donde los escalares λ son los autovalores de A y los vectores \vec{v} son los autovectores asociados a cada λ .

Vale aclarar que si bien los λ están unívocamente definidos, no es lo mismo para los \vec{v} , dado que cualquier $\tilde{\vec{v}} = \alpha \vec{v}$ (siendo α un escalar distinto de cero) es también un autovector de A.

Polinomio Característico

La obtención de los n λ 's puede plantearse a partir de considerar el sistema:

$$(A - \lambda \mathbb{I}) \vec{v} = \vec{0}$$

Dado que $\vec{v} \neq \vec{0}$ por ser autovector de A, resulta que el determinante del sistema debe ser cero para el λ correcto, dando lugar al polinomio característico de A

$$p_A(\lambda) = det(A - \lambda \mathbb{I}) = 0$$

Por lo tanto el problema de autovalores es equivalente a encontrar los n ceros del polinomio $p_A(\lambda)$ de orden n (método no práctico).

Algunas propiedades

A posee n autovalores (reales o complejos) no necesariamente distintos.

Si $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $p_A(\lambda)$ poseerá coeficientes reales, por lo que aquellos λ complejos ocurrirán en pares conjugados.

 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ es diagonalizable si existe una matriz no singular $U \in \mathbb{C}^{n \times n}$ tal que:

$$U^{-1}AU = \Lambda = diag(\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n)$$

siendo las columnas de U los autovectores de A, los cuales forman una base en \mathbb{C}^n .

Resolución Teórica

La obtención de autovalores no suele realizarse a través de la determinación de ceros de $p_A(\lambda)$ (excepto cuando $A \in \mathbb{C}^{2\times 2}$) dado que es muy costosa la obtención de $p_A(\lambda)$ y se producen muchos errores de redondeo al evaluar un polinomio de alto orden.

Otro método para obtener un autovalor es, si se conoce el \vec{v} asociado, utilizar el cociente de Rayleigh

$$\lambda = \frac{\vec{v}^* A \vec{v}}{||\vec{v}||^2}$$

siendo \vec{v}^* el transpuesto conjugado de \vec{v} .

En general no se conocen los autovalores de antemano, por lo que la utilización de este cociente es acotada.

Repaso de bases en $\mathbb{C}^{n\times n}$

Una base en $\mathbb{C}^{n\times n}$ es un conjunto de n-vectores de \mathbb{C}^n linealmente independientes. Cualquier vector de \mathbb{C}^n puede representarse como una combinación lineal de vectores de la base. En particular, para un vector \vec{y} cualquiera, se tiene:

$$\vec{y} = c_1 \vec{v_1} + c_2 \vec{v_2} + c_3 \vec{v_3} + \dots + c_n \vec{v_n}$$

En este caso se ha elegido como base a los autovectores de A, aunque cualquier conjunto de vectores L.I. es igualmente válido.

Métodos de Resolución

Hay dos grandes clases de métodos para resolver el problema de autovalores y autovectores:

- Métodos que determinan un autovalor de A.
 - Método de la potencia.
 - Método de la potencia inversa.
 - Método de la potencia desplazada.
- Métodos que determinan todos los autovalores de A.
 - Factorización QR.

Es un método iterativo para encontrar el autovalor con mayor módulo y su correspondiente autovector.

Sea $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ con autovalores que cumplen

$$|\lambda_1| > |\lambda_2| \ge |\lambda_3| \ge \cdots |\lambda_n|$$

El método se basa en generar la sucesión $\{\vec{y}^{(k)}\}$ tal que tienda al autovector $(\vec{v_1})$ asociado al autovector de mayor módulo (λ_1) .

El método se basa en estos tres elementos:

$$\vec{x}^{(k)} = A\vec{y}^{(k-1)}; \qquad \vec{y}^{(k)} = \frac{\vec{x}^{(k)}}{||\vec{x}^{(k)}||}; \qquad \lambda^{(k)} = \vec{y}^{(k)^t} A \vec{y}^{(k)}$$

Se puede ver que $\{\vec{y}^{(k)}\} \to \vec{v_1}$ cuando $k \to \infty$. En particular, el k-ésimo vector de la sucesión va a ser:

$$\vec{y}^{(k)} = \frac{1}{\beta(k)} A^k \vec{y}^{(0)}$$

con $\beta(k) = \prod_{s=1}^{k} ||\vec{x}^{(s)}||$. La presencia de la potencia de A es la que le da el nombre al método.

Si $\vec{y}^{(0)}$ es un vector inicial cualquiera de \mathbb{C}^n , se puede expresar como:

$$\vec{y}^{(0)} = c_1 \vec{v_1} + c_2 \vec{v_2} + c_3 \vec{v_3} + \dots + c_n \vec{v_n}$$

Por lo que el k-ésimo término de la sucesión se puede escribir como:

$$\vec{y}^{(k)} = \frac{1}{\beta(k)} \cdot \left(c_1 \lambda_1^k \vec{v_1} + c_2 \lambda_2^k \vec{v_2} + c_3 \lambda_3^k \vec{v_3} + \dots + c_n \lambda_n^k \vec{v_n} \right)$$

. . .

· · · o equivalentemente:

$$\vec{y}^{(k)} = \frac{\lambda_1^k}{\beta(k)} \cdot \left[c_1 \vec{v_1} + c_2 \left(\frac{\lambda_2}{\lambda_1} \right)^k \vec{v_2} + c_3 \left(\frac{\lambda_3}{\lambda_1} \right)^k \vec{v_3} + \dots + c_n \left(\frac{\lambda_n}{\lambda_1} \right)^k \vec{v_n} \right]$$

Dado que $|\lambda_1|$ es mayor a todos los otros autovalores, los términos $(\lambda_i/\lambda_1)^k \to 0$ cuando $k \to 0$. De esta forma, $\vec{y}^{(k)} \to \vec{v_1}$ con c_1 una constante multiplicativa de ajuste.

En cada iteración se aproxima el valor de λ_1 usando el *cociente de Rayleigh*.

Criterio de Parada:

$$|\lambda^{(k)} - \lambda^{(k-1)}| < \varepsilon |\lambda^{(k)}|$$

Convergencia

- El método converge si A posee un autovalor con módulo mayor a todos los otros. Si esto no ocurre, la convergencia no está garantizada.
- \bullet El método converge más rápido cuanto mayor sea la diferencia entre $|\lambda_1|$ y $|\lambda_2|$
- Para una A genérica no se puede garantizar que $|\lambda_1| > |\lambda_2|$, por lo tanto, la convergencia del método.

Algoritmo

① Definir \vec{x} , k = 0, ε

k = k + 1

2 Calcular

$$ec{y} = ec{x}/|ec{x}|$$
 $ec{x} = Aec{y}$
 $\lambda = ec{y}^t \cdot ec{x}$
 $err = \varepsilon |\lambda| + 1$ (para que tome la primera iteración)

Mientras $(err > \varepsilon |\lambda|)$ & $(|\lambda| > 0)$ & $(k \le Nmax)$ $\vec{y} = \vec{x}/||\vec{x}||$ $\vec{x} = A\vec{y}$ $\lambda_{new} = \vec{y}^t \cdot \vec{x}$ $err = |\lambda_{new} - \lambda|$ $\lambda = \lambda_{new}$

Ejemplo

Encontrar el autovalor de mayor módulo para la matriz.

$$\begin{pmatrix} \alpha & 2 & 3 & 13 \\ 5 & 11 & 10 & 8 \\ 9 & 7 & 6 & 12 \\ 4 & 14 & 15 & 1 \end{pmatrix}$$

con $\alpha = 30$ y -30. ¿Qué ocurre? ¿Por qué?

Método de la Potencia Inversa

Sirve para calcular el autovalor de menor módulo (λ_n) .

Se basa en que los autovalores de A^{-1} son:

$$(1/\lambda_n, \cdots, 1/\lambda_3, 1/\lambda_2, 1/\lambda_1).$$

El método es idéntico al anterior, solamente que se trabaja con A^{-1}

$$\vec{x}^{(k)} = A^{-1} \vec{y}^{(k-1)}$$

Obviamente no se trabaja con la inversa, si no que en cada iteración se resuelve el sistema:

$$A\vec{x}^{(k)} = \vec{y}^{(k-1)}$$

¿Qué factorización conviene hacer?

Método de la Potencia Desplazada

Sirve para encontrar el autovalor más cercano a un número μ dado. Se plantea como resolver el método de la potencia inversa, pero de la matriz:

$$A - \mu \mathbb{I}$$

Cuyos autovalores cumplirán:

$$\frac{1}{|\lambda_r - \mu|} > \frac{1}{|\lambda_i - \mu|}, \qquad \forall i = 1, 2, 3, \cdots, r - 1, r + 1, \cdots, n$$

siendo λ_r el autovalor más cercano a μ .

Ubicación de los autovalores en $\mathbb C$

Para aplicar el método de la potencia desplazada es necesario conocer aproximadamente la ubicación de los autovalores en el plano complejo.

Los *círculos de Gershgorin* asociados a la i—ésima fila y columna de A, son respectivamente:

$$C_i^{(f)} = \left\{ z \in \mathbb{C}/|z - a_{ii}| \le \sum_{j=1, j \ne i}^n |a_{ij}| \right\}$$
 $C_i^{(c)} = \left\{ z \in \mathbb{C}/|z - a_{ii}| \le \sum_{j=1, j \ne i}^n |a_{ji}| \right\}$

Éstos círculos pueden utilizarse para estimar la ubicación de los autovalores de una matriz.

Ubicación de los autovalores en $\mathbb C$

Proposición sobre los círculos de Gershgorin:

Todos los autovalores de $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ se encuentran en la intersección de las dos regiones correspondientes a la unión de las regiones dadas por la unión de los círculos columna y la unión de los círculos fila.

Si hay m círculos desconectados de los restantes n-m, en esa región, habrá exactamente m autovalores.

- Programar los métodos planteados y resolver el ejercicio presentado durante la clase.
- Buscar información sobre el algortimo de "page rank" de Google
- Buscar y entender el procedimiento básico de la factorización QR