

# BAN HỌC TẬP CÔNG NGHỆ PHẦN MỀM

TRAINING CUỐI KỲ HỌC KỲ I NĂM HỌC 2022 – 2023



**Sharing is learning**



 **BAN HỌC TẬP**

*Khoa Công nghệ Phần mềm*

*Trường Đại học Công nghệ Thông tin*

*Đại học Quốc gia thành phố Hồ Chí Minh*

 **CONTACT**

*bht.cnpm.uit@gmail.com*

*fb.com/bhtcnpm*

*fb.com/groups/bht.cnpm.uit*

# TRAINING

# ĐẠI SỐ TUYỂN TÍNH

- ⌚ **Thời gian:** 19h30 ngày 15/02/2023
- 📍 **Địa điểm:** Microsoft Team - w2dsy1q
- 👤 **Trainers:** Lê Hữu Độ - KTPM2022.1  
Mai Văn Tân - KHMT2022.4



Sharing is learning

# Nội dung Training

**I. Không gian vector**

**II. Không gian Euclide**

**III. Trị riêng – Vector riêng – Chéo hóa ma trận**

**IV. Dạng toàn phương**



Sharing is learning

# Nội dung Training

## I. Không gian vector

### a. Không gian vector

- i. Định nghĩa
- ii. Tính chất

### b. Không gian vector con

- i. Định nghĩa
- ii. Định lí

### c. Sự phụ thuộc tuyến tính và độc lập tuyến tính

- i. Định nghĩa
- ii. Phương pháp xét sự độc lập, phụ thuộc
- iii. Nhận xét

### d. Tập sinh, cơ sở, và số chiều của không gian vector.

- i. Định nghĩa

### ii. Hạng của một hệ vector

### e. Không gian con sinh bởi hệ vector

- i. Định lí
- ii. Không gian nghiệm của hệ phương trình thuần nhất
  - i. Định lí
  - ii. Định nghĩa

### f. Ma trận chuyển cơ sở, biểu diễn vector theo cơ sở

- i. Tọa độ của một vector đối với một cơ sở
- ii. Đổi cơ sở, đổi tọa độ
  - i. Ma trận chuyển cơ sở
  - ii. Tính chất



Sharing is learning

# Nội dung Training

## II. Không gian Euclide

- a. Không gian Euclide
  - i. Định nghĩa không gian Euclide
  - ii. Công thức tính độ dài vector
  - iii. Góc giữa hai vector
  - iv. Khoảng cách giữa hai vector  $x, y$
- b. Hệ trục giao, trục chuẩn. Quá trình trục giao hóa, trục chuẩn hóa bằng phương pháp Gram-Schmidt
  - i. Định nghĩa hệ trục giao, trục chuẩn
  - ii. Phương pháp Gram-Schmidt

## III. Trị riêng – Vector riêng – Chéo hóa ma trận

- a. Trị riêng, vector riêng
  - i. Định nghĩa
  - ii. Các bước tìm giá trị riêng, vector riêng
- b. Chéo hóa ma trận
  - i. Định nghĩa

- ii. Điều kiện chéo hóa được của một ma trận
- iii. Cách chéo hóa ma trận

## IV. Dạng toàn phương

- a. Định nghĩa
- b. Dạng chính tắc
- c. Đưa dạng toàn phương về dạng chính tắc
  - i. Bằng phương pháp biến đổi trục giao
  - ii. Bằng phương pháp Lagrange



Sharing is learning

# Không gian vector

- a. Không gian vector
- b. Không gian vector con
- c. Sự phụ thuộc tuyến tính và độc lập tuyến tính
- d. Tập sinh, cơ sở và số chiều của không gian vector
- e. Không gian con sinh bởi hệ vector
- f. Ma trận chuyển cơ sở, biểu diễn vector theo cơ sở



# Không gian vector

## a. Không gian vector

### i. Định nghĩa:

- Cho một tập  $V \neq \emptyset$  được gọi là không gian vector trên  $R$  nếu  $V$  thỏa mãn hai phép toán :

+ Cộng:  $\forall x, y \in V$  thì  $x + y \in V$

+ Nhân:  $\forall x \in V, \alpha \in R$  thì  $\alpha x \in V$

- Hai phép toán thỏa mãn 8 tiên đề:

(  $\forall x, y \in V; \alpha, \beta \in R$  )

1.  $x + y = y + x$

2.  $(x + y) + z = x + (y + z)$

3.  $\exists \theta \in V: x + \theta = x$

4.  $\exists (-x) \in V: x + (-x) = \theta$

5.  $1x = x$

6.  $\alpha(\beta x) = (\alpha\beta)x$

7.  $(\alpha + \beta)x = \alpha x + \beta x$

8.  $\alpha(x + y) = \alpha x + \alpha y$



Sharing is learning



# Không gian vector

## a. Không gian vector

### ii. Tính chất:

- Véc tơ  $\theta$  là duy nhất
- Véc tơ đối của véc tơ là duy nhất
- $\forall x \in V$  ta có  $0.x = \theta$
- $\forall x \in V$  ta có  $-1.x = -x$
- $\forall k \in R$  ta có  $k.\theta = \theta$
- $\forall x \in V \ k \in R$  ta có  $k.x = \theta \Leftrightarrow \begin{cases} k = 0 \\ x = \theta \end{cases}$



Sharing is learning



# Không gian vector

## b. Không gian vector con

### i. Định nghĩa

- Cho  $V$  là không gian vector,  $W$  là tập con của  $V$ . Khi đó  $W$  là không gian con của  $V$  khi và chỉ khi:

i)  $W \neq \emptyset$

ii)  $\forall x, y \in W$ , ta có  $x + y \in W$

iii)  $\forall x \in W, \alpha \in \mathbb{R}$  ta có  $\alpha x \in W$

- Hoặc:

i)  $W \neq \emptyset$

ii)  $\forall x, y \in W, \alpha \in \mathbb{R}$  ta có  $\alpha x + y \in W$



Sharing is learning

# Không gian vector

## b. Không gian vector con

### ii. Định lý ( Tiêu chuẩn không gian con)

- Cho không gian vectơ  $V$ . Tập con  $\emptyset \neq A \subset V$  là không gian vectơ con của  $V$  khi và chỉ khi:

$$\begin{cases} \forall a, b \in A \text{ thì } a + b \in A \\ \forall \alpha \in \mathbb{R}, \forall a \in A \text{ thì } \alpha a \in A \end{cases}$$

Xét xem  $W$  có là không gian con của  $\mathbb{R}^3$  không?

$$W = \{(x_1, x_2, x_3) \in \mathbb{R}^3 \mid x_1 + 3x_2 = 1\}$$

Ta có tính chất: mọi không gian con đều chứa vector  $\theta$

$\theta = (0,0,0)$  Mà  $0 + 3 \cdot 0 = 0 \neq 1 \Rightarrow \theta$  không thuộc  $W$

$\Rightarrow W$  không là không gian con của  $\mathbb{R}^3$



Sharing is learning

# Không gian vector

## c. Sự phụ thuộc và độc lập tuyến tính

### i. Định nghĩa

- Cho  $V$  là một KGVTV và  $a_1, a_2, \dots, a_n \in V$

- Tổ hợp tuyến tính:  $x = \sum_{i=1}^n \lambda_i a_i = \lambda_1 a_1 + \lambda_2 a_2 + \lambda_3 a_3 + \dots + \lambda_n a_n \in V; \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}$

$x$  được gọi là một tổ hợp tuyến tính của hệ vector  $a_1, a_2, \dots, a_n$

- Độc lập tuyến tính: Hệ vector  $\{a_1, a_2, \dots, a_n\} \in V$  được gọi là độc lập tuyến tính

$$\lambda_1 a_1 + \lambda_2 a_2 + \lambda_3 a_3 + \dots + \lambda_n a_n = \theta$$

$$\text{Với } \lambda_i = 0; \forall i = \overline{1, n}$$

- Phụ thuộc tuyến tính: Hệ vector  $\{a_1, a_2, \dots, a_n\} \in V$  được gọi là phụ thuộc tuyến tính

$$\lambda_1 a_1 + \lambda_2 a_2 + \lambda_3 a_3 + \dots + \lambda_n a_n = \theta$$

Với  $\lambda_i$  không đồng thời bằng 0  $\forall i = \overline{1, n}$



Sharing is learning

# Không gian vector

## c. Sự phụ thuộc và độc lập tuyến tính

### ii. Phương pháp xét sự độc lập, phụ thuộc

Bước 1: Lập ma trận bằng cách xếp vector thành các dòng.

Bước 2:

✓ Với ma trận vuông và không vuông: Xác định hạng  $r(A)$  của  $A$ .

- Nếu  $r(A) =$  số vector thì các vector độc lập tuyến tính
- Nếu  $r(A) <$  số vector thì các vector phụ thuộc tuyến tính
- ✓ Với ma trận vuông: Ta tính định thức  $\det(A)$ 
  - Nếu  $\det(A) \neq 0$  thì các vecto độc lập tuyến tính
  - Nếu  $\det(A)=0$  thì các vecto phụ thuộc tuyến tính

- ✓ Trường hợp các vector là đa thức, ma trận,...: Dùng định nghĩa đưa về hệ phương trình tuyến tính thuần nhất
  - Hệ có nghiệm tầm thường  $\Rightarrow$  Hệ độc lập tuyến tính
  - Hệ vô số nghiệm  $\Rightarrow$  Hệ phụ thuộc tuyến tính



Sharing is learning

# Không gian vector

## c. Sự phụ thuộc và độc lập tuyến tính

### ii. Phương pháp xét sự độc lập, phụ thuộc

Ví dụ: Cho hệ  $S = \{(1,3,2), (0,2,1), (1,2,4)\}$  trong không gian vector  $\mathbb{R}^3$   
S là độc lập tuyến tính hay phụ thuộc tuyến tính?

Xét ma trận có các dòng là các vector của hệ S:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 2 \\ 0 & 2 & 1 \\ 1 & 2 & 4 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 3 & 2 \\ 0 & 2 & 1 \\ 1 & 2 & 4 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 3 & 2 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & -1 & 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 3 & 2 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 5 \end{pmatrix}$$

Có  $r(A) = 3 = \text{số vector của hệ} \Rightarrow$  Độc lập tuyến tính



Sharing is learning

# Không gian vector

## c. Sự phụ thuộc và độc lập tuyến tính

### iii. Nhận xét

- Hệ vecto chứa vecto 0 luôn pttt
- Hệ vecto  $\{x\}$ ,  $x \neq 0$  luôn đltt
- Hệ vecto chứa 2 vector tỉ lệ luôn pttt
- Hệ vecto  $\{x_1, x_2, \dots, x_m\}$  phụ thuộc tuyến tính  $\Leftrightarrow$  tồn tại một  $x_j$  là thtt của các vector còn lại
- Trong KGVT  $R^n$ , mọi hệ có số vector  $> n \Rightarrow$  hệ đó pttt



Sharing is learning

# Không gian vector

## c. Sự phụ thuộc và độc lập tuyến tính

### iii. Nhận xét

Ví dụ: Xét trong không gian  $R^4$  các hệ vector sau là phụ thuộc tuyến tính

$E_1 = \{(0,0,0,0), (3,2,1,4), (2,1,2,10), (1,3,1,2)\}$  Có vector  $\theta \Rightarrow$  phụ thuộc tt

$E_2 = \{(1,2,1,4), (2,4,2,8), (1,3,1,2)\}$  Có 2 vector tỉ lệ  $\Rightarrow$  phụ thuộc tt

$E_3 = \{(1,2,3,4), (3,2,1,4), (2,1,2,10), (1,3,1,2), (3,2,1,4)\}$  Có 5 vector  $> n \Rightarrow$  phụ thuộc tt

$E_4 = \{(1,2,3,4), (3,2,1,4), (2,1,2,10), (2,3,2,-2)\}$  Có vector  $(2,3,2,-2) = (1,2,3,4) + (3,2,1,4) - (2,1,2,10) \Rightarrow$  phụ thuộc tuyến tính



Sharing is learning



# Không gian vector

## d. Hệ sinh, cơ sở và số chiều của không gian vector

### i. Hệ sinh

- Hệ vector  $M = \{x_1, x_2, \dots, x_n\} \subset V$  được gọi là **hệ sinh** của KGVT  $V$  nếu mọi vector của  $V$  đều biểu thị tuyến tính được qua các vector của  $M$
- Ký hiệu:  $V = \langle M \rangle$

### ii. Cơ sở

- Hệ vector  $M = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$  được gọi là **cơ sở** của KGVT  $V$ 
  - $\left\{ \begin{array}{l} M \text{ là hệ sinh của } V \text{ ( } V = \langle M \rangle \text{ )} \\ M \text{ độc lập tuyến tính} \end{array} \right.$

### iii. Số chiều

- Số vector của một cơ sở  $V$  được gọi là **số chiều** của KGVT  $V$
- Ký hiệu:  $\dim V$



Sharing is learning

# Không gian vector

## d. Hệ sinh, cơ sở và số chiều của không gian vector

### (\*) Chú ý: Cơ sở chính tắc

- Hệ vector  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  gồm các vector đơn vị của  $R^n$  là một cơ của không gian vector  $R^n$  và được gọi là cơ sở chính tắc.

$$\Rightarrow \dim R^n = n$$

### (!) Định lý:

- Cho KGVT  $V$  có  **$\dim V = n$** . Khi đó mọi hệ vector gồm  $n$  vector ***độc lập tuyến tính*** đều là cơ sở của  $V$  ( cách 2 c/m một hệ là cơ sở)

- Cho hệ  $M$ :

$$\begin{cases} \dim M = \dim V \\ M \text{ đltt} \end{cases}$$

$\Rightarrow M$  là cơ sở của  $V$



Sharing is learning

# Không gian vector

## d. Hệ sinh, cơ sở và số chiều của không gian vector

Ví dụ: Cho  $E = \{(1,3,5), (3,1,8), (2,4,2)\} \subset \mathbb{R}^3$  chứng minh E là một cơ sở của không gian  $\mathbb{R}^3$

Xét ma trận dòng là các vector của hệ:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 5 \\ 3 & 1 & 8 \\ 2 & 4 & 2 \end{pmatrix}$$
$$A = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 5 \\ 3 & 1 & 8 \\ 2 & 4 & 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 3 & 5 \\ 0 & -8 & -7 \\ 0 & -2 & -8 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 3 & 5 \\ 0 & -8 & -7 \\ 0 & 0 & -25 \end{pmatrix}$$

Do  $r(A)=3=\text{số vector của hệ} \Rightarrow$  hệ độc lập tuyến tính (1)

Mặt khác, do  $\dim \mathbb{R}^3 = 3 = \dim E$  (2)

Từ (1) và (2) suy ra E là một cơ sở của  $\mathbb{R}^3$



Sharing is learning

# Không gian vector

## d. Hệ sinh, cơ sở và số chiều của không gian vector

Ví dụ: Cho không gian vector  $P_3$  là tập hợp các đa thức bậc 3 có hệ số thực theo ẩn  $x$ . Chứng minh  $S = \{1, x, x^2, x^3\}$  là một cơ sở của  $P_3$  và từ đó suy ra số chiều của  $P_3$  ?

Vì đây là không gian vector  $P_3$  không phải  $\mathbb{R}^n \Rightarrow$  không sử dụng cách xét ma trận được  $\Rightarrow$  sử dụng định nghĩa.

- Chứng minh  $S$  là hệ sinh:

Xét  $P(x) \in P_3$  có dạng  $a + bx + cx^2 + dx^3$

Có  $P(x) = a \cdot 1 + b \cdot x + c \cdot x^2 + d \cdot x^3 \Rightarrow P(x) \in P_3$  luôn biểu thị tuyến tính qua được các phần tử của  $S$

Kết luận:  $S$  là hệ sinh của  $P_3$  (1)

- Chứng minh  $S$  độc lập tt:

Với mọi  $a, b, c, d \in \mathbb{R}$  sao cho  $a + bx + cx^2 + dx^3 = 0 \cdot 1 + 0 \cdot x + 0 \cdot x^2 + 0 \cdot x^3$

$\Rightarrow a=b=c=d=0$

Kết luận:  $S$  độc lập tuyến tính (2)

Từ (1) và (2)  $\Rightarrow S$  là một cơ sở của  $P^3 \Rightarrow \dim P^3 = 4 \Rightarrow$  Tổng quát hóa:  $\dim P^n = n + 1$



Sharing is learning

# Không gian vector

## e. Không gian con sinh bởi hệ vector

### i. Định nghĩa, định lí

- **Định nghĩa 1:** Cho không gian vector  $V$  và  $S = \{a_1, a_2, \dots, a_n\}$  là một hệ vector của  $V$ . Ta gọi tập tất cả các tổ hợp tuyến tính của hệ  $S$  là ***bao tuyến tính*** của  $S$

- **Ký hiệu:**  $\text{span}S$

$$\text{Span}S = \{\lambda_1 a_1 + \lambda_2 a_2 + \lambda_3 a_3 + \dots + \lambda_n a_n \mid \lambda_i \in \mathbb{R}; a_i \in V\}$$

- **Định lí 1:**  $\text{span}S$  là một không gian con của  $V$

- **Định nghĩa 2:**  $\text{span}S$  được gọi là ***không gian vector con sinh bởi hệ vector  $S$***

Ký hiệu:  $\langle S \rangle = \langle a_1, a_2, \dots, a_n \rangle = \text{span}S$



Sharing is learning

# Không gian vector

## e. Không gian con sinh bởi hệ vector

### ii. Không gian nghiệm của hệ phương trình thuần nhất

- Xét hệ phương trình tuyến tính thuần nhất  $m$  phương trình,  $n$  ẩn:

$$AX = 0 (*)$$

Tập hợp:  $N = \{X = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n | AX = 0\}$  được gọi là **không gian nghiệm** của hệ phương trình tuyến tính thuần nhất (\*)

**Định lý:**  $N$  được gọi là không gian nghiệm của (\*) và  $\dim N = n - r$

**Với:**  $n$  là số ẩn của phương trình,  $r = r(A)$



Sharing is learning

# Không gian vector

## e. Không gian con sinh bởi hệ vector

### ii. Không gian nghiệm của hệ phương trình thuần nhất

Ví dụ 1: Cho  $V' = \{(x_1, x_2, x_3) | x_3 = x_1 + 2x_2\} \subset \mathbb{R}^3$ :  
Tìm cơ sở và số chiều của  $V'$ ?

Với mọi vector  $(x_1, x_2, x_3) \in V'$  ta có:

$$(x_1, x_2, x_3) = (x_1, x_2, x_1 + 2x_2) = x_1(1, 0, 1) + x_2(0, 1, 2)$$

Xét  $S = \{(1, 0, 1), (0, 1, 2)\} \Rightarrow S$  là hệ sinh của  $V'$

$$\text{Xét } A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} \rightarrow r(A) = 2 = \text{số vector } S$$

$\Rightarrow S$  độc lập tuyến tính

Vậy  $S = \{(1, 0, 1), (0, 1, 2)\}$  là một cơ sở của  $V'$

$$\dim V' = \dim S = 2$$



Sharing is learning



# Không gian vector

## e. Không gian con sinh bởi hệ vector

### ii. Không gian nghiệm của hệ phương trình thuần nhất

Ví dụ 2 (Đề ĐSTT 2018-2019):

$$\text{Trên } \mathbb{R}^6 \text{ cho } W = \{(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5, x_6) \mid \begin{cases} x_5 + 4x_6 - 10x_3 + x_2 - 2x_1 = 0 \\ 11x_3 - x_4 + 3x_1 = 0 \\ x_4 - 3x_6 - 2x_2 + 2x_1 = 0 \end{cases}\} \subset \mathbb{R}^6:$$

Tìm hệ sinh, cơ sở và số chiều của  $W$ ?

$$A = \begin{pmatrix} -2 & 1 & -10 & 0 & 1 & 4 \\ 3 & 0 & 11 & -1 & 0 & 0 \\ 2 & -2 & 0 & 1 & 0 & -3 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} -2 & 1 & -10 & 0 & 1 & 4 \\ 0 & 3 & -8 & -2 & 3 & 12 \\ 0 & -1 & -10 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} -2 & 1 & -10 & 0 & 1 & 4 \\ 0 & 3 & -8 & -2 & 3 & 12 \\ 0 & 0 & -38 & 1 & 6 & 15 \end{pmatrix}$$

$$\begin{cases} -2x_1 + x_2 - 10x_3 + x_5 + 4x_6 = 0 \\ 3x_2 - 8x_3 - 2x_4 + 3x_5 + 12x_6 = 0 \\ -38x_3 + x_4 + 6x_5 + 15x_6 = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} -2x_1 + x_2 - 10x_3 + x_5 + 4x_6 = 0 \\ 3x_2 - 8x_3 - 2x_4 + 3x_5 + 12x_6 = 0 \\ x_3 = \frac{x_4 + 6x_5 + 15x_6}{38} \end{cases}$$



Sharing is learning

# Không gian vector

## e. Không gian con sinh bởi hệ vector

### ii. Không gian nghiệm của hệ phương trình thuần nhất

$$\begin{cases} -2x_1 + x_2 - 10x_3 + x_5 + 4x_6 = 0 \\ x_2 = \frac{8x_3 + 2x_4 - 3x_5 - 12x_6}{3} = \frac{8 \frac{x_4 + 6x_5 + 15x_6}{38} + 2x_4 - 3x_5 - 12x_6}{3} = \frac{\frac{42}{19}x_4 - \frac{33}{19}x_5 - \frac{168}{19}x_6}{38} \\ x_3 = \frac{x_4 + 6x_5 + 15x_6}{38} \end{cases}$$

$$\begin{cases} x_1 = \frac{x_2 - 10x_3 + x_5 + 4x_6}{2} = \frac{\frac{42x_4 - 33x_5 - 169x_6}{722} - 10 \frac{x_4 + 6x_5 + 15x_6}{38} + x_5 + 4x_6}{2} = -\frac{37}{361}x_4 - \frac{1173}{1444}x_5 - \frac{3019}{722}x_6 \\ x_2 = \frac{42x_4 - 33x_5 - 169x_6}{722} \\ x_3 = \frac{x_4 + 6x_5 + 15x_6}{38} \end{cases}$$



Sharing is learning

# Không gian vector

## e. Không gian con sinh bởi hệ vector

### ii. Không gian nghiệm của hệ phương trình thuần nhất

$$x = (x_1, x_2, x_3, x_4, x_5, x_6) = \left(-\frac{37}{361}x_4 - \frac{1173}{1444}x_5 - \frac{3019}{722}x_6; \frac{42x_4 - 33x_5 - 169x_6}{722}; \frac{x_4 + 6x_5 + 15x_6}{38}; x_4; x_5; x_6\right)$$

$$x_4 \left(-\frac{37}{361}, \frac{21}{361}, \frac{1}{38}, 1, 0, 0\right) + x_5 \left(-\frac{1173}{1444}, \frac{-33}{722}, \frac{3}{19}, 0, 1, 0\right) + x_6 \left(-\frac{3019}{722}, \frac{-169}{722}, \frac{15}{38}, 0, 0, 1\right)$$

$$\text{Xét } S = \left\{ \left(-\frac{37}{361}, \frac{21}{361}, \frac{1}{38}, 1, 0, 0\right), \left(-\frac{1173}{1444}, \frac{-33}{722}, \frac{3}{19}, 0, 1, 0\right), \left(-\frac{3019}{722}, \frac{-169}{722}, \frac{15}{38}, 0, 0, 1\right) \right\}$$

Dễ thấy S là hệ sinh của W và S độc lập tt

$\Rightarrow S$  là cơ sở của W

$\Rightarrow \dim W = \dim S = 3$



Sharing is learning

# Không gian vector

## f. Ma trận chuyển cơ sở, biểu diễn vector theo cơ sở

### i. Tọa độ của một vector đối với một cơ sở:

- Cho hệ  $E = \{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  là một cơ sở của KGVT  $V$ .

-  $\forall x \in V$  và bộ số thực  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  sao cho  $x = x_1 e_1 + x_2 e_2 + \dots + x_n e_n$

Ta nói  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  là tọa độ của  $x$  đối với cơ sở  $E$ .

- Ký hiệu:  $[x]_E = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{pmatrix}$

**Chú ý:** Trong **không gian  $R^n$** , ta viết  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$  thì  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  là tọa độ của cơ sở chính tắc.



Sharing is learning

# Không gian vector

## f. Ma trận chuyển cơ sở, biểu diễn vector theo cơ sở

### ii. Đổi cơ sở, đổi tọa độ

(\*) Đổi cơ sở:

- Trong không gian vector  $V$  cho 2 cơ sở  $\alpha$  và  $\beta$ :

$$\alpha = \{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\} \quad \beta = \{\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n\}$$

Gọi  $[\beta_1]_\alpha = \begin{pmatrix} x_{11} \\ x_{21} \\ \dots \\ x_{n1} \end{pmatrix}$ ,  $[\beta_2]_\alpha = \begin{pmatrix} x_{12} \\ x_{22} \\ \dots \\ x_{n2} \end{pmatrix}$ , ...,  $[\beta_n]_\alpha = \begin{pmatrix} x_{1n} \\ x_{2n} \\ \dots \\ x_{nn} \end{pmatrix}$  là các tọa độ của  $\beta$  trong  $\alpha$ .

$$P = \begin{pmatrix} x_{11} & x_{12} & \dots & x_{1n} \\ x_{21} & x_{22} & \dots & x_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_{n1} & x_{n2} & \dots & x_{nn} \end{pmatrix}$$

Được gọi là ma trận chuyển cơ sở từ  $\beta$  sang  $\alpha$

Ký hiệu:  $P_{\beta \rightarrow \alpha}$

- **Định lý:** Nếu  $P$  là ma trận chuyển cơ sở từ  $\beta$  sang  $\alpha$  thì  $P$  khả nghịch

Và  $P^{-1}$  là ma trận chuyển cơ sở từ  $\alpha$  sang  $\beta$



Sharing is learning

# Không gian vector

## f. Ma trận chuyển cơ sở, biểu diễn vector theo cơ sở

### ii. Đổi cơ sở, đổi tọa độ

(\*) Đổi tọa độ:

Định lý: Trong không gian vector  $V$  cho 2 cơ sở  $\alpha$  và  $\beta, x \in V$ :

$$[x]_{\alpha} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{pmatrix}; [x]_{\beta} = \begin{pmatrix} x'_1 \\ x'_2 \\ \dots \\ x'_n \end{pmatrix}$$

**Khi đó:**  $[x]_{\alpha} = P_{\alpha \rightarrow \beta} \cdot [x]_{\beta}$

**Nhận xét:**  $[x]_{\beta} = P_{\alpha \rightarrow \beta}^{-1} \cdot [x]_{\alpha}$



Sharing is learning

# Không gian vector

## f. Ma trận chuyển cơ sở, biểu diễn vector theo cơ sở

### ii. Đổi cơ sở, đổi tọa độ

(\*) Đổi tọa độ:

**Ví dụ:** Cho các cơ sở của không gian vector  $R^3$

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

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

a. Tìm ma trận chuyển cơ sở từ A sang B và ngược lại

b. Cho  $x$  thuộc  $R_3$  có tọa độ trong B là  $(3,1,8)$ . Tìm  $[x]_A$

a.

$$(0,-1,1) = a_1(1,2,0) + b_1(1,-1,2) + c_1(0,1,1)$$

$$(1,2,0) = a_2(1,2,0) + b_2(1,-1,2) + c_2(0,1,1)$$

$$(-1,1,-1) = a_3(1,2,0) + b_3(1,-1,2) + c_3(0,1,1)$$

$$\Rightarrow \begin{cases} a_1 = -\frac{2}{5}, b_1 = \frac{2}{5}, c_1 = \frac{1}{5} \\ a_2 = 1, b_2 = 0, c_2 = 0 \\ a_3 = -\frac{1}{5}, b_3 = -\frac{4}{5}, c_3 = \frac{3}{5} \end{cases}$$



Sharing is learning



# Không gian vector

## f. Ma trận chuyển cơ sở, biểu diễn vector theo cơ sở

### ii. Đổi cơ sở, đổi tọa độ

(\*) Đổi tọa độ:

Ta có ma trận chuyển cơ sở  $A \rightarrow B$

$$\Rightarrow P_{A \rightarrow B} = \begin{pmatrix} -\frac{2}{5} & 1 & -\frac{1}{5} \\ \frac{2}{5} & 0 & -\frac{4}{5} \\ \frac{1}{5} & 0 & \frac{3}{5} \end{pmatrix} \Rightarrow P_{B \rightarrow A} = P_{A \rightarrow B}^{-1} = \begin{pmatrix} 0 & \frac{1}{2} & 2 \\ 1 & \frac{1}{2} & 1 \\ 0 & -\frac{1}{2} & 1 \end{pmatrix}$$



Sharing is learning

# Không gian vector

## f. Ma trận chuyển cơ sở, biểu diễn vector theo cơ sở

### ii. Đổi cơ sở, đổi tọa độ

(\*) Đổi tọa độ:

b. Cho  $x$  thuộc  $R_3$  có tọa độ trong B là  $(3, 1, 8)$ . Tìm  $[x]_A$

$$[x]_B = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 8 \end{pmatrix} \Rightarrow [x]_A = P_{A \rightarrow B} \cdot [x]_B = \begin{pmatrix} -\frac{2}{5} & 1 & -\frac{1}{5} \\ \frac{2}{5} & 0 & -\frac{4}{5} \\ \frac{1}{5} & 0 & \frac{3}{5} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 8 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -\frac{9}{5} \\ -\frac{26}{5} \\ \frac{27}{5} \end{pmatrix}$$



Sharing is learning

# Không gian Euclide

- a. Không gian Euclide
- b. Hệ trục giao, trục chuẩn. Quá trình trục giao hóa, trục chuẩn hóa bằng phương pháp Gram-Schmidt



Sharing is learning

# Không gian Euclide

## a. Không gian Euclide

### i. Định nghĩa không gian Euclide

Cho không gian vector  $V$  trên  $\mathbb{R}$ , lấy bất kỳ  $x, y \in V$ . Tích vô hướng của  $x$  và  $y$  là một số thực, ký hiệu là  $\langle x, y \rangle$  thỏa mãn các tính chất sau:

$$1/ \langle x, x \rangle \geq 0 \text{ và } \langle x, x \rangle = 0 \Leftrightarrow x = \theta$$

$$2/ \langle x, y \rangle = \langle y, x \rangle$$

$$3/ \langle x+y, z \rangle = \langle x, z \rangle + \langle y, z \rangle; \forall z \in V$$

$$4/ \langle kx, y \rangle = k \langle x, y \rangle; \forall k \in \mathbb{R}$$

Khi đó,  $V$  được gọi là không gian Euclide



Sharing is learning

# Không gian Euclide

## ii. Công thức tính độ dài vector

Cho  $E$  là không gian vector Euclide và  $x \in V$ , ta định nghĩa độ dài của vector  $x$  như sau:

$$\|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle}$$

Nếu  $\|x\|=1$  thì ta nói  $x$  là vector đơn vị

## iii. Góc giữa hai vector

Cho  $V$  là một không gian Euclide và  $x, y \in V$ . Góc giữa hai vector  $x$  và  $y$  được xác định bởi công thức:

$$\cos(\widehat{x, y}) = \frac{\langle x, y \rangle}{\|x\| \|y\|}$$



# Không gian Euclide

## iv. Khoảng cách giữa hai vector $x, y$

$$d(x,y) = \|x-y\| = \sqrt{\langle x-y, x-y \rangle}$$

### ❖ Tính chất

- $\|x\| \geq 0$  và  $\|x\| = 0 \Leftrightarrow x = \theta$
- $\|kx\| = |k| \|x\|; \forall k \in \mathbb{R}$
- $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$
- Bất đẳng thức Cauchy-Schwartz:  $|\langle x,y \rangle| \leq \|x\| \|y\|$



Sharing is learning

# Không gian Euclide

**Ví dụ:** Trong  $\mathbb{R}^3$  cho  $x = (x_1, x_2, x_3), y = (y_1, y_2, y_3)$  và tích vô hướng  $\langle x, y \rangle = x_1 y_1 + 2x_2 y_2 + x_3 y_3$

a/ Tìm tích vô hướng  $u = (2, 1, 0)$  và  $v = (3, -2, 4)$

b/ Tìm độ dài vector  $u = (3, 2, 1)$

c/ Tìm khoảng cách giữa vector  $u = (1, 2, 1)$  và  $v = (3, 0, 2)$

d/ Tìm góc giữa vector  $u = (1, 0, 1)$  và  $v = (2, 1, 0)$

## Lời giải

$$a/ \langle u, v \rangle = 2.3 + 2.1.(-2) + 0.4 = 2$$

$$b/ ||u|| = \sqrt{3.3 + 2.2.2 + 1.1} = 3\sqrt{2}$$

$$c/ ||u - v|| = \sqrt{(-2)(-2) + 2.2.2 + (-1)(-1)} = \sqrt{13}$$

$$d/ \cos(\widehat{u, v}) = \frac{2}{\sqrt{2}\sqrt{6}} = \frac{1}{\sqrt{3}}$$



Sharing is learning



# Không gian Euclide

**b. Hệ trực giao, trực chuẩn. Quá trình trực giao hóa, trực chuẩn hóa bằng phương pháp Gram-Schmidt**

## **i. Định nghĩa hệ trực giao, trực chuẩn**

Một vector trong không gian Euclide được gọi là hệ trực giao nếu các vector của hệ trực giao với nhau từng đôi một:  $\langle u_i, u_j \rangle = 0, \forall i, j = 1, \dots, k, i \neq j$

Mọi vector trong không gian Euclide được gọi là hệ trực chuẩn nếu hệ này trực giao và mọi vector của hệ đều có chuẩn bằng 1:  $\|u_i\| = 1, \forall i = 1, \dots, k$



Sharing is learning

# Không gian Euclide

## ii. Phương pháp Gram-Schmidt

Cho  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  là một tập các vector của không gian Euclide  $V$ , ta xây dựng được một tập trực giao  $\{u_1, u_2, \dots, u_n\}$  như sau:

$$u_1 = e_1$$

$$u_2 = e_2 - \frac{\langle e_2, u_1 \rangle}{\langle u_1, u_1 \rangle} u_1$$

$$u_3 = e_3 - \frac{\langle e_3, u_1 \rangle}{\langle u_1, u_1 \rangle} u_1 - \frac{\langle e_3, u_2 \rangle}{\langle u_2, u_2 \rangle} u_2$$

$$u_n = e_n - \sum_{i=1}^{n-1} \frac{\langle e_n, u_i \rangle}{\langle u_i, u_i \rangle} u_i$$



Sharing is learning

# Không gian Euclide

Tiến hành xây dựng cơ sở trực chuẩn  $\{v_1, v_2, \dots, v_n\}$  của  $V$  bằng cách chuẩn hóa các vector đã tìm được trên:

$$v_1 = \frac{u_1}{\|u_1\|}, v_2 = \frac{u_2}{\|u_2\|}, \dots, v_n = \frac{u_n}{\|u_n\|}$$

**Ví dụ:** Trong không gian Euclide  $\mathbb{R}^3$  cho tích vô hướng chính tắc  $E = \{(1,1,1), (0,1,1), (0,0,1)\}$ . Hãy trực chuẩn hóa họ vector  $E$  bằng phương pháp Gram-Schmidt.

**Lời giải:**  $u_1 = e_1 = (1,1,1)$

$$u_2 = e_2 - \frac{(e_2, u_1)}{(u_1, u_1)} u_1 = (0,1,1) - \frac{(0,1,1)(1,1,1)}{(1,1,1)(1,1,1)} (1,1,1) = (0,1,1) - \frac{2}{3} (1,1,1) = \left(-\frac{2}{3}, \frac{1}{3}, \frac{1}{3}\right)$$



Sharing is learning

# Không gian Euclide

Chọn  $u_2 = (-2, 1, 1)$

$$\begin{aligned} u_3 &= e_3 - \frac{(e_3, u_1)}{(u_1, u_1)} u_1 - \frac{(e_3, u_2)}{(u_2, u_2)} u_2 = (0, 0, 1) - \frac{(0, 0, 1)(1, 1, 1)}{(1, 1, 1)(1, 1, 1)} (1, 1, 1) - \frac{(0, 0, 1)(-2, 1, 1)}{(-2, 1, 1)(-2, 1, 1)} (-2, 1, 1) \\ &= (0, 0, 1) - \frac{1}{3} (1, 1, 1) - \frac{1}{6} (-2, 1, 1) = \left( 0, -\frac{1}{2}, \frac{1}{2} \right) \end{aligned}$$

Chọn  $u_3 = (0, -1, 1)$

Vậy: cơ sở trực chuẩn  $\left\{ \left( \frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}} \right), \left( \frac{1}{\sqrt{6}}, \frac{1}{\sqrt{6}}, \frac{-2}{\sqrt{6}} \right), \left( \frac{-1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}, 0 \right) \right\}$



Sharing is learning

# Trị riêng – Vector riêng – Chéo hóa ma trận

- a. Trị riêng, vector riêng
- b. Chéo hóa ma trận



Sharing is learning

# Trị riêng – Vector riêng – Chéo hóa ma trận

## a. Trị riêng, vector riêng

### i. Định nghĩa giá trị riêng, vector riêng

Cho  $A$  là ma trận vuông cấp  $n$ . Nếu tồn tại vector  $x \in \mathbb{R}^n, x \neq \theta$  sao cho  $Ax = \lambda x$ . Khi đó số  $\lambda$  được gọi là trị riêng của  $A$ , vector  $x \neq \theta$  được gọi là vector riêng của  $A$  ứng với trị riêng  $\lambda$ .

### ii. Các bước tìm giá trị riêng, vector riêng của ma trận vuông $A$ :

1/ Giải phương trình đặc trưng  $\det(A - \lambda I) = 0$  (với ẩn là  $\lambda$ ) để tìm các trị riêng của  $A$ . Nếu  $\lambda$  là nghiệm đơn thì BĐS = 1,  $\lambda$  là nghiệm kép thì BĐS = 2.

2/ Giải hệ phương trình tuyến tính thuần nhất  $(A - \lambda I)x = 0$ . Nghiệm không tầm thường của hệ chính là vector riêng cần tìm

$$\Rightarrow \begin{cases} x = \alpha f_1 \rightarrow 1 \text{ cơ sở } E_\lambda = \{f_1\} \rightarrow \text{BHH}(\lambda) = \dim(E_\lambda) = 1 \\ x = \alpha f_1 + \beta f_2 \rightarrow 1 \text{ cơ sở } E_\lambda = \{f_1, f_2\} \rightarrow \text{BHH}(\lambda) = \dim(E_\lambda) = 2 \end{cases}$$



# Trị riêng – Vector riêng – Chéo hóa ma trận

**Ví dụ:** Cho  $A = \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}$ . Tìm trị riêng, cơ sở và chiều của không gian con riêng tương ứng.

**Lời giải:**

$$\lambda^2 - \text{trace}(A)\lambda + \det(A) = 0$$

Phương trình đặc trưng của A:

$$\det(A - \lambda I_2) = 0 \Leftrightarrow \begin{vmatrix} 1-\lambda & 4 \\ 2 & 3-\lambda \end{vmatrix} = 0 \Leftrightarrow \lambda^2 - 4\lambda - 5 = 0 \Leftrightarrow \begin{cases} \lambda_1 = -1 \text{ (BĐS = 1)} \\ \lambda_2 = 5 \text{ (BĐS = 1)} \end{cases}$$

Với  $\lambda = -1$ :

$$(A + I_2)x = 0 \Leftrightarrow \begin{bmatrix} 2 & 4 \\ 2 & 4 \end{bmatrix} \begin{matrix} x_1 \\ x_2 \end{matrix} = \begin{matrix} 0 \\ 0 \end{matrix} \Leftrightarrow \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{matrix} x_1 \\ x_2 \end{matrix} = \begin{matrix} 0 \\ 0 \end{matrix} \Rightarrow x_1 + 2x_2 = 0 \Rightarrow \begin{cases} x_1 = -2\alpha \\ x_2 = \alpha \end{cases}$$

Vậy các vector riêng ứng trị riêng  $\lambda = -1$  là các vector khác không có dạng  $x = \alpha \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \end{bmatrix}$

$\Rightarrow$  1 cơ sở  $\left\{ \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$  và BHH = 1.

Với  $\lambda = 5$ :

$$(A - 5I_2)x = 0 \Leftrightarrow \begin{bmatrix} -4 & 4 \\ 2 & -2 \end{bmatrix} \begin{matrix} x_1 \\ x_2 \end{matrix} = \begin{matrix} 0 \\ 0 \end{matrix} \Leftrightarrow \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{matrix} x_1 \\ x_2 \end{matrix} = \begin{matrix} 0 \\ 0 \end{matrix} \Rightarrow -x_1 + x_2 = 0 \Rightarrow \begin{cases} x_1 = \alpha \\ x_2 = \alpha \end{cases}$$

Vậy các vector riêng ứng trị riêng  $\lambda = 5$  là các vector khác không có dạng  $x = \alpha \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$

$\Rightarrow$  1 cơ sở  $\left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$  và BHH = 1.



Sharing is learning

# Trị riêng – Vector riêng – Chéo hóa ma trận

**Ví dụ:** Tìm trị riêng, cơ sở và chiều của không gian con riêng tương ứng.

$$A = \begin{bmatrix} 3 & -2 & 0 \\ -2 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 5 \end{bmatrix}$$

**Lời giải:**

Phương trình đặc trưng của A:

$$-\lambda^3 + \text{trace}(A)\lambda^2 - (A_{11} + A_{22} + A_{33})\lambda + \det(A) = 0$$

Tổng trị riêng =  $\text{trace}(A)$ , tích trị riêng =  $\det(A)$

$$\det(A - \lambda I_3) = 0 \Leftrightarrow \begin{vmatrix} 3 - \lambda & -2 & 0 \\ -2 & 3 - \lambda & 0 \\ 0 & 0 & 5 - \lambda \end{vmatrix} = 0 \Leftrightarrow -\lambda^3 + 11\lambda^2 - 35\lambda + 25 = 0$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} \lambda_1 = 1 \text{ (BĐS = 1)} \\ \lambda_2 = 5 \text{ (BĐS = 2)} \end{cases}$$



Sharing is learning



# Trị riêng – Vector riêng – Chéo hóa ma trận

Với  $\lambda = 1$ :

$$(A - I_3)x = 0 \Leftrightarrow \left[ \begin{array}{ccc|c} 2 & -2 & 0 & 0 \\ -2 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 4 & 0 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right]$$

$$\Rightarrow \begin{cases} x_1 - x_2 = 0 \\ x_3 = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x_1 = \alpha \\ x_2 = \alpha \\ x_3 = 0 \end{cases}$$

Vậy các vector riêng ứng trị riêng  $\lambda = 1$  là các vector khác không có dạng  $x = \alpha \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \Rightarrow$

1 cơ sở  $\{(1,1,0)\}$  và BHH = 1



Sharing is learning

# Trị riêng – Vector riêng – Chéo hóa ma trận

Với  $\lambda = 5$ :

$$(A - 5I_3)x = 0 \Leftrightarrow \left[ \begin{array}{ccc|c} -2 & -2 & 0 & 0 \\ -2 & -2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{cc|c} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{array} \right]$$

$$\Rightarrow \begin{cases} x_1 + x_2 = 0 \\ x_3 = \beta \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x_1 = -\alpha \\ x_2 = \alpha \\ x_3 = \beta \end{cases}$$

Vậy các vector riêng ứng trị riêng  $\lambda = 5$  là các vector khác không có dạng  $x = \alpha \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + \beta \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$

$\Rightarrow$  1 cơ sở  $\{(-1, 1, 0), (0, 0, 1)\}$  và BHH = 2



Sharing is learning

# Trị riêng – Vector riêng – Chéo hóa ma trận

## b. Chéo hóa ma trận

### i. Định nghĩa chéo hóa ma trận

Cho  $A$  là ma trận vuông, cấp  $n$ .  $A$  gọi là chéo hóa được nếu tồn tại ma trận  $P$  vuông, khả nghịch sao cho  $P^{-1}AP = D$  là ma trận chéo.

Khi đó ta nói ma trận  $P$  làm chéo hóa ma trận  $A$ .

### ii. Điều kiện chéo hóa được của một ma trận

Điều kiện cần và đủ để ma trận vuông  $A$  cấp  $n$  chéo hóa được là  $A$  có  $n$  vector riêng độc lập tuyến tính.



# Trị riêng – Vector riêng – Chéo hóa ma trận

## iii. Các bước chéo hóa ma trận

**Bước 1.** Giải phương trình đặc trưng  $|A - \lambda I| = 0$  (với ẩn là  $\lambda$ ) để tìm các trị riêng của  $A$ .  
Xác định BĐS của từng trị riêng.

**Bước 2.** Giải các hệ phương trình tương ứng với từng trị riêng. Tìm cơ sở của các không gian riêng để từ đó xác định BHH của từng trị riêng.

**Bước 3.** Nếu BHH của một trị riêng nào đó bé hơn BĐS của nó thì  $A$  không chéo hóa được. Nếu BHH của mọi trị riêng bằng BĐS của nó thì  $A$  chéo hóa được. Ma trận  $P$  có các cột là các vector riêng cơ sở của các không gian riêng. Các phần tử trên đường chéo chính của  $D$  lần lượt là các trị riêng tương ứng với các vector riêng tạo nên  $P$ .



Sharing is learning

# Trị riêng – Vector riêng – Chéo hóa ma trận

**Ví dụ:** Tìm ma trận P làm chéo hóa ma trận

$$A = \begin{bmatrix} 3 & -2 & 0 \\ -2 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 5 \end{bmatrix}$$

**Lời giải:**

Ở ví dụ trên ta đã tìm được các trị riêng, các vector riêng tương ứng

Các vector riêng độc lập tuyến tính

Các vector riêng ứng trị riêng  $\lambda = 1$  là các vector khác không có dạng  $x = \alpha \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \Rightarrow 1$  cơ sở  $\{(1,1,0)\}$

và BHH = 1



Sharing is learning

# Trị riêng – Vector riêng – Chéo hóa ma trận

Các vector riêng ứng trị riêng  $\lambda = 5$  là các vector khác không có dạng  $x = \alpha \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + \beta \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$

$\Rightarrow$  1 cơ sở  $\{(-1,1,0), (0,0,1)\}$  và BHH = 2

Ma trận A chéo hóa được

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

$$\Rightarrow D = P^{-1}AP = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 5 & 0 \\ 0 & 0 & 5 \end{bmatrix}$$



Sharing is learning

# Trị riêng – Vector riêng – Chéo hóa ma trận

**Ví dụ:** Cho  $A = \begin{bmatrix} 2 & 0 & -2 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{bmatrix}$ . Tính  $A^{2023}$ .

**Lời giải:**

Phương trình đặc trưng của A:

$$\det(A - \lambda I_3) = 0 \Leftrightarrow \begin{vmatrix} 2 - \lambda & 0 & -2 \\ 0 & 3 - \lambda & 0 \\ 0 & 0 & 3 - \lambda \end{vmatrix} = 0 \Leftrightarrow -\lambda^3 + 8\lambda^2 - 21\lambda + 18 = 0$$
$$\Leftrightarrow \begin{cases} \lambda_1 = 2 \text{ (BĐS = 1)} \\ \lambda_2 = 3 \text{ (BĐS = 2)} \end{cases}$$



Sharing is learning

# Trị riêng – Vector riêng – Chéo hóa ma trận

Với  $\lambda = 2$ :

$$(A - 2I_3)x = 0 \Leftrightarrow \left[ \begin{array}{ccc|c} 0 & 0 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{ccc|c} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right]$$

$$\Rightarrow \begin{cases} x_1 = \alpha \\ x_2 = 0 \\ x_3 = 0 \end{cases}$$

Vậy các vector riêng ứng trị riêng  $\lambda = 2$  là  $x = \alpha \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \Rightarrow 1$  cơ sở  $\{(1,0,0)\}$  và BHH = 1



Sharing is learning



# Trị riêng – Vector riêng – Chéo hóa ma trận

Với  $\lambda = 3$ :

$$(A - 3I_3)x = 0 \Leftrightarrow \left[ \begin{array}{ccc|c} -1 & 0 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right]$$

$$\Rightarrow \begin{cases} x_1 + 2x_3 = 0 \\ x_2 = \beta \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x_1 = -2\alpha \\ x_2 = \beta \\ x_3 = \alpha \end{cases}$$

Vậy các vector riêng ứng trị riêng  $\lambda = 3$  là  $x = \alpha \begin{bmatrix} -2 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} + \beta \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \Rightarrow 1$  cơ sở  $\{(-2,0,1);(0,1,0)\}$  và BHH = 2



Sharing is learning

# Trị riêng – Vector riêng – Chéo hóa ma trận

Ma trận A chéo hóa được.

$$P = \begin{bmatrix} 1 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\Rightarrow D = P^{-1}AP = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{bmatrix}$$

$$\Rightarrow A = PDP^{-1} \Rightarrow A^2 = PDP^{-1}PDP^{-1} = PD^2P^{-1}$$

$$\Rightarrow A^{2023} = PD^{2023}P^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2^{2023} & 0 & 0 \\ 0 & 3^{2023} & 0 \\ 0 & 0 & 3^{2023} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$



Sharing is learning

# Dạng toàn phương

- a. Định nghĩa
- b. Dạng chính tắc
- c. Đưa dạng toàn phương về dạng chính tắc



Sharing is learning

# Dạng toàn phương

## a. Định nghĩa

- Dạng toàn phương của  $n$  biến số  $x_1, x_2, \dots, x_n$  là biểu thức có dạng:

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i x_j, a_{ij} \in \mathbb{R}$$

$$\Leftrightarrow f(x_1, x_2, \dots, x_n) = a_{11}^2 x_1^2 + a_{12} x_1 x_2 + \dots + a_{1n} x_1 x_n + a_{21} x_2 x_1 + a_{22} x_2^2 + \dots + a_{2n} x_2 x_n + \dots + a_{n1} x_n x_1 + \dots + a_{nn} x_n^2$$

-Ma trận dạng toàn phương:

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$



Sharing is learning

# Dạng toàn phương

## a. Định nghĩa

- Ví dụ: Cho dạng toàn phương

$$f(x, y, z) = x_1^2 - 4x_1x_2 + 2x_1x_3 + 2x_2x_3 + x_2^2$$

-Ma trận dạng toàn phương:  $\begin{pmatrix} 1 & -2 & 1 \\ -2 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$



Sharing is learning

# Dạng toàn phương

## a. Định nghĩa

-Ví dụ: Cho dạng toàn phương

$$f(x, y, z) = x_1^2 - 8x_1x_2 + x_1x_3 + 3x_2x_3 - x_3^2$$

Tìm hạng của dạng toàn phương?

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 1 \\ -2 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -2 & 1 \\ 0 & -3 & 3 \\ 0 & 3 & -1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -2 & 1 \\ 0 & -3 & 3 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\rightarrow r(A) = 3$$

Vậy hạng của dạng toàn phương là 3



Sharing is learning

# Dạng toàn phương

## b. Dạng chính tắc

- Định nghĩa: f là dạng toàn phương dạng chính tắc nếu nó có dạng:

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i^2$$

=> Là ma trận đường chéo

$$\begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_n \end{pmatrix}$$



Sharing is learning

# Dạng toàn phương

## c. Đưa dạng toàn phương về dạng chính tắc

### i. Bằng phương pháp biến đổi trực giao

- Trong không gian vectơ  $n$  chiều  $V$ , cho dạng toàn phương

$$\omega(x) = x^T A x$$

- Vì  $A$  là ma trận đối xứng thực nên  $A$  chéo hóa được bởi ma trận trực giao  $P$  và dạng chéo hóa của  $A$  là

$$D = P^{-1} A P$$

$\Rightarrow A = P D P^{-1} = P D P^T$  (do  $P$  trực giao nên  $P^{-1} = P^T$ ). Khi đó

$$\omega(x) = x^T P D P^T x = (P^T x)^T D (P^T x)$$

- Đặt  $y = P^T x \Leftrightarrow x = P y (*)$

Ta được dạng chính tắc:  $\omega(x) = y^T D y = (y_1 \ y_2 \ \dots \ y_n)$

$$\begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \dots \\ y_n \end{pmatrix}$$



Sharing is learning



# Dạng toàn phương

## c. Đưa dạng toàn phương về dạng chính tắc

### i. Bằng phương pháp biến đổi trực giao

$\Rightarrow \omega(y) = \lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2 + \dots + \lambda_n y_n^2$ ; với  $\lambda_i; i = \overline{1, n}$  là các trị riêng của A

Như vậy, dạng toàn phương  $\omega(x) = x^T A x$  luôn luôn có thể đưa về được dạng chính tắc  $\omega(y) = y^T A y$  bằng cách chéo hóa trực giao ma trận A của dạng toàn phương

#### Phương pháp:

**B1.** Viết ma trận A của dạng toàn phương trong cơ sở chính tắc.

**B2.** Chéo hóa trực giao A bởi ma trận trực giao P và có được dạng chéo của A là ma trận D.

**B3.** Kết luận: Dạng chính tắc cần tìm là

$$\omega(x) = y^T D y = \begin{pmatrix} y_1 & y_2 & \dots & y_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \dots \\ y_n \end{pmatrix} = \lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2 + \dots + \lambda_n y_n^2$$



Sharing is learning

# Dạng toàn phương

## c. Đưa dạng toàn phương về dạng chính tắc

### i. Bằng phương pháp biến đổi trực giao

Ví dụ: Đưa dạng toàn phương sau về dạng chính tắc bằng phương pháp biến đổi trực giao?

$$f = x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 + 2x_1x_2 + 2x_1x_3 - 2x_2x_3$$

Ta có ma trận toàn phương  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix} \Rightarrow \text{PT: } |A - \lambda I| = 0$

$$\begin{vmatrix} 1-\lambda & 1 & 1 \\ 1 & 1-\lambda & -1 \\ 1 & -1 & 1-\lambda \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 2-\lambda & 2-\lambda & 0 \\ 1 & 1-\lambda & -1 \\ 0 & \lambda-2 & 2-\lambda \end{vmatrix} = (2-\lambda)^2 \begin{vmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1-\lambda & -1 \\ 0 & -1 & 1 \end{vmatrix}$$

$$= (2-\lambda)^2 \begin{vmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & -\lambda & -1 \\ 0 & -1 & 1 \end{vmatrix} = (2-\lambda)^2 \begin{vmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \\ 0 & -\lambda & -1 \end{vmatrix} = -(2-\lambda)^2 \begin{vmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & -1-\lambda \end{vmatrix}$$

$$\Rightarrow \begin{cases} \lambda = 2 \text{ (nghiệm đơn)} \\ \lambda = -1 \text{ (nghiệm kép)} \end{cases}$$



Sharing is learning

# Dạng toàn phương

## c. Đưa dạng toàn phương về dạng chính tắc

### i. Bằng phương pháp biến đổi trực giao

$$- \text{Xét } \lambda = 2, (A - \lambda I)x = 0 \Leftrightarrow \begin{pmatrix} -1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} -1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{cases} x_1 = x_2 + x_3 \\ x_2, x_3 \in \mathbb{R} \end{cases}$$

$$(x_1, x_2, x_3) = (x_2 + x_3, x_2, x_3) = x_2(1, 1, 0) + x_3(1, 0, 1)$$

$$E = \{(1, 1, 0), (1, 0, 1)\} \Rightarrow \text{Cơ sở trực giao: } u_1 = x_1 = (1, 1, 0), u_2 = x_2 - \frac{\langle x_2, u_1 \rangle u_1}{\|u_1\|^2} = \left(\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, 1\right)$$

$$\text{Chọn } u_2 = (1, -1, 2)$$

$$- \text{Xét } \lambda = -1, (A - \lambda I)x = 0 \Leftrightarrow \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & -1 \\ 1 & -1 & 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 0 & 3 & -3 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{cases} x_1 = -x_3 \\ x_2 = x_3 \\ x_2, x_3 \in \mathbb{R} \end{cases}$$

$$(x_1, x_2, x_3) = (-x_3, x_3, x_3) = x_3(-1, 1, 1)$$

$$E = \{(-1, 1, 1)\} \Rightarrow \text{Cơ sở trực giao: } u_1 = x_1 = (-1, 1, 1)$$



Sharing is learning

# Dạng toàn phương

## c. Đưa dạng toàn phương về dạng chính tắc

### i. Bằng phương pháp biến đổi trực giao

$$\Rightarrow \text{Các trị riêng} \begin{cases} u_1 = (1, 1, 0) \\ u_2 = (1, -1, 2) \\ u_3 = (-1, 1, 1) \end{cases} \Rightarrow \text{Trực chuẩn} \begin{cases} P_1 = \frac{u_1}{\|u_1\|} = \left(\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}, 0\right) \\ P_2 = \frac{u_2}{\|u_2\|} = \left(\frac{1}{\sqrt{6}}, \frac{-1}{\sqrt{6}}, \frac{2}{\sqrt{6}}\right) \\ P_3 = \frac{u_3}{\|u_3\|} = \left(\frac{-1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}}\right) \end{cases}$$

$$\text{Đặt } P = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 \\ \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{-1}{\sqrt{6}} & \frac{2}{\sqrt{6}} \\ \frac{-1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \end{pmatrix}, D = P^T A P = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

$$\text{Đặt } x = Py, y = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix} \Rightarrow \text{Dạng chính tắc là } f = 2y_1^2 + 2y_2^2 - y_3^2$$



Sharing is learning

# Dạng toàn phương

## c. Đưa dạng toàn phương về dạng chính tắc

### ii. Bằng phương pháp Lagrange

**Bước 1:** Nhóm tất cả các số hạng có chứa thừa số  $x_1$  và thêm bớt vào đó các số hạng có dạng  $b_k x_k^2, c_k x_i x_j$  để được một bình phương đủ:

$$f(x, x) = \frac{1}{a_{11}} (a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n)^2 + g_2(x, x)$$

Trong đó,  $g_2(x, x)$  chỉ chứa các bình phương và các số hạng là tích chéo của  $x_2, \dots, x_n$

**Bước 2:** Đặt 
$$\begin{cases} x'_1 = a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n \\ x'_2 = x_2 \\ \dots \dots \\ x'_n = x_n \end{cases} \quad .\text{Khi đó, } f(x, x) = \frac{1}{a_{11}} x'^2_1 + \sum_{i,j=2}^n a'_{ij} x'_i x'_j$$

**Bước 3:** Lặp các bước 1, 2 đối với  $\sum_{i,j=2}^n a'_{ij} x'_i x'_j$

Sau một số bước hữu hạn ta đưa được dạng toàn phương về dạng chính tắc  $\lambda_1 \bar{x}_1^2 + \lambda_2 \bar{x}_2^2 + \lambda_3 \bar{x}_3^2 + \dots + \lambda_n \bar{x}_n^2 \quad (r \leq n)$



Sharing is learning

# Dạng toàn phương

## c. Đưa dạng toàn phương về dạng chính tắc

### ii. Bằng phương pháp Lagrange

Ví dụ 1: Đưa dạng toàn phương sau về dạng chính tắc bằng phương pháp Lagrange?

$$f = x_1^2 + 5x_2^2 - 4x_3^2 + 2x_1x_2 - 4x_1x_3$$

$$\begin{aligned} f &= x_1^2 + 2x_1x_2 - 4x_1x_3 + 5x_2^2 - 4x_3^2 \\ &= x_1^2 + 2x_1(x_2 - 2x_3) + (x_2 - 2x_3)^2 - (x_2 - 2x_3)^2 + 5x_2^2 - 4x_3^2 \\ &= (x_1 + x_2 - 2x_3)^2 + 4x_2^2 + 8x_2x_3 - 8x_3^2 = (x_1 + x_2 - 2x_3)^2 + (2x_2 + x_3)^2 - 9x_3^2 \end{aligned}$$

$$\text{Đặt } \begin{cases} y_1 = x_1 + x_2 - 2x_3 \\ y_2 = 2x_2 + x_3 \\ y_3 = x_3 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} x_1 = y_1 - \frac{y_2}{2} + \frac{5y_3}{2} \\ x_2 = \frac{y_2 - y_3}{2} \\ x_3 = y_3 \end{cases}$$

Vậy dạng toàn phương chính tắc là  $f = y_1^2 + y_2^2 - 9y_3^2$



Sharing is learning

# Dạng toàn phương

## c. Đưa dạng toàn phương về dạng chính tắc

### ii. Bằng phương pháp Lagrange

Ví dụ 2: Đưa dạng toàn phương sau về dạng chính tắc bằng phương pháp Lagrange?

$$f = x_1x_2 + x_1x_3 + x_2x_3$$

$$\text{Đặt } \begin{cases} x_1 = y_1 + y_2 \\ x_2 = y_1 - y_2 \\ x_3 = y_3 \end{cases}$$

$$f = y_1^2 - y_2^2 + (y_1 + y_2)y_3 + (y_1 - y_2)y_3 = y_1^2 - y_2^2 + 2y_1y_3 = (y_1 + y_3)^2 - y_2^2 - y_3^2$$

$$\text{Đặt } \begin{cases} z_1 = y_1 + y_3 \\ z_2 = y_2 \\ z_3 = y_3 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} y_1 = z_1 - z_3 \\ y_2 = z_2 \\ y_3 = z_3 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} x_1 = z_1 + z_2 - z_3 \\ x_2 = z_1 - z_2 - z_3 \\ x_3 = z_3 \end{cases}$$

Vậy dạng toàn phương chính tắc là  $f = z_1^2 - z_2^2 - z_3^2$



Sharing is learning

# QR CODE



Sharing is learning



# BAN HỌC TẬP CÔNG NGHỆ PHẦN MỀM

TRAINING CUỐI KỲ HỌC KỲ I NĂM HỌC 2022 – 2023



**Sharing is learning**

# HẾT

**CẢM ƠN CÁC BẠN ĐÃ THEO DÕI  
CHÚC CÁC BẠN CÓ KẾT QUẢ THI THẬT TỐT!**

 **BAN HỌC TẬP**

*Khoa Công nghệ Phần mềm*

*Trường Đại học Công nghệ Thông tin*

*Đại học Quốc gia thành phố Hồ Chí Minh*

 **CONTACT**

*bht.cnpm.uit@gmail.com*

*fb.com/bhtcnpm*

*fb.com/groups/bht.cnpm.uit*