

# Álgebra lineal numérica

## Método de la potencia

Mg. Roger Mestas Chávez

Ciencia de la Computación

Diciembre, 2020

## Método de la potencia

Si  $A_{n \times n}$  y por hipótesis el mayor valor propio es simple

$$|\lambda_1| > |\lambda_2| \geq |\lambda_3| \geq \dots \geq |\lambda_n| \geq 0$$

$A$  es diagonalizable con vectores propios  $\vec{v}_k$  linealmente independiente.

## Continuación...

Luego

$$\vec{x} = \sum_{j=1}^n \alpha_j \vec{v}_j \quad (1)$$

$$A\vec{x} = \sum_{j=1}^n \alpha_j \lambda_j \vec{v}_j$$

$$A^2\vec{x} = \sum_{j=1}^n \alpha_j \lambda_j^2 \vec{v}_j$$

Así

$$A^k\vec{x} = \lambda_1^k \sum_{j=1}^n \alpha_j \left(\frac{\lambda_j}{\lambda_1}\right)^k \vec{v}_j$$

Continuación...

Entonces

$$\lim_{k \rightarrow \infty} A^k \vec{x} = \lim_{k \rightarrow \infty} \lambda_1^k \alpha_1 \vec{v}_1$$

## Algoritmo

N0: Sea  $\vec{x}^{(0)}$  un vector tal que 1 normalizada  $\|\vec{x}^{(0)}\| = 1$   
donde  $\vec{x}_{p_0}^{(0)} = 1$ .

S0:  $\vec{y}^{(1)} = A\vec{x}^{(0)}$  y definimos  $\mu^{(1)} = \vec{y}_{p_0}^{(1)}$ .

Podemos escribir (donde  $v_{p_0}^{(j)} = (v_j)_{p_0}$ )

$$\begin{aligned}\mu^{(1)} &= \frac{y_{p_0}^{(1)}}{x_{p_0}^{(0)}} = \frac{\alpha_1 \lambda_1 v_{p_0}^{(1)} + \sum_{j=2}^n \alpha_j \lambda_j v_{p_0}^{(j)}}{\alpha_1 v_{p_0}^{(1)} + \sum_{j=2}^n \alpha_j v_{p_0}^{(j)}} \equiv \frac{[A\vec{x}^{(0)}]_{p_0}}{[\vec{x}^{(0)}]_{p_0}} \\ &= \lambda_1 \left[ \frac{\alpha_1 v_{p_0}^{(1)} + \sum_{j=2}^n \alpha_j \left( \frac{\lambda_j}{\lambda_1} \right) v_{p_0}^{(j)}}{\alpha_1 v_{p_0}^{(1)} + \sum_{j=2}^n \alpha_j v_{p_0}^{(j)}} \right]\end{aligned}$$

## Continuación...

Sea  $\left| y_{p_1}^{(1)} \right| = \left\| \vec{y}^{(1)} \right\|_{\infty}$ ,  $p_1$ : menor índice que corresponde a  $\left\| \cdot \right\|_{\infty}$ .

**N1:** Sea  $\vec{x}^{(1)} = \frac{\vec{y}^{(1)}}{y_{p_1}^{(1)}} = \frac{A\vec{x}^{(0)}}{y_{p_1}^{(1)}}$ , entonces  $\left\| \vec{x}^{(1)} \right\|_{\infty} = 1 = x_{p_1}^{(1)}$ .

**S1:**  $\vec{y}^{(2)} = A\vec{x}^{(1)} = \frac{1}{y_{p_1}^{(1)}} A^2 \vec{x}^{(0)}$ .

Así

$$\mu^{(2)} = y_{p_1}^{(2)} = \frac{y_{p_1}^{(2)}}{x_{p_1}^{(0)}} = \frac{\frac{\alpha_1 \lambda_1^2 v_{p_1}^{(1)} + \sum_{j=2}^n \alpha_j \lambda_j^2 v_{p_1}^{(j)}}{y_{p_1}^{(1)}}}{\frac{\alpha_1 \lambda_1 v_{p_1}^{(1)} + \sum_{j=2}^n \alpha_j \lambda_j v_{p_1}^{(j)}}{y_{p_1}^{(1)}}}$$

## Continuación...

Sea ahora  $|y_{p_2}^{(2)}| = \|\vec{y}^{(2)}\|_\infty$ ,  $p_2$ : menor índice donde esto ocurra.

$N2$ : Sea  $\vec{x}^{(2)} = \frac{\vec{y}^{(2)}}{y_{p_2}^{(2)}} = \frac{1}{y_{p_2}^{(2)}} A \vec{x}^{(1)} = \frac{1}{y_{p_2}^{(2)} y_{p_1}^{(1)}} A^2 \vec{x}^{(0)}$ .

$S2$ :  $\vec{y}^{(3)} = A \vec{x}^{(2)} = \frac{1}{y_{p_2}^{(2)} y_{p_1}^{(1)}} A^3 \vec{x}^{(0)}$ .

## Continuación...

### Observación

1. El (menor) índice  $p_m$  (a partir de la norma  $l_\infty$ ) eventualmente debe quedar invariante en el esquema iterativo.
2. La tasa de convergencia es  $\theta \left( \left| \frac{\lambda_2}{\lambda_1} \right|^m \right)$  en el sentido que

$$\left| \mu^{(m)} - \lambda_1 \right| \approx k \left| \frac{\lambda_2}{\lambda_1} \right|^m$$

o sea

$$\lim_{m \rightarrow \infty} \left| \frac{\mu^{(m+1)} - \lambda_1}{\mu^{(m)} - \lambda_1} \right| \approx \left| \frac{\lambda_2}{\lambda_1} \right| < 1$$

La sucesión  $\{\mu^{(m)}\}$  converge linealmente.



## Continuación...

### Observación

1. Si  $\lambda_1$  tiene multiplicidad y  $A$  fuera diagonalizable el método aun converge y la sucesión  $\{\vec{x}^{(m)}\}_{m=0}^{\infty}$  ira a convergir para una combinación lineal de los vectores propios asociados a  $\lambda_1$ .
2. Existen formas de acelerar un poco el método, en particular cuando  $A$  es simétrica.

## Continuación...

Resumiendo obtenemos las siguientes secuencias

$$\vec{y}^{(m)} = A \vec{x}^{(m-1)} \quad (2)$$

$$\mu^{(m)} = y_{\rho_{m-1}}^{(m)} = \lambda_1 \left[ \frac{\alpha_1 v_{\rho_{m-1}}^{(1)} + \sum_{j=2}^n \alpha_j \left( \frac{\lambda_j}{\lambda_1} \right)^m v_{\rho_{m-1}}^{(j)}}{\alpha_1 v_{\rho_{m-1}}^{(1)} + \sum_{j=2}^n \left( \frac{\lambda_j}{\lambda_1} \right)^{m-1} \alpha_j v_{\rho_{m-1}}^{(j)}} \right] \quad (3)$$

$$\vec{x}^{(m)} = \frac{\vec{y}^{(m)}}{y_{\rho_m}^{(m)}} = \frac{A^m \vec{x}^{(0)}}{\prod_{k=1}^m y_{\rho_k}^{(k)}} \quad (4)$$

donde a cada paso  $|y_{\rho_m}^{(m)}| = \|\vec{y}^{(m)}\|_{\infty}$ .

## Continuación...

### Conclusión:

$$\lim_{m \rightarrow \infty} \mu^{(m)} = \lim_{m \rightarrow \infty} y_{\rho_{m-1}}^{(m)} = \lambda_1 \text{ ya que } \left| \frac{\lambda_j}{\lambda_1} \right| < 1$$

De 2 y 4

$$A \vec{x}^{(m-1)} = y_{\rho_m}^{(m)} \vec{x}^{(m)}, \quad \left\| \vec{x}^{(k)} \right\|_{\infty} = 1$$

$$\mu^{(m)} \rightarrow \lambda_1$$

## Método de la potencia inverso

**Problema:** Hallar el valor propio mas próximo del valor  $q$ .

## Continuación...

Si  $Ax = \lambda x$ , donde  $A$  es diagonalizable. Sea  $B = A - qI$ , entonces

$$(A - qI)x = \mu x$$

$$Ax = (q + \mu)x \Rightarrow \lambda - q = \mu, \mu \in \sigma(B)$$

## Continuación...

El truco es usar la inversa de  $B$ , pues el mayor valor propio de  $B^{-1}$  será  $\frac{1}{\lambda - q}$ .

Ahora usamos el método de la potencia para la matriz  $B^{-1} = (A - qI)^{-1}$ .

En analogía con 2 (arriba) tenemos

$$y^{(m)} = (A - qI)^{-1} \vec{x}^{(m-1)} \Rightarrow (A - qI) \vec{y}^{(m)} = \vec{x}^{(m-1)}$$