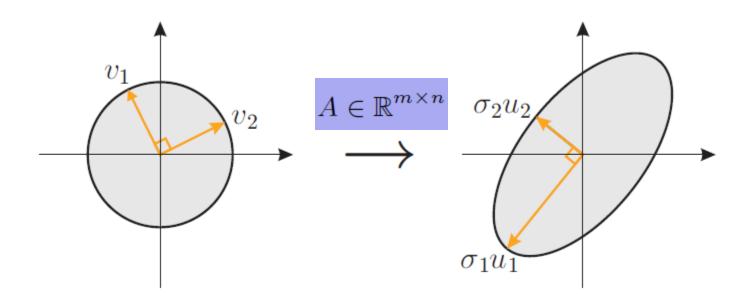
## Khai triển kỳ dị của ma trận

### Ảnh của hình cầu đơn vị qua axtt



$$S = \left\{ x \in \mathbb{R}^n \mid ||x|| \le 1 \right\} \qquad AS = \left\{ Ax \mid x \in S \right\}$$

### Giá trị kỳ dị và vector kỳ dị

- Giả sử  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ , m > n, rankA = n.
- Các giá trị kỳ dị của  $A: \sigma_1, \sigma_2, ..., \sigma_n > 0$
- Các vector kỳ dị trái của  $A: u_1, u_2, ..., u_n$  là các vector đơn vị theo các bán trục của ellipsoid AS
- Các vector kỳ dị phải của  $A: v_1, v_2, ..., v_n$ là các vector trực chuẩn thỏa mãn:  $Av_i = \sigma_i u_i$

Khai triển kỳ dị của ma trận chữ nhật đứng hạng đủ

• Đặt 
$$U = \begin{bmatrix} u_1 & u_2 & \dots & u_n \end{bmatrix}$$
 
$$\Sigma = diag\left(\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_n\right)$$
 
$$V = \begin{bmatrix} v_1 & v_2 & \dots & v_n \end{bmatrix}$$

• Khi đó:

$$Av_i = \sigma_i u_i \quad \forall i = \overline{1, n} \Leftrightarrow AV = U\Sigma \Leftrightarrow A = U\Sigma V^T$$
  
$$\Leftrightarrow A = \sigma_1 u_1 v_1^T + \sigma_2 u_2 v_2^T + \dots + \sigma_n u_n v_n^T$$

### Trường hợp hạng không đủ

- Trường họp  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ , m > n, rankA = r < n
- Các giá trị kỳ dị:  $\sigma_1 \ge \sigma_2 \ge ... \ge \sigma_r > 0$
- Các vector kỳ dị trái:  $u_1, u_2, ..., u_r$
- Các vector kỳ dị phải:  $v_1, v_2, ..., v_r$
- Khai triển kỳ dị của ma trận:

$$U = [u_1 \dots u_r] \in \mathbb{R}^{m \times n}, \Sigma = diag(\sigma_1, \dots, \sigma_r) \in \mathbb{R}^{r \times r}, V = [v_1, \dots, v_r]$$

$$A = U\Sigma V^{T} = \sigma_{1}u_{1}v_{1}^{T} + \sigma_{2}u_{2}v_{2}^{T} + \dots + \sigma_{r}u_{r}v_{r}^{T}$$

# Xác định giá trị kỳ dị và các vector kỳ dị

$$A^{T}A = \left(U\Sigma V^{T}\right)^{T}\left(U\Sigma V^{T}\right) = V\Sigma^{2}V^{T}$$

- Do đó  $v_i$  là các vector riêng ứng với các giá trị riêng khác 0 của  $A^TA$
- $\sigma_i^2$  là các giá trị riêng của  $A^T A$
- $\{v_i\}_{i=\overline{1,r}}$  là cơ sở trực chuẩn của kgyt  $\ker A^{\perp}$
- $||A|| = \sigma_1$

## Xác định giá trị kỳ dị và các vector kỳ dị

$$AA^{T} = (U\Sigma V^{T})(U\Sigma V^{T})^{T} = U\Sigma^{2}U^{T}$$

- Do đó  $u_i$  là các vector riêng ứng với các giá trị riêng khác 0 của  $AA^T$
- $\sigma_i^2$  là các giá trị riêng của  $AA^T$
- $\{u_i\}_{i=1,r}$  là cơ sở trực chuẩn của ImA

### Nghịch đảo suy rộng

(Pseudo-inverse hoặc Moore-penrose inversse)

• Giả sử A là ma trận khác 0 với khai triển kỳ dị là  $A = U\Sigma V^T$  khi đó,  $A^{\dagger} = V\Sigma^{-1}U^T$  được gọi là ma trận nghịch đảo suy rộng của A

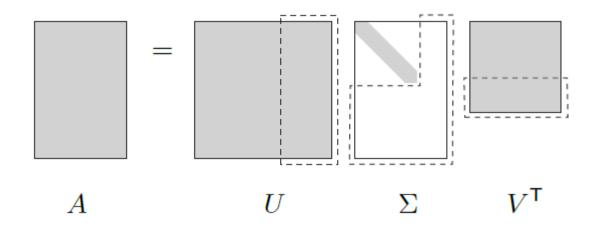
• Trường hợp m > n, rankA = n

$$A^{\dagger} = \left(A^{T} A\right)^{-1} A^{T}$$

$$x = A^{\dagger} y \in X_{ls} = \left\{z \mid ||Az - y|| = \min_{\omega} ||A\omega - y||\right\}$$

## Khai triển SVD đầy đủ

• Bổ sung cơ sở trực chuẩn của không gian con riêng ứng với gtr 0 của ma trận  $A^TA$   $\left(AA^T\right)$  tương ứng vào V và U.



## Số điều kiện của ma trận

(Pseudo-inverse hoặc Moore-penrose inversse)

• Giả sử A là ma trận khả nghịch

$$y = Ax$$
  $y + \delta y = A(x + \delta x)$ 

$$\delta x = A^{-1} \delta y \Longrightarrow \|\delta x\| \le \|A^{-1}\| \|\delta y\|$$

$$||y|| \le ||A|| ||x|| \Rightarrow \frac{1}{||x||} \le \frac{||A||}{||y||} \Rightarrow \frac{||\delta x||}{||x||} \le ||A|| ||A^{-1}|| \frac{||\delta y||}{||y||}$$

$$condA = ||A|| ||A^{-1}|| = \frac{\sigma_{\text{max}}}{\sigma_{\text{min}}}$$