

## Valores singulares

Ejercicio 7. Considerar la matriz:

$$A = \begin{pmatrix} 4 & 0 \\ 3 & 5 \end{pmatrix}$$

- (a) Calcular una descomposición en valores singulares de  $A$ .
- (b) Dibujar el círculo unitario en  $\mathbb{R}^2$  y la elipse  $\{Ax : x \in \mathbb{R}^2, \|x\|_2 = 1\}$ , señalando los valores singulares y los vectores singulares a izquierda y a derecha.
- (c) Calcular  $\|A\|_2$  y  $\text{cond}_2(A)$ .
- (d) Calcular  $A^{-1}$  usando la descomposición hallada.

$$\begin{aligned} a) \quad A^t A &= \begin{bmatrix} 4 & 3 \\ 0 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 4 & 0 \\ 3 & 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 16+9 & 15 \\ 15 & 25 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 25 & 15 \\ 15 & 25 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

Autovalores de  $A^t A$

$$\chi_{A^t A}(\lambda) = \begin{vmatrix} \lambda - 25 & -15 \\ -15 & \lambda - 25 \end{vmatrix} = (\lambda - 25)^2 - 15^2 = 0$$

Entonces quiero

$$(\lambda - 25)^2 = 15^2$$

$$|\lambda - 25| = 15$$

$$\begin{aligned} \swarrow \quad \lambda_1 &= 40 \Rightarrow \sigma_1 = 2\sqrt{10} \\ \lambda_2 &= 10 \Rightarrow \sigma_2 = \sqrt{10} \end{aligned}$$

↑ Tengo  $\Sigma$

Avectores

$$\text{Nú} \begin{bmatrix} 15 & -15 \\ -15 & 15 \end{bmatrix} \Rightarrow E_{40} = \langle (1, 1) \rangle$$

$$\text{Nú} \begin{bmatrix} -15 & -15 \\ -15 & -15 \end{bmatrix} \Rightarrow E_{10} = \langle (-1, 1) \rangle$$

↑ Tengo  $V$

$$\Sigma = \begin{bmatrix} 2\sqrt{10} & 0 \\ 0 & \sqrt{10} \end{bmatrix} \quad V = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{2} & -1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \end{bmatrix}$$

Falte  $U$

$$Av_1 = \sigma_1 \cdot \mu_1$$

$$\frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 4 & 0 \\ 3 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} = 2\sqrt{10} \cdot \mu_1$$

CA

$$2\sqrt{10} \cdot \sqrt{2} = 2 \cdot 2\sqrt{5}$$

$$\frac{1}{2\sqrt{10}\sqrt{2}} \cdot \begin{bmatrix} 4 \\ 8 \end{bmatrix} = \mu_1 \Rightarrow \mu_1 = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{5} \\ 2/\sqrt{5} \end{bmatrix} \quad \text{con } \|\mu_1\| = \sqrt{\frac{1}{5} + \frac{4}{5}} = 1 \checkmark$$

$$Av_2 = \sigma_2 \cdot \mu_2$$

$$\frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 4 & 0 \\ 3 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix} = \sqrt{10} \cdot \mu_2$$

$$\frac{1}{\sqrt{10}\sqrt{2}} \begin{bmatrix} -4 \\ 2 \end{bmatrix} = \mu_2 \Rightarrow \mu_2 = \begin{bmatrix} -2/\sqrt{5} \\ 1/\sqrt{5} \end{bmatrix} \quad \text{con } \|\mu_2\| = \sqrt{\frac{4}{5} + \frac{1}{5}} = 1 \checkmark$$

$$U = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{5} & -2/\sqrt{5} \\ 2/\sqrt{5} & 1/\sqrt{5} \end{bmatrix}$$

Finalmente

Atenti!

$$V = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{2} & -1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \end{bmatrix}$$

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

$$A = \underbrace{\begin{bmatrix} 1/\sqrt{5} & -2/\sqrt{5} \\ 2/\sqrt{5} & 1/\sqrt{5} \end{bmatrix}}_U \underbrace{\begin{bmatrix} 2\sqrt{10} & 0 \\ 0 & \sqrt{10} \end{bmatrix}}_\Sigma \underbrace{\begin{bmatrix} 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \\ -1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \end{bmatrix}}_{V^*}$$

Reviso

singular value decomposition	$\begin{pmatrix} 4 & 0 \\ 3 & 5 \end{pmatrix}$
------------------------------	--

**Result**

$M = U \cdot \Sigma \cdot V^T$

where

$M = \begin{pmatrix} 4 & 0 \\ 3 & 5 \end{pmatrix}$

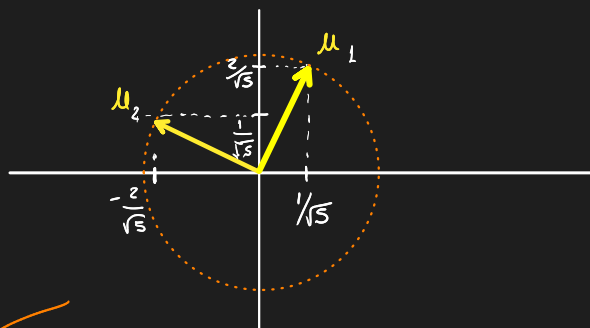
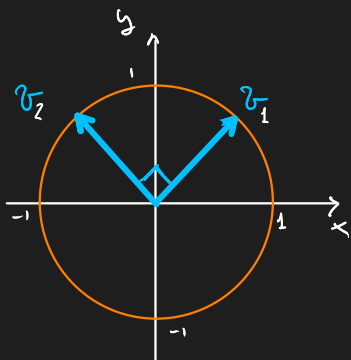
$U = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} & -\frac{2}{\sqrt{5}} \\ \frac{2}{\sqrt{5}} & \frac{1}{\sqrt{5}} \end{pmatrix}$

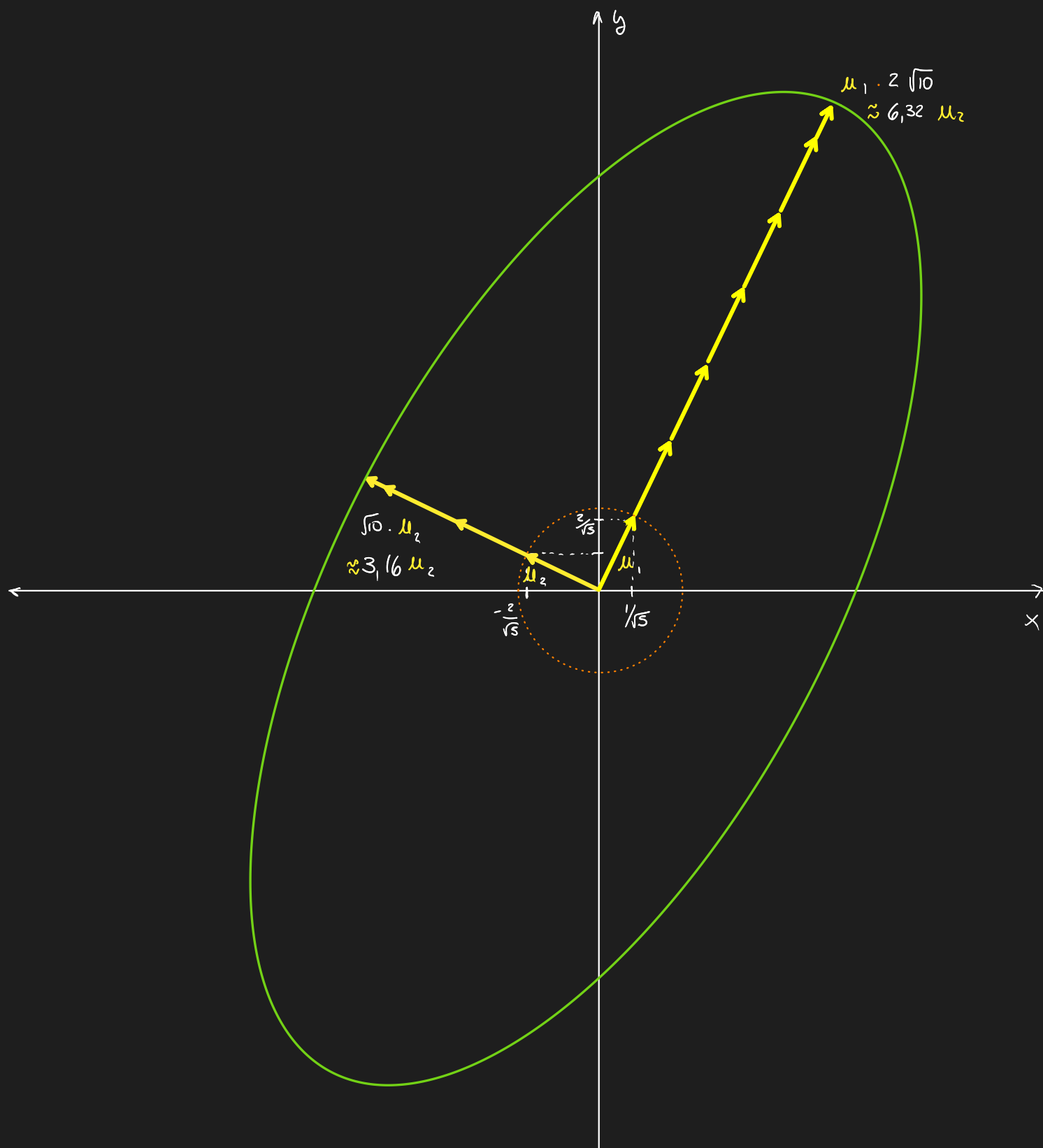
$\Sigma = \begin{pmatrix} 2\sqrt{10} & 0 \\ 0 & \sqrt{10} \end{pmatrix}$

$V = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$

(b) Dibujar el círculo unitario en  $\mathbb{R}^2$  y la elipse  $\{Ax : x \in \mathbb{R}^2, \|x\|_2 = 1\}$ , señalando los valores singulares y los vectores singulares a izquierda y a derecha.

$$\sqrt{10} \approx 3,16$$





(c) Calcular  $\|A\|_2$  y  $\text{cond}_2(A)$ .

$$\|A\|_2 = \sqrt{\rho(A^t A)} = \sqrt{40} = 2\sqrt{10}$$

$$\|A^{-1}\|_2 = \sqrt{\frac{1}{\min \text{val } A^t A}} = \frac{1}{\sqrt{10}}$$

$$\Rightarrow \text{Cond}_2 A = 2\sqrt{10} \cdot \frac{1}{\sqrt{10}} = 2$$

(d) Calcular  $A^{-1}$  usando la descomposición hallada.

$$\text{Como } A = U \Sigma V^*$$

$$A = \underbrace{\begin{bmatrix} -2/\sqrt{3} & 1/\sqrt{5} \\ 1/\sqrt{3} & 2/\sqrt{5} \end{bmatrix}}_U \underbrace{\begin{bmatrix} 2\sqrt{10} & 0 \\ 0 & \sqrt{10} \end{bmatrix}}_\Sigma \underbrace{\begin{bmatrix} -1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \end{bmatrix}}_{V^*}$$

$$\Rightarrow A^{-1} = U \Sigma^{-1} V^*$$

$$\Sigma^{-1} = \begin{bmatrix} 2\sqrt{10} & 0 \\ 0 & \sqrt{10} \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} 1/2\sqrt{10} & 0 \\ 0 & 1/\sqrt{10} \end{bmatrix}$$

$$A^{-1} = \underbrace{\begin{bmatrix} -2/\sqrt{3} & 1/\sqrt{5} \\ 1/\sqrt{3} & 2/\sqrt{5} \end{bmatrix}}_U \underbrace{\begin{bmatrix} 1/2\sqrt{10} & 0 \\ 0 & 1/\sqrt{10} \end{bmatrix}}_{\Sigma^{-1}} \underbrace{\begin{bmatrix} -1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \end{bmatrix}}_{V^*}$$

**Ejercicio 8.** Determinar una descomposición en valores singulares de las siguientes matrices:

$$(a) \begin{pmatrix} 1 & -2 & 2 \\ -1 & 2 & -2 \end{pmatrix} \quad (b) \begin{pmatrix} 7 & 1 \\ 0 & 0 \\ 5 & 5 \end{pmatrix}$$

Lo mismo que ej1 pero ahora Sigma queda con una columna de ceros en a) y una fila de ceros en b)

Recuerdo: Sigma tiene la misma dimensionalidad que la matriz a descomponer

Los vectores U y V se completan con vectores ortonormales a los otros dos ya obtenidos.

Pues el rango de las matrices del ejercicio es 2, pero necesitamos 3 vectores

- para V\* en a) pues Sigma será de 2x3 y V\* de 3x3 (con U de 2x2)
- para U en b) pues Sigma será de 3x2 y U de 3x3 (con V\* de 2x2)

Ejercicio 9. Sea

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 14 \\ 8 & -19 \\ 20 & -10 \end{pmatrix}$$

Probar que para todo  $v \in \mathbb{R}^2$  se tiene  $\|Av\|_2 \geq 15\|v\|_2$ .

Veo  $A^t A$

Result

$$M = U \Sigma V^t$$

where

$$M = \begin{pmatrix} 2 & 14 \\ 8 & -19 \\ 20 & -10 \end{pmatrix}$$
$$U = \begin{pmatrix} \frac{1}{3} & \frac{2}{3} & -\frac{2}{3} \\ -\frac{2}{3} & -\frac{1}{3} & -\frac{2}{3} \\ -\frac{2}{3} & \frac{2}{3} & \frac{1}{3} \end{pmatrix}$$
$$\Sigma = \begin{pmatrix} 30 & 0 \\ 0 & 15 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$
$$V = \begin{pmatrix} -\frac{3}{5} & \frac{4}{5} \\ \frac{4}{5} & \frac{3}{5} \end{pmatrix}$$

← min  $\sigma_i$

Sé que

$$\|A\|_2 = \max_v \frac{\|Av\|_2}{\|v\|_2} = \max \text{ valor singular de } A$$

$$\Rightarrow \frac{\|Av\|_2}{\|v\|_2} \leq 30$$

$$\min_v \frac{\|Av\|_2}{\|v\|_2} = \min \text{ valor singular de } A$$

$$\Rightarrow \frac{\|Av\|_2}{\|v\|_2} \geq 15$$

**Ejercicio 10.** Mostrar que  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$  tiene un valor singular nulo si y sólo si tiene un autovalor nulo.

Si  $\lambda = 0$  es Avd de  $A$

$$\Rightarrow \chi_A = \lambda^j (\text{algo}) \quad \text{con } j \geq 1$$

$$\Rightarrow) \sigma_i = 0$$

$$(A^t A) v_i = \overset{\text{avd de } A^t A}{\sigma_i} v_i$$

$$A^t A v_i = 0 \cdot v_i$$

$$A^t A v_i = \vec{0}$$

$$A A^t A v_i = A \cdot \vec{0}$$

?

$$\Leftarrow) \lambda_i = 0$$

$$\Rightarrow A \cdot v_i = \lambda_i \cdot v_i$$

$$A v_i = 0 \cdot v_i$$

$$A v_i = \vec{0}$$

$$A^t A v_i = A^t \vec{0}$$

$$(A^t A) v_i = \vec{0}$$

$$(A^t A) v_i = 0 \cdot v_i \quad \therefore 0 \text{ es val. sing. de } A.$$



**Ejercicio 11.** Sea que  $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ , demostrar que los valores singulares de la matriz  $\begin{pmatrix} I_n \\ A \end{pmatrix}$  son  $\sqrt{1 + \sigma_i^2}$  donde  $I_n$  es la matriz identidad de  $\mathbb{C}^{n \times n}$  y  $\sigma_i$  es el  $i$ -ésimo valor singular de  $A$ .

$$\underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \vdots \\ 0 & 1 & 0 & \vdots \\ 0 & 0 & 1 & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \ddots \end{bmatrix}}_{I_n} A^t \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \vdots \\ 0 & 1 & 0 & \vdots \\ 0 & 0 & 1 & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \ddots \\ \hline & & & A \end{bmatrix} \stackrel{\text{Bloquer}}{=} I_n \cdot I_n + A^t A$$

$$= I_n + A^t A$$

$$I_n = I_n I_n I_n$$

$$\begin{aligned} A^t A &= (U \Sigma V^*)^* U \Sigma V^* \\ &= V \Sigma^* U^* U \Sigma V^* \\ &= V \Sigma^2 V^* \end{aligned}$$

$$I_n + A^t A = I_n + V \Sigma^2 V^*$$

$$= V \underbrace{(I_n + \Sigma^2)} V^*$$

$$\begin{bmatrix} 1 + \sigma_1^2 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 + \sigma_2^2 & & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & & 1 + \sigma_n^2 \end{bmatrix}$$

**Ejercicio 12.** Sea  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$  y  $\sigma > 0$ . Demostrar que  $\sigma$  es valor singular de  $A$  si y solo si la matriz  $\begin{pmatrix} A^* & -\sigma I_n \\ -\sigma I_n & A \end{pmatrix}$  es singular, donde  $I_n$  es la matriz identidad de  $\mathbb{C}^{n \times n}$ .

$$\begin{aligned} \Rightarrow) \quad \sigma \text{ es val. sig de } A &\Rightarrow \sigma^2 \text{ es val de } A^*A \Rightarrow \exists v / A^*A v = \sigma^2 v \\ A^*A v = \sigma^2 v &= \sigma^2 \cdot I_n \cdot v \Rightarrow A^*A v - \sigma^2 I_n v = 0 \\ (A^*A - \sigma^2 I_n) v &= 0 \Rightarrow A^*A - \sigma^2 I_n = 0 \\ &\quad v \neq 0 \\ \text{Pero } B &= A^*A - \sigma^2 I_n = 0 \Rightarrow B \text{ es singular} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \Leftarrow) \quad \exists x \neq 0 \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} / \begin{pmatrix} A - \sigma I & \\ & -\sigma I \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = 0 &\Leftrightarrow \begin{aligned} Ax_1 &= \sigma x_2 \\ A^*x_2 &= \sigma x_1 \end{aligned} \\ \text{① } A^*Ax_1 &= \sigma A^*x_2 = \sigma^2 x_1 \\ A^*x_2 &= \sigma^2 x_1 \quad \downarrow \sigma \text{ val de } A \end{aligned}$$

**Ejercicio 13.** Sea  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ , probar que los valores singulares de  $A^t$ ,  $\bar{A}$  y  $A^*$  son iguales a los de  $A$ .

Los autovalores de  $A^t A$  y de  $A A^t$  son los mismos, pues ambos algoritmos son válidos para obtener los valores singulares de  $A$ .

Por lo tanto  $A$  y  $A^t$  tienen los mismos valores singulares.

$A^t A$  tiene los mismos que  $A^* A$  si es que tiene los mismos que  $\bar{A}^t \bar{A}$

$$\bar{A}^t \bar{A} = \overline{A^t A} \leftarrow \text{los evds son todos en } \mathbb{R}$$

$$\Rightarrow \overline{A^t A} \text{ tiene los mismos evds}$$

Terminar?

$A^t A$  tiene los mismos evds que  $\overline{A^t A}$ ?

$$A^t A = (U \Sigma V^*)^t (U \Sigma V^*)$$

$$= \bar{U} \Sigma \underbrace{U^t U}_{I} \Sigma V^*$$

$$= \bar{U} \Sigma^2 V^*$$

$$\overline{A^t A} = \overline{\bar{U} \Sigma^2 V^*} = V \Sigma^2 V^t$$

$\underbrace{\quad}_{= \bar{A}^t \bar{A}}$

$$(A^t A)^* = A^* (A^t)^* = A^* \bar{A} = \bar{A}^t \bar{A}$$

**Ejercicio 14.** Sea  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ , de rango  $r$ , con valores singulares no nulos:  $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots \geq \sigma_r$

- (a) Probar que  $\mathbf{A}$  puede escribirse como una suma de  $r$  matrices de rango 1.
- (b) Probar que dado  $s < r$  se pueden sumar  $s$  matrices de rango 1 matrices adecuadamente elegidas de manera de obtener una matriz  $\mathbf{A}_s$  que satisface:

$$\|\mathbf{A} - \mathbf{A}_s\|_2 = \sigma_{s+1}$$

*Nota:*  $\mathbf{A}_s$  resulta ser la mejor aproximación a  $\mathbf{A}$  (en norma 2), entre todas las matrices de rango  $s$ .

a) Uso escritura de SVD vista en clase como:

$$\mathbf{A} = \sigma_1 \cdot \mathbf{u}_1 \cdot \mathbf{v}_1^* + \sigma_2 \cdot \mathbf{u}_2 \cdot \mathbf{v}_2^* + \dots + \sigma_r \cdot \mathbf{u}_r \cdot \mathbf{v}_r^*$$

b) Hecho en clase.

La norma 2 de eso será el valor singular más grande, que en este caso es único, que es el  $\sigma_{s+1}$

Nota de Nota:

Que  $\mathbf{A}_s$  resulte ser la mejor aproximación de  $\mathbf{A}$  en norma 2, me da a entender que los valores singulares de mayor a menor se corresponden con la información contenida en la matriz original de mayor a menor.

En otras palabras, el primer valor singular con sus respectivos vectores la mayor cantidad de información de  $\mathbf{A}$ .

Le sigue el segundo valor singular, y así hasta alcanzar el último valor singular, que es la parte de la descomposición que contiene la información menos significativa de  $\mathbf{A}$ .

Ejercicio 15. Sea

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

(a) Hallar la matriz de rango 2 que mejor aproxima a  $A$  en norma 2.

(b) Hallar la matriz de rango 1 que mejor aproxima a  $A$  en norma 2.

a)

$$A^t A =$$

Result

$$\begin{pmatrix} 17 & 8 & 0 \\ 8 & 17 & 0 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix}$$

Eigenvalues

$$\lambda_1 = 25$$

$$\lambda_2 = 9$$

$$\lambda_3 = 4$$

Eigenvectors

$$v_1 = (1, 1, 0)$$

$$v_2 = (-1, 1, 0)$$

$$v_3 = (0, 0, 1)$$

$$\Rightarrow \sigma_1 = 5$$

$$\Rightarrow \sigma_2 = 3$$

$$\Rightarrow \sigma_3 = 2$$

Quiero que derme solo con  $\sigma_1$  y  $\sigma_2$  (tiro  $\sigma_3$ )

$$\tilde{A}_2 = \sigma_1 \cdot u_1 \cdot v_1^* + \sigma_2 \cdot u_2 \cdot v_2^*$$

$$A \cdot v_i = \sigma_i \cdot u_i :$$

$$\frac{1}{5} \begin{bmatrix} 1 & 4 & 0 \\ -4 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} = u_1 = \frac{1}{5\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 5 \\ -5 \\ 0 \end{bmatrix} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\frac{1}{3} \begin{bmatrix} 1 & 4 & 0 \\ -4 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} = u_2 = \frac{1}{3\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 3 \\ 3 \\ 0 \end{bmatrix} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\tilde{A}_2 = \underset{\sigma_1}{5} \cdot \underset{\mu_1}{\frac{1}{2}} \underset{\nu_1^*}{\begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \end{bmatrix} + \underset{\sigma_2}{3} \cdot \underset{\mu_2}{\frac{1}{2}} \underset{\nu_2^*}{\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}} \begin{bmatrix} -1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$= \frac{5}{2} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ -1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} + \frac{3}{2} \begin{bmatrix} -1 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$= \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 5 & 5 & 0 \\ -5 & -5 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} + \frac{1}{2} \begin{bmatrix} -3 & 3 & 0 \\ -3 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\tilde{A}_2 = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 2 & 8 & 0 \\ -8 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\tilde{A}_2 = \begin{bmatrix} 1 & 4 & 0 \\ -4 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\tilde{A}_1 = \underset{\sigma_1}{5} \cdot \underset{\mu_1}{\frac{1}{2}} \underset{\nu_1^*}{\begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \end{bmatrix} = \frac{5}{2} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ -1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\tilde{A}_1 = \begin{bmatrix} 5/2 & 5/2 & 0 \\ -5/2 & -5/2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

**Ejercicio 16.** Dada una matriz  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $m \geq n$ , cuya descomposición en valores singulares reducida es  $\mathbf{A} = \hat{\mathbf{U}} \hat{\Sigma} \hat{\mathbf{V}}^t$ . Se define la pseudo-inversa de  $\mathbf{A}$  como  $\mathbf{A}^\dagger = \hat{\mathbf{V}} \hat{\Sigma}^{-1} \hat{\mathbf{U}}^t$ .

(a) Verificar que  $\mathbf{A}^\dagger$  satisface las siguientes propiedades:

i.  $\mathbf{A} \mathbf{A}^\dagger \mathbf{A} = \mathbf{A}$

iii.  $(\mathbf{A} \mathbf{A}^\dagger)^t = \mathbf{A} \mathbf{A}^\dagger$

ii.  $\mathbf{A}^\dagger \mathbf{A} \mathbf{A}^\dagger = \mathbf{A}^\dagger$

iv.  $(\mathbf{A}^\dagger \mathbf{A})^t = \mathbf{A}^\dagger \mathbf{A}$

(b) Probar que si dos matrices  $\mathbf{B}_1$  y  $\mathbf{B}_2$  satisfacen las 4 propiedades del ítem anterior, entonces verifican  $\mathbf{A} \mathbf{B}_1 = \mathbf{A} \mathbf{B}_2$  y  $\mathbf{B}_1 \mathbf{A} = \mathbf{B}_2 \mathbf{A}$ .

(c) Probar que la pseudo inversa de  $\mathbf{A}$  es única.

$$\begin{aligned} a) \ i) \quad \mathbf{A} \mathbf{A}^\dagger \mathbf{A} &= \hat{\mathbf{U}} \hat{\Sigma} \hat{\mathbf{V}}^t \hat{\mathbf{V}} \hat{\Sigma}^{-1} \hat{\mathbf{U}}^t \hat{\mathbf{U}} \hat{\Sigma} \hat{\mathbf{V}}^t \\ &= \hat{\mathbf{U}} \hat{\Sigma} \hat{\mathbf{V}}^t \hat{\mathbf{V}} \hat{\Sigma}^{-1} \hat{\mathbf{U}}^t \hat{\mathbf{U}} \hat{\Sigma} \hat{\mathbf{V}}^t \\ &= \hat{\mathbf{U}} \hat{\Sigma} \hat{\Sigma}^{-1} \hat{\Sigma} \hat{\mathbf{V}}^t \\ &= \hat{\mathbf{U}} \hat{\Sigma} \hat{\mathbf{V}}^t = \mathbf{A} \end{aligned}$$

ii) Lo mismo.

$$\mathbf{A} = \hat{\mathbf{U}} \hat{\Sigma} \hat{\mathbf{V}}^t$$

$$\mathbf{A}^\dagger = \hat{\mathbf{V}} \hat{\Sigma}^{-1} \hat{\mathbf{U}}^t$$

$$iii) \quad (\mathbf{A} \mathbf{A}^\dagger)^t = (\mathbf{A}^\dagger)^t \mathbf{A}^t$$

$$= \left( \hat{\mathbf{V}} \hat{\Sigma}^{-1} \hat{\mathbf{U}}^t \right)^t \left( \hat{\mathbf{U}} \hat{\Sigma} \hat{\mathbf{V}}^t \right)^t$$

$$= \hat{\mathbf{U}} \underbrace{\hat{\Sigma}^{-1}}_{\text{Diag}} \hat{\mathbf{V}}^t \hat{\mathbf{V}} \underbrace{\hat{\Sigma}}_{\text{Diag}} \hat{\mathbf{U}}^t$$

$$= \mathbf{I} \quad ?$$

b) ?  
c) ?





**Ejercicio 17.** Caracterizar geoméricamente y graficar la imagen de la esfera unitaria

$$S_2 = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^3 : \|\mathbf{x}\|_2 = 1\}$$

por la transformación  $T(\mathbf{x}) = \mathbf{A}\mathbf{x}$ , con

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & \frac{-2}{\sqrt{5}} \\ 2 & \frac{1}{\sqrt{5}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 & 2 \\ 2 & -2 & -1 \\ 1 & 2 & -2 \end{pmatrix}.$$

Notar que  $U$  y  $V^*$  no están normalizados, así que NO tengo una descomposición SVD (aunque sí son vectores ortogonales)

$$\begin{bmatrix} 1 & -2/\sqrt{5} \\ 2 & 1/\sqrt{5} \end{bmatrix}$$

Input

$$\begin{pmatrix} 1 & -\frac{2}{\sqrt{5}} \\ 2 & \frac{1}{\sqrt{5}} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 2 & 1 & 2 \\ 2 & -2 & -1 \\ 1 & 2 & -2 \end{pmatrix}$$

Exact result

$$\frac{1}{5} \begin{pmatrix} -4(\sqrt{5} - 5) & 2(5 + 2\sqrt{5}) & 2(10 + \sqrt{5}) \\ 2(20 + \sqrt{5}) & -2(\sqrt{5} - 10) & 40 - \sqrt{5} \end{pmatrix}$$

singular value decomposition

$$\begin{pmatrix} 4 - \frac{4}{\sqrt{5}} & 2 + \frac{4}{\sqrt{5}} & 4 + \frac{2}{\sqrt{5}} \\ 8 + \frac{2}{\sqrt{5}} & 4 - \frac{2}{\sqrt{5}} & 8 - \frac{1}{\sqrt{5}} \end{pmatrix}$$

Result

$M = U \cdot \Sigma \cdot V^\dagger$

where

$$M = \begin{pmatrix} 2.21115 & 3.78885 & 4.89443 \\ 8.89443 & 3.10557 & 7.55279 \end{pmatrix}$$

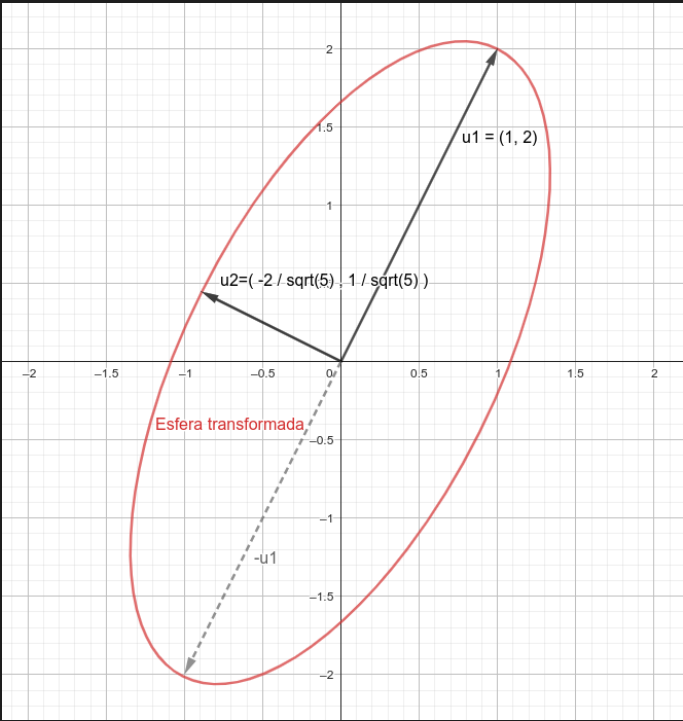
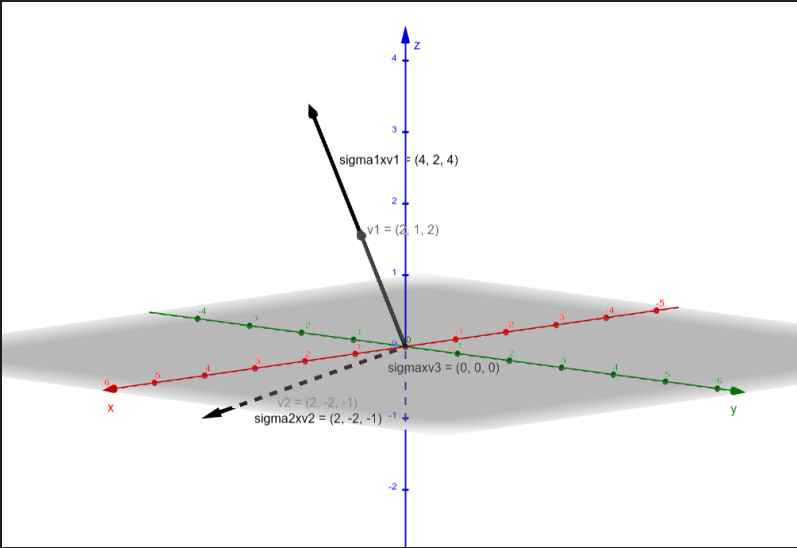
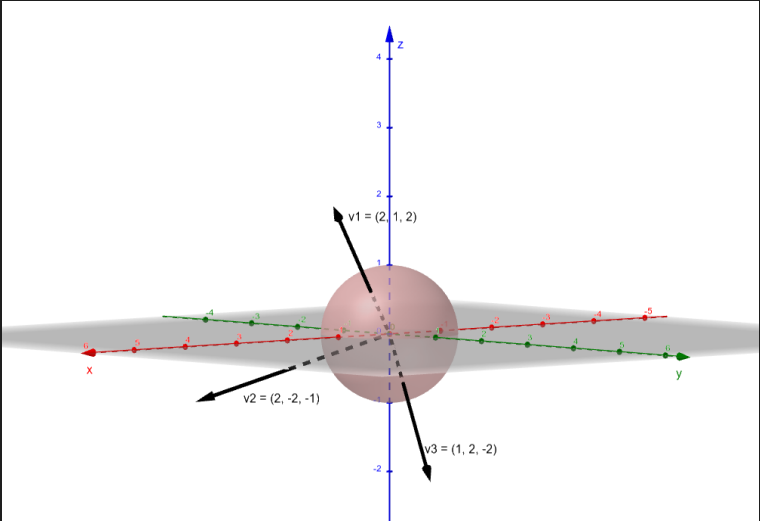
$$U = \begin{pmatrix} 0.447214 & -0.894427 \\ 0.894427 & 0.447214 \end{pmatrix}$$

$$\Sigma = \begin{pmatrix} 13.4164 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 \end{pmatrix}$$

$$V = \begin{pmatrix} 0.666667 & 0.666667 & -0.333333 \\ 0.333333 & -0.666667 & -0.666667 \\ 0.666667 & -0.333333 & 0.666667 \end{pmatrix}$$

?

Será que la interpretación geométrica puedo pensarla de la misma forma que con SVD? donde tengo los vectores  $v_i$  en  $\mathbb{R}^3$  que definen mi espacio de entrada a los  $u_i$  en  $\mathbb{R}^2$  que definen mi espacio de llegada, multiplicados por un factor de escalamiento definido por los elementos de la diagonal de la matriz del centro dada.



**Ejercicio 18.** Hallar, si existe, una matriz  $A$  con coeficientes reales y del tamaño adecuado para que los valores singulares no nulos de  $A$  sean  $\{\frac{3}{2}, 3\}$ ,

$$A \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad y \quad (2 \ 2 \ 1) A = (0 \ 0 \ 0).$$

$$\underbrace{? \times ? \quad 3 \times 1}_{A \in \mathbb{R}^{3 \times 3}} = 3 \times 1$$

$$\underbrace{1 \times 3 \quad ? \times ?}_{A \in \mathbb{R}^{3 \times 3}} = 1 \times 3$$

$$A \in \mathbb{R}^{3 \times 3}$$

$$A \in \mathbb{R}^{3 \times 3}$$

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

$$A = U \begin{bmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 0 & 3/2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} V^*$$

$3 \times 3$  pues  $A \in \mathbb{R}^{3 \times 3}$

$\Rightarrow$  L2 3º col de  $U$  no importa (pues  $\sigma_3 = 0$ )

$\Rightarrow$  L2 3º fila de  $V^*$  no importa (pues  $\sigma_3 = 0$ )

$$\text{elijo} \Rightarrow U = \begin{bmatrix} * & * & 0 \\ * & * & 0 \\ * & * & 0 \end{bmatrix}$$

$$\text{elijo} \Rightarrow V = \begin{bmatrix} * & * & * \\ * & * & * \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$A \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \\ 2 \end{bmatrix} = U \begin{bmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 0 & 3/2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} V^* \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$= (\sigma_1 \cdot u_1 \cdot v_1^* + \sigma_2 \cdot u_2 \cdot v_2^*) \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$= \left( 3 \begin{bmatrix} * \\ * \\ * \end{bmatrix} \begin{bmatrix} * & * & * \end{bmatrix} + \frac{3}{2} \cdot \begin{bmatrix} * \\ * \\ * \end{bmatrix} \begin{bmatrix} * & * & * \end{bmatrix} \right) \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

diag

$$B_1^* = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 \end{bmatrix}$$

diag

$$B_2^* = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} & 0 \end{bmatrix}$$

$$= \left( 3 \begin{bmatrix} * \\ * \\ * \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 \end{bmatrix} + \frac{3}{2} \cdot \begin{bmatrix} * \\ * \\ * \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} & 0 \end{bmatrix} \right) \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$3 \underbrace{\begin{bmatrix} * \\ * \\ * \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \\ 2 \end{bmatrix}}_{-\frac{1}{\sqrt{2}}} + \frac{3}{2} \cdot \underbrace{\begin{bmatrix} * \\ * \\ * \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \\ 2 \end{bmatrix}}_{\frac{3}{\sqrt{2}}} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$-\frac{3}{\sqrt{2}} \cdot \begin{bmatrix} * \\ * \\ * \end{bmatrix} + \frac{9}{2\sqrt{2}} \cdot \begin{bmatrix} * \\ * \\ * \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$-\frac{3}{\sqrt{2}} \cdot \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix} + \frac{9}{2\sqrt{2}} \cdot \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{cases} -\frac{3}{\sqrt{2}} a + \frac{9}{2\sqrt{2}} x = 0 \\ -\frac{3}{\sqrt{2}} b + \frac{9}{2\sqrt{2}} y = 0 \\ -\frac{3}{\sqrt{2}} c + \frac{9}{2\sqrt{2}} z = 0 \end{cases}$$

$$-\frac{3}{\sqrt{2}} a = -\frac{9}{2\sqrt{2}} x$$

$$a = \frac{\sqrt{2}}{3} \cdot \frac{9}{2\sqrt{2}} x$$

$$a = \frac{9}{6} x$$

$$a = \frac{3}{2} x$$

$$b = \frac{3}{2} y$$

$$c = \frac{3}{2} z$$

Uh, me tenían que quedar ortogonales...

Creo que debería haber agregado solo esa condición para los  $v_1$  y  $v_2$  en vez de elegir dos particulares, y lo mismo con  $u_1$  y  $u_2$ .

Lo otro que también queda es usar el segundo dato, que puede plantearse de manera parecida, y recién al final despejar las variables que quedaron.

Posiblemente haya una forma menos cuentosa de hacer ésto, debo consultar en clase.