

# CHÉO HÓA MA TRẬN

TRẦN HÀ SƠN

ĐẠI HỌC KHOA HỌC TỰ NHIÊN-ĐHQG TP HCM

Ngày 28 tháng 3 năm 2025

# Overview

- 1 Ma trận đồng dạng
- 2 Trị riêng và vector riêng
- 3 Vấn đề chéo hóa ma trận vuông
- 4 Chéo hóa trực giao
- 5 Phương pháp lặp (The power method)

# Ma trận đồng dạng

## Định nghĩa

Hai ma trận vuông  $A$  và  $B$  cấp  $n$  được gọi là đồng dạng nếu tồn tại một ma trận không suy biến  $S$  sao cho  $B = S^{-1}AS$ .

## Ví dụ

Cho ma trận  $A = \begin{bmatrix} -2 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & 2 \\ 0 & 0 & -2 \end{bmatrix}$  và ma trận  $B = \begin{bmatrix} -\frac{3}{2} & -\frac{1}{2} & 1 \\ \frac{1}{2} & \frac{5}{2} & -1 \\ \frac{2}{2} & \frac{2}{2} & -2 \end{bmatrix}$  là

hai ma trận đồng dạng vì tồn tại ma trận  $S = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$  thỏa

$$S^{-1}AS = B.$$

# Đa thức đặc trưng, phương trình đặc trưng

## Định nghĩa

Cho  $A$  là ma trận vuông cấp  $n$ . Khi ấy, định thức của ma trận  $A - \lambda I$ , tức  $\det(A - \lambda I)$  được gọi là đa thức đặc trưng của  $A$ .

Ký hiệu  $P_A(\lambda) = \det(A - \lambda I)$ , khi đó  $P_A(\lambda) = 0$  được gọi là phương trình đặc trưng của ma trận  $A$ .

## Ví dụ

Cho ma trận  $A = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix}$ . Khi đó:

$$P_A(\lambda) = \det(A - \lambda I_3) = \begin{vmatrix} 1 - \lambda & -1 & 0 \\ -1 & 2 - \lambda & -1 \\ 0 & -1 & 1 - \lambda \end{vmatrix} = -\lambda(1 - \lambda)(3 - \lambda).$$

# Đa thức đặc trưng, phương trình đặc trưng

## Định lý

*Hai ma trận đồng dạng có cùng đa thức đặc trưng.*

## Chứng minh.

Giả sử  $B = P^{-1}AP$ , ta có:

$$\begin{aligned}P_B(\lambda) &= |B - \lambda I| = |P^{-1}AP - \lambda I| = |P^{-1}AP - \lambda P^{-1}IP| \\&= |P^{-1}(A - \lambda I)P| = |P^{-1}| \cdot |A - \lambda I| \cdot |P| = |A - \lambda I| = P_A(\lambda). \quad \square\end{aligned}$$

# Trị riêng, vector riêng

## Định nghĩa

Cho  $A$  là ma trận vuông cấp  $n$  trên trường số  $\mathbb{K}$ . Số  $\lambda \in \mathbb{K}$  được gọi là trị riêng của ma trận  $A$ , nếu tồn tại một vector  $x \in \mathbb{K}^n, x \neq \vec{0}$  sao cho

$$Ax = \lambda x.$$

Khi đó  $x$  được gọi là vector riêng của ma trận  $A$  ứng với trị riêng  $\lambda$ .

**Nhận xét:**  $\lambda$  là trị riêng của  $A$  khi và chỉ khi hệ phương trình tuyến tính thuần nhất  $(A - \lambda I)x = 0$  có nghiệm  $x \neq \vec{0}$ , điều đó tương đương với

$$\det(A - \lambda I) = 0.$$

Do đó  $\lambda$  là trị riêng của ma trận  $A$  khi và chỉ khi  $\lambda$  là nghiệm của  $P_A(\lambda) = 0$ .

Cách tìm trị riêng, vector riêng của ma trận  $A$  như sau:

- **Bước 1:** Giải phương trình đặc trưng  $P_A(\lambda) = 0$  để tìm trị riêng của ma trận  $A$ .
- **Bước 2:** Tìm vector riêng ứng với trị riêng  $\lambda$  bằng cách giải hệ phương trình tuyến tính  $(A - \lambda I)x = 0$ . Nghiệm không tầm thường (khác vector 0) của nó chính là các vector riêng cần tìm.

## Ví dụ

Cho ma trận  $A = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix}$ . Khi đó  $P_A(\lambda) = -\lambda(1 - \lambda)(3 - \lambda)$ .

Suy ra  $P_A(\lambda) = 0 \Leftrightarrow \begin{cases} \lambda = 0 \\ \lambda = 1 \\ \lambda = 3 \end{cases}$



## Ví dụ

Tìm trị riêng ứng với  $\lambda = 0$ . Giải hệ phương trình  $(A - 0 \cdot I)x = 0$  ta được nghiệm có dạng  $x = \alpha \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$  với  $\forall \alpha \in \mathbb{R}$ .

Do đó các vector riêng của  $A$  ứng với  $\lambda = 0$  có dạng  $x = t \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$  với  $t \in \mathbb{R}, t \neq 0$ .

## Ví dụ

Tìm trị riêng ứng với  $\lambda = 1$ . Giải hệ phương trình  $(A - 1 \cdot I)x = 0$  ta được nghiệm có dạng  $x = \alpha \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix}$  với  $\forall \alpha \in \mathbb{R}$ .

Do đó các vector riêng của  $A$  ứng với  $\lambda = 1$  có dạng  $x = t \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix}$  với  $t \in \mathbb{R}, t \neq 0$ .

## Ví dụ

Tìm trị riêng ứng với  $\lambda = 3$ . Giải hệ phương trình  $(A - 3 \cdot I)x = 0$  ta được nghiệm có dạng  $x = \alpha \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{bmatrix}$  với  $\forall \alpha \in \mathbb{R}$ .

Do đó các vector riêng của  $A$  ứng với  $\lambda = 3$  có dạng  $x = t \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{bmatrix}$  với  $t \in \mathbb{R}, t \neq 0$ .

## Định lý

*Các vector riêng ứng với trị riêng  $\lambda$  cùng với vector  $\vec{0}$  tạo thành một không gian con gọi là không gian con riêng ứng với  $\lambda$ .*

## Định lý

*Các vector riêng ứng với trị riêng khác nhau thì độc lập tuyến tính.*

## Định nghĩa

Ma trận vuông  $A$  được gọi là chéo hóa được nếu nó đồng dạng với một ma trận chéo  $D$ , tức là tồn tại một ma trận  $P$  khả nghịch thỏa

$$P^{-1}AP = D.$$

Trong đó, ma trận chéo  $D$  có dạng

$$\begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & 0 \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n \end{bmatrix}.$$

# Chéo hóa ma trận

## Ví dụ

Với ma trận  $A = \begin{bmatrix} 1 & 5 \\ 6 & 0 \end{bmatrix}$ .  $A$  chéo hóa được vì

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 5 \\ 6 & 0 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 6 \end{bmatrix}.$$

## Định lý

*Ma trận  $A$  cấp  $n$  chéo hóa được khi và chỉ khi không gian  $\mathbb{K}^n$  tồn tại một cơ sở từ các vector riêng của ma trận  $A$ .*

## Hệ quả

*Nếu ma trận vuông  $A$  cấp  $n$  có  $n$  trị riêng phân biệt thì  $A$  chéo hóa được.*

# Chéo hóa ma trận

## Ví dụ

Cho ma trận  $A = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix}$ . Khi đó  $P_A(\lambda) = -\lambda(1 - \lambda)(3 - \lambda)$  và

$A$  có ba trị riêng phân biệt nên  $A$  chéo hóa được.

Cụ thể ma trận  $P = [x_1 \ x_2 \ x_3]$  trong đó:

$$x_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \text{ ứng với trị riêng } \lambda = 0,$$

$$x_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix} \text{ ứng với trị riêng } \lambda = 1,$$

$$x_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{bmatrix} \text{ ứng với trị riêng } \lambda = 3.$$



# Chéo hóa ma trận

## Ví dụ

Ta được ma trận  $P = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & -2 \\ 1 & -1 & 1 \end{bmatrix}$ . Khi đó

$$P^{-1}AP = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{bmatrix}$$

## Nhận xét

Ma trận **làm chéo hóa**  $P$  có cấu trúc: các cột là vector riêng của  $A$ , chúng độc lập tuyến tính và không suy biến.

# Chéo hóa ma trận

## Ví dụ

Cho ma trận  $A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$ . Hãy tìm ma trận  $P$  làm chéo hóa ma trận  $A$ .

## Đáp án.

$$P = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}.$$



# Chéo hóa ma trận

## Định nghĩa

- 1 Bội hình học của trị riêng  $\lambda$  của ma trận  $A$  là số chiều của không gian nghiệm của hệ phương trình  $(A - \lambda I)x = 0$ .
- 2 Bội đại số của  $\lambda$  là bội của nghiệm  $\lambda$  trong phương trình đặc trưng  $P_A(\lambda) = 0$ .

## Định lý

*Bội hình học của trị riêng  $\lambda$  nhỏ hơn hoặc bằng bội đại số của nó.*

## Định lý

*Ma trận  $A$  chéo hóa được khi và chỉ khi bội đại số của trị riêng bất kì bằng bội hình học của nó.*

# Thuật toán chéo hóa ma trận vuông $A$

- ➊ **Bước 1:** Tìm đa thức đặc trưng của ma trận  $A$ :  $P_A(\lambda) = |A - \lambda I_n|$ . Nếu  $P_A(\lambda)$  không có nghiệm trên  $\mathbb{K}$  thì  $A$  không chéo hóa được và thuật toán kết thúc. Ngược lại, chuyển sang **Bước 2**.
- ➋ **Bước 2:** Tìm tất cả các nghiệm  $\lambda_1, \dots, \lambda_k$  của đa thức đặc trưng  $P_A(\lambda)$  và có bội đại số tương ứng là  $\alpha_1, \dots, \alpha_k$ . Đối với mỗi  $\lambda_i$ , tìm số chiều của không gian nghiệm  $E(\lambda_i)$  của hệ phương trình  $(A - \lambda_i I)x = 0$ . Nếu tồn tại một  $i \in \overline{1, k}$  thỏa  $\dim(E(\lambda_i)) \neq \alpha_i$  thì  $A$  không chéo hóa được và thuật toán kết thúc. Ngược lại thì  $A$  chéo hóa được và chuyển qua **Bước 3**.
- ➌ **Bước 3:** Với mỗi  $i \in \overline{1, k}$  tìm một cơ sở  $B_i$  cho không gian con  $E(\lambda_i)$ . Gọi  $P$  là ma trận có được bằng cách dựng lần lượt các vector trong  $B_1, \dots, B_k$  thành các cột.  $D$  là ma trận đường chéo có các phần tử nằm trên đường chéo lần lượt là  $\underbrace{\lambda_1, \dots, \lambda_1}_{\alpha_1 \text{ lần}}, \dots, \underbrace{\lambda_k, \dots, \lambda_k}_{\alpha_k \text{ lần}}$ . Khi đó

$$P^{-1}AP = D.$$

# Chéo hóa ma trận

## Ví dụ

Cho ma trận  $A = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 0 \\ 1 & 0 & 2 \end{bmatrix}$ ,  $B = \begin{bmatrix} 3 & -2 & 0 \\ -2 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 5 \end{bmatrix}$ ,  $C = \begin{bmatrix} -16 & 6 & 30 \\ 4 & 1 & -8 \\ -9 & 3 & 17 \end{bmatrix}$ .

Hãy cho biết  $A, B, C$  có chéo hóa được không. Giải thích.

## Định nghĩa

Ma trận  $A \in M_n(\mathbb{R})$  được gọi là trực giao khi và chỉ khi

$$A^{-1} = A^T,$$

nghĩa là  $AA^T = A^T A = I$ .

## Định lý

Cho  $A \in M_n(\mathbb{R})$ , các phát biểu sau là tương đương:

- 1  $A$  là ma trận trực giao.
- 2 Các vector dòng của  $A$  tạo thành một cơ sở trực chuẩn.
- 3 Các vector cột của  $A$  tạo thành một cơ sở trực chuẩn.

## Nhận xét

Bằng cách thay ma trận khả nghịch  $P$  chéo hóa  $A$  bằng ma trận trực giao  $Q$ , đẳng thức  $P^{-1}AP = D$  trở thành  $Q^T A Q = D$  và ta có khái niệm chéo hóa trực giao.

## Định nghĩa

Cho hai ma trận  $A, B \in M_n(\mathbb{R})$ .

- 1  $A, B$  được gọi là đồng dạng trực giao nếu tồn tại ma trận trực giao  $Q$  thỏa  $B = Q^T A Q$ .
- 2 Ma trận  $A$  được gọi là chéo hóa trực giao được khi nó đồng dạng trực giao với một ma trận chéo. Khi đó ta nói  $Q$  chéo hóa trực giao  $A$ .

## Nhận xét

Đẳng thức  $Q^T A Q = D$  kéo theo  $A = Q D Q^T$ . Khi đó

$$A^T = (Q D Q^T)^T = (Q^T)^T D^T Q^T = Q D Q^T = A.$$

Do đó một ma trận chéo hóa trực giao được khi và chỉ khi nó là ma trận đối xứng.

## Định lý

*Ma trận đối xứng  $A \in M_n(\mathbb{R})$  luôn chéo hóa được và các trị riêng  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  đều là các số thực.*



## Định lý

*Các vector riêng ứng với các trị riêng khác nhau của một ma trận đối xứng đều trực giao với nhau.*

## Giải thuật chéo hóa trực giao ma trận đối xứng.

- **Bước 1:** Tìm tất cả các trị riêng  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_k$  của  $A$ .
- **Bước 2:** Ứng với mỗi trị riêng  $\lambda_i$ , tìm một cơ sở trực chuẩn  $\mathcal{B}_i$  ứng với không gian con riêng  $E_{\lambda_i}$ ,  $i = 1, 2, \dots, k$ .
- **Bước 3.** Xét  $\mathcal{B} = \bigcup_i^k \mathcal{B}_i = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ , ta xếp các vector  $v_i$  vào ma trận

$$Q = [v_1 \quad v_2 \quad \dots \quad v_n]$$

được ma trận chéo hóa trực giao ma trận  $A$ .



## Ví dụ

Chéo hóa trực giao ma trận

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{bmatrix}.$$

$$\text{Đáp án: } \begin{bmatrix} \frac{2}{\sqrt{5}} & \frac{-1}{\sqrt{5}} \\ \frac{1}{\sqrt{5}} & \frac{2}{\sqrt{5}} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} \frac{2}{\sqrt{5}} & \frac{1}{\sqrt{5}} \\ -\frac{1}{\sqrt{5}} & \frac{2}{\sqrt{5}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 5 \end{bmatrix}$$

## Ví dụ

Chéo hóa trực giao ma trận  $A = \begin{bmatrix} 4 & 2 & 2 \\ 2 & 4 & 2 \\ 2 & 2 & 4 \end{bmatrix}$ .

# Phương pháp lặp (The power method)

Giả sử ma trận  $A_n$  hệ số thực chéo hóa được có các trị riêng là  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ , trong đó  $\lambda_1$  là trị riêng có trị tuyệt đối lớn nhất. Gọi  $v \in \mathbb{R}^n$  là một vector đơn vị bất kỳ và  $\{v_1, v_2, \dots, v_n\}$  là một cơ sở của  $\mathbb{R}^n$  gồm các vector riêng tương ứng của  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ . Khi đó:

$$A^k v = \alpha_1 A^k v_1 + \alpha_2 A^k v_2 + \dots + \alpha_n A^k v_n = \alpha_1 \lambda_1^k v_1 + \alpha_2 \lambda_2^k v_2 + \dots + \alpha_n \lambda_n^k v_n$$

Có các nhận xét sau:

- Do  $|\lambda_1| > |\lambda_i|$  với mọi  $0 \leq i \leq n$  nên tỉ số  $\frac{\lambda_1^k}{\lambda_i^k}$  sẽ hội tụ về 0 khi  $k \rightarrow \infty$ .
- $u = \frac{A^k v}{\|A^k v\|} \approx \frac{\alpha_1 \lambda_1^k v_1}{\|\alpha_1 \lambda_1^k v_1\|}$ , và do đó  $u$  là vector riêng tương ứng với trị riêng  $\lambda_1$ .
- $Au \approx \lambda_1 u$  và  $\|Au\| \approx |\lambda_1|$ .

# Thuật toán lặp (The Power Method)

- ➊ **Bước 1:** Chọn một vector đơn vị bất kì  $u_0$ .
- ➋ **Bước 2:** Tạo một dãy các n-vector đơn vị  $u_1, u_2, u_3, \dots$  bằng cách lặp lại các bước 2(a) đến 2(d) cho đến khi một trong các điều kiện dừng trong bước 2(c) hoặc 2(d) được thỏa mãn, hoặc cho đến khi rõ ràng rằng phương pháp này không hội tụ đến một đáp án.
  - ➐ Cho  $u_{k-1}$ , tính  $w_k = Au_{k-1}$ .
  - ➑ Tính  $u_k = \frac{w_k}{\|w_k\|}$ .
  - ➒ Nếu  $u_{k-1}$  bằng  $u_k$  với độ chính xác mong muốn thì  $\lambda = \|w_k\|$ .
  - ➓ Nếu  $u_{k-1}$  bằng  $-u_k$  với độ chính xác mong muốn thì  $\lambda = -\|w_k\|$ .
- ➌ **Bước 3:** Vector  $u_k$  cuối cùng được tính trong Bước 2 là một vector riêng xấp xỉ của tương ứng với giá trị riêng  $\lambda$ .

# Thuật toán lặp (The Power Method)

## Ví dụ

Cho ma trận  $A = \begin{bmatrix} -16 & 6 & 30 \\ 4 & 1 & -8 \\ -9 & 3 & 17 \end{bmatrix}$ . Sử dụng thuật toán lặp, hãy tìm trị riêng có trị tuyệt đối lớn nhất và một vector riêng tương ứng.

- **Bước 1:** Chọn  $u_0 = (1, 0, 0)$ .
- **Bước 2:** Thực hiện tính toán tìm  $w_1$  và  $u_1$  như sau:
  - a  $w_1 = Au_0 \approx (-16, 4, -9)$ .
  - b  $\|w_1\| = \sqrt{(-16)^2 + 4^2 + (-9)^2} \approx 18.79$ .
  - c  $u_1 = w_1 / \|w_1\| \approx (-0.8516, 0.2129, -0.4790)$ .

# Thuật toán lặp (The Power Method)

## Ví dụ

$k$	$\mathbf{w}_k = \mathbf{A}\mathbf{u}_{k-1}$	$\ \mathbf{w}_k\ $	$\mathbf{u}_k = \frac{\mathbf{w}_k}{\ \mathbf{w}_k\ }$
1	$[-16, 4, -9]$	18.79	$[-0.8516, 0.2129, -0.4790]$
2	$[0.5322, 0.6387, 0.1597]$	0.8466	$[0.6287, 0.7544, 0.1886]$
3	$[0.1257, 1.760, -0.1886]$	1.775	$[0.0708, 0.9918, -0.1063]$
4	$[1.629, 2.125, 0.5313]$	2.730	$[0.5968, 0.7784, 0.1946]$
5	$[0.9601, 1.609, 0.2725]$	1.893	$[0.5071, 0.8498, 0.1439]$
6	$[1.302, 1.727, 0.4317]$	2.205	$[0.5904, 0.7830, 0.1958]$
7	$[1.125, 1.578, 0.3635]$	1.972	$[0.5704, 0.8004, 0.1843]$
8	$[1.207, 1.607, 0.4018]$	2.050	$[0.5889, 0.7841, 0.1960]$
9	$[1.164, 1.571, 0.3851]$	1.993	$[0.5840, 0.7884, 0.1932]$
10	$[1.184, 1.578, 0.3946]$	2.012	$[0.5885, 0.7844, 0.1961]$
11	$[1.173, 1.570, 0.3905]$	1.998	$[0.5873, 0.7855, 0.1954]$
12	$[1.179, 1.571, 0.3928]$	2.003	$[0.5884, 0.7844, 0.1961]$
13	$[1.176, 1.569, 0.3918]$	2.000	$[0.5881, 0.7847, 0.1959]$
14	$[1.177, 1.570, 0.3924]$	2.001	$[0.5884, 0.7845, 0.1961]$
15	$[1.176, 1.569, 0.3921]$	2.000	$[0.5883, 0.7845, 0.1961]$
16	$[1.177, 1.569, 0.3923]$	2.000	$[0.5884, 0.7845, 0.1961]$
17	$[1.177, 1.569, 0.3922]$	2.000	$[0.5883, 0.7845, 0.1961]$
18	$[1.177, 1.569, 0.3922]$	2.000	$[0.5883, 0.7845, 0.1961]$



# Thuật toán lặp (The Power Method)

## Ví dụ

Cho ma trận  $A = \begin{bmatrix} 7 & -15 & -24 \\ -12 & 25 & 42 \\ 6 & -15 & 23 \end{bmatrix}$ . Sử dụng thuật toán lặp, hãy tìm trị riêng có trị tuyệt đối lớn nhất và một vector riêng tương ứng.

# Thuật toán lặp (The Power Method)

## Ví dụ

$k$	$\mathbf{w}_k = \mathbf{A}\mathbf{u}_{k-1}$	$\ \mathbf{w}_k\ $	$\mathbf{u}_k = \frac{\mathbf{w}_k}{\ \mathbf{w}_k\ }$
1	[7, -12, 6]	15.13	[0.4626, -0.7930, 0.3965]
2	[5.617, -8.723, 5.551]	11.77	[0.4774, -0.7413, 0.4718]
3	[3.139, -4.448, 3.134]	6.282	[0.4998, -0.7081, 0.4989]
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$
25	[0.3434, 0.3341, 0.3434]	0.5894	[0.5825, 0.5668, 0.5825]
26	[-18.41, 31.65, -18.41]	40.98	[-0.4492, 0.7723, -0.4492]
27	[-3.949, 5.833, -3.949]	8.075	[-0.4890, 0.7223, -0.4890]
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$
50	[2.589, -5.325, 2.589]	6.462	[0.4006, -0.8240, 0.4006]
51	[5.551, -8.583, 5.551]	11.63	[0.4772, -0.7379, 0.4772]
52	[2.957, -4.132, 2.957]	5.879	[0.5029, -0.7029, 0.5029]
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$

# Thuật toán lặp (The Power Mothod)

## Ví dụ

Cho ma trận  $A = \begin{bmatrix} -21 & 10 & -74 \\ 25 & -9 & 80 \\ 10 & -4 & 33 \end{bmatrix}$ . Giải thích tại sao thuật toán lặp không hoạt động đúng với ma trận này.