

(18.06 Lecture 29)

## Singular Value Decomposition (SVD)

$$A = U \Sigma V^T$$

$\Sigma$  diagonal /  $U, V$  orthogonal

---

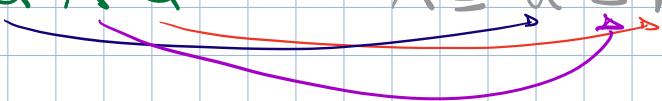
Última y mejor forma de descomponer una matriz.

Funciona para cualquier matriz  $A$ .

Ejemplo: si la matriz es simétrica, tengo que sus auto-vectores son ortogonales luego

$$A = Q \Lambda Q^T$$

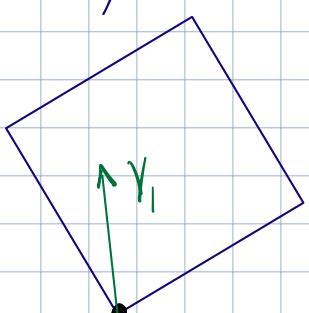
$$A = U \Sigma V^T$$



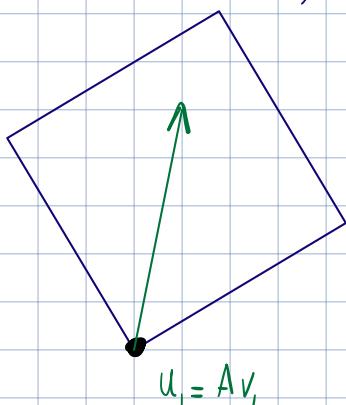
---

Volvemos a la figura que nos permite representar cualquier transformación lineal (efecto que produce  $A$  sobre un vector)

$R^n$  row space



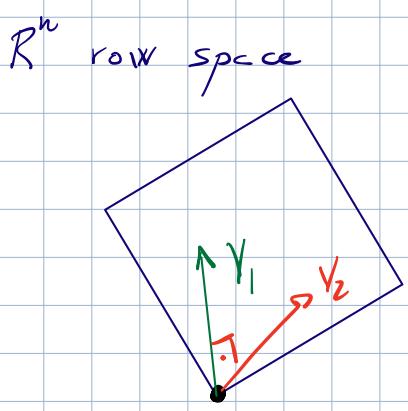
$R^m$  column space



¿Qué buscas en SVD?  $A = U \Sigma V^T \leftrightarrow AV = U\Sigma$

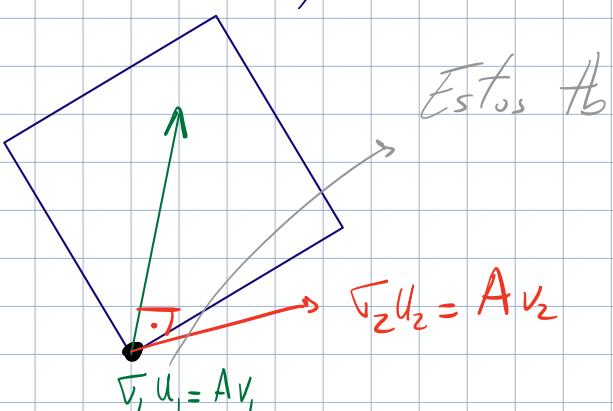
Y quiero que  $V$  y  $\Sigma$  tengan columnas ortonormales y  $\Sigma$  sea diagonal.

Lo que buscas entonces es una base ortogonal en el espacio de las filas que (al aplicarla  $A$ ) se transforma en una base ortogonal del espacio de las columnas.



Estos son ortonormales

$R^m$  column space



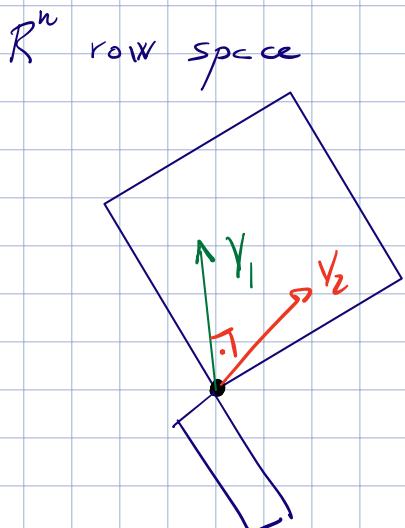
Estos tb

$$v_2 u_2 = Av_2$$

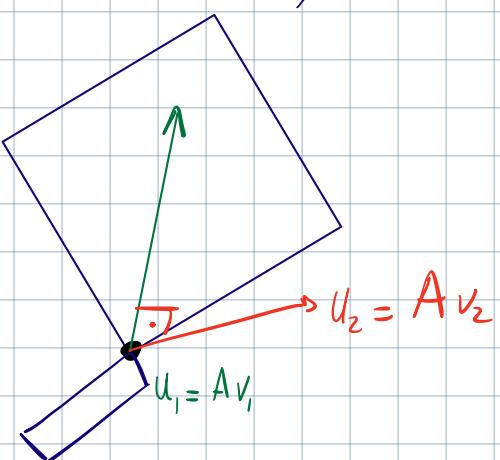
$$v_1 u_1 = Av_1$$

¿Cómo puedo encontrar una base ortogonal para el espacio de las filas?  $\rightarrow$  Gram Schmidt

Pero claro, si solo hago eso, no hay motivo para que la base transformada sea ortogonal.



$R^m$  column space



$$u_1 = Av_1$$

$$u_2 = Av_2$$

Podemos añadir los espacios nulos, que aparecerán como ceros en la diagonal de  $\Sigma$

$$(AV = 0)$$

En forma matricial

rank of A

$$A \begin{bmatrix} | & | & | \\ V_1 & V_2 & \dots & V_r \\ | & | & | \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} | & | & | \\ U_1 & U_2 & \dots & U_r \\ | & | & | \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{\nu_1} & & & 0 \\ & \sqrt{\nu_2} & & \\ 0 & & \ddots & \\ & & & \sqrt{\nu_r} \end{bmatrix}$$

$$AV = U\Sigma$$

Si hay espacio nulo

$$A \begin{bmatrix} | & | & | & | & | \\ V_1 & V_2 & \dots & V_r & V_{r+1} \dots V_n \\ | & | & | & | & | \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} | & | & | & | & | \\ U_1 & U_2 & \dots & U_r & U_{r+1} \dots U_m \\ | & | & | & | & | \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{\nu_1} & & & 0 \\ & \sqrt{\nu_2} & & \\ 0 & & \ddots & \\ & & & \sqrt{\nu_r} \dots 0 \dots 0 \dots 0 \end{bmatrix}$$

Ejemplo

$$A = \begin{bmatrix} 4 & 4 \\ -3 & 3 \end{bmatrix} \text{ es invertible, luego rango es 2}$$

Putos  $V_1, V_2$  en rowspace  $\mathbb{R}^2$

$U_1, U_2$  en columnspace  $\mathbb{R}^2$

$\sqrt{\nu_1} > 0, \sqrt{\nu_2} > 0$  (scaling factors)

$$AV_1 = \sigma_1 U_1$$

$$AV_2 = \sigma_2 U_2$$

Matrízialmente

$$AV = U\Sigma \rightarrow A = U\Sigma V^{-1} \rightarrow A = U\Sigma V^T$$

Voy a hacer desaparecer la  $U$  para que  $V$  sea más fácil de calcular. *esta matriz es simétrica (y como mínimo semidefinida positiva)*

$$\overbrace{A^T A}^{= A^T U \Sigma V^T} = V \Sigma U^T U \Sigma V^T = V \Sigma^2 V^T$$

$(A = U\Sigma V^T \rightarrow A^T = V^T \Sigma^T U^T = V \Sigma U^T)$

De modo que

$$A^T A = V \begin{bmatrix} \sigma_1^2 & & \\ & \sigma_2^2 & \\ & & \ddots \end{bmatrix} V^T$$

!Autovalores y autovectores!  
Y autovalores serán positivos (o 0)  
pq  $A^T A$  es semidefinida positiva.

¿Y ahora como consigo la  $U$ ?

Camino 1 (difícil)

$$AA^T = U\Sigma V^T V \Sigma^T U^T = U\Sigma^2 U^T \rightarrow \text{repto.}$$

Camino 2 (fácil)

$$AV \Sigma^{-1} = U$$

En nuestro ejemplo

$$A^T A = \begin{bmatrix} 4 & -3 \\ 4 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 4 & 4 \\ -3 & 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 25 & 7 \\ 7 & 25 \end{bmatrix}$$

Ahora necesito autovalores y autovectores

$$\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} = 32 \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix} = 32 \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} = 18 \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{Normaliza}}$$

$$\begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix} = 18 \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 4 & 4 \\ -3 & 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} U \\ \Sigma \\ V \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sqrt{32} & 0 \\ 0 & \sqrt{18} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix}$$

Repetimos para  $U$  (Camino 1)

$$A^T A = \begin{bmatrix} 4 & 4 \\ -3 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 4 & -3 \\ 4 & 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 32 & 0 \\ 0 & 18 \end{bmatrix}$$

Esto es un accidente, no es normal que salga diagonal

$$\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = 32 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = 18 \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$AA^T = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 32 & 0 \\ 0 & 18 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = U \Sigma^2 U^T$$

↳ otra vez 32 y 18 → No surprise.

Por tanto

$$\begin{bmatrix} 4 & 4 \\ -3 & 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{32} & 0 \\ 0 & \sqrt{18} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix}$$

¿Funciona?

$$\begin{bmatrix} \sqrt{32} & 0 \\ 0 & \sqrt{18} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 & 4 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

i Sigo estú mal!  
¿Qué pasó?

Hay varias maneras de arreglarlo (por ejemplo,  
cambiar los signos el autovector de  $V$ ).  
Al final de la clase retomaremos este tema.

Ejemplo 2 (matriz singular)

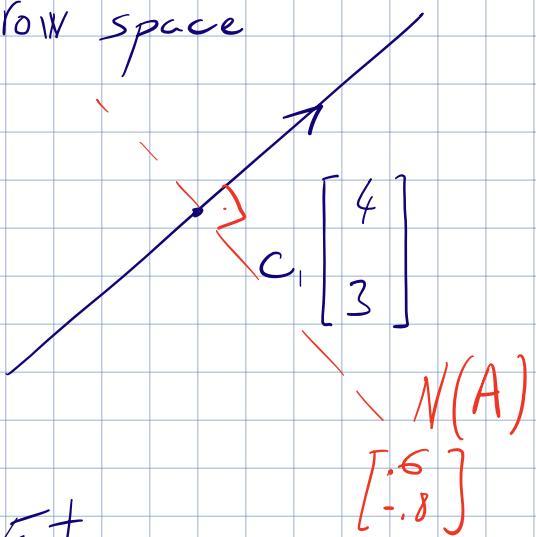
$$A = \begin{bmatrix} 4 & 3 \\ 8 & 6 \end{bmatrix} \quad \text{no invertible, luego rango es 1}$$

Pusca  $V$ , en rowspace  $\mathbb{R}^2$

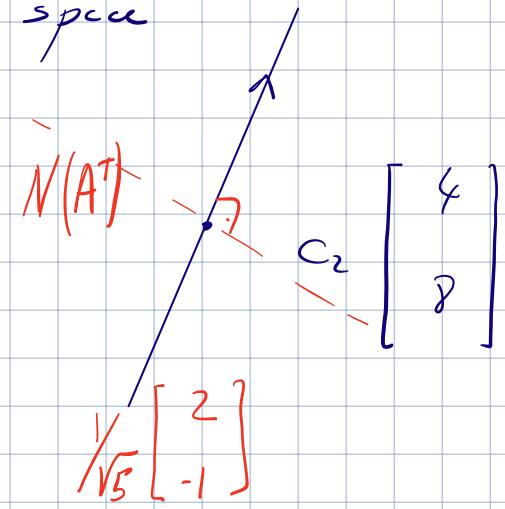
$U_1$  en columnspace  $\mathbb{R}^2$

$v_1 > 0$ ,  $v_2 = 0$  (scaling factors)

Row space



column space



Entonces

$$v_1 = \begin{bmatrix} .8 \\ .6 \end{bmatrix}$$

$$u_1 = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

Y por tanto

$$\begin{bmatrix} 4 & 3 \\ 8 & 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} & \frac{2}{\sqrt{5}} \\ \frac{2}{\sqrt{5}} & -\frac{1}{\sqrt{5}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{25} & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} .8 & .6 \\ .6 & -.8 \end{bmatrix}$$

$A \quad U \quad \Sigma$

Esto es el espacio N.L

$$A^T A = \begin{bmatrix} 4 & 8 \\ 3 & 6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 4 & 3 \\ 8 & 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 80 & 60 \\ 60 & 45 \end{bmatrix}$$

Matriz de rango 1 (todas columnas  
son l.m.d de  $\begin{bmatrix} 4 \\ 3 \end{bmatrix}$ )

Autovalores de la matriz de

$$\text{rango } 1? \rightarrow 80 + 45 = \lambda_1 + \lambda_2 \rightarrow \lambda_1 = 125 *$$

Lo que estamos haciendo es elegir las bases adecuadas para los 4 subespacios del álgebra lineal

$v_1, \dots, v_r$	base orthonormal para rowspace	$\dim r$
$u_1, \dots, u_r$	" " " columnspace	$\dim r$
$v_{r+1}, \dots, v_n$	" " " nullspace	$\dim n-r$
$u_{r+1}, \dots, u_m$	" " " nullspace of $A^T$	$\dim m-r$

iYcemos!  $\rightarrow A v_i = \sigma_i u_i$

→ Fijos que tengo el número de elementos adecuados para que las dimensiones cuadren.

Reparo → funciones para cualquier matriz (incluso rectangular)

$$A = (\text{ortogonal}) (\text{diagonal}) (\text{ortogonal}) = U \Sigma V^T$$

$$A^T A = (V \Sigma^+ U^T) (U \Sigma V^T) = V \Sigma^2 V^T$$

$\sigma_i^2 = \lambda_i(A^T A)$

Factorización de una matriz simétrica

$V$  eigenvector matriz for  $A^T A$

$$A A^T = (U \Sigma V^T) (V \Sigma^+ U^T) = U \Sigma^2 U^T$$

$\sigma_i^2 \lambda_i(A A^T)$

Factorización de una matriz simétrica

$U$  eigenvector matriz for  $A A^T$

Como vimos en el ejemplo, esto puede dar lugar a problemas. Grado de libertad al escoger signo de autovectores.

¿Cómo lo soluciono? → Camino 2

$$Av_i = \sigma_i u_i$$

Elegir los signos que quiera para  $v_i$  y con esta formula los  $u_i$  quedarán consistentes

Ejercicio:

Tengo esta descomposición SVD:  $A = U \Sigma V^T$

a)  $\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ U_1 & U_2 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ V_1 & V_2 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}^T$

$A$  es singular  $V/F$

$Av_i = \sigma_i u_i \rightarrow Av_i \neq 0 \quad \forall v_i \rightarrow$  No singular

b)  $\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ U_1 & U_2 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & -5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ V_1 & V_2 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}^T$

Es una SVD  $V/F \rightarrow \sigma_i$  son siempre positivos

c)  $\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ U_1 & U_2 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ V_1 & V_2 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}^T$

$A$  es singular  $V/F \quad Av_2 = 0$

Su rango es 1  $\text{V/F}$

La dimensión de  $N(A)$  es 1  $\text{V/F}$

El vector  $v_2$  pertenece a  $N(A)$   $\text{V/F}$

Ejercicio: calcular la descomposición SVD de la siguiente matriz

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 2 \\ -1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \longrightarrow A = U \Sigma V^T$$

$$A_{3 \times 2} = U_{3 \times 3} \Sigma_{3 \times 2} V_{2 \times 2}^T$$

$$A^T A = V_{2 \times 2} \Sigma_{2 \times 2}^T \Sigma_{2 \times 2} V_{2 \times 2}^T \longrightarrow \text{Problema de autovalores } 2 \times 2$$

$$A A^T = U_{3 \times 3} \Sigma_{3 \times 3} \Sigma_{3 \times 3}^T U_{3 \times 3}^T \longrightarrow \text{Problema de autovalores } 3 \times 3$$

$$A^T A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 2 \\ -1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 9 & 0 \\ 0 & 9 \end{bmatrix}$$

$$\text{Luego } \Sigma^T \Sigma = \begin{bmatrix} 9 & 0 \\ 0 & 9 \end{bmatrix} \quad y \quad V = V^T = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\text{De modo que } A V = A = \begin{bmatrix} 2 & 2 \\ -1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} = U \Sigma = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ u_1 & u_2 & u_3 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 3 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Luego

$$u_1 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \\ 2 \end{bmatrix} ; \quad u_2 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \\ -1 \end{bmatrix}$$

Para completar, U con  $u_3$  tenemos las opciones:

- (a) Buscar un vector  $\perp$  a  $u_1$  y  $u_2$  y  $\|u_3\|=1$   
(Gram-Schmidt)
- (b)  $u_3$  debe pertenecer a  $N(A^T)$

$$U^T A = \Sigma V^T$$

$$\begin{bmatrix} -u_1 - \\ -u_2 - \\ -u_3 - \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 2 \\ -1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 3 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Luego  $u_3^T A = [0 \ 0] \rightarrow u_3^T \in N(A^T)$

$$\begin{bmatrix} 2 & -1 & 2 \\ 2 & 2 & -1 \end{bmatrix} \xrightarrow{F_2 - F_1} \begin{bmatrix} 2 & -1 & 2 \\ 0 & 3 & -3 \end{bmatrix} \xrightarrow{F_1 + \frac{1}{3}F_2} \begin{bmatrix} 2 & 0 & 1 \\ 0 & 3 & -3 \end{bmatrix}$$

Luego  $u_3 = \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \\ 2 \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{normaliz.6}} u_3 = \begin{bmatrix} -1/3 \\ 2/3 \\ 2/3 \end{bmatrix}$

Luego la descomposición grcdh

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 2 \\ -1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 2 & 2 & -1 \\ -1 & 2 & 2 \\ 2 & 1 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 3 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Para terminar, podemos verificar los autovalores y  
autovectores de  $AAT$

```
In[8]:= AAT = Transpose[{{2, -1, 2}, {2, 2, -1}}].{{2, -1, 2}, {2, 2, -1}} // MatrixForm
```

```
Out[8]//MatrixForm=
```

$$\begin{pmatrix} 8 & 2 & 2 \\ 2 & 5 & -4 \\ 2 & -4 & 5 \end{pmatrix}$$

A

$A^T$

```
In[7]:= Eigensystem[AAT] // MatrixForm
```

```
Out[7]//MatrixForm=
```

$$\begin{pmatrix} 9 & 9 & 0 \\ \{2, 0, 1\} & \{2, 1, 0\} & \{-1, 2, 2\} \end{pmatrix}$$



↓      ↓      ↗  
en  $N(A^T)$

$$Av_1 = \lambda_1 v_1$$

$$Av_2 = \lambda_1 v_2$$

$$A(v_1 + v_2) = \lambda_1 (v_1 + v_2)$$

→ tengo libertad para escoger  
 $u_1$  y  $u_2$  en el plano formado  
por  $v_1$  y  $v_2$ .