

12. Sea $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ una matriz de rango r y sea $A = U\Sigma V^t$ una descomposición SVD de A , con $U \in \mathbb{R}^{m \times m}$ y $V \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ortogonales y $\Sigma \in \mathbb{R}^{m \times n}$ diagonal. Llamamos v_1, \dots, v_n a las columnas de V y u_1, \dots, u_m a las columnas de U . Probar que:

a) $Nu(A) = \langle v_{r+1}, \dots, v_n \rangle$

b) $Im(A) = \langle u_1, \dots, u_r \rangle$

(Sugerencia: en cada caso, considerar solamente una inclusión y luego evaluar dimensiones, recordando que $\dim(\mathbb{R}^n) = \dim(Nu(A)) + \dim(Im(A))$.)

a)

QVQ $\langle v_{r+1} \dots v_n \rangle \subseteq Nu(A)$

$$Av_i = U\Sigma V^T v_i = U\Sigma e_i = U\sigma_i e_i = \sigma_i Ue_i = \sigma_i u_i \quad \forall i=1 \dots n$$

$$\text{rango}(A) = r \Rightarrow \sigma_i = 0 \quad \forall i = r+1 \dots n$$

$$\Rightarrow Av_i = \sigma_i u_i = 0 \quad \forall i = r+1 \dots n$$

$\{v_{r+1} \dots v_n\}$ es una base ortonormal.

$Av_i = 0 \quad \forall i = r+1 \dots n \Rightarrow$ El subespacio generado por $\{v_{r+1} \dots v_n\}$ está en el $Nu(A)$.

$$\therefore \langle v_{r+1} \dots v_n \rangle \subseteq Nu(A)$$

QVQ $Nu(A) = \langle v_{r+1} \dots v_n \rangle$

Teorema de la dimensión:

$$\dim(Im(A)) + \dim(Nu(A)) = n \Rightarrow \dim(Nu(A)) = n - r$$

$$\parallel$$

$$\text{rango}(A) = r$$

$$\langle v_{r+1} \dots v_n \rangle \subseteq Nu(A) \quad \text{y} \quad \dim(\langle v_{r+1} \dots v_n \rangle) = \dim(Nu(A)) = n - r.$$

Si S, T subespacios tq $S \subseteq T$ y $\dim(S) = \dim(T)$ entonces $S = T$.

$$\therefore Nu(A) = \langle v_{r+1} \dots v_n \rangle$$

b)

$$\text{QVQ} \quad \langle \mu_1 \dots \mu_r \rangle \subseteq \text{Im}(A)$$

$$Av_i = U \Sigma V^T v_i = U \Sigma e_i = U \sigma_i e_i = \sigma_i U e_i = \sigma_i \mu_i \quad \forall i=1 \dots n$$

$$\text{rango}(A) = r \Rightarrow \sigma_i \neq 0 \quad \forall i=1 \dots r$$

$$\Rightarrow Av_i = \sigma_i \mu_i \neq 0 \quad \forall i=1 \dots r$$

$$\sigma_i \mu_i \in \text{Im}(A) \quad \forall i=1 \dots r$$

$\{\mu_1 \dots \mu_r\}$ es una base ortonormal.

El subespacio generado por $\{\mu_1 \dots \mu_r\}$ está en $\text{Im}(A)$.

$$\therefore \langle \mu_1 \dots \mu_r \rangle \subseteq \text{Im}(A)$$

$$\text{QVQ} \quad \text{Im}(A) = \langle \mu_1 \dots \mu_r \rangle$$

$$\text{rango}(A) = r \Rightarrow \dim(\text{Im}(A)) = r$$

Mismo argumento que para a).

$$\langle \mu_1 \dots \mu_r \rangle \subseteq \text{Im}(A) \text{ y } \dim(\langle \mu_1 \dots \mu_r \rangle) = \dim(\text{Im}(A)) = r.$$

$$\therefore \text{Im}(A) = \langle \mu_1 \dots \mu_r \rangle$$

Alternativa para ver que $Nu(A) \subseteq \langle V_{r+1} \dots V_n \rangle$

QVQ $Nu(A) \subseteq \langle V_{r+1} \dots V_n \rangle$

Sea $X \in Nu(A)$.

$$AX = 0 \Leftrightarrow U \Sigma V^T X = 0 \Leftrightarrow U^T U \Sigma V^T X = U^T 0 \Leftrightarrow \Sigma V^T X = 0$$

\uparrow
 U ortogonal $\Rightarrow U^{-1} = U^T$

$$\Leftrightarrow \Sigma V^T X = \begin{bmatrix} \overset{m \times n}{\sigma_1 \dots \sigma_r 0 \dots 0} \\ 0 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} \overset{n \times n}{-V_1^T} & - \\ \vdots & \\ -V_n^T & - \end{bmatrix} \cdot X = \begin{bmatrix} -\sigma_1 V_1^T X - \\ \vdots \\ -\sigma_r V_r^T X - \\ 0 \end{bmatrix} = 0$$

$$\Leftrightarrow \sigma_i V_i^T X = 0 \quad \forall i=1 \dots r \Leftrightarrow V_i^T X = 0 \quad \forall i=1 \dots r$$

\uparrow
 $\sigma_i > 0 \quad \forall i=1 \dots r$

Resapitulando $X \in Nu(A) \Rightarrow V_i^T X = 0 \quad \forall i=1 \dots r$

QVQ: $X \in \langle V_{r+1} \dots V_n \rangle$

$Nu(A) \subseteq \mathbb{R}^n$ y $\{V_1 \dots V_n\}$ es una base ortonormal de \mathbb{R}^n .

Podemos escribir a X como combinación lineal de $\{V_1 \dots V_n\}$.

$$X = \alpha_1 V_1 + \dots + \alpha_n V_n = \sum_{j=1}^n \alpha_j V_j$$

Como $x \in \text{Nu}(A)$ sabemos que $V_i^T x = 0 \quad \forall i=1 \dots r$.

$$V_i^T x = 0 \quad \forall i=1 \dots r$$

$$\Leftrightarrow V_i^T \cdot \sum_{j=1}^n \alpha_j V_j = 0 \quad \forall i=1 \dots r$$

$$\Leftrightarrow \sum_{j=1}^n \alpha_j V_i^T V_j = 0 \quad \forall i=1 \dots r$$

\downarrow

$$\{V_1 \dots V_n\} \text{ ortonormales } \Rightarrow \begin{cases} V_i^T V_j = 0 & j \neq i \\ V_i^T V_i = \|V_i\|_2^2 = 1 & i = i \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \alpha_i = 0 \quad \forall i=1 \dots r$$

Ahora sabemos que los coeficientes asociados a $V_1 \dots V_r$ son nulos, y luego $x \in \text{Nu}(A)$ resulta una combinación lineal del resto de los vectores: $V_{r+1} \dots V_n$.

$$x = \underbrace{\alpha_1 V_1 + \dots + \alpha_r V_r}_{=0} + \alpha_{r+1} V_{r+1} + \dots + \alpha_n V_n$$

porque $\alpha_i = 0 \quad \forall i=1 \dots r$

$$\Rightarrow x = \alpha_{r+1} V_{r+1} + \dots + \alpha_n V_n$$

$V_{r+1} \dots V_n$ son ortonormales \Rightarrow son LI \Rightarrow Forman una base

$$\Rightarrow x \in \langle V_{r+1} \dots V_n \rangle \quad \forall x \in \text{Nu}(A)$$

$$\therefore \text{Nu}(A) \subseteq \langle V_{r+1} \dots V_n \rangle$$