

Método de la potencia

Ejercicio 17. Sea $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ tal que admite una base de autovectores $\mathcal{B} = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$ (que supondremos normalizados) y, además, tiene un único autovalor de máximo módulo (digamos: λ_1). Es decir, sus autovalores satisfacen:

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

Dado $\mathbf{v}^{(0)}$ un vector cualquiera tal que sus coordenadas en base \mathcal{B} son (a_1, \dots, a_n) , con $a_1 \neq 0$. Definimos $\mathbf{v}^{(k+1)} = \mathbf{A}\mathbf{v}^{(k)} = \mathbf{A}^k \mathbf{v}^{(0)}$.

- (a) Probar que $\mathbf{A}\mathbf{v}^{(k)} = a_1\lambda_1^k\mathbf{v}_1 + \dots + a_n\lambda_n^k\mathbf{v}_n$.
- (b) Deducir que $\mathbf{A}\mathbf{v}^{(k)} = \lambda_1^k(a_1\mathbf{v}_1 + \varepsilon_k)$, donde $\varepsilon_k \rightarrow 0$ cuando $k \rightarrow \infty$.
- (c) Sea $\varphi: \mathbb{C}^n \rightarrow \mathbb{C}$ una funcional lineal tal que $\varphi(\mathbf{v}_1) \neq 0$. Probar que:

$$\frac{\varphi(\mathbf{A}\mathbf{v}^{(k)})}{\varphi(\mathbf{v}^{(k)})} \rightarrow \lambda_1.$$

- (d) Para evitar que $\|\mathbf{v}^{(k)}\|$ tienda a 0 o a ∞ es usual normalizar $\mathbf{v}^{(k)}$ al cabo de cada iteración. Probar que en tal caso, si λ_1 es real positivo, se tiene que $\mathbf{v}^{(k)} \rightarrow \mathbf{v}_1$.

$$a) \quad \mathbf{A} \mathbf{v}^{(k)} = \mathbf{A}^k \cdot \mathbf{v}$$

$$\mathbf{A} \cdot \mathbf{v} = \lambda \cdot \mathbf{v} \quad \begin{array}{l} \swarrow \text{autovalor} \\ \swarrow \text{autovector} \end{array}$$

$$\mathbf{A} \cdot \mathbf{A} \cdot \mathbf{v} = \mathbf{A} \cdot \lambda \cdot \mathbf{v}$$

$$\mathbf{A}^2 \cdot \mathbf{v} = \lambda \cdot \mathbf{A} \cdot \mathbf{v}$$

$$\mathbf{A}^2 \cdot \mathbf{v} = \lambda \cdot \lambda \cdot \mathbf{v}$$

$$\mathbf{A}^2 \cdot \mathbf{v} = \lambda^2 \cdot \mathbf{v}$$

$$\vdots$$

$$\mathbf{A}^k \cdot \mathbf{v} = \lambda^k \cdot \mathbf{v}$$

Si \mathbf{v} es un vector cl de autovectores:

$$\mathbf{A} \mathbf{v} = \mathbf{A} \cdot (\alpha_1 \cdot \mathbf{v}_1 + \alpha_2 \cdot \mathbf{v}_2 + \dots + \alpha_n \cdot \mathbf{v}_n)$$

$$= \alpha_1 \cdot \underbrace{\mathbf{A} \cdot \mathbf{v}_1}_{\lambda_1 \cdot \mathbf{v}_1} + \alpha_2 \cdot \mathbf{A} \cdot \mathbf{v}_2 + \dots + \alpha_n \cdot \mathbf{A} \cdot \mathbf{v}_n$$

$$= \alpha_1 \cdot \lambda_1 \cdot v_1 + \alpha_2 \cdot \lambda_2 \cdot v_2 + \dots + \alpha_n \cdot \lambda_n \cdot v_n$$

Com A^k para igual

$$A^k v = A^k (\alpha_1 \cdot v_1 + \alpha_2 \cdot v_2 + \dots + \alpha_n \cdot v_n)$$

$$A v^{(k)} = \alpha_1 \cdot \lambda_1^k \cdot v_1 + \alpha_2 \cdot \lambda_2^k \cdot v_2 + \dots + \alpha_n \cdot \lambda_n^k \cdot v_n$$

b) Como $\lambda_1 > \lambda_i \quad \forall i > 1$

$$\begin{aligned} A^k v &= \alpha_1 \cdot \lambda_1^k \cdot v_1 + \alpha_2 \cdot \lambda_2^k \cdot v_2 + \dots + \alpha_n \cdot \lambda_n^k \cdot v_n = \\ &= \lambda_1^k \cdot \left(\alpha_1 \cdot v_1 + \alpha_2 \cdot \underbrace{\left(\frac{\lambda_2}{\lambda_1} \right)^k}_{< 1} v_2 + \dots + \alpha_n \cdot \underbrace{\left(\frac{\lambda_n}{\lambda_1} \right)^k}_{< 1} v_n \right) \end{aligned}$$

Quando $k \rightarrow \infty$

$$\left(\frac{\lambda_i}{\lambda_1} \right)^k \xrightarrow{k \rightarrow \infty} 0$$

$$\Rightarrow A v^{(k)} = \lambda_1^k \cdot (\alpha_1 \cdot v_1 + \varepsilon_k)$$

c) φ é linear: $\varphi(v) = B \cdot v$

$$B \in \mathbb{C}^{n \times n}$$

$$\frac{B \cdot A v^{(k)}}{\underbrace{B v^{(k)}}_{A \cdot v^{(k-1)}}} = \frac{B \cdot \lambda_1^k \cdot (\alpha_1 \cdot v_1 + \varepsilon_k)}{B \cdot \lambda_1^{k-1} \cdot (\alpha_1 \cdot v_1 + \varepsilon_k)}$$

$$= \frac{B \cdot \lambda_1}{B}$$

$$= \lambda_1$$

d) Si $k \rightarrow \infty$

$$\tilde{v}^{(k)} = \frac{A^k \cdot v^{(0)}}{\|A^k \cdot v^{(0)}\|_2}$$

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \tilde{v}^{(k)} = \lim_{k \rightarrow \infty} \frac{\lambda_1^k \cdot \alpha_1 \cdot v_1}{\underbrace{|\lambda_1|^k}_{\rightarrow 1} \cdot \|\alpha_1 \cdot v_1\|_2}$$

(si $\lambda_1 > 0$)

$$= \lim_{k \rightarrow \infty} \frac{\cancel{\alpha_1} \cdot v_1}{\cancel{\alpha_1} \cdot \underbrace{\|v_1\|_2}_{=1 \text{ por enunciado}}} = v_1$$

Ejercicio 18. Implementar el método de la potencia tal como está descrito en el ejercicio anterior, para calcular el autovalor de máximo módulo, con $\boldsymbol{v}^{(0)}$ aleatorio y φ una funcional lineal cualquiera. Aplicarlo para calcular el autovalor de máximo módulo de

$$\boldsymbol{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 1 & -1 & 1 \\ 1 & 5 & 1 \end{pmatrix}.$$

Comparar con el resultado arrojado por `np.linalg.eig`.

Ejercicio 19. Mostrar que si en el Ejercicio 17 se toma una funcional lineal φ_k distinta en cada paso, el método converge igualmente a λ_1 . Concluir que los cocientes de Raleigh:

$$r_k = \frac{\mathbf{v}^{(k)t} \mathbf{A} \mathbf{v}^{(k)}}{\mathbf{v}^{(k)t} \mathbf{v}^{(k)}},$$

convergen a λ_1 . Observar que si $\mathbf{v}^{(0)}$ es tal que $a_1 \neq 0$, las aplicaciones φ_k correspondientes a los cocientes de Raleigh nunca se anulan en \mathbf{v}_1 . Modificar el programa del ejercicio anterior de modo de utilizar el cociente de Raleigh como aproximación de λ_1 .

Ejercicio 20. Considerar las matrices:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} -6 & 9 & 3 \\ 0 & 8 & -2 \\ 0 & -1 & 7 \end{pmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{pmatrix} 5 & 9 & 6 \\ -3 & -7 & -6 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

y, en cada caso, el Método de la Potencia dado por la siguiente iteración:

$$\begin{cases} \mathbf{v}^{(k)} = \frac{\mathbf{A}\mathbf{v}^{(k-1)}}{\|\mathbf{A}\mathbf{v}^{(k-1)}\|} \\ r_k = \frac{(\mathbf{v}^{(k)})^t \mathbf{A}\mathbf{v}^{(k)}}{(\mathbf{v}^{(k)})^t \mathbf{v}^{(k)}} \end{cases} \quad \begin{cases} \mathbf{v}^{(k)} = \frac{\mathbf{B}\mathbf{v}^{(k-1)}}{\|\mathbf{B}\mathbf{v}^{(k-1)}\|} \\ r_k = \frac{(\mathbf{v}^{(k)})^t \mathbf{B}\mathbf{v}^{(k)}}{(\mathbf{v}^{(k)})^t \mathbf{v}^{(k)}} \end{cases},$$

para $k \geq 1$.

- (a) Calcular los autovalores y los autovectores de \mathbf{A} y de \mathbf{B} . Determinar si las matrices cumplen las hipótesis del Método de la Potencia.
- (b) Para la matriz \mathbf{A} , definir un subespacio S tal que r_k converja al autovalor de módulo máximo para cualquier $\mathbf{v}^{(0)} \in \mathbb{R}^3 - S$.
- (c) Para la matriz \mathbf{B} , hallar un $\alpha \in \mathbb{R}$ tal que el Método de la Potencia con $\mathbf{v}^{(0)} = (-1, \alpha, -2)$ encuentre el segundo autovalor de mayor módulo.

Ejercicio 21. Método de la potencia inversa. Mostrar que si λ es autovalor de \mathbf{A} , y \mathbf{A} es inversible, entonces λ^{-1} es autovalor de \mathbf{A}^{-1} . En el *método de la potencia inversa* se define $\mathbf{v}^{(k+1)}$ tal que $\mathbf{A}\mathbf{v}^{(k+1)} = \mathbf{v}^{(k)}$. Mostrar que esta modificación del método de la potencia permite calcular el autovalor de menor módulo de \mathbf{A} . Implementar el método de la potencia inversa.

Ejercicio 22. Sea $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$. Supongamos que \mathbf{A} tiene todos autovalores de distinto módulo.

- (a) Probar que aplicar el método de la potencia a $\mathbf{A} - \mu \mathbf{I}$ da como resultado el autovalor de \mathbf{A} más lejano a μ .
- (b) Probar que aplicar el método de la potencia inversa a $\mathbf{A} - \mu \mathbf{I}$ da como resultado el autovalor de \mathbf{A} más cercano a μ .

Ejercicio 23. Asumiendo que \mathbf{A} admite un único autovalor de módulo máximo:

- (a) Usando que, $\|\mathbf{A}\|_2 = \sqrt{\rho(\mathbf{A}^t \mathbf{A})}$ para una \mathbf{A} cualquiera y $\|\mathbf{A}\|_2 = \rho(\mathbf{A})$ si \mathbf{A} es simétrica adaptar el método de la potencia para calcular la norma 2 de \mathbf{A} .
- (b) Escribir un programa que, utilizando el ítem anterior y el método de la potencia inversa, calcule $\text{cond}_2(\mathbf{A})$.
- (c) Calcular $\text{cond}_2(\mathbf{A})$ de las matrices del Hilbert para $n = 10, 100, 500, 1000$. La matriz de Hilbert de tamaño n puede calcularse como

```
import scipy as sp
# definir n
H = sp.linalg.hilbert(n)
```

Ejercicio 24. Sea $A = \begin{pmatrix} 4 & \alpha + 2 & 2 \\ \alpha^2 & 4 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{pmatrix}$.

(a) Hallar los valores de $\alpha \in \mathbb{R}$ para que A sea simétrica y $\lambda = 0$ sea autovalor de A .

(b) Para el valor de α hallado en (a), dar una base ortonormal de \mathbb{R}^3 formada por autovectores de A .

$$\begin{aligned} a) \quad \alpha + 2 &= \alpha^2 \Rightarrow \alpha^2 - \alpha - 2 = 0 \\ (\alpha - 2)(\alpha + 1) &= 0 \end{aligned}$$

$$\text{Veo } \alpha = -1 \quad \alpha \in \{-1, 2\} \text{ para que } A = A^t$$

$$\chi_A(\lambda) = \det \left(\overset{\alpha = -1}{\begin{bmatrix} 4 & 1 & 2 \\ 1 & 4 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{bmatrix}} - \lambda I \right)$$

$$\text{Si } \lambda = 0$$

$$\chi_A(0) = \det \left(\overset{\alpha = -1}{\begin{bmatrix} 4 & 1 & 2 \\ 1 & 4 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{bmatrix}} \right) \overset{\text{Calc.}}{=} -9 \neq 0$$

$\therefore \lambda = 0$ no es autovalor.

$$\text{Veo } \alpha = 2$$

$$\chi_A(\lambda) = \det \left(\overset{\alpha = 2}{\begin{bmatrix} 4 & 4 & 2 \\ 4 & 4 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{bmatrix}} - \lambda I \right)$$

$$\text{Si } \lambda = 0$$

$$\chi_A(0) = \det \left(\begin{bmatrix} 4 & 4 & 2 \\ 4 & 4 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{bmatrix} \right) \overset{\text{calculadora}}{=} 0 \quad \checkmark$$

$\lambda = 0$ es Autovalor

o.o

el único α que vale es $\alpha = 2$

Busco autovectores

$$\begin{bmatrix} 4 & 4 & 2 \\ 4 & 4 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{bmatrix} = \vec{0}$$

$$\begin{pmatrix} 4 & 4 & 2 \\ 4 & 4 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 4 & 4 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$2v_1 + 2v_2 + v_3 = 0$$

$$v_3 = -2v_1 - 2v_2$$

$$(v_1, v_2, -2v_1 - 2v_2) =$$

$$= v_1(1, 0, -2) + v_2(0, 1, -2)$$

$$E_0 = \langle (1, 0, -2), (0, 1, -2) \rangle$$

Input	
eigenvalues	$\begin{pmatrix} 4 & 4 & 2 \\ 4 & 4 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{pmatrix}$
Results	
$\lambda_1 = 9$	
$\lambda_2 = 0$	
$\lambda_3 = 0$	

Corresponding eigenvectors
$v_1 = (2, 2, 1)$
$v_2 = (-1, 0, 2)$
$v_3 = (-1, 1, 0)$

$$\begin{bmatrix} -5 & 4 & 2 \\ 4 & -5 & 2 \\ 2 & 2 & -8 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{bmatrix} = \vec{0}$$

$$\begin{pmatrix} -5 & 4 & 2 \\ 4 & -5 & 2 \\ 2 & 2 & -8 \end{pmatrix} \begin{matrix} \frac{4}{5}F_1 + F_2 \\ \frac{2}{5}F_1 + F_3 \end{matrix} \begin{pmatrix} -5 & 4 & 2 \\ 0 & \frac{16}{5} - 5 & \frac{8}{5} + 2 \\ 0 & \frac{8}{5} + 2 & \frac{4}{5} - 8 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -5 & 4 & 2 \\ 0 & -\frac{9}{5} & \frac{18}{5} \\ 0 & \frac{18}{5} & -\frac{36}{5} \end{pmatrix}$$

$$\begin{matrix} \times 5 \\ \times 5 \end{matrix} \begin{pmatrix} -5 & 4 & 2 \\ 0 & -9 & 18 \\ 0 & 18 & -36 \end{pmatrix} \begin{matrix} \\ 2F_2 + F_3 \end{matrix} \begin{pmatrix} -5 & 4 & 2 \\ 0 & -9 & 18 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$-9v_2 + 18v_3 = 0$$

$$v_2 = 2v_3$$

$$-5v_1 + 4v_2 + 2v_3 = 0$$

$$-5v_1 + 5v_2 = 0 \Rightarrow v_1 = v_2 = 2v_3$$

$$(v_1, v_1, \frac{1}{2}v_1) = v_1 \left(1, 1, \frac{1}{2} \right)$$

$$E_q = \langle (2, 2, 1) \rangle$$

$$B = \{ (1, 0, -2), (0, 1, -2), (2, 2, 1) \}$$

↑ Quiero ortogonalizar esta base

$$(1, 1, -4)$$

Ejercicio 25. Hallar una matriz **simétrica** $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{3 \times 3}$ tal que $(1, 0, 0)$ sea autovector de $\mathbf{A} + 2\mathbf{I}$ de autovalor -1 , $(0, 2, -1)$ sea autovector de \mathbf{A}^{-1} de autovalor 2 y tal que $\det(\mathbf{A}) = -6$.

