

# ĐẠI SỐ TUYẾN TÍNH

PiMA 2019: The Mathematics of Deep Learning

Ngày 2 tháng 8 năm 2019

# Mục lục

1. Giới thiệu về vector và ma trận (Lecture 1)
  - Không gian vector  $\mathbb{R}^n$
  - Ma trận và các phép toán với ma trận
  - Ma trận vuông, ma trận nghịch đảo, hệ phương trình tuyến tính
2. Ánh xạ tuyến tính (Lecture 3)
  - Ánh xạ tuyến tính
  - Ma trận biểu diễn ánh xạ tuyến tính
  - Nhân và ảnh của ánh xạ tuyến tính

## Vector trong $\mathbb{R}^n$

### Vector trong $\mathbb{R}^n$

Trong  $\mathbb{R}^n$ , một vector là một bộ  $n$  số thực có thứ tự:

$$\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n), \quad x_i \in \mathbb{R}, i \in \{1, \dots, n\}.$$

**Ví dụ.**

- $\mathbf{a} = (1, 2)$  là một vector trong  $\mathbb{R}^2$ .
- $\mathbf{e}_1 = (1, 0, 0)$ ,  $\mathbf{e}_2 = (0, 1, 0)$ ,  $\mathbf{e}_3 = (0, 0, 1)$  là các vector trong  $\mathbb{R}^3$ .

## Vector trong $\mathbb{R}^n$

Cho  $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n), \mathbf{y} = (y_1, \dots, y_n) \in \mathbb{R}^n$  và  $\alpha \in \mathbb{R}$ , ta định nghĩa phép cộng vector và phép nhân vô hướng với vector như sau:

$$\mathbf{x} + \mathbf{y} = (x_1 + y_1, \dots, x_n + y_n),$$

$$\alpha \mathbf{x} = (\alpha x_1, \dots, \alpha x_n).$$

Ngoài ra, ký hiệu  $-\mathbf{x} = (-1)\mathbf{x} = (-x_1, \dots, -x_n)$ .

**Ví dụ.** Cho  $\mathbf{u} = (1, 2), \mathbf{v} = (3, 1) \in \mathbb{R}^2$ , ta có:

$$3\mathbf{u} - \mathbf{v} = 3(1, 2) + (-1)(3, 1) = (3, 6) + (-3, -1) = (0, 5).$$

## Vector trong $\mathbb{R}^n$

### Tích vô hướng trong $\mathbb{R}^n$ (Inner product)

Trong  $\mathbb{R}^n$ , với  $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)$ ,  $\mathbf{y} = (y_1, \dots, y_n)$ , ta định nghĩa:

$$\mathbf{x} \cdot \mathbf{y} := x_1 y_1 + \dots + x_n y_n.$$

Khi đó, với mọi  $\mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{z} \in \mathbb{R}^n$  và với mọi  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ , các tính chất sau được thỏa mãn:

- $\mathbf{x} \cdot \mathbf{y} = \mathbf{y} \cdot \mathbf{x}$ ;
- $\mathbf{x} \cdot \mathbf{x} \geq 0$  và  $\mathbf{x} \cdot \mathbf{x} = 0 \Leftrightarrow \mathbf{x} = \mathbf{0} = (0, \dots, 0)$ ;
- $(\alpha \mathbf{x} + \beta \mathbf{y}) \cdot \mathbf{z} = \alpha(\mathbf{x} \cdot \mathbf{z}) + \beta(\mathbf{y} \cdot \mathbf{z})$ ;
- $\mathbf{x} \cdot (\alpha \mathbf{y} + \beta \mathbf{z}) = \alpha(\mathbf{x} \cdot \mathbf{y}) + \beta(\mathbf{x} \cdot \mathbf{z})$ .

Ta được một **tích vô hướng (inner product)** trong  $\mathbb{R}^n$ .

**Ví dụ.** Trong  $\mathbb{R}^2$ , cho  $\mathbf{u} = (1, 2)$ ,  $\mathbf{v} = (3, 1)$ . Hãy tính  $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v}$ .

# Vector trong $\mathbb{R}^n$

## Chuẩn của vector (Norm)

Trong  $\mathbb{R}^n$  với tích vô hướng thông thường, với  $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)$ , ta định nghĩa:

$$\|\mathbf{x}\| := \sqrt{\mathbf{x} \cdot \mathbf{x}} = \sqrt{x_1^2 + \dots + x_n^2}.$$

Ta được một **chuẩn (norm)** trên  $\mathbb{R}^n$ . Nếu  $\mathbf{v}$  thỏa  $\|\mathbf{v}\| = 1$  thì ta nói  $\mathbf{v}$  là **vector đơn vị (unit vector)**.

## Nhận xét

Với mọi  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$  và với mọi  $\alpha \in \mathbb{R}$ , ta có:

- 1  $\|\mathbf{x}\| \geq 0$  và  $\|\mathbf{x}\| = 0 \Leftrightarrow \mathbf{x} = \mathbf{0}$ ;
- 2  $\|\alpha\mathbf{x}\| = |\alpha|\|\mathbf{x}\|$ ;
- 3  $\|\mathbf{x} + \mathbf{y}\| \leq \|\mathbf{x}\| + \|\mathbf{y}\|$ .

## Vector trong $\mathbb{R}^n$

Trong  $\mathbb{R}^n$ , ngoài chuẩn được định nghĩa như trên, ta còn có một số chuẩn thông dụng như sau:

$$\|\mathbf{x}\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i| = |x_1| + \dots + |x_n|;$$

$$\|\mathbf{x}\|_2^2 = \sum_{i=1}^n x_i^2 = x_1^2 + \dots + x_n^2;$$

$$\|\mathbf{x}\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} x_i = \max \{|x_1|, \dots, |x_n|\}.$$

# Vector trong $\mathbb{R}^n$

## Example

Trong không gian  $\mathbb{R}^2$ , tìm các vector  $\mathbf{x}$  sao cho:

- a)  $\|\mathbf{x}\|_1 = 1$ ;
- b)  $\|\mathbf{x}\|_2 = 1$ ;
- c)  $\|\mathbf{x}\|_\infty = 1$ .

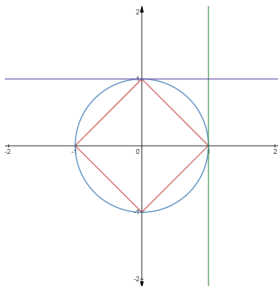


# Vector trong $\mathbb{R}^n$

## Example

Trong không gian  $\mathbb{R}^2$ , tìm các vector  $\mathbf{x}$  sao cho:

- a)  $\|\mathbf{x}\|_1 = 1$ ;
- b)  $\|\mathbf{x}\|_2 = 1$ ;
- c)  $\|\mathbf{x}\|_\infty = 1$ .



## Vector trong $\mathbb{R}^n$

### Ứng dụng của tích vô hướng

**Câu hỏi:** Tìm hình chiếu của vector  $\mathbf{x}$  lên vector  $\mathbf{y}$  trong  $\mathbb{R}^n$ .

Cho  $\mathbf{x}$  và  $\mathbf{y}$  là hai vector khác vector không trong  $\mathbb{R}^n$ . **Hình chiếu của  $\mathbf{x}$  lên  $\mathbf{y}$** , ký hiệu là  $\text{proj}_{\mathbf{y}}(\mathbf{x})$ , là một vector  $\mathbf{z} \in \mathbb{R}^n$  sao cho:

- $\mathbf{z}$  cùng phương với  $\mathbf{y}$ , tức là  $\exists c \in \mathbb{R} : \mathbf{z} = c\mathbf{y}$ ;
- $(\mathbf{x} - \mathbf{z}) \cdot \mathbf{y} = 0$ .

Từ định nghĩa trên, hãy lập công thức biểu diễn  $\text{proj}_{\mathbf{y}}(\mathbf{x})$ .

**Ví dụ.** Trong  $\mathbb{R}^3$  với tích vô hướng được định nghĩa như từ đầu, hãy tìm hình chiếu của  $\mathbf{m} = (1, 2, 3)$  lên  $\mathbf{n} = (3, 2, 1)$ .

## Siêu phẳng trong $\mathbb{R}^n$

### Siêu phẳng (Hyperplane)

Trong  $\mathbb{R}^n$  với tích vô hướng thông thường, cho  $\mathbf{a} = (a_1, \dots, a_n) \neq \mathbf{0}$  và cho  $c \in \mathbb{R}$ . Tập nghiệm  $H$  của phương trình tuyến tính

$$a_1x_1 + \dots + a_nx_n = c$$

là một **siêu phẳng (hyperplane)** của  $\mathbb{R}^n$ .

$$H = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n : \mathbf{a} \cdot \mathbf{x} = c\}.$$

**Nhận xét.** Siêu phẳng  $H$  chia không gian  $\mathbb{R}^n$  làm ba miền:

$\mathbf{a} \cdot \mathbf{x} < c$ ;  $\mathbf{a} \cdot \mathbf{x} = c$ ;  $\mathbf{a} \cdot \mathbf{x} > c$ . Như vậy, tích vô hướng còn có thể dùng để xác định vị trí tương đối của một điểm với một siêu phẳng.

# Ma trận

## Ma trận (Matrix)

Cho  $K$  là một trường. Một **ma trận (matrix)** loại  $m \times n$  trên  $K$  là một bảng chữ nhật gồm  $m$  dòng,  $n$  cột với  $mn$  hệ số trong  $K$  có dạng

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}.$$

Ta gọi  $a_{ij}$  là phần tử (hệ số) dòng  $i$ , cột  $j$  của ma trận  $A$ , còn được kí hiệu là  $[A]_{ij}$ . Ký hiệu  $M_{m \times n}(K)$  là tập hợp tất cả ma trận loại  $m \times n$  trên trường  $K$ . Trong suốt bài trình bày này, chúng ta chỉ làm việc trên trường số thực  $\mathbb{R}$ .

# Ma trận

- Các dòng của ma trận  $A$  được gọi là các vector dòng.

$$(a_{i1}, \dots, a_{in})$$

là dòng thứ  $i$  của ma trận  $A$ . Các ma trận chỉ có một dòng cũng được gọi là vector dòng.

- Các cột của ma trận  $A$  được gọi là các vector cột.

$$\begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \dots \\ a_{nj} \end{pmatrix}$$

là cột thứ  $j$  của ma trận  $A$ . Các ma trận chỉ có một cột cũng được gọi là vector cột.

- Hai ma trận  $A = (a_{ij})$  và  $B = (b_{ij})$  được gọi là bằng nhau khi và chỉ khi chúng có cùng loại và  $a_{xy} = b_{xy}, \forall x, y$ .

## Các phép toán ma trận

### Phép chuyển vị ma trận (Transpose)

Cho  $A$  là một ma trận  $m$  dòng  $n$  cột. **Chuyển vị (transpose)** của ma trận  $A$ , ký hiệu  $A^T$ , là một ma trận  $n$  dòng  $m$  cột được xác định như sau:

$$[A^T]_{ij} = [A]_{ji}, \forall i \in \{1, \dots, n\}, j \in \{1, \dots, m\}.$$

**Ví dụ.** Cho các ma trận  $A, B, C$  xác định như sau:  $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 & 7 \\ 8 & 9 & 10 & 11 \end{bmatrix}$ ,

$B = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & 3 & 5 \\ 2 & 5 & 0 \end{bmatrix}$ ,  $C = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 \\ -1 & 0 & 3 \\ -2 & -3 & 0 \end{bmatrix}$ . Hãy tìm các ma trận  $A^T, B^T, C^T$ .

## Các phép toán ma trận

### Phép cộng ma trận

Cho các ma trận  $A$  và  $B$  có cùng kích thước  $m$  dòng,  $n$  cột thuộc  $M_{m \times n}(\mathbb{R})$ . **Tổng** của các ma trận  $A$  và  $B$ , ký hiệu là  $A + B$ , là một ma trận  $m$  dòng,  $n$  cột thuộc  $M_{m \times n}(\mathbb{R})$  được xác định như sau:

$$[A + B]_{ij} = [A]_{ij} + [B]_{ij}, \forall i \in \{1, \dots, m\}, j \in \{1, \dots, n\}.$$

### Tích của số thực với ma trận

Cho ma trận  $A$  thuộc  $M_{m \times n}(\mathbb{R})$  và một số thực  $\alpha$ . **Tích** của số thực  $\alpha$  với ma trận  $A$ , ký hiệu là  $\alpha A$ , là một ma trận thuộc  $M_{m \times n}(\mathbb{R})$  được xác định như sau:

$$[\alpha A]_{ij} = \alpha [A]_{ij}, \forall i \in \{1, \dots, m\}, j \in \{1, \dots, n\}.$$

## Các phép toán ma trận

Ma trận  $(-1)A$  được gọi là **ma trận đối** của  $A$ , ký hiệu là  $-A$ .

### Tính chất

Với mọi  $A, B, C \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$  và với mọi  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$  thì

- 1  $A + B = B + A$ ;
- 2  $(A + B) + C = A + (B + C)$ ;
- 3  $A + \mathbf{0}_{m \times n} = \mathbf{0}_{m \times n} + A = A$  ( $\mathbf{0}_{m \times n}$  chỉ ma trận không);
- 4  $A + (-A) = (-A) + A = \mathbf{0}$ ;
- 5  $1.A = A$ ;
- 6  $(\alpha\beta)A = \alpha(\beta A)$ ;
- 7  $(\alpha + \beta)A = \alpha A + \beta A$ ;
- 8  $\alpha(B + C) = \alpha B + \alpha C$ .



# Các phép toán ma trận

## Phép nhân ma trận

Cho các ma trận:  $A \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$ ,  $B \in M_{n \times p}(\mathbb{R})$ . **Tích của ma trận A và B**, ký hiệu là  $AB$ , là một ma trận thuộc  $M_{m \times p}(\mathbb{R})$  và được xác định như sau:

$$[AB]_{ij} = \sum_{k=1}^n [A]_{ik} [B]_{kj}, \forall k \in \{1, \dots, n\}$$

hay

$$[AB]_{ij} = [A]_{i1} [B]_{1j} + \dots + [A]_{in} [B]_{nj}.$$

Điều kiện để thực hiện được phép nhân ma trận  $A$  với ma trận  $B$  là: **Số cột của ma trận A bằng với số dòng của ma trận B.**

## Các phép toán ma trận

Nhận xét: Nếu đặt  $\mathbf{a}$  là vector dòng  $i$  của ma trận  $A$  và  $\mathbf{b}$  là vector cột  $j$  của ma trận  $B$ :

$$\mathbf{a} = ([A]_{i1}, \dots, [A]_{in}), \mathbf{b} = ([B]_{1j}, \dots, [B]_{nj}),$$

thì tích vô hướng của  $\mathbf{a}$  và  $\mathbf{b}$  là:

$$\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = [A]_{i1}[B]_{1j} + \dots + [A]_{in}[B]_{nj} = [AB]_{ij}.$$

Như vậy, hệ số dòng  $i$ , cột  $j$  của ma trận  $AB$  bằng với tích vô hướng (thông thường) của vector dòng  $i$  của ma trận  $A$  và vector cột  $j$  của ma trận  $B$ .

## Các phép toán ma trận

**Ví dụ.** Cho các ma trận  $A, B$  xác định như sau:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 3 & 4 & 5 \end{bmatrix}.$$

Hãy tính  $AB$  và  $BA$ .

### Các tính chất của phép nhân ma trận

Cho  $M, M_1, M_2 \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$ ,  $N, N_1, N_2 \in M_{n \times p}(\mathbb{R})$ ,  $P \in M_{p \times q}(\mathbb{R})$ . Ta có:

- $(MN)P = M(NP)$ ;
- $(M_1 + M_2)N = M_1N + M_2N$ ;  $M(N_1 + N_2) = MN_1 + MN_2$ ;
- $(MN)^T = N^T M^T$ .

# Ma trận vuông

## Ma trận vuông (Square matrix)

Ma trận vuông là ma trận có số dòng và số cột **bằng nhau**.

Ký hiệu:  $M_n(\mathbb{R})$  chỉ tập hợp các ma trận vuông cấp  $n$  với các hệ số thuộc trường  $\mathbb{R}$  (thay vì  $M_{n \times n}(\mathbb{R})$ ).

**Nhận xét:** Cho hai ma trận vuông cùng cấp  $A$  và  $B$ . Khi đó phép nhân ma trận luôn thực hiện được và ma trận kết quả cũng là ma trận vuông cùng cấp với hai ma trận đã cho.

## Ma trận vuông

Cho ma trận vuông  $A = (a_{ij})$  cấp  $n$ . Ta gọi *đường chéo chính* của  $A$  là tập hợp các hệ số  $a_{ii}$  với  $i \in \{1, \dots, n\}$ .

**Một số ma trận vuông đặc biệt:**

- **Ma trận đường chéo (diagonal matrix)** là ma trận vuông có tính chất: Mọi hệ số không thuộc đường chéo chính đều bằng 0.
- **Ma trận đơn vị (identity matrix)** là ma trận đường chéo có tính chất: Mọi hệ số thuộc đường chéo chính đều bằng 1.  
Ký hiệu  $I_n$  chỉ ma trận đơn vị cấp  $n$ .

### Tính chất

Cho  $A \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$ . Ta luôn có:

$$I_m A = A I_n = A.$$

# Ma trận vuông

Một số ma trận vuông đặc biệt (tiếp theo):

- **Ma trận tam giác trên (upper triangular matrix)** là ma trận vuông có tính chất: Mọi hệ số  $a_{ij}$  với  $n \geq i > j \geq 1$  đều bằng 0.
- **Ma trận tam giác dưới (lower triangular matrix)** là ma trận vuông có tính chất: Mọi hệ số  $a_{ij}$  với  $1 \leq i < j \leq n$  đều bằng 0.

## Tính chất

Tổng và tích của hai ma trận tam giác trên (dưới) cùng cấp là ma trận tam giác trên (dưới).

## Ma trận vuông

- **Ma trận đối xứng (symmetric matrix)** là ma trận vuông bằng với ma trận chuyển vị của chính nó. Tức là:

$$A = A^T,$$

hay nói cách khác

$$a_{ij} = a_{ji}, \forall i, j \in \{1, \dots, n\}.$$

- **Ma trận phản xứng (antisymmetric matrix)** là ma trận vuông có tính chất:

$$A = -A^T,$$

hay nói cách khác

$$a_{ij} = -a_{ji}, \forall i, j \in \{1, \dots, n\}.$$

# Ma trận nghịch đảo

## Ma trận nghịch đảo (Inverse matrix)

Cho ma trận  $A \in M_n(\mathbb{R})$ . Ta nói ma trận  $A$  **khả nghịch** nếu tồn tại một ma trận  $B \in M_n(\mathbb{R})$  sao cho:

$$AB = BA = I_n.$$

Khi đó  $B$  cũng là ma trận duy nhất thỏa mãn điều kiện trên. Ta nói ma trận  $B$  là **nghịch đảo** của ma trận  $A$ , ký hiệu là  $A^{-1}$ .





# Ma trận và hệ phương trình tuyến tính

Đặt

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}, X = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}.$$

Ta gọi  $A$  là *ma trận các hệ số*,  $X$  là *cột các ẩn* và  $B$  là *cột các hệ số tự do*. Hệ phương trình đã cho tương đương với phương trình  $AX = B$ .

# Ánh xạ

Câu hỏi:

- Ánh xạ (Mapping) là gì?
- Thế nào là đơn ánh, toàn ánh, song ánh (injection, surjection, bijection)?

# Ánh xạ tuyến tính

## Ánh xạ tuyến tính (Linear Mapping)

Cho  $U, V$  là các không gian vector trên trường  $\mathbb{R}$ . Một ánh xạ  $f : U \rightarrow V$  được gọi là **ánh xạ tuyến tính** khi nó thỏa mãn các tính chất sau:

- 1  $f(\mathbf{u} + \mathbf{v}) = f(\mathbf{u}) + f(\mathbf{v}), \forall \mathbf{u}, \mathbf{v} \in U;$
- 2  $f(\alpha \mathbf{u}) = \alpha f(\mathbf{u}), \forall \mathbf{u} \in U, \forall \alpha \in \mathbb{R}.$

Ký hiệu  $L(U, V)$  là tập hợp tất cả ánh xạ tuyến tính từ  $U$  vào  $V$ .

Ký hiệu  $L(U)$  là tập hợp tất cả ánh xạ tuyến tính đi từ  $U$  vào  $U$  (thay vì viết  $L(U, U)$ ).

# Ánh xạ tuyến tính

Cho  $U, V$  là các không gian vector trên trường  $\mathbb{R}$  và  $f \in L(U, V)$ . Ta có các tính chất sau:

- $f(\mathbf{0}_U) = \mathbf{0}_V$ ;
- $f(-\mathbf{u}) = -f(\mathbf{u}), \forall \mathbf{u} \in U$ ;
- $f(\alpha_1 \mathbf{u}_1 + \dots + \alpha_n \mathbf{u}_n) = \alpha_1 f(\mathbf{u}_1) + \dots + \alpha_n f(\mathbf{u}_n)$ .

# Ánh xạ tuyến tính

Cho  $U, V$  là các không gian vector trên trường  $\mathbb{R}$  và  $f \in L(U, V)$ . Ta có các tính chất sau:

- $f(\mathbf{0}_U) = \mathbf{0}_V$ ;
- $f(-\mathbf{u}) = -f(\mathbf{u}), \forall \mathbf{u} \in U$ ;
- $f(\alpha_1 \mathbf{u}_1 + \dots + \alpha_n \mathbf{u}_n) = \alpha_1 f(\mathbf{u}_1) + \dots + \alpha_n f(\mathbf{u}_n)$ .

Trong  $L(U, V)$ , ta trang bị hai phép toán:

$$(f + g)(u) := f(u) + g(u), \forall f, g \in L(U, V), \forall u \in U$$

và

$$(\alpha f)(u) := \alpha f(u), \forall \alpha \in \mathbb{R}, \forall f \in L(U, V), \forall u \in U.$$

Khi đó  $L(U, V)$  trở thành một không gian vector trên trường  $\mathbb{R}$ .

# Ánh xạ tuyến tính

**Ví dụ.** Các ánh xạ sau đều đi từ  $\mathbb{R}^3$  vào  $\mathbb{R}^2$ :

- $f_1(x, y, z) = (2x - 4y + z, x + y - z)$ ;
- $f_2(x, y, z) = (2x - 4y + z, x + y - z + 1)$ ;
- $f_3(x, y, z) = (x - y, z)$ ;
- $f_4(x, y, z) = (x - y, 1)$ ;
- $f_5(x, y, z) = (x^2, y + z)$ .

- a) Trong những ánh xạ trên, những ánh xạ nào thuộc  $L(\mathbb{R}^3, \mathbb{R}^2)$ ?
- b) Có kết luận gì về đặc điểm của các ánh xạ thuộc  $L(\mathbb{R}^m, \mathbb{R}^n)$ ?

## Dạng ma trận của ánh xạ tuyến tính

Cho  $f$  là một ánh xạ tuyến tính từ  $\mathbb{R}^n$  vào  $\mathbb{R}^m$  có dạng:

$$f(x_1, \dots, x_n) = (a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n, \dots, a_{m1}x_1 + \dots + a_{mn}x_n).$$

Ta gọi ma trận

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

là *dạng ma trận* của ánh xạ tuyến tính  $f$ .



## Dạng ma trận của ánh xạ tuyến tính

**Ví dụ 1.** Cho ánh xạ  $f \in L(\mathbb{R}^3, \mathbb{R}^2)$  như sau:

$$f(x, y, z) = (2x - 4y + z, x + y - z).$$

Ta có dạng ma trận của  $f$  là một ma trận  $2 \times 3$  xác định bởi:

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

## Dạng ma trận của ánh xạ tuyến tính

**Ví dụ 1.** Cho ánh xạ  $f \in L(\mathbb{R}^3, \mathbb{R}^2)$  như sau:

$$f(x, y, z) = (2x - 4y + z, x + y - z).$$

Ta có dạng ma trận của  $f$  là một ma trận  $2 \times 3$  xác định bởi:

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

**Ví dụ 2.** Cho ánh xạ  $g \in L(\mathbb{R}^2, \mathbb{R}^2)$  xác định như sau:

$$g(x, y) = (2x, y).$$

Ta có dạng ma trận của  $g$  là ma trận vuông cấp 2 xác định bởi:

$$B = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

# Ma trận biểu diễn ánh xạ tuyến tính

## Tọa độ

Cho  $U$  là một không gian vector  $n$  chiều trên trường  $\mathbb{R}$  và giả sử  $B = (u_1, \dots, u_n)$  là một **cơ sở được sắp** (một cơ sở, có thứ tự) của  $U$ . Khi đó, với mỗi vector  $u \in U$ , tồn tại duy nhất các số thực  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  sao cho

$$u = \alpha_1 u_1 + \dots + \alpha_n u_n.$$

Ta nói ma trận cột  $\begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \dots \\ \alpha_n \end{bmatrix}$  là tọa độ của  $u$  theo cơ sở  $B$ , ký hiệu là  $[u]_B$ .

# Ma trận biểu diễn ánh xạ tuyến tính

## Định nghĩa

Cho  $f \in L(U, V)$  và  $B = \{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n\}$ ,  $B' = \{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_m\}$  lần lượt là các cơ sở được sắp của  $U$  và  $V$ . Ma trận

$$[[f(\mathbf{u}_1)]_{B'} \quad [f(\mathbf{u}_2)]_{B'} \quad \dots \quad [f(\mathbf{u}_n)]_{B'}]$$

được gọi là **ma trận biểu diễn ánh xạ tuyến tính**  $f$  theo cặp cơ sở  $B, B'$ , ký hiệu là  $[f]_{B, B'}$ .

**Nhận xét.** Giả sử  $f \in L(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m)$ . Khi đó ma trận biểu diễn  $f$  theo cặp cơ sở chính tắc của  $\mathbb{R}^n$  và  $\mathbb{R}^m$  cũng chính là dạng ma trận của  $f$ .

## Ma trận biểu diễn ánh xạ tuyến tính

### Định lý

Cho  $f \in L(U, V)$  và  $B, B'$  lần lượt là cơ sở của  $U, V$ . Ta có:

$$[f(\mathbf{u})]_{B'} = [f]_{B, B'} [\mathbf{u}]_B \forall \mathbf{u} \in U.$$

### Định lý

Cho  $f \in L(U, V)$  và cho  $B_1, B_2$  và  $B'_1, B'_2$  lần lượt là các cặp cơ sở  $U$  và  $V$ . Ta có công thức thể hiện mối quan hệ giữa ma trận biểu diễn  $f$  theo cặp cơ sở này với ma trận biểu diễn  $f$  theo cặp cơ sở kia:

$$[f]_{B_2, B'_2} = (B'_2 \rightarrow B'_1) [f]_{B_1, B'_1} (B_1 \rightarrow B_2).$$

# Ma trận biểu diễn ánh xạ tuyến tính

## Định nghĩa

Cho  $f \in L(U)$  và  $B = \{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_n\}$  là một cơ sở được sắp của  $U$ . Ma trận

$$[[f(\mathbf{v}_1)]_B \quad [f(\mathbf{v}_2)]_B \quad \dots \quad [f(\mathbf{v}_n)]_B]$$

được gọi là **ma trận biểu diễn ánh xạ tuyến tính**  $f$  theo cơ sở  $B$ , ký hiệu là  $[f]_B$ .

**Nhận xét.** Giả sử  $f \in L(\mathbb{R}^n)$ . Khi đó ma trận biểu diễn  $f$  theo cơ sở chính tắc của  $\mathbb{R}^n$  cũng chính là dạng ma trận của  $f$ .

# Ma trận biểu diễn ánh xạ tuyến tính

## Định lý

Cho  $f \in L(U)$  và  $B$  là cơ sở của  $U$ . Ta có:

$$[f(\mathbf{u})]_B = [f]_B[\mathbf{u}]_B, \forall \mathbf{u} \in U.$$

## Định lý

Cho  $f \in L(U)$  và cho  $B$  và  $B'$  là hai cơ sở khác nhau của  $U$ . Ta có công thức thể hiện mối quan hệ giữa ma trận biểu diễn  $f$  theo cơ sở này với ma trận biểu diễn  $f$  theo cơ sở kia:

$$[f]_{B'} = (B' \rightarrow B)[f]_B(B \rightarrow B') = (B \rightarrow B')^{-1}[f]_B(B \rightarrow B').$$

# Ma trận biểu diễn ánh xạ tuyến tính

**Ví dụ.** Xét ánh xạ  $f \in L(\mathbb{R}^2)$  xác định bởi:

$$f(x, y) = (7x - 2y, 12x - 3y), \forall (x, y) \in \mathbb{R}^2.$$

Cho  $B = \{\mathbf{e}_1 = (1, 0), \mathbf{e}_2 = (0, 1)\}$  và  $B' = \{\mathbf{u}_1 = (1, 2), \mathbf{u}_2 = (1, 3)\}$  là các cơ sở của  $\mathbb{R}^2$ . Tìm  $[f]_B, [f]_{B'}$  và kiểm tra lại công thức liên hệ giữa  $[f]_B$  và  $[f]_{B'}$ .



## Ma trận biểu diễn ánh xạ tuyến tính

**Giải.** Ta có:

$$f(x, y) = (7x - 2y, 12x - 3y), \forall (x, y) \in \mathbb{R}^2;$$

## Ma trận biểu diễn ảnh xạ tuyến tính

**Giải.** Ta có:

$$f(x, y) = (7x - 2y, 12x - 3y), \forall (x, y) \in \mathbb{R}^2;$$

\* Tính  $[f]_B$ :

$$[f]_B = [ [f(\mathbf{e}_1)]_B \quad [f(\mathbf{e}_2)]_B ] = \begin{bmatrix} 7 & -2 \\ 12 & -3 \end{bmatrix};$$

## Ma trận biểu diễn ảnh xạ tuyến tính

**Giải.** Ta có:

$$f(x, y) = (7x - 2y, 12x - 3y), \forall (x, y) \in \mathbb{R}^2;$$

\* Tính  $[f]_B$ :

$$[f]_B = [ [f(\mathbf{e}_1)]_B \quad [f(\mathbf{e}_2)]_B ] = \begin{bmatrix} 7 & -2 \\ 12 & -3 \end{bmatrix};$$

\* Tính  $[f]_{B'}$ :

$$[f]_{B'} = [ [f(\mathbf{u}_1)]_{B'} \quad [f(\mathbf{u}_2)]_{B'} ];$$

$$f(u_1) = f(1, 2) = (3, 6) = 3\mathbf{u}_1 + 0\mathbf{u}_2; \quad f(u_2) = f(1, 3) = (1, 3) = 0\mathbf{u}_1 + \mathbf{u}_2;$$

Vậy

$$[f]_{B'} = \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

## Ma trận biểu diễn ánh xạ tuyến tính

Mối liên hệ giữa  $[f]_{B'}$  và  $[f]_B$ :

$$[f]_{B'} = (B \rightarrow B')^{-1} [f]_B (B \rightarrow B').$$

Ta có:

$$(B \rightarrow B') = [ [\mathbf{u}_1]_B \quad [\mathbf{u}_2]_B ] = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}; (B \rightarrow B')^{-1} = \begin{bmatrix} 3 & -1 \\ -2 & 1 \end{bmatrix}.$$

Vậy:

$$[f]_{B'} = \begin{bmatrix} 3 & -1 \\ -2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 7 & -2 \\ 12 & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

# Nhân và ảnh

## Nhân (Kernel) và Ảnh (Image)

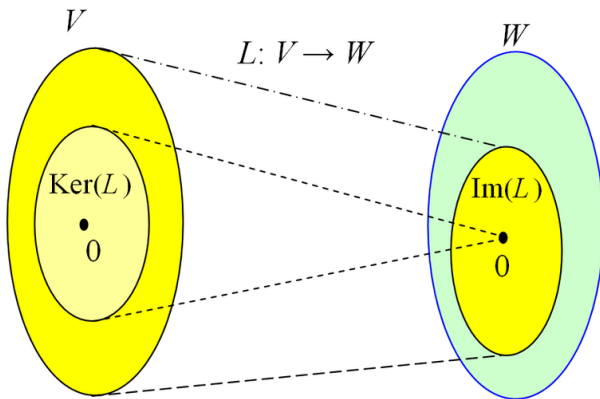
Cho  $f : U \rightarrow V$  là một ánh xạ tuyến tính.

- Tập hợp  $\text{Ker } f = \{x \in U \mid f(x) = \mathbf{0}\} = f^{-1}(\{\mathbf{0}\})$  được gọi là **nhân** của ánh xạ  $f$ .
- Tập hợp  $\text{Im } f = \{f(x) \mid x \in U\}$  được gọi là **ảnh** của ánh xạ  $f$ .

## Định lý

$\text{Ker } f$  là không gian con của  $U$  và  $\text{Im } f$  là không gian con của  $V$ .

# Nhân và ảnh



(By Tomasz59 - Own work, CC BY-SA 4.0,  
<https://commons.wikimedia.org/w/index.php?curid=38355896>)

## Nhân và ảnh

**Câu hỏi:** Trong trường hợp  $f \in L(\mathbb{R}^m, \mathbb{R}^n)$ , ta tìm  $\text{Ker } f$  và  $\text{Im } f$  như thế nào?

### Nhận xét

Đặt  $A$  là dạng ma trận của ánh xạ tuyến tính  $f$ . Khi đó:

$$\text{Ker } f = N(A), \quad \text{Im } f = C(A).$$

Trong đó:  $N(A)$  và  $C(A)$  lần lượt là không gian nghiệm và không gian cột của ma trận  $A$ .

# Nhân và ảnh

## Định lý

Cho  $f \in L(U, V)$ . Ta có:

$$\dim \text{Ker } f + \dim \text{Im } f = \dim U.$$



# Nhân và ảnh

## Định lý

Cho  $f \in L(U, V)$ . Ta có:



$$\dim \text{Ker } f + \dim \text{Im } f = \dim U.$$

**Câu hỏi:** Trong trường hợp  $f \in L(\mathbb{R}^m, \mathbb{R}^n)$ , dấu hiệu nào giúp ta nhận biết  $f$  có là đơn ánh, toàn ánh, song ánh hay không?

## Định lý

- $f$  là đơn ánh  $\Leftrightarrow \text{Ker } f = \{\mathbf{0}\} \Leftrightarrow \dim \text{Ker } f = 0$ ;
- $f$  là toàn ánh  $\Leftrightarrow \text{Im } f = \mathbb{R}^n \Leftrightarrow \dim \text{Im } f = n$ ;
- Nếu  $m = n$  thì các mệnh đề sau tương đương:  $f$  là song ánh;  $f$  là đơn ánh;  $f$  là toàn ánh;  $[f]_B$  khả nghịch ( $B$  là cơ sở của  $\mathbb{R}^m$ ).

## TÀI LIỆU THAM KHẢO

-  Trinh Thanh Deo, Le Van Luyen, Bui Xuan Hai, and Tran Ngoc Hoi.  
*Đại số Tuyến tính và Ứng dụng (Tập 1)*.  
Nhà Xuất bản Đại học Quốc gia Tp.HCM, 2009.
-  Nguyen Huu Viet Hung.  
*Đại số tuyến tính*.  
Nhà Xuất bản Đại học Quốc gia Hà Nội, 2001.