Apunte Único: Álgebra Lineal Computacional - Práctica 3

Por alumnos de ALC Facultad de Ciencias Exactas y Naturales UBA

última actualización 05/08/25 @ 14:38

Choose your destiny:

(click click 🕈 en el ejercicio para saltar)

- Notas teóricas
- © Ejercicios de la guía:

1.	4.	7.	10.	13.	16.	19.	22.
2.	5.	8.	11.	14.	17.	20.	23.
3.	6.	9.	12.	15.	18.	21.	24.

© Ejercicios de Parciales

1. **2**. **3**. **4**. **5**. **6**. **7**. **8**.

Esta Guía 3 que tenés se actualizó por última vez: 05/08/25 @ 14:38

Escaneá el QR para bajarte (quizás) una versión más nueva:

Guía 3

El resto de las guías repo en github para descargar las guías con los últimos updates.



Si querés mandar un ejercicio o avisar de algún error, lo más fácil es por Telegram <a>.



Notas teóricas:

* Recuerdo nomenclatura de matrices Nombres usados en matrices en \mathbb{R} :

• Ortogonal: $Q \in \mathbb{R}^{n \times n}$ con $Q^tQ = I$

- ullet Las columnas de Q forman una BON de \mathbb{R}^n
- **&** Es ortogonalmente diagonalizable.
- Preserva la norma en la multiplicación.
- $det(U) = \pm 1$
- Simétrica: $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ con $A^t = A$
 - A tiene autovalores reales.
 - **&** Es ortogonalmente diagonalizable.
- * Matriz Ortogonal:

Nombres usados en matrices en \mathbb{C} :

- Unitaria: $U \in \mathbb{C}^{n \times n}$ con $U^*U = I$
 - ullet Las columnas de U forman una BON de \mathbb{C}^n
 - Es ortogonalmente diagonalizable.
 - Preserva la norma en la multiplicación.
 - $det(U) = \pm 1$
- Hermitiana: $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ con $A^* = A$
 - \bullet A tiene autovalores reales.
 - **\$** Es ortogonalmente diagonalizable.



Una matriz ortogonal tiene sus columnas ortonormales.



- Si A es una matriz ortogonal entonces $A^{-1} = A^*$.
- Si A y B son matrices ortogonales entonces AB es una matriz ortogonal.
- * Matriz definida positiva:

Sea $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ definida positiva:

$$\forall x \neq 0 \quad x^t A x > 0 \text{ con } x \in \mathbb{R}^n$$

Algunas propiedades de las matrices definidas positivas:

- $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ simétrica definida positiva $\Longrightarrow A$ es inversible
- Los elementos diagonales de una matriz simétrica definida positiva son positivos
- Las submatrices principales también son matrices definidas positivas

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{pmatrix} = \begin{array}{c} \text{submatriz } 1 \times 1 \\ \text{submatriz } 2 \times 2 \\ \text{submatriz } 3 \times 3 \end{array}$$

- * Descomposición LU: A = LU
 - $\mathbf{\hat{z}}_{1}$ Sea $A \in K^{n \times n}$, A inversible, entonces:

A tiene descomposición
$$LU \Leftrightarrow \underbrace{A(1:k,1:k)}_{\substack{\text{submatrices} \\ \text{principales}}} es inversible \quad \forall k \in [1,n]$$

 \mathbf{k}_{2} Sea $A \in K^{n \times n}$, A inversible, entonces:

A tiene descomposición $LU \implies$ esa factorización es única

* Descomposición LU con swap de filas: PA = LU

* Descomposición de Cholesky:

La descomposición de Cholesky para una matriz A simétrica y definida positiva:

$$A = LL^t$$

con L triangular inferior. A partir de la descomposición:

la misma LU de siempre $A = \overbrace{\tilde{L}U} \xrightarrow{\hspace*{1cm} \not {\hspace*{1cm} Z}} A = \widetilde{L}D\widetilde{L}^t.$ matriz diagonal con los elementos diagonales de U



 $A = \tilde{L}D\tilde{L}^t$, es definida positiva si y solo si D lo es. Como D es diagonal, solo es cuestión de ver que $[D]_{ii} > 0$.



Finalmente:

$$A = \tilde{L}D\tilde{L} \Leftrightarrow A = \tilde{L}\sqrt{D}\sqrt{D}\tilde{L}^t \Leftrightarrow A = LL^t$$

* Proyectores:

Se llama Proyector a una transformación lineal P que cumple que:

- \bullet P(v) = v
- $\bullet P \circ P = P$

Si $P:V\to V$ es proyector, están las siguientes propiedades:

- $\triangle v P(v) \in \text{Nu}(P) \ \forall v \in V$
- \triangle Nu(P) \oplus Im(P) = V lo mismo que decir que Nu(P) \cap Im(P) = {0}
- \triangle P un proyector ortogonal \Leftrightarrow Nu(P) \perp Im(P)
- \triangle P es un proyector ortogonal expresado en una base ortonormal $\implies P = P^t \quad (P = P^* \in \mathbb{C})$
- \triangle Proyector ortogonal sobre un subespacio $S \subset V$, con $\dim(S) = r$ y $\dim(V) = n$:

$$B_S = \overbrace{\{s_1, \dots, s_r\}}^{\substack{s_i \cdot s_j = 0 \\ \forall i \neq j}} \xrightarrow{\text{en } S} P_S(v) = \underbrace{\frac{s_1^t \cdot v}{\|s_1\|^2} \cdot s_1 + \dots + \frac{s_r^t \cdot v}{\|s_r\|^2} \cdot s_r}_{\text{es una suma de múltiplos de los generadores de } S \land \bullet$$

Si tenés una BON de S mirá como podés hacer esto más $mec{\'a}nico$:

$$B_{S} = \underbrace{\{s_{1}, \dots, s_{r}\}}^{s_{i} \cdot s_{j} = 0} \xrightarrow{\text{me armo el proyector}}$$

$$B_{S} = \underbrace{\{s_{1}, \dots, s_{r}\}}^{s_{i} \cdot s_{j} = 0} \xrightarrow{\text{al } S \text{ con matrices}}$$

$$BON$$

$$P_S = \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_1 & \cdots & s_r \end{array}\right)}_{Q} \underbrace{\left(\begin{array}{c} \cdots & s_1^t & \cdots & s_r^t \\ \hline & \vdots & \cdots & \vdots \\ \hline & s_r^t & \cdots & s_r^t \end{array}\right)}_{Q^*}$$

Now behold and be amazed maderfoca!:

$$P_{S}(v) = \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1} & \cdots & s_{r} \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{n \times r}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{1}^{t} \\ \hline \vdots & \vdots & \vdots \\ \hline s_{r}^{t} & \cdots & \vdots \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{n \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1} & \cdots & s_{r} \\ \hline \vdots & \vdots & \vdots \\ \hline s_{r}^{t} \cdot v \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \vdots & \vdots & \vdots \\ \hline s_{r}^{t} \cdot v \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \vdots & \vdots & \vdots \\ \hline s_{r}^{t} \cdot v \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \vdots & \vdots & \vdots \\ \hline s_{r}^{t} \cdot v \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \vdots & \vdots & \vdots \\ \hline s_{r}^{t} & v \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \vdots & \vdots & \vdots \\ \hline s_{r}^{t} & v \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \vdots & \vdots & \vdots \\ \hline s_{r}^{t} & v \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \vdots & \vdots & \vdots \\ \hline s_{r}^{t} & v \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} s_{1}^{t} & \cdots & s_{r} \\ \hline \end{array}\right)}_{\in K^{r \times 1}} \underbrace{\left(\begin{array}{c|c$$

Para hacerlo explicitamente escribo las cordenadas de un vector de S como $s_i = (s_{i_1}, \ldots, s_{i_n})$

$$\overset{!}{=} \underbrace{ \left(\begin{array}{c} (s_1^t \cdot v) \cdot s_{1_1} + \dots + (s_r^t \cdot v) s_{r_1} \\ \vdots & \vdots \\ \hline (s_1^t \cdot v) \cdot s_{1_i} + \dots + (s_r^t \cdot v) s_{r_i} \\ \vdots & \vdots \\ \hline (s_1^t \cdot v) \cdot s_{1_n} + \dots + (s_r^t \cdot v) s_{r_n} \end{array} \right)}_{\in K^{n \times 1}} \overset{\text{es una suma de múltiplos}}{=} \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_{1_1} \\ \vdots \\ s_{1_n} \end{array} \right) + \dots + \underbrace{s_r^t \cdot v}_{\in K} \left(\begin{array}{c} s_{r_1} \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) }_{\in K^{n \times 1}} = \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) + \dots + \underbrace{s_r^t \cdot v}_{\in K} \left(\begin{array}{c} s_{r_1} \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) }_{\in K^{n \times 1}} = \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) + \dots + \underbrace{s_r^t \cdot v}_{\in K} \left(\begin{array}{c} s_{r_1} \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) }_{\in K^{n \times 1}} = \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) + \dots + \underbrace{s_r^t \cdot v}_{\in K} \left(\begin{array}{c} s_{r_1} \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) }_{\in K^{n \times 1}} = \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) + \dots + \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) }_{\in K^{n \times 1}} = \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) + \dots + \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) }_{\in K^{n \times 1}} = \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) + \dots + \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) }_{\in K^{n \times 1}} = \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) + \dots + \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) }_{\in K^{n \times 1}} = \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) + \dots + \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) }_{\in K^{n \times 1}} = \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) + \dots + \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) }_{\in K^{n \times 1}} = \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) + \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) }_{\in K^{n \times 1}} = \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) + \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) }_{\in K^{n \times 1}} = \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) + \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) }_{\in K^{n \times 1}} = \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) + \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) }_{\in K^{n \times 1}} = \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) + \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) }_{\in K^{n \times 1}} = \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) + \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) }_{\in K^{n \times 1}} = \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) + \underbrace{ \left(\begin{array}{c} s_1^t \cdot v \\ \vdots \\ s_{r_n} \end{array} \right) }_{\in K^{n \times 1}} = \underbrace{ \left(\begin{array}{$$

Donde en !! es acomodar ese vector gordo que está a la izquierda como una suma de vectores flacos multiplicados por un escalar. Y listo queda la proyección igual que antes solo que con una base ortonormal.

* Gram-Schmidt:

Froceso para construir una base que generá el mismo espacio, pero con elementos perpediculares entre sí.

$$\underbrace{\{v_1, \dots, v_r\}}_{\text{Base inicial}} \xrightarrow{\text{Gram-Schmidt}} \underbrace{\{u_1, \dots, u_r\}}_{\text{Base final}} \quad \text{con } u_i \cdot u_j = 0 \ \forall i \neq j$$

- ≰₂) La mecánica es cuentosa pero razonable:
 - 1) Agarro el primer vector de la base inicial v_1 como primer vector de la base final:

$$\left\{\begin{matrix} u_1 \\ \downarrow \\ =v_1 \end{matrix}\right\}$$

2) Agarro el segundo vector de la base inicial v_2 y calculo el segundo vector de la base final:

$$u_2 = v_2 - \frac{u_1^* \cdot v_2}{\left\|u_1\right\|^2} u_1 \xrightarrow{\text{base final}} \{u_1, u_2\}$$

3) Y voy así hasta usar todos los vectores el segundo vector de la base inicial v_2 y calculo el segundo vector de la base final:

$$u_{3} = v_{3} - \frac{u_{1}^{*} \cdot v_{3}}{\left\|u_{1}\right\|^{2}} u_{1} - \frac{u_{2}^{*} \cdot v_{3}}{\left\|u_{2}\right\|^{2}} u_{2} \xrightarrow{\text{actualizo la} \atop \text{base final}} \left\{u_{1}, u_{2}, u_{3}\right\}$$

4) En general cuando agarre el \underline{i} -ésimo vector de la base inicial y calcule el i-ésimo vector de la base final:

$$u_i = v_i - \sum_{k=1}^{i-1} \frac{u_k^* \cdot v_i}{\|u_k\|^2} u_k \xrightarrow{\text{actualizo la}} \{u_1, \dots, u_i\}$$

5) Así hasta haber usado todos los vectores de la base inicial, para obtener la base con los vectores ortogonalizados:

$$\{u_1,\ldots,u_r\}$$

es una base ortogonal, para los amigos una BOG, si quiero que sea una base ortonormal, BON:

$$\left\{\frac{u_1}{\|u_1\|},\ldots,\frac{u_r}{\|u_r\|}\right\}$$

* Factorización QR: A = QR

La factorización QR no tiene un pedo que ver con las LU, Chole y amigos. QR es un fantasma \square que sale de Gram-Schmidt.

$$\underbrace{\{v_1,\dots,v_r\}}_{\text{Columnas de }A} \underbrace{\frac{\text{Gram-Schmidt}}{\text{más normalizar}}}_{\text{más normalizar}} \underbrace{\left\{\frac{u_1}{\|u_1\|},\dots,\frac{u_r}{\|u_r\|}\right\}}_{\text{Columnas de }Q} \quad \text{con } u_i \cdot u_j = 0 \ \, \forall i \neq j$$

- \perp 1) Q es una matriz ortogonal que va a tener en sus columnas el resultado de ortonormalizar las columnas de A.
- $\perp 2$) R es una matriz triangular superior con las normas de las columnas de Q en la diagonal
- ⊥ 3) Mini derivación:

$$\overbrace{u_i = v_i - \sum\limits_{k=1}^{i-1} \frac{u_k^* \cdot v_i}{\|u_k\|_2^2} u_k}^{\text{despejo el } v_i} \underbrace{v_i = u_i + \sum\limits_{k=1}^{i-1} \frac{u_k^* \cdot v_i}{\|u_k\|} \frac{u_k}{\|u_k\|}}_{\text{col-i}}$$

Eso ahora lo uso para armar A = QR:

$$\underbrace{\left(\begin{array}{c|c|c} v_1 & v_2 & v_3 \end{array}\right)}_{A} = \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} u_1 & u_2 & u_3 \\ \|u_1\| & \|u_2\| & \|u_3\| \end{array}\right)}_{Q} \cdot \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} \|u_1\| & \frac{u_1^* \cdot v_2}{\|u_1\|} & \frac{u_1^* \cdot v_3}{\|u_1\|} \\ 0 & \|u_2\| & \frac{u_2^* \cdot v_3}{\|u_2\|} \\ 0 & 0 & \|u_3\| \end{array}\right)}_{R}$$

Ya sé que hice el ejemplo matricial en \mathbb{R}^3 , pero con el poder de tu imaginación fijate que la columna j-ésima para una matriz imaginaria de $n \times n$ sería algo así:

$$\operatorname{Col}(A)_j = v_j \stackrel{\bigstar}{=} \sum_{k=1}^{j-1} \frac{u_k^* \cdot v_j}{\|u_k\|} \frac{u_k}{\|u_k\|} + u_j$$

⊥ 4) No sé si ayuda a la notación o no, pero quiero cambiar la notación así:

$$\left\{\frac{u_1}{\|u_1\|}, \dots, \frac{u_r}{\|u_r\|}\right\} \xrightarrow{\text{le pongo la gorra}} \left\{\hat{u}_1, \dots, \hat{u}_r\right\} \text{ donde los } \hat{u}_i \cdot \hat{u}_j = 0 \quad \text{y} \quad \|\hat{u}_i\| = 1 \quad \forall i \in \mathcal{U}$$

Dejando así la expresión de la descomposión:

$$\underbrace{\left(\begin{array}{c|c|c} v_1 & v_2 & v_3 \end{array}\right)}_{A} = \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} \hat{u}_1 & \hat{u}_2 & \hat{u}_3 \end{array}\right)}_{Q \text{ con cols ortonormales}} \cdot \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} \|u_1\| & \hat{u}_1^* \cdot v_2 & \hat{u}_1^* \cdot v_3 \\ 0 & \|u_2\| & \hat{u}_2^* \cdot v_3 \\ 0 & 0 & \|u_3\| \end{array}\right)}_{R \text{ triangular superior}}$$

* Matriz de HouseHolder: O... hay que hacerlo!

Si querés mandá la solución \rightarrow al grupo de Telegram \bigcirc , o mejor aún si querés subirlo en IATeX \rightarrow una pull request al \bigcirc

Ejercicios de la guía:

Ejercicio 1. Sean $A y B \in K^{n \times n}$. Probar que:

- (a) Si A y B son triangulares superiores, AB es triangular superior.
- (b) Si A y B son diagonales, AB es diagonal.
- (c) Si A es estrictamente triangular superior (es decir, $a_{ij} = 0$ si $i \ge j$), $A^n = 0$.
- (a) Una matriz A va a ser triangular superior si todos los número debajo de la diagonal son cero:

$$A_{ij} \stackrel{\blacktriangle}{=} \left\{ \begin{array}{ccc} 0 & \text{si} & i > j \\ a_{ij} & \text{si} & i \leq j \end{array} \right. \left(\begin{array}{c} a_{ij} \\ 0 \end{array} \right)$$

Los a_{ij} no tienen que ser necesariamente distinto a cero. Ahora multiplico dos matrices triangulares superiores:

$$[A \cdot B]_{ij} = \sum_{k=1}^{n} a_{ik} \cdot b_{kj} = a_{i1} \cdot b_{1j} + a_{i2} \cdot b_{2j} + \dots + a_{in} \cdot b_{nj} \stackrel{\bigstar^{1}}{=} \begin{cases} \sum_{i \le k \le j} a_{ik} \cdot b_{kj} & \bigstar^{2} \\ 0 & \text{en otro caso} \end{cases}$$

Se cumple \star^2 son los que tiene las *filas menores o iguales columnas* y *filas menores o iguales columnas*, si no son cero. Básicamente la definición de matriz triangular superior.

(b) Esta es un poco más fácil. Una matriz es diagonal si:

$$A_{ij} \stackrel{\bullet}{=} \left\{ \begin{array}{ccc} 0 & \text{si} & i \neq j \\ a_{ij} & \text{si} & i = j \end{array} \right. \quad \left(\begin{array}{c} 0 \\ 0 \end{array} \right)$$

Nuevamente, los elementos diagnonales no tienen que ser necesariamente distintos de cero. Ahora multiplico dos matrices diagonales:

$$[A \cdot B]_{ij} = \sum_{k=1}^{n} a_{ik} \cdot b_{kj} = a_{i1} \cdot b_{1j} + a_{i2} \cdot b_{2j} + \dots + a_{in} \cdot b_{nj} \stackrel{\bigstar}{=} \begin{cases} a_{ii} \cdot b_{ii} & \bigstar^2 \\ 0 & \text{en otro caso} \end{cases}$$

En la sumatoria las columnas de los elementos de A coinciden con las filas de los elementos de B, pero solo cuando estemos multiplicando la fila i con la columna i es que ambos elementos podrían ser no nulos.

(c) Una matriz A va a ser triangular superior estricta si todos los número debajo y de la diagonal son cero:

$$A_{ij} \stackrel{\clubsuit}{=} \left\{ \begin{array}{ccc} 0 & \text{si} & i \ge j \\ a_{ij} & \text{si} & i < j \end{array} \right. \quad \left(\begin{array}{c} 0 & a_{ij} \\ 0 & 0 \end{array} \right)$$

Meto inducción porque es un viaje. Quiero probar que:

 $p(n): A \ y \ B \in K^{n \times n}$ matrices triangulares superior estrictas, MTSE, entonces $A \cdot B$ también lo es, y además tiene una submatriz también MTSE de un *orden matricial* menos en la esquina superior derecha.

Caso base:

 $p(2): A \ \ y \ \ B \in K^{2 \times 2}$ MTSE, entonces $A \cdot B$ también lo es, y además tiene una submatriz también MTSE de un orden matricial menos en la esquina superior derecha.

Cálculo directo

$$A \cdot B = \left(\begin{array}{cc} 0 & a_{12} \\ 0 & 0 \end{array}\right) \cdot \left(\begin{array}{cc} 0 & b_{12} \\ 0 & 0 \end{array}\right) = \left(\begin{array}{cc} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{array}\right)$$

por lo tanto p(2) es verdadera.

Paso inductivo: Voy a asumir que para algún $k \in \mathbb{Z}$

 $p(k): A \quad y \quad B \in K^{k \times k}$ estrictamente triangular superior, entonces $A \cdot B$ también lo es y además tiene una submatriz también MTSE de un *orden matricial* menos en la esquina superior derecha.

es verdadera. Por lo tanto ahora quiero probar que:

p(k+1): A y $B \in K^{(k+1)\times (k+1)}$ estrictamente triangular superior, entonces $A\cdot B$ también lo es y además tiene una submatriz también MTSE de un *orden matricial* menos en la esquina superior derecha.

Primero voy a ver que onda esto de multiplicar dos MTSE:

$$A \cdot B = \begin{pmatrix} 0 & a_{12} & \cdots & \cdots & a_{1(k+1)} \\ 0 & 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & a_{k(k+1)} \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 0 & b_{12} & \cdots & \cdots & b_{1(k+1)} \\ 0 & 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & b_{k(k+1)} \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Notar que las columnas de A y B tienen la forma:

$$\begin{cases} \operatorname{Col}_{1}(A) = Ae_{1} &= & 0 \\ \operatorname{Col}_{2}(A) = Ae_{2} &= & a_{21}e_{1} \\ \operatorname{Col}_{3}(A) = Ae_{3} &= & a_{31}e_{1} + a_{32}e_{2} \\ \operatorname{Col}_{4}(A) = Ae_{4} &= & a_{41}e_{1} + a_{42}e_{2} + a_{43}e_{3} \\ \vdots & & & \vdots \end{cases}$$

$$\begin{cases} \operatorname{Col}_{1}(B) = Be_{1} &= & 0 \\ \operatorname{Col}_{2}(B) = Be_{2} &= & b_{21}e_{1} \\ \operatorname{Col}_{3}(B) = Be_{3} &= & b_{31}e_{1} + b_{32}e_{2} \\ \operatorname{Col}_{4}(B) = Be_{4} &= & b_{41}e_{1} + b_{42}e_{2} + b_{43}e_{3} \\ \vdots & & & \vdots \end{cases}$$

$$\begin{cases} \operatorname{Col}_{k}(A) = Ae_{k} &= & \sum_{i=1}^{k-1} a_{ki}e_{i} \\ \operatorname{Col}_{k}(A) = Ae_{k+1} &= & \sum_{i=1}^{k} b_{ki}e_{i} \\ \operatorname{Col}_{k+1}(A) = Ae_{k+1} &= & \sum_{i=1}^{k} b_{ki}e_{i} \\ \operatorname{Col}_{k+1}(B) = Be_{k+1} &= & \sum_{i=1}^{k} b_{(k+1)i}e_{i} \end{cases}$$

Entonces al multiplicar $A \cdot B$

$$\begin{cases}
\operatorname{Col}_{1}(A \cdot B) = A \cdot Be_{1} &= A \cdot 0 = 0 \\
\operatorname{Col}_{2}(A \cdot B) = A \cdot Be_{2} &= b_{21}Ae_{1} \stackrel{!}{=} 0 \\
\operatorname{Col}_{3}(A \cdot B) = A \cdot Be_{3} &= b_{31}Ae_{1} + b_{32}Ae_{2} \stackrel{!}{=} b_{32}a_{21}e_{1} \\
\operatorname{Col}_{4}(A \cdot B) = A \cdot Be_{4} &= b_{41}Ae_{1} + b_{42}Ae_{2} + b_{43}Ae_{3} \stackrel{!}{=} b_{42}a_{21}e_{1} + b_{43}a_{31}e_{1} + b_{43}a_{32}e_{2} \\
&\vdots \\
\operatorname{Col}_{(k+1)}(A \cdot B) = A \cdot Be_{k+1} &= \sum_{i=1}^{k} b_{(k+1)i}A \cdot e_{i} = \sum_{i=1}^{k} \sum_{j=1}^{k-1} b_{(k+1)j}a_{(k+1)j}e_{j}
\end{cases}$$

A esta altura estarás preguntándote ¿que mierda es todo esto?, yo también. Lo que importa es que todas las columnas de AB se construyen con vectores que <u>tienen un cero más que antes</u>, entendiendo por <u>tienen un cero más que antes</u>;

$$(a_1, a_2, a_3, 0) \xrightarrow{\text{luego de}} (a'_1, a'_2, 0, 0).$$

La matriz AB tiene $Col(AB)_1 = Col(AB)_2 = 0$ y como todos las columnas <u>tienen un cero más abajo</u> es decir que hay una fila de ceros nueva, quedando así una MTSE de un *orden matricial* menor.

$$A \cdot B \in K^{(k+1)\times(k+1)}$$

$$MTSE \in K^{k\times k}$$

$$\begin{pmatrix} 0 & a_{12} & \cdots & a_{1(k+1)} \\ 0 & 0 & \ddots k \times k & \vdots \\ \text{triangular superior} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & a_{k(k+1)} \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & b_{12} & \cdots & b_{1(k+1)} \\ 0 & 0 & \ddots k \times k & \vdots \\ \text{triangular superior} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & b_{k(k+1)} \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & (ab)_{13} & \cdots & (ab)_{1(k+1)} \\ 0 & 0 & \ddots k \times k & \vdots \\ \text{triangular superior} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & b_{k(k+1)} \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$A \in K^{(k+1)\times(k+1)} \qquad B \in K^{(k+1)\times(k+1)}$$

Por lo tanto probé (creo) por inducción que al multiplicar una matriz MTSE por otra MTSE, se obtiene una nueva MTSE con una submatriz TSE también de un *orden matricial* menor.

Así es cuestión de multiplicar a $A \in K^{n \times n}$ por sí misma n veces para obtener una matriz nula:

$$A^n = 0$$

Dale las gracias y un poco de amor \heartsuit a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

🎖 naD GarRaz 🞧

Ejercicio 2. Sea
$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 4 & 0 \\ 2 & -1 & 0 & -2 \\ -3 & 3 & 0 & -1 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{4 \times 4}$$

(a) Escalonar la matriz A multiplicándola a izquierda por matrices elementales $T^{ij}(a), a \in \mathbb{R}, 1 \leq i, j \leq 4$, con $i \neq j$.

Recordar que $T^{ij}(a) \in K^{n \times n}$ se define como:

$$T^{ij}(a) = I_n + aE^{ij}, \quad 1 \le i, j \le n, \quad i \ne j, a \in K,$$

siendo E^{ij} las matrices canónicas de $K^{n\times n}$

- (b) Hallar la descomposición LU de A.
- (c) Usando la descomposición del ítem anterior resolver el sistema Ax = b, para $b = \begin{pmatrix} 1 \\ -7 \\ -5 \\ 1 \end{pmatrix}$.
- (a) Hacer una operación entre filas es multiplicar por esas matrices T^{ij} , pero dado que me da tremenda pajómetro

explota, escribo las T^{ij} para la primera *columna* de ceros no más.

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 4 & 0 \\ 2 & -1 & 0 & -2 \\ -3 & 3 & 0 & -1 \end{pmatrix} \iff \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ -2 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 4 & 0 \\ 2 & -1 & 0 & -2 \\ -3 & 3 & 0 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 4 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -4 \\ -3 & 3 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

$$\longleftrightarrow \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 3 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}}_{T^{41}(\frac{3}{1})=I_4+(\frac{3}{1})E^{41}} \cdot \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 4 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -2 \\ -3 & 3 & 0 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 4 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -4 \\ 0 & 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \star^{1}$$

Ahí entonces están las T^{ij} para hacer ceros en la primera columna. Y como la matemagia en esta materia parece no tener parangón, cuando multiplicás esas matrices T^{ij} da lo mismo que sumar los elementos fuera de la diagonal componente a componente:

$$T^{41} \cdot T^{31} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 3 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ -2 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ -2 & 0 & 1 & 0 \\ 3 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Es gracias a ese resultado que en el próximo paso podría armar solo una matriz con la info para triangular toda la segunda columna. solo un producto matricial. Continúo la triangulación de \star^1 :

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 4 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -4 \\ 0 & 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \iff \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 4 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & -4 & -4 \\ 0 & 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

Por lo tanto para que la matriz A que de triangulada superiormente:

$$\underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 3 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ -2 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}}_{A} \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 4 & 0 \\ 2 & -1 & 0 & -2 \\ -3 & 3 & 0 & -1 \end{pmatrix}}_{A} = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & -4 & -4 \\ 0 & 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}}_{U}$$

$$T^{32} \cdot T^{41} \cdot T^{31} \cdot A = U$$

(b) La U está una vez triangulada la matriz A. Encontrar la L sale con las matrices que multiplicamos para obtener la matriz triangulada:

$$L^{-1} \cdot A = U \xrightarrow{\times \text{izquierda}} L \cdot L^{-1} \cdot A = L \cdot U \Leftrightarrow A = L \cdot U$$

El producto de las matrices elementales me forma la inversa de $L:L^{-1}$. Por suerte encontrar la inversa de $(L^{-1})^{-1}$ es sencillo:

$$L^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ -2 & -1 & 1 & 0 \\ 3 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \implies L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ +2 & +1 & 1 & 0 \\ -3 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Z.

Solo hay que cambiarle los signos a los elementos que estás por debajo de la diagonal.

$$A = LU \iff \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 4 & 0 \\ 2 & -1 & 0 & -2 \\ -3 & 3 & 0 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 1 & 0 \\ -3 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & -4 & -4 \\ 0 & 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

(c)

$$A \cdot x = b \xleftarrow{A = LU} LU \cdot x = b \Leftrightarrow L\underbrace{(U \cdot x)}_{y} = b \Leftrightarrow \left\{ \begin{array}{c} L \cdot y = b & \xrightarrow{\bigstar^{1}} & \text{Arranco por acá.} \\ U \cdot x = y & \xrightarrow{\bigstar^{2}} & \text{Sigo por acá una vez encontrado } y. \end{array} \right.$$

Entonces resuelvo primero \star^1 :

$$Ly = b \xrightarrow{\text{armo sistema}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & -7 \\ 2 & 1 & 1 & 0 & -5 \\ -3 & 0 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \implies y \stackrel{*}{=} \begin{pmatrix} 1 \\ -7 \\ 0 \\ 4 \end{pmatrix}$$

Con la \bigstar^3 resuelvo \bigstar^2 :

$$Ux = y \xrightarrow{\text{armo sistema}} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 4 & 0 & -7 \\ 0 & 0 & -4 & -4 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 2 & 4 \end{pmatrix} \implies x = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -2 \\ 2 \end{pmatrix}$$

Y porque soy un tipazo (y le piñé 1000 veces a las cuentas) acá tenés el código para corroborar:

∆ Si hacés un copy paste de este código debería funcionar lo más bien
 ∆

```
import numpy as np
import scipy

# Matriz A
A = np.array([[1, -1, 0, 1], [0, 1, 4, 0], [2, -1, 0, -2], [-3, 3, 0, -1]])
L = np.array([[1, 0, 0, 0], [0, 1, 0, 0], [2, 1, 1, 0], [-3, 0, 0, 1]])
U = np.array([[1, -1, 0, 1], [0, 1, 4, 0], [0, 0, -4, -4], [0, 0, 0, 2]])
b = np.array([[1], [-7], [-5], [1]])

print(f"A = \n {A}")
print(f"L = \n {L}")
print(f"U = \n {U}")

print(f"NA == LU --> {np.array_equal(A, L @ U)}")
print(f"Ax = b --> x = {np.transpose(np.linalg.solve(A,b))}")
```

Dale las gracias y un poco de amor 💚 a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte: 👸 naD GarRaz 👣 🥳 👸 Ale S. 🔼

Ejercicio 3. Escribir funciones de Python 🗣 que calculen la solución de un sistema:

- (a) Ly = b, siendo L triangular inferior.
- (b) Ux = y, siendo U triangular inferior.

🖭... hay que hacerlo! 🙃

Si querés mandá la solución o al grupo de Telegram extstyle o, o mejor aún si querés subirlo en LATEXo una pull request al o

Ejercicio 4. Escribir funciones de Python 🕏 que realicen las siguientes tareas:

- (a) Calcular la descomposición LU de una matriz dada A, asumiendo que no es necesario realizar pivoteos.
- (b) Resolver un sistema Ax = b, utilizando la función del ítem anterior y las del ejercicio 3. Aplicar esta función para resolver el ítem (c) del ejercicio 2.
- (a) El siguiente snippet es en gran parte código para generar la matriz y después del cálculo de la triangulación formar las matrices L y U.

 Δ Si hacés un copy paste de este código debería funcionar lo más bien Δ

```
11 11 11
Eliminacion Gausianna
import numpy as np
def elim_gaussiana(A):
    m = A.shape[0]
    n = A.shape[1]
    Ac = A.copy()
    if m != n:
        print("Matriz no cuadrada")
        return
    for i in range (0, n - 1):
        divisor = Ac[i][i]
        for j in range(i, n - 1):
            coef = Ac[j + 1][i] / divisor
            Ac[j + 1][i:] = np.subtract(Ac[j + 1][i:], coef * Ac[i][i:])
            Ac[j + 1][i] = coef
    L = np.tril(Ac, -1) + np.eye(A.shape[0])
    U = np.triu(Ac)
    return L, U
def main():
    B = np.eye(n) - np.tril(np.ones((n, n)), -1)
    B[:n, n - 1] = 1
    print(f"Matriz B = \n{B}\n")
    L, U = elim_{gaussiana}(B)
```

```
print(f"Matriz L = \n{L}\n")
  print(f"Matriz U = \n{U}\n")
  print("B = LU? ", "Sí!" if np.allclose(np.linalg.norm(B - L @ U, 1), 0)
  else "No!")
  print("Norma infinito de U: ", np.max(np.sum(np.abs(U), axis=1)))

if __name__ == "__main__":
  main()
```

Ejercicio 5. Considerar la matriz: $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 3 \end{pmatrix}$.

- (a) Probar que A no admite descomposición LU.
- (b) Hallar la descomposición LU de PA para alguna matriz de permutación P adecuada.
- (a) Si la matriz tiene descomposición LU, entonces debería poder escribir:

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ l_{21} & 1 & 0 \\ l_{31} & l_{32} & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} \\ 0 & u_{22} & u_{23} \\ 0 & 0 & u_{33} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} \\ l_{21}u_{11} & u_{22} & u_{23} \\ l_{31}u_{11} & l_{31}u_{12} + l_{32}u_{22} & l_{31}u_{13} + l_{32}u_{23} + u_{33} \end{pmatrix}$$

Tremenda matriz para que falle enseguida:

$$u_{11} = 0 \implies l_{21}u_{11} = 0 \neq 1 \implies$$
 no existe $A = LU$

(b) Quiero hacer $F_1 \leftrightarrow F_3$

$$PA = \underbrace{\begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}}_{P} \underbrace{\begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 3 \end{pmatrix}}_{A} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 3 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}$$

Para hacer la factorización PA = A = LU calculo LU como siempre para una matriz A:

$$M_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad \text{y} \quad M_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$

Calculo L con las inversas de las matrices de triangulación:

$$M_1^{-1} \cdot M_2^{-1} = L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$
 y $U = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 3 \\ 0 & 1 & -3 \\ 0 & 0 & 5 \end{pmatrix}$

Por lo tanto para comprobar:

$$\tilde{A} = PA = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}}_{L} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & 3 \\ 0 & 1 & -3 \\ 0 & 0 & 5 \end{pmatrix}}_{U} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 3 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}$$

Dale las gracias y un poco de amor 💚 a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

Ejercicio 6. O... hay que hacerlo!

Si querés mandá la solución \rightarrow al grupo de Telegram \bigcirc , o mejor aún si querés subirlo en IAT $_{\rm E}$ X \rightarrow una pull request al \bigcirc .

Ejercicio 7. O... hay que hacerlo!

Si querés mandá la solución \rightarrow al grupo de Telegram \bigcirc , o mejor aún si querés subirlo en IATEX \rightarrow una pull request al \bigcirc .

Ejercicio 8. O... hay que hacerlo!

Si querés mandá la solución \rightarrow al grupo de Telegram \bigcirc , o mejor aún si querés subirlo en IATEX \rightarrow una pull request al \bigcirc .

Ejercicio 9. Considerar la matriz

$$\left(\begin{array}{cccc}
4 & 2 & -2 \\
2 & 5 & 5 \\
-2 & 5 & 11
\end{array}\right)$$

Mostrar que es definida positiva y calcular su descomposición de Cholesky.

según la definición de matriz definida positiva:

$$\mathbf{x}^{t} \begin{pmatrix} 4 & 2 & -2 \\ 2 & 5 & 5 \\ -2 & 5 & 11 \end{pmatrix} \mathbf{x} = 4x^{2} - 4xz + 5y^{2} + 10yz + 11z^{2} \stackrel{\text{!!}}{=} (4x^{2} - 4xz + z^{2}) + 5(y^{2} + 2yz + z^{2}) + 5z^{2} \\
= 5z^{2} + 5(y + z)^{2} + (2x - z)^{2} > 0$$

La matriz cumple la defición de *matriz definida positiva* $\forall x \neq 0 \in \mathbb{R}^3$. Sí, oka, hacer eso es una locura, más fácil es hacer lo que sigue y mirar los elementos de la matriz D: Hay un teorema que dice algo así:

Sea $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ una matriz simétrica y definida positiva si y solo sí existe $L \in \mathbb{R}^{n \times n}$ triangular inferior con diagonal positiva tal que $A = LL^t$.

Arranco como buscando la descomposición LU:

$$\begin{pmatrix} 4 & 2 & -2 \\ 2 & 5 & 5 \\ -2 & 5 & 11 \end{pmatrix} \xrightarrow{\begin{array}{c} F_2 - \frac{1}{2}F_1 \\ \hline F_3 + \frac{1}{2}F_1 \\ \hline \end{array}} \begin{pmatrix} 4 & 2 & -2 \\ 0 & 4 & 6 \\ 0 & 6 & 10 \end{pmatrix} \xrightarrow{\begin{array}{c} F_3 - \frac{3}{2}F_2 \\ \hline \end{array}} \begin{pmatrix} 4 & 2 & -2 \\ 0 & 4 & 6 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = U$$

¡Sí! Ver los valores diagonales de U alcanza para ver que la matriz era efectivamente definida positiva. ¿Pero quién puede quitarnos el placer de haberlo comprobado de ambas formas?

Y ahora me formo la \tilde{L} a partir de la eliminación gaussiana:

$$\tilde{L} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ \frac{1}{2} & 1 & 0 \\ -\frac{1}{2} & \frac{3}{2} & 1 \end{pmatrix}$$

Con esto ya casi estamos:

 (\mathfrak{A})

$$A = \tilde{L}U = \tilde{L}D\tilde{L}^t = \tilde{L}\sqrt{D}\sqrt{D}\tilde{L}^t = \tilde{L}\sqrt{D}(\tilde{L}\sqrt{D})^t = LL^t \text{ con } L = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \\ -1 & 3 & 1 \end{pmatrix}$$

Pequeña verificación:

¡Aportá con correcciones, mandando ejercicios, ★ al repo, críticas, todo sirve. La idea es que la guía esté actualizada y con el mínimo de errores.

Dale las gracias y un poco de amor 💚 a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

👸 naD GarRaz 😯

Ejercicio 10. Sea $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ una matriz simétrica. Probar que A es definida positiva si y solo si existe un conjunto de vectores linealmente indepedientes $\{\boldsymbol{x}_1,\ldots,\boldsymbol{x}_n\}\subseteq\mathbb{R}^n$ tal que $a_{ij}=\boldsymbol{x}_i^t\boldsymbol{x}_j$

(⇒) Si A es una matriz simétrica y definida positiva va a admitir la descomposición de Cholesky (mirá acá).

$$A \underset{\text{la de LU}}{\overset{d_{ij}>0}{\longleftarrow}} A = \tilde{L} \tilde{D} \tilde{L}^t \Leftrightarrow A = \tilde{L} \sqrt{D} \sqrt{D} \tilde{L}^t \Leftrightarrow A = LL^t \underset{\boldsymbol{x} \neq \boldsymbol{0}}{\overset{\times}{\longleftarrow}} 0 < \boldsymbol{x}^t A \boldsymbol{x} = \boldsymbol{x}^t L L^t \boldsymbol{x} = (L^t \cdot \boldsymbol{x})^t (L^t \boldsymbol{x})$$

$$= \boldsymbol{y}^t \boldsymbol{y}$$

Ahora esos y tienen que ser linealmente independientes, más fácil, tengo que encontrar un solo conjunto:

$$\mathbf{y} = L^t \mathbf{x} \xrightarrow{\text{elijo}} \{x_1, \dots, x_n\} = \{e_1, \dots, e_n\} \implies \begin{cases} \mathbf{y}_1 = L^t e_1 = \operatorname{Col}_1(L^t) \\ \vdots \\ \mathbf{y}_n = L^t e_n = \operatorname{Col}_n(L^t) \end{cases}$$

La matriz L es triangular inferior $\begin{pmatrix} a_{ij} \end{pmatrix}$, con unos en la diagonal por lo que sus columnas son mega linealmente independientes. Y dado que

$$\boldsymbol{x}_i^t A \boldsymbol{x}_j = \boldsymbol{e}_i^t A \boldsymbol{e}_j \stackrel{!}{=} a_{ij} = \boldsymbol{y}_i^t \boldsymbol{y}_j$$

tenemos que el conjunto que verifica lo pedido:

$$\left\{ \operatorname{Col}_1(L^t), \dots, \operatorname{Col}_n(L^t) \right\} \subseteq \mathbb{R}^n$$

(\Leftarrow) La hipótesis ahora me dice que tengo vectores linealmente independientes y además que con esos vectores me formo la matriz A. Es decir que $A = X^t X$, con X:

$$X = \left(\boldsymbol{x}_1 \middle| \cdots \middle| \boldsymbol{x}_n \right) \implies A = X^t X \iff \boldsymbol{y}^t A \boldsymbol{y} = \boldsymbol{y}^t X^t X \boldsymbol{y}$$
$$\Leftrightarrow \boldsymbol{y}^t A \boldsymbol{y} = (X \boldsymbol{y})^t X \boldsymbol{y} = \|X \boldsymbol{y}\|_2^2 > 0$$

Queda demostrado ya que:

$$A = X^t X \xrightarrow{\text{transpongo}} A^t = (X^t X)^t = X^t X = A$$

$$\mathbf{y}$$

Dale las gracias y un poco de amor 💛 a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

👸 naD GarRaz 🞧

Ejercicio 11. Sean las matrices $A, B \in \mathbb{R}^{n \times n}$. Demostrar que A es simétrica definida positiva y B es no singular si y solo si BAB^t es simétrica definida positiva.

Muestro una doble implicación:

 (\Rightarrow) A es definida positiva: $\forall x \in \mathbb{R}^n \text{ y } x \neq 0$, entonces $x^t A x > 0$. Y B es no singular, entonces $\det(B) \neq 0$.

$$x^tAx > 0 \Leftrightarrow x^tB^{-1}BAB^t(B^t)^{-1}x > 0 \Leftrightarrow ((B^t)^{-1}x)^tBAB^t((B^t)^{-1}x) > 0 \Leftrightarrow y^tBAB^ty > 0 \quad \text{con } y \neq 0$$

Dado que B es inversible sé que $(B^t)^{-1}x \neq 0$.

No sé si es necesario mostrar esto o no, pero:

$$(BAB^t)^t = (AB^t)^t B^t = BA^t B^t \stackrel{!}{=} BAB^t =$$

(←) Una propiedad de las matrices simétricas definidas positivas es que son inversibles, su definición implica que $Nu = \{0\}$, así que su determinante es distinto de 0. En un producto matricial:

$$0 \neq \det(BAB^t) = \det(B) \cdot \det(A) \cdot \det(B^t) = (\det(B))^2 \cdot \det(A) \implies \det(A) \neq 0 \quad \text{y} \quad \underbrace{\det(B) \neq 0}_{B \text{ no singular}}$$

Para demostrar que A es definida positiva se puede recorrer el camino en reversa que se hizo en (\Rightarrow) ahora que se sabe que $\det(B) \neq 0$. Para $x \in y \neq 0$, se tiene que $(B^t)^{-1}x = y$ \uparrow entonces por hipótesis:

$$y^t BAB^t y > 0 \Leftrightarrow ((B^t)^{-1}x)^t BAB^t ((B^t)^{-1}x) > 0 \Leftrightarrow x^t B^{-1}BAB^t (B^t)^{-1}x > 0 \Leftrightarrow x^t Ax > 0 \text{ con } x \neq 0$$

Dale las gracias y un poco de amor 💚 a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

🞖 naD GarRaz 😱

Ejercicio 12. Sea $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ tal que $||A||_2 < 1$, siendo $||\cdot||_2$ la norma matricial inducida por la norma 2 vectorial.

- (a) Probar que $I A^t A$ es simétrica definida positiva.
- (b) Probar que la matriz $\left(\begin{array}{cc} I & A \\ A^t & I \end{array} \right)$ es simétrica definida positiva.
- (a) Para la simetría:

Transpongo y cruzo los dedos para que quede igual:

$$(I - A^t A)^t = I^t - (A^t A)^t = I - A^t A$$

linealidad en la trasposición

Sobre la linealidad de la transposición:

$$[A+B]_{ij} = a_{ij} + b_{ij} \xrightarrow{\text{transpongo}} [A+B]_{ij}^t = [A+B]_{ji} = a_{ji} + b_{ji}$$

Es simétrica.

Para ver si es definida positiva:

Intentamos con la definición de matriz definida positiva y vemos que sale:

$$I - A^{t}A \underset{\boldsymbol{x} \neq \boldsymbol{0}}{\longleftrightarrow} \boldsymbol{x}^{t}(I - A^{t}A)\boldsymbol{x} = \|\boldsymbol{x}\|_{2}^{2} - \boldsymbol{x}^{t}A^{t}A\boldsymbol{x} = \|\boldsymbol{x}\|_{2}^{2} - \boldsymbol{x}^{t}A^{t}A\boldsymbol{x} = \|\boldsymbol{x}\|_{2}^{2} - \|\boldsymbol{x}\|_{2}^{2} - \|\boldsymbol{A}\boldsymbol{x}\|_{2}^{2}$$

$$\stackrel{\text{!!}}{=} \|\boldsymbol{x}\|_{2}^{2}(1 - \frac{\|\boldsymbol{A}\boldsymbol{x}\|_{2}^{2}}{\|\boldsymbol{x}\|_{2}^{2}}) \quad \bigstar^{1}$$

Y por la definición de la norma inducida:

$$\|A\|_2 = \max_{\boldsymbol{x} \neq \boldsymbol{0}} \frac{\|A\boldsymbol{x}\|_2}{\|\boldsymbol{x}\|_2} \stackrel{1}{\downarrow} \forall \boldsymbol{x} \in \mathbb{R}^n$$

queda entonces
$$\frac{1}{\mathbf{x}} \underbrace{ \left\| \mathbf{x} \right\|_2^2}_{>0} \underbrace{ \left(1 - \underbrace{\frac{\left\| A \mathbf{x} \right\|_2^2}{\left\| \mathbf{x} \right\|_2^2}}_{>0} \right) > 0} :$$

$$\boldsymbol{x}^t(I - A^t A)\boldsymbol{x} > 0$$

(b) Para la simetría: Creo que esto se ve a simple vista:

$$\left(\begin{array}{cc}I&A\\A^t&I\end{array}\right)=\left(\begin{array}{cc}I&A\\A^t&I\end{array}\right)$$

Para ver si es definida positiva: Acá debería usar Cholesky resumencito acá click click

 $A = \tilde{L}D\tilde{L}^t$, es definida positiva si y solo si D lo es. Como D es diagonal, solo es cuestión de ver que $[D]_{ii} > 0$.

Acá surge naturalemente la pregunta de ¿Cómo de hago la descomposición?.

$$\begin{pmatrix} I & A \\ A^t & I \end{pmatrix} = \overbrace{\begin{pmatrix} I & 0 \\ M & B \end{pmatrix}}^{\underbrace{L^t}} \underbrace{\begin{pmatrix} I & M^t \\ 0 & B^t \end{pmatrix}} = \begin{pmatrix} I & M^t \\ M & MM^t + BB^t \end{pmatrix}$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} A = M^t \\ A^t = M \\ I = MM^t + BB^t \Leftrightarrow I - A^tA = BB^t \end{cases}$$

Y en un giro totalmente inesperado, al menos por mí, quedó que esa expresión del ítem (a). BB^t es una matriz simétrica y definida positiva, por lo tanto tiene factorización de Cholesky,

$$C = BB^t = \tilde{B}\sqrt{D}\sqrt{D}\tilde{B}^t$$

sé que existe esa matriz diagonal D que tiene sus elementos positivos.

Por lo tanto esto demuestra que efectivamente las matrices L y L^t son las matrices de la descomposición de Cholesky de la matriz del enunciado:

$$C = \left(\begin{array}{cc} I & A \\ A^t & I \end{array}\right) = \mathbf{L} \mathbf{L}^t$$

Como la matriz C admite descomposición de Chole, es simétrica definida positiva.

Dale las gracias y un poco de amor ♥ a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:
8 naD GarRaz •

Ejercicio 13. Sea $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ una base de K^n $(K = \mathbb{R} \quad \text{o} \quad \mathbb{C})$

(a) Probar que si B es ortogonal, entonces

$$m{C}_{EB} = \left(egin{array}{cccc} \cdots & rac{v_1^*}{\|v_1\|_2^2} & \cdots \ v_2^* & rac{v_2^*}{\|v_2\|_2^2} & \cdots \ dots & dots \ \cdots & rac{v_n^*}{\|v_n\|_2^2} & \cdots \end{array}
ight)$$

- (b) Probar que si B es ortonormal, entonces $C_{EB} = C_{BE}^*$.
- (c) Concluir que si B es ortonormal, entonces las coordenadas de un vector v en base B son:

$$(v)_B = (v_1^* v, v_2^* v, \dots, v_n^* v).$$

- (d) Calcular $(v)_B$ siendo $v = (1, -i, 3), B = \left\{ (\frac{i}{\sqrt{2}}, \frac{i}{\sqrt{2}}, 0), (-\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}, 0), (0, 0, i) \right\}.$
- (a) Si B es una base ortogonal, una BOG, entonces sus vectores cumplen que:

$$\boldsymbol{v}_i \cdot \boldsymbol{v}_j = \left\{ \begin{array}{ccc} \|\boldsymbol{v}_i\|_2^2 & \text{si} & i = j \\ 0 & \text{si} & i \neq j \end{array} \right.$$

Para calcular la matriz de cambio de base C_{EB} hay que calcular las coordenadas de los vectores canónicos en la base B: Ojo que esa llave son ecuaciones vectoriales, todo lo que está en **negrita**, **bold** es vector:

$$\begin{cases} e_{1} &= c_{11}v_{1} + c_{12}v_{2} + \dots + c_{n1}v_{n} \stackrel{\times}{\rightleftharpoons} \underbrace{v_{1}^{*}}_{\mid v_{1}^{*}} \underbrace{v_{1}^{*}}_{\in K} = c_{11} \|v_{1}\|_{2}^{2} \Leftrightarrow c_{11} = \frac{v_{1}^{*}}{\|v_{1}\|_{2}^{2}} \\ e_{2} &= c_{21}v_{1} + c_{22}v_{2} + \dots + c_{2n}v_{n} \stackrel{\times}{\rightleftharpoons} v_{1}^{*} = c_{21} \|v_{2}\|_{2}^{2} \Leftrightarrow c_{21} = \frac{v_{1}^{*}}{\|v_{1}\|_{2}^{2}} \\ \vdots \\ e_{n} &= c_{n1}v_{1} + c_{n2}v_{2} + \dots + c_{nn}v_{n} \stackrel{\times}{\rightleftharpoons} v_{1}^{*} = c_{n1} \|v_{n}\|_{2}^{2} \Leftrightarrow c_{n1} = \frac{v_{1}^{*}}{\|v_{1}\|_{2}^{2}} \end{cases}$$

Esos coeficientes c_{ij} me forman <u>la primera fila</u>, c_{ij} de la matriz C_{EB} :

$$(c_{11}, c_{21}, \dots, c_{n1}) = \left(\frac{v_1^*}{\|v_1\|_2^2}, \frac{v_1^*}{\|v_1\|_2^2}, \dots, \frac{v_1^*}{\|v_1\|_2^2}\right) \stackrel{!}{=} \frac{v_1^*}{\|v_1\|_2^2}$$

Cuando quiera calcular <u>la fila</u> *j*-ésima:

$$(c_{1j}, c_{2j}, \dots, c_{nj}) = \left(\frac{v_j^*}{\|\boldsymbol{v}_j\|_2^2}, \frac{v_j^*}{\|\boldsymbol{v}_j\|_2^2}, \dots, \frac{v_j^*}{\|\boldsymbol{v}_j\|_2^2}\right) \stackrel{!}{=} \frac{v_j^*}{\|\boldsymbol{v}_j\|_2^2}$$

Y así me armo la matriz C_{EB} generando fila por fila con este método.

(b) Ahora B es una BON, así que:

$$\mathbf{v}_i \cdot \mathbf{v}_j = \left\{ \begin{array}{ccc} \|\mathbf{v}_i\|_2^2 & \mathrm{si} & i = j \\ 0 & \mathrm{si} & i \neq j \end{array} \right.$$

Y con esto la matriz del ítem (a) queda más simple como:

$$oldsymbol{C}_{EB} = egin{pmatrix} \overline{egin{pmatrix} v_1^* \ \hline v_2^* \ \hline \vdots \ \hline v_n^* \end{bmatrix}} ullet^1$$

La matriz de cambio de base C_{EB} toma vectores en coordenadas de E y da el resultado en coordenadas de la base B. Construir el cambio de base C_{BE} , es inmediato el cálculo de coordenadas haciendo el sistema como en el ítem (a) ¡Quedan los vectores de la base B conjugados como columnas de la matriz!

$$oldsymbol{C}_{BE} = egin{pmatrix} oldsymbol{v}_1 igg| oldsymbol{v}_2 igg| \dots igg| oldsymbol{v}_n \end{pmatrix} & \stackrel{ ext{transpongo y conjugo}}{\Longrightarrow} * \end{pmatrix}$$

$$oldsymbol{C}_{BE}^* = egin{pmatrix} \hline v_1^* \ \hline v_2^* \ \hline dots \ v_n^* \end{bmatrix} oldsymbol{\dot{z}}^{\scriptscriptstyle 1} oldsymbol{C}_{EB}$$

Eso funciona así porque:

$$C_{BE}^*C_{EB} = I$$

(c) Sale con el sistemita del ítem (a) nuevamente:

$$oldsymbol{v} = c_1 oldsymbol{v}_1 + c_2 oldsymbol{v}_2 + \cdots + c_n oldsymbol{v}_n \stackrel{ imes op}{\leftarrow} oldsymbol{v}_j^* \cdot oldsymbol{v} = c_j \underbrace{\|oldsymbol{v}_1\|_2^2}_{-1} \Leftrightarrow \boxed{c_j = oldsymbol{v}_j^* \cdot oldsymbol{v}}$$

(d) Pajilla ②. B es una BON. Usando el ítem (c):

$$(\mathbf{v})_B = (\mathbf{v} \cdot \mathbf{v}_1^*, \mathbf{v} \cdot \mathbf{v}_2^*, \mathbf{v} \cdot \mathbf{v}_3^*) \stackrel{!}{=} (0, -\frac{2}{\sqrt{2}}i, 3i)$$

Dale las gracias y un poco de amor 💚 a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

🎖 naD GarRaz 🞧



Ejercicio 14. O... hay que hacerlo!

Si querés mandá la solución → al grupo de Telegram 🚺, o mejor aún si querés subirlo en IAT_EX→ una pull request al 📢

Ejercicio 15. En cada uno de los siguientes casos construir un proyector $f: \mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}^3$ que cumpla:

- (i) $\operatorname{Im}(f) = \{(x_1, x_2, x_3)/x_1 + x_2 + x_3 = 0\}$
- (ii) $Nu(f) = \{(x_1, x_2, x_3)/x_1 + x_2 + x_3 = 0\}$
- (iii) $\text{Nu}(f) = \{(x_1, x_2, x_3)/3x_1 x_3 = 0\} \text{ e } \text{Im}(f) = \langle (1, 1, 1) \rangle$

Acá un poco de cosas de proyectores, click, click •

(i) Encuentro un sistema de generadores de $\text{Im}(f) = \langle (-1, 1, 0), (-1, 0, 1) \rangle$, y dado que el subespacio $\text{Nu}(f) \oplus \text{Im}(f)$, por ejemplo $Nu(f) = \langle (1, 1, 1) \rangle$.

Con esa data defino el proyector:

$$\begin{cases}
f(-1,1,0) &= (-1,1,0) \\
f(-1,0,1) &= (-1,0,1) \\
f(1,1,1) &= (0,0,0)
\end{cases}$$

Si tomo como base $B = \{(-1, 1, 0), (-1, 0, 1), (1, 1, 1)\}$:

$$[f]_{BE} = \left(\begin{array}{rrr} -1 & -1 & 0\\ 1 & 0 & 0\\ 0 & 1 & 0 \end{array}\right)$$

Busco f, para lo cual multiplico por:

$$[C]_{BE} = \begin{pmatrix} -1 & -1 & 1\\ 1 & 0 & 1\\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{calculo la} \atop \text{inversa}} [C]_{EB} = \begin{pmatrix} -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} & -\frac{1}{3}\\ -\frac{1}{3} & -\frac{1}{3} & \frac{2}{3}\\ \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \end{pmatrix}$$

Por lo tanto:

$$[f]_{EE} = [f]_{BE} \cdot [C]_{EB} = \begin{pmatrix} \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} & -\frac{1}{3} \\ -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} \\ -\frac{1}{3} & -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} \end{pmatrix}$$

$$f(x, y, z) = \frac{1}{3}(2x - y - z, -x + 2y - z, -x - y + 2z)$$

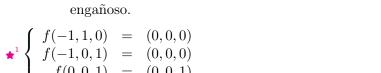
(ii) Usando lo mismo de antes pero resuelvo de otra forma: Ahora tengo que una base del Nu(f):

$$B_{\text{Nu}(f)} = \{(-1, 1, 0), (-1, 0, 1)\}$$

Completo esa base teniendo en cuenta que el vector que agrego va a ser un elemento de la Im(f):

$$B_V = \{\underbrace{(-1,1,0), (-1,0,1)}_{\in \text{Nu}(f)}, \underbrace{(0,0,1)}_{\in \text{Im}(f)}\} = \mathbb{R}^3$$

Importante que $\operatorname{Nu}(f) \cap \operatorname{Im}(f) = 0$, en \mathbb{R}^3 parece obvio, pero ya en \mathbb{R}^4 es más engañoso.



Voy a encontrar la expresión funcional de este proyector. La idea es escribir a esa base, B_V , en función de (x_1, x_2, x_3) para luego transformarla usando la propiedades de las viejas y queridas transformaciones lineales:

$$(x_1, x_2, x_3) \stackrel{\triangleq}{=} a \cdot (-1, 1, 0) + b(-1, 0, 1) + c(0, 0, 1) \xrightarrow{\text{sistema en}} \begin{pmatrix} -1 & -1 & 0 & x_1 \\ 1 & 0 & 0 & x_2 \\ 0 & 1 & 1 & x_3 \end{pmatrix}$$

Resolviendo ese sistema obtengo:

$$\begin{cases} a = x_2 \\ b = -x_1 - x_2 \\ c = x_1 + x_2 + x_3 \end{cases},$$

es decir que \star^2 es:

A

$$(x_1, x_2, x_3) = x_2 \cdot (-1, 1, 0) + (-x_1 - x_2) \cdot (-1, 0, 1) + (x_1 + x_2 + x_3) \cdot (0, 0, 1)$$

Aplicando f:

$$f(x_1, x_2, x_3) = f(x_2 \cdot (-1, 1, 0) + (-x_1 - x_2) \cdot (-1, 0, 1) + (x_1 + x_2 + x_3) \cdot (0, 0, 1))$$

$$f(x_1, x_2, x_3) = x_2 \cdot f(-1, 1, 0) + (-x_1 - x_2) \cdot f(-1, 0, 1) + (x_1 + x_2 + x_3) \cdot f(0, 0, 1)$$

$$f(x_1, x_2, x_3) \stackrel{\triangleq}{=} x_2 \cdot (0, 0, 0) + (-x_1 - x_2) \cdot (0, 0, 0) + (x_1 + x_2 + x_3) \cdot (0, 0, 1)$$

$$f(x_1, x_2, x_3) = (0, 0, x_1 + x_2 + x_3)$$

Si por alguna razón quiero esto en forma matricial, transformo los canónicos y pongo los transformados como columnas:

$$[f]_{EE} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{cases} f(1,0,0) &= (\frac{1}{3}, \frac{1}{3}, \frac{1}{3}) \\ f(0,1,0) &= (\frac{1}{3}, \frac{1}{3}, \frac{1}{3}) \\ f(0,0,1) &= (\frac{1}{3}, \frac{1}{3}, \frac{1}{3}) \end{cases}$$

$$f(x,y,z) = \frac{1}{3}(x+y+z, x+y+z, x+y+z)$$

A

(iii) Ahora $Nu(f) = \langle (3,0,1), (0,1,0) \rangle$

$$\begin{cases} f(3,0,1) &= (0,0,0) \\ f(0,1,0) &= (0,0,0) \\ f(1,1,1) &= (1,1,1) \end{cases}$$

Aprovechando que hay muchos ceros en la matriz, puedo encontrar los transformados de los *vectores canónicos* con un par de cuentas usando nuevamente propiedades de *transformaciones lineales*:

$$\begin{cases} f(3,0,1) &= & (0,0,0) \\ f(0,1,0) &= & (0,0,0) \\ f(1,1,1) &= & (1,1,1) \end{cases} \xrightarrow{3F_3 - F_1 \to F_3} \begin{cases} f(3,0,1) &= & (0,0,0) \\ f(0,1,0) &= & (0,0,0) \\ f(0,3,2) &= & (3,3,3) \end{cases} \xrightarrow{F_3 - 3F_2 \to F_3} \begin{cases} f(3,0,1) &= & (0,0,0) \\ f(0,1,0) &= & (0,0,0) \\ f(0,0,2) &= & (3,3,3) \end{cases}$$

$$\frac{2F_1 - 3F_3 \to F_1}{2F_3 \to F_3} \begin{cases} f(6,0,0) &= & (-3,-3,-3) \\ f(0,1,0) &= & (0,0,0) \\ f(0,0,2) &= & (3,3,3) \end{cases}$$

$$\frac{1}{2}F_1 \to F_1} \xrightarrow{\frac{1}{2}F_3 \to F_3} \begin{cases} f(1,0,0) &= & (-\frac{1}{2},-\frac{1}{2},-\frac{1}{2}) \\ f(0,1,0) &= & (0,0,0) \\ f(0,0,0) &= & (0,0,0) \\ f(0,0,0) &= & (0,0,0) \\ f(0,0,0) &= & (\frac{1}{2},-\frac{1}{2},-\frac{1}{2}) \end{cases}$$

En forma matricial quedaría:

$$[f]_{EE} = \begin{pmatrix} -\frac{1}{2} & 0 & \frac{3}{2} \\ -\frac{1}{2} & 0 & \frac{3}{2} \\ -\frac{1}{2} & 0 & \frac{3}{2} \end{pmatrix}$$

Multiplicando a $[f]_{EE}$ por (x_1, x_2, x_3) se obtiene la forma funcional:

$$[f]_{EE} \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -\frac{1}{2}x_1 + \frac{3}{2}x_3 \\ -\frac{1}{2}x_1 + \frac{3}{2}x_3 \\ -\frac{1}{2}x_1 + \frac{3}{2}x_3 \end{pmatrix}$$

A mí me gusta escrito así:

$$f(x_1, x_2, x_3) = \frac{1}{2} \cdot (-x_1 + 3x_3, -x_1 + 3x_3, -x_1 + 3x_3)$$

Dale las gracias y un poco de amor 💛 a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

👸 naD GarRaz 😯

Ejercicio 16.

(a) Sea $B = \{(1, -1, 0), (0, 1, -1), (0, 0, 1)\}$ base de \mathbb{R}^3 y sea $f : \mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}^3$ la transformación lineal tal que:

$$f(1,-1,0) = (1,-1,0), \ f(0,1,-1) = (0,1,-1), \ f(0,0,1) = (0,0,0).$$

Calcular $[f]_B$ y comprobar que f es un proyector.

(b) Construir un proyector $f: \mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}^3$ tal que $\text{Nu}(f) = \langle (1,1,1) \rangle$ e $\text{Im}(f) = \{x \in \mathbb{R}^3 / x_1 + x_2 - 3x_3 = 0\}$. ¿Es f una proyección ortogonal?

Acá te dejo resumencito de proyector, click, click

(a) Para calcular $[f]_B$ o $[f]_{BB}$ que me parece más descriptivo:

$$[f]_{BE} = \left(\begin{array}{rrr} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \end{array}\right)$$

Para calcular $[f]_{BB}$ hay que calcular las coordenadas en base B de los transformados de la base B.

$$\begin{cases} (f(1,-1,0))_B &= (1,-1,0)_B \stackrel{!}{=} (1,0,0) \\ (f(0,1,-1))_B &= (0,1,-1)_B \stackrel{!}{=} (0,1,0) \\ (f(0,0,1))_B &= (0,0,0)_B \stackrel{!}{=} (0,0,0) \end{cases}$$

Salen a ojo esas coordenadas, porque son los $_{\text{casi}}$ mismos vectores que la base B. Si no lo ves, planteá las combinetas lineales para calcular las coordenadas y vas a llegar a lo mismo.

$$[f]_{BB} = \left(\begin{array}{ccc} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{array}\right)$$

Si f es un proyector, lo va a ser en cualquier base, voy con la definición: $f \circ f = f$

$$[f]_{BB} \circ [f]_{BB} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = [f]_{BB}$$

(b) De ese subespacio saco uno de los muchos sistemas de generadores para Im(f):

$$Im(f) = \langle (-1, 1, 0), (-3, 0, 1) \rangle$$

Propongo un proyector f con la condición de que $Nu(f) = \langle (1,1,1) \rangle$:

$$\star^{1} \begin{cases} f(-1,1,0) &= (-1,1,0) \\ f(-3,0,1) &= (-3,0,1) \\ f(1,1,1) &= (0,0,0) \end{cases}$$

Las cuentas estas que voy a hacer no son necesarias para contestar, pero quiero ver que no me quede simétrico.

Ojo que eso definido en \star^1 sería algo como $[f]_{BE}$ con $B = \{(-1,1,0),(3,0,1),(1,1,1)\}$ para encontrar el proyector es su forma más mejor:

$$\begin{cases} f(-1,1,0) &= (-1,1,0) \\ f(3,0,1) &= (3,0,1) \\ f(1,1,1) &= (0,0,0) \end{cases} \xrightarrow{\mathbb{Z}} \begin{cases} f(1,0,0) &= (\frac{4}{5}, -\frac{1}{5}, -\frac{1}{5}) \\ f(0,1,0) &= (-\frac{1}{5}, \frac{4}{5}, -\frac{1}{5}) \\ f(0,0,1) &= (-\frac{3}{5}, -\frac{3}{5}, \frac{2}{5}) \end{cases}$$

También se podría haber usado lo de la combinación lineal:

$$(x_1, x_2, x_3) = a(-1, -1, 0) + b(3, 0, 1) + c(1, 1, 1)$$

para luego transformarlo y llegar a la expresión funcional de f. Mirá el ejercicio **15.**(b)

El proyector en forma matricial en base E queda:

田

$$[f]_{EE} = \begin{pmatrix} \frac{4}{5} & -\frac{1}{5} & -\frac{3}{5} \\ -\frac{1}{5} & \frac{4}{5} & -\frac{3}{5} \\ -\frac{1}{5} & -\frac{1}{5} & \frac{2}{5} \end{pmatrix}$$

El proyector P no es un proyector ortogonal. Por un lado no se cumple que $\operatorname{Nu}(P) \perp \operatorname{Im}(P)$, dado que $\underbrace{(1,1,1)}_{\in\operatorname{Nu}(P)} \cdot \underbrace{(3,0,1)}_{\in\operatorname{Im}(P)} \neq 0$. Además la expresión matricial tampoco cumple $P = P^t$.

Se puede encontrar una base en la que el proyector sí va a ser simétrico. En este caso particular:

$$[f]_{BB} = \left(\begin{array}{ccc} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{array}\right)$$

igual que en el ítem (a), pero si bien es simétrica la expresión matricial no se puede concluir en esta base que sea un *proyector ortogonal*, debería estar expresado en una base ortonormal para ver ese resultado.

田

昷

Dale las gracias y un poco de amor 💛 a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

👸 naD GarRaz 📢

Ejercicio 17. Sea $v \in \mathbb{C}^n$ un vector columna tal que $\|v\|_2 = 1$. Probar que:

- (a) La transformación lineal definida por la matriz vv^* es la proyección ortogonal sobre $\langle v \rangle$.
- (b) Si $\{v_1, \ldots, v_m\}$ es una base ortonormal del subespacio S, entonces $A = \sum_{i=1}^m v_i v_i^*$ es la proyección ortogonal sobre S.
- (c) Si A es como en el ítem anterior, I-A es la proyección ortogonal sobre S^{\perp} .
- (d) Eligiendo $v \in \mathbb{R}^2$ tal que $||v||_2 = 1$, corroborar gráficamente en Python \P que $R = I 2vv^*$ es la reflexión respecto de $\langle v \rangle^{\perp}$.
- (a) Tenemos que:

$$||v||_2 = 1 \stackrel{\text{def}}{\Longleftrightarrow} v^* \cdot v \stackrel{\bigstar^1}{=} 1$$

Un proyector ortogonal sobre $\langle v \rangle$, P cumple:

$$P \cdot v \stackrel{\text{def}}{=} v$$
, $P \cdot v^{\perp} \stackrel{\text{def}}{=} 0$, $P = P^*$ y Nu $P \perp \text{Im } P$

Entonces si esta $gaver\ vv^*$ cumple eso, ganamos $\underline{\blacktriangle}$:

$$\overbrace{vv^*}^P \cdot v \stackrel{!}{=} v(v^* \cdot v) \stackrel{\blacktriangle^1}{=} v,$$

that was easy. Vamos a por la otra. Agarro algún $w \in \mathbb{C}^n$:

$$vv^* \cdot \underbrace{(Pw - w)}_{\perp v} = 0 \quad \Leftrightarrow \quad vv^* \cdot Pw - vv^* \cdot w = 0$$

$$\Leftrightarrow \quad v(P^*v)^*w - vv^*w = 0$$

$$\Leftrightarrow \quad v(Pv)^*w - vv^*w = 0$$

$$\Leftrightarrow \quad vv^*w - vv^*w \neq 0$$

Me doy cuenta que podría haber probado que $(vv^*)^* = vv^*$; Pero quien me quita lo bailado?:

(b) Si tengo una base del subespacio, entonces puedo escribir a un vector genérico $w \in S$ como una combineta de los vectores de la base:

$$w = \sum_{j=1}^{m} a_j v_j = a_1 v_1 + a_2 v_2 + \dots + a_n v_n$$

Transformo teniendo en cuenta que $v_i^*(a_j v_j) = \begin{cases} a_i & \text{si} & i = j \\ 0 & \text{si} & i \neq j \end{cases}$, recordando que $||v_i||_2 = 1$:

$$Aw = \sum_{i=1}^{m} v_i v_i^* w = \sum_{i=1}^{m} a_i v_i = w \implies Aw = w$$

Me doy cuenta que podría haber probado que $A = A^*$; Pero quien me quita lo bailado?:

$$A^* = \left(\sum_{i=1}^m v_i v_i^*\right)^* \stackrel{!}{=} \sum_{i=1}^m \left(v_i v_i^*\right)^* = \sum_{i=1}^m v_i v_i^* = A$$

(c) Medio que usé algo de esto en el ítem (a). Un proyector ortogonal sobre S, va a mandar todo elemento del complemento ortogonal de S, S^{\perp} al 0.

Es decir, si $w \in S^{\perp}$:

$$Aw = 0$$
 y $(I - A)w = w \implies A\underbrace{(I - A)w}_{w} = (A - A^{2})w \stackrel{!}{=} (A - A)w = 0.$

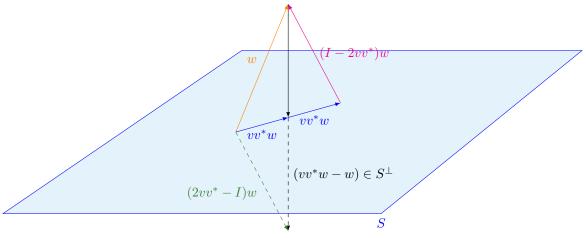
Podemos decir que A(I - A) es el operador nulo.

En general para cualquier elemento v del espacio vectorial V: Puedo escribir $v=s+s^{\perp}$, una combineta única de elementos de S y S^{\perp} , ya que $S \oplus S^{\perp}$.

$$A(I-A)v = A(I-A)(s+s^{\perp}) = A(s+s^{\perp}-As-As^{\perp}) = As+As^{\perp}-As-A^2s^{\perp} \stackrel{!}{=} 0$$

Los proyectores ortogonales cumplen que $Nu(P) \perp Im(P)$, donde la imagen es el S al que se proyecta y el núcleo es el S^{\perp} .

(d) Sí, lo sé, esto no es una implementación en Python .



Dale las gracias y un poco de amor 🛡 a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

👸 naD GarRaz 📢

Ejercicio 18. Sea $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$. Calcular la matriz de la proyección ortogonal sobre Im(A).

Una proyección ortogonal P debe cumplir con que $\overline{\text{Im}(P)} \perp \text{Nu}(P)$:

$$\mathrm{Im}(P) = \{(1,0,1), (0,1,0)\} \quad \text{y} \quad \mathrm{Nu}(P) = \{(-1,0,1)\}$$

Por lo tanto mi candidato a proyector ortogonal:

$$\begin{cases} P(1,0,1) = (1,0,1) \\ P(0,1,0) = (0,1,0) \\ P(-1,0,1) = (0,0,0) \end{cases}$$

Voy a buscar la expresión funcional del proyector:

$$(x_1, x_2, x_3) \stackrel{\triangleq}{=} a \cdot (1, 0, 1) + b \cdot (0, 1, 0) + c \cdot (-1, 0, 1) \xrightarrow{\text{resolver en}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 & x_1 \\ 0 & 1 & 0 & x_2 \\ 1 & 0 & 1 & x_3 \end{pmatrix}$$

Eso queda:

$$\begin{cases} a = \frac{1}{2}x_1 + \frac{1}{2}x_3 \\ b = x_2 \\ c = \frac{1}{2}x_1 - \frac{1}{2}x_3 \end{cases} \xrightarrow{\text{reemplazando en } \bigstar^1} P(x_1, x_2, x_3) = \left(\frac{1}{2}x_1 + \frac{1}{2}x_3, x_2, \frac{1}{2}x_1 + \frac{1}{2}x_3\right)$$

Transformo los canónicos para hallar P en forma matricial:

$$[P]_{EE} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \\ 0 & 1 & 0 \\ \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

Quedó hermosamente simétrico, porque es un proyector ortogonal expresado en una base ortonormal.

Dale las gracias y un poco de amor 💛 a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

👸 naD GarRaz 📢

Ejercicio 19. Sea $Q \in \mathbb{R}^{n \times n}$. Probar que son equivalentes:

- (a) $Q^{-1} = Q^t$.
- (b) Las columnas de Q forman un conjunto ortonormal.
- (c) Las filas de Q forman un conjunto ortonormal.
- (d) $||Qx||_2 = ||x||_2$ para todo $x \in \mathbb{R}^n$.

Interpretar (d) geométricamente.

Sugerencia: Para demostrar la implicación ((d) \implies (b)) usar que $x^t y = \frac{1}{4}(\|x+y\|_2^2 - \|x-y\|_2^2)$.

a) Quiero probar que:

Si
$$Q^{-1} = Q^t \implies \underbrace{\text{las columnas de } Q \text{ forman un conjunto ortonormal}}_{\text{tesis}}$$

$$Q^{-1} \cdot Q = I \stackrel{\text{HIP}}{\Longleftrightarrow} Q^t \cdot Q = I \stackrel{\text{zoom}}{\Longleftrightarrow} \underbrace{\begin{pmatrix} & q_1^t & \\ & \vdots & \\ & q_n^t \end{pmatrix}}_{\text{com}} \begin{pmatrix} & q_1 & \\ & \ddots & \\ & q_n^t q_1 & q_1^t q_2 & \dots & q_1^t q_n \\ & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ & q_n^t q_1 & q_n^t q_2 & \dots & q_n^t q_n \end{pmatrix}$$

Estaría quedando que:

$$Q^tQ = \begin{cases} 1 & \text{si} \quad i = j \\ 0 & \text{si} \quad i \neq j \end{cases} \implies \operatorname{Col}(Q) = \{\boldsymbol{q}_1, \boldsymbol{q}_2, \cdots, \boldsymbol{q}_n\} \text{ es un conjunto ortonormal}$$

b) Quiero probar que:

Si
$$\underbrace{\operatorname{Col}(Q) \text{ es un conjunto ortonormal}}_{\text{hipótesis}} \Longrightarrow \underbrace{\operatorname{Fila}(Q) \text{ es un conjunto ortonormal}}_{\text{tesis}}$$

Antes vi que si la columnas de Q forman un conjunto ortonormal, entonces $Q^tQ = I$.

$$I = Q^{t} \cdot Q \stackrel{!}{\Leftrightarrow} I = Q \cdot Q^{t} = \left(\begin{array}{c|c} q_{1} & \dots & q_{n} \end{array}\right) \left(\begin{array}{c} \underline{q_{1}^{t}} \\ \hline \vdots \\ \hline q_{n}^{t} \end{array}\right) = \underbrace{\left(\begin{array}{c} \operatorname{Fila}_{1}(Q) \cdot Q^{t} \\ \hline \vdots \\ \overline{\operatorname{Fila}_{n}(Q) \cdot Q^{t}} \end{array}\right)}_{\bullet} = \underbrace{\left(\begin{array}{c} 1 & \dots & 0 \\ \hline \vdots & \ddots & \vdots \\ \hline 0 & \dots & 1 \end{array}\right)}_{\bullet}$$

En \star^1 está de un lado el producto de las filas de Q con la matriz Q^t que tiene como columnas a las filas de Q. Por lo tanto, para la primera fila, el producto con todas las filas de Q da e_1^t , en general voy a tener:

$$\operatorname{Fila}_{i}(Q) \cdot \operatorname{Fila}_{j}(Q)^{t} = \begin{cases} 1 & \text{si} \quad i = j \\ 0 & \text{si} \quad i \neq j \end{cases}$$

c) Quiero probar que:

$$\underbrace{\text{Si Fila}(Q) \text{ es un conjunto ortonormal}}_{\text{hipótesis}} \implies \underbrace{\|Qx\|_2 = \|x\|_2 \ \forall x \in \mathbb{R}^n}_{\text{tesis}}.$$

Si querés mandá la solución \rightarrow al grupo de Telegram \bigcirc , o mejor aún si querés subirlo en IATEX \rightarrow una pull request al \bigcirc

d) ... hay que hacerlo!

Si querés mandá la solución \rightarrow al grupo de Telegram \bigcirc , o mejor aún si querés subirlo en IATEX \rightarrow una pull request al \bigcirc

Ejercicio 20. Hallar la factorización QR de las siguientes matrices:

a)
$$A = \begin{pmatrix} 0 & -4 \\ 0 & 0 \\ -5 & -2 \end{pmatrix}$$
, b) $A = \begin{pmatrix} 3 & 2 \\ 4 & 5 \end{pmatrix}$

Acá un poco de lore A = QR click click \blacksquare

a) La matriz no es cuadrada \odot . A la descomposición QR le chupa un huevo. ¡Gram-Schimdteo a Col(A)!

$$\begin{aligned} \operatorname{Col}(A) &= \left\{ \left(\begin{array}{c} 0 \\ 0 \\ -5 \end{array} \right), \left(\begin{array}{c} -4 \\ 0 \\ -2 \end{array} \right) \right\} \end{aligned} \qquad \underbrace{\operatorname{Col}(A)_{\operatorname{BOG}}} &= \left\{ \left(\begin{array}{c} 0 \\ 0 \\ -5 \end{array} \right), \left(\begin{array}{c} -4 \\ 0 \\ 0 \end{array} \right) \right\} \\ \xrightarrow{\operatorname{normalizo}} & \operatorname{Col}(A)_{\operatorname{BON}} &= \left\{ \left(\begin{array}{c} 0 \\ 0 \\ \frac{-5}{\|(0,0,-5)\|} \end{array} \right), \left(\begin{array}{c} \frac{-4}{\|(0,0,-4)\|} \\ 0 \\ 0 \end{array} \right) \right\} \\ \xrightarrow{\operatorname{cocinado}}_{\operatorname{queda}} & \operatorname{Col}(A)_{\operatorname{BON}} &= \left\{ \left(\begin{array}{c} 0 \\ 0 \\ -1 \end{array} \right), \left(\begin{array}{c} -1 \\ 0 \\ 0 \end{array} \right) \right\} \end{aligned}$$

Listo, ahora expreso a A como:

$$A = \underbrace{\begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 0 & 0 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}}_{Q} \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} 5 & -2 \\ 0 & 4 \end{pmatrix}}_{R}$$

Fijate que:

$$A = QR \xrightarrow[\text{M.A.M.}]{\text{triangular superior}} Q^*A = Q^*QR = R \Leftrightarrow Q^*A = R$$

La Q^* te triangula la A.

b) Cuando te ponen una matriz de 2×2 , sabés que las cuentas van a ser un cosa horrible:

$$\begin{aligned} \operatorname{Col}(A) &= \left\{ \left(\begin{array}{c} 3 \\ 4 \end{array} \right), \left(\begin{array}{c} 2 \\ 5 \end{array} \right) \right\} & \xrightarrow{\text{normalizo}} & \operatorname{Col}(A)_{\operatorname{BON}} &= \left\{ \left(\begin{array}{c} 3 \\ 4 \end{array} \right), \left(\begin{array}{c} -\frac{28}{25} \\ \frac{21}{25} \end{array} \right) \right\} \\ & \xrightarrow{\text{normalizo}} & \operatorname{Col}(A)_{\operatorname{BON}} &= \left\{ \left(\begin{array}{c} \frac{3}{5} \\ \frac{4}{5} \end{array} \right), \left(\begin{array}{c} -\frac{4}{5} \\ \frac{3}{5} \end{array} \right) \right\}_{\text{i}} & \text{qued\'o hermosa!} \end{aligned}$$

Listo expreso a A como:

$$A = \underbrace{\begin{pmatrix} \frac{3}{5} & -\frac{4}{5} \\ \frac{4}{5} & \frac{3}{5} \end{pmatrix}}_{Q} \underbrace{\begin{pmatrix} 5 & \frac{26}{5} \\ 0 & \frac{7}{5} \end{pmatrix}}_{R}$$

Dale las gracias y un poco de amor \heartsuit a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte: 8 naD GarRaz \P

o Hab Gainaz

Ejercicio 21. O... hay que hacerlo!

Si querés mandá la solución \rightarrow al grupo de Telegram \bigcirc , o mejor aún si querés subirlo en IATEX \rightarrow una pull request al \bigcirc .

Ejercicio 22. O... hay que hacerlo!

Si querés mandá la solución \rightarrow al grupo de Telegram \bigcirc , o mejor aún si querés subirlo en \LaTeX una pull request al \bigcirc .

Ejercicio 23. O... hay que hacerlo!

Si querés mandá la solución \rightarrow al grupo de Telegram \bigcirc , o mejor aún si querés subirlo en \LaTeX una pull request al \bigcirc .

Ejercicio 24. O... hay que hacerlo!

Si querés mandá la solución \rightarrow al grupo de Telegram \bigcirc , o mejor aún si querés subirlo en \LaTeX una pull request al \bigcirc .

Liercicios de parciales:

1. Sea $c \in \mathbb{R}$, $c \neq 0$ y las siguientes matrices

$$\left(\begin{array}{ccc}
0 & c & c \\
c & c & 0 \\
c & 0 & 0
\end{array}\right) \quad y \quad \left(\begin{array}{ccc}
1 & 1 & 3 \\
0 & 0 & 0 \\
1 & 1 & 0
\end{array}\right)$$

- a) Probar que no existen matrices L triangular inferior con unos en la diagonal y U triangular superior tales que C = LU.
- b) Hallar $P, L, U \in \mathbb{R}^{3\times 3}$ tales que $PP = I_3$ y PC = LU con L triangular inferior con unos en la diagonal y U trianfular superior.
- c) ¿Cuántas factorizaciones LU (L con unos en la diagonal) existen para la matriz CB? Si no existe ninguna, demostrarlo; si existe solo una, hallarla; si existe más de una, decir cuántas y mostrar dos distintas.
- d) Probar que $\operatorname{cond}_1(C+B) \to \infty$ para $c \to -3$.
- a) Planteo existencia con una LU genérica y llego a contradicción.
- b) row swap y luego voy a encontrar:

$$P_{13}C = LU$$
 con $L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$

C) ... hay que hacerlo!

Si querés mandá la solución \rightarrow al grupo de Telegram \bigcirc , o mejor aún si querés subirlo en IATEX \rightarrow una pull request al \bigcirc

d) Matriz singular a usar:

$$\left(\begin{array}{ccc}
1 & c+1 & 0 \\
c & c & 0 \\
c+1 & 1 & 0
\end{array}\right)$$

- **2.** Sean $S_1 = \langle (2,1,3) \rangle$ y $S_2 = \langle (4,2,6), (1,0,4) \rangle$.
 - a) Mostrar que $S_1 \subset S_2$.
 - b) Sea P el proyector ortogonal sobre S_2 . Probar que $S_1 \subset \text{Nu}(I P^T)$.
 - c) Calcular la distancia de (-2, 6, 4) a S_2 usando P(-2, 6, 4).
 - a) Busco ecuación de S_2 :

$$a(4,2,6) + b(1,0,4) = (x_1, x_2, x_3) \xrightarrow{\text{armo sistema}} \begin{pmatrix} 4 & 1 & x_1 \\ 2 & 0 & x_2 \\ 6 & 4 & x_3 \end{pmatrix}$$

resolviendo ese sistema obtengo:

$$B_S = \{(x_1, x_2, x_3) \in \mathbb{R}^3 / -8x_1 + 10x_2 + 2x_3 = 0\}$$

Saco de paso y barato mirando los coeficientes de la ecuación de S:

$$B_{S^{\perp}} = \{(-4, 5, 1)\}$$

Volviendo al ejercicio $\xi S_1 \subset S_2$?: Sí, porque cumple la ecuación del subespacio.

b) La papa está ac
á $I-P_{S_2}^t$, un proyector ortogonal cumple que su expresión matricial es simétrica:

$$I - P_{S_2}^t = I - P_{S_2}$$

Por lo tanto si quiero buscar ver si un vector pertenece al núcleo de $I - Nu(P_{S_2})$:

$$S_1 \subset S_2 \implies P_{S_2}(S_1) = S_1$$

Por lo tanto:

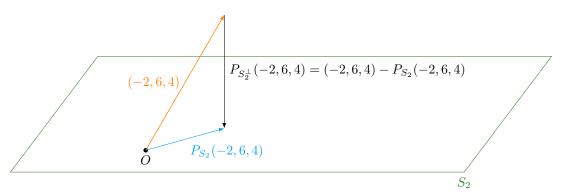
$$(I - P_{S_2})S_1 = S_1 - P_{S_2}S_1 = S_1 - S_1 = 0$$

c) La distancia la puedo calcular como :

$$||(-2,6,4) - P_{S_2}(-2,6,4)||$$

Calculo una BON para S_2 y S_2^{\perp} :

$$BON_{S_2} = \left\{ \left(-\frac{1}{\sqrt{3}}, -\frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}} \right), \left(\frac{2}{\sqrt{14}}, \frac{1}{\sqrt{14}}, \frac{3}{\sqrt{14}} \right) \right\}$$
$$BON_{S_2^{\perp}} = \left\{ \left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\}$$



Viendo el gráfico conviene calcular para hacer quinientas cuentas menos:

$$\left\| P_{S_{2}^{\perp}}(-2,6,4) \right\| = \left\| \underbrace{\left(\underbrace{(-2,6,4) \cdot \left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right)}_{42} \right) \left(\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right)}_{=1} \right\| = \left\| \sqrt{42} \right\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right)}_{=1} \right\| = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{1}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1} = \sqrt{42} \left\| \underbrace{\left(-\frac{4}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}}, \frac{5}{\sqrt{42}} \right) \right\|}_{=1}$$

Por lo tanto la distancia buscada:

$$d((-2,6,4),S_2) = \sqrt{42}$$

Oka, decía usando P_{S_2} , pero, pero... me chupa un huevo.

Pero bueh, ahí queda la base $BON_{S_2} = \{v_1, v_2\}$, calculá con v = (-2, 4, 6):

$$P_{S_2}(\mathbf{v}) = (v_1 \cdot \mathbf{v}) \cdot v_1 + (v_2 \cdot \mathbf{v}) \cdot v_2$$

eso sería la proyección azul del gráfico, entonces para calcular la longitud del vector negro:

$$\|\mathbf{v} - (v_1 \cdot v) \cdot v_1 + (v_2 \cdot v) \cdot v_2\| = d((-2, 6, 4), S_2)$$

Si querés armar el proyector sobre el subespacio S con matrices, mirá acá como funciona esto click click :

$$P_s = QQ^t = \begin{pmatrix} -\frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{2}{\sqrt{14}} \\ -\frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{14}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{3}{\sqrt{14}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -\frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{2}{\sqrt{14}} & \frac{1}{\sqrt{14}} & \frac{3}{\sqrt{14}} \end{pmatrix}$$

Dale las gracias y un poco de amor 💛 a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

👸 naD GarRaz 📢

♦3. Sea $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ una matriz inversible con $A^t A = L L^t$ la factorización de Cholesky de la matriz $A^t A$. Si llamamos $L^{-t} = (L^t)^{-1}$.

- a) Probar que AL^{-t} es una matriz ortogonal.
- b) Calcular la factorización QR de A en función de A y L.
- c) Sea

$$B = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & \sqrt{3} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \sqrt{3} \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = LL^{t}$$

la factorización de Cholesky de la matriz B. Sin calcular B explícitamente, calcular la factorización QR de L y usarla para hallar la factorización QR de B.

a) Una matriz A es ortogonal si su Col(A) es un conjunto ortonormal. Más propiedades de estas matrices acá click click . Una matriz ortogonal tiene por inversa a sí misma transpuesta y conjugada. A ver si pasa eso

$$AL^{-t} \cdot (AL^{-t})^t \stackrel{\text{def}}{=} I \quad \stackrel{\times \to}{\rightleftharpoons} \quad A^t A L^{-t} \cdot (AL^{-t})^t = A^t$$

$$\Leftrightarrow \quad LL^t (L^t)^{-1} \cdot (AL^{-t})^t = A^t$$

$$\Leftrightarrow \quad L \cdot (AL^{-t})^t = A^t$$

$$\Leftrightarrow \quad L \cdot (L^{-t})^t A^t = A^t$$

$$\Leftrightarrow \quad L \cdot (L^{-t})^t A^t A = A^t A$$

$$\Leftrightarrow \quad L \cdot (L^{-t})^t L L^t = A^t A$$

$$\Leftrightarrow \quad L \cdot (L^t L^{-t})^t L L^t = A^t A$$

$$\Leftrightarrow \quad LL^t \stackrel{\text{def}}{=} A^t A$$

b) En el ítem a) se mostró que $A(L^t)^{-1}$ es una matriz ortogonal, al igual que lo debe ser Q. R tiene que ser una matriz diagonal superior como lo es L^t que sale de la descomposición de Cholesky. El resto es historia:

$$A = QR = A(L^t)^{-1} \cdot L^t = A \cdot (\underbrace{(L^t)^{-1} \cdot L^t}_{I})^{-1} = A$$

La descomposición A = QR:

$$A = \underbrace{AL^{-t}}_{Q} \underbrace{L^{t}}_{R}$$

c) Calculo primero la descomposición QR de L:

$$L = \left(\begin{array}{ccc} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & \sqrt{3} & 1 \end{array}\right)$$

Calculo una BOG y luego la BON del espacio columna de L con $Gram\ Schmidt$:

$$BOG = \left\{ \underbrace{(2,0,0)}_{\|\cdot\|=2}, \underbrace{(0,1,\sqrt{3})}_{\|\cdot\|=\frac{1}{\alpha}}, \underbrace{\left(0,-\frac{\sqrt{3}}{4},\frac{1}{4}\right)}_{\|\cdot\|=\frac{1}{\alpha}} \right\} \quad \text{y} \quad BON = \left\{ (1,0,0), \left(0,\frac{1}{2},\frac{\sqrt{3}}{2}\right), \left(0,-\frac{\sqrt{3}}{2},\frac{1}{2}\right) \right\}$$

La matriz Q tiene como columnas a los elementos de la base ortonormal, mientras que R tiene en la diagonal las normas de los elementos de la base ortogonal y por sobre la diagonal la longitud de las proyecciones en

cada vector de la base, ver acá click click e sobre la diagonal la longitud de la proyección en cada unos de los vectores de en cada columna respectivamente.

$$Q = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{2} & -\frac{\sqrt{3}}{2} \\ 0 & \frac{\sqrt{3}}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix} \qquad \mathbf{y} \qquad R = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & \frac{\sqrt{3}}{2} \\ 0 & 0 & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

$$LL^{t} = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{2} & -\frac{\sqrt{3}}{2} \\ 0 & \frac{\sqrt{3}}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}}_{L} \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & \frac{\sqrt{3}}{2} \\ 0 & 0 & \frac{1}{2} \end{pmatrix}}_{L} \underbrace{\begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \sqrt{3} \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}}_{L^{t}} = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{2} & -\frac{\sqrt{3}}{2} \\ 0 & \frac{\sqrt{3}}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}}_{R_{B}} \underbrace{\begin{pmatrix} 4 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{2} \end{pmatrix}}_{R_{B}} = B$$

Este último resultado está diciendo que las columnas de B son colineales con los vectores de la base ortonormal, hecho que se desprende de que R haya quedado diagonal.

Dale las gracias y un poco de amor 💛 a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

👸 naD GarRaz 😯

- **34.** Para cada $a \in \mathbb{R}$ sea la matriz $A(a) = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & -1 & 3 \\ -1 & 1 & 2 & -4 \\ 1 & 1 & 1 & a \end{pmatrix}$.
 - a) Hallar la descomposición LU de A(a) para cada $a \in \mathbb{R}$.
 - b) Calcular $\operatorname{cond}_{\infty}(A(a))$ cuando $a \to 1$.
 - c) Explicar las razones por las cuales $M(a) = \begin{pmatrix} 0 & 2 & -1 & 3 \\ -1 & 1 & 2 & -4 \\ 1 & -1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & a \end{pmatrix}$
 - a) Triángulo y después le cambio los signos para encontrar la L.

$$A = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}}_{I} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & -1 & 3 \\ 0 & 0 & 2 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & a-1 \end{pmatrix}}_{II}$$

b) Cómo calcular la condición cuando $a \to 1$. En esta clase de ejercicio hay que usar la cota para la condición:

$$\operatorname{cond}(A) \ge \sup \left\{ \frac{\|A\|}{\|A - B\|} : B \text{ es singular} \right\}.$$

Una B singular:

$$B = \left(\begin{array}{cccc} 1 & -1 & 0 & 1\\ 0 & 2 & -1 & 3\\ -1 & 1 & 2 & -4\\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{array}\right)$$

La elección de esa B sale con ayuda de la U del ítem a), donde si a=1 me queda una fila de ceros.

$$\lim_{a \to 1} \operatorname{cond}_{\infty}(A(a)) \ge \lim_{a \to 1} \frac{\|A(a)\|_{\infty}}{\|A(a) - B\|_{\infty}} = \lim_{a \to 1} \frac{8}{|a - \mathbf{1}|} = +\infty$$

Por lo tanto:

$$\lim_{a \to 1} \operatorname{cond}_{\infty}(A(a)) = +\infty$$

c) No voy a poder encontrar una descomposición que cumpla con las condiciones que tienen que cumplir tanto la matriz L como la M:

$$A = L \cdot U \implies [A]_{11} = 0 = [L]_{11}[U]_{11} \Leftrightarrow [U]_{11} = 0$$

dado que L tienen unos en su diagonal. Luego:

$$[A]_{21} = -1 = [L]_{21} \underbrace{[U]_{11}}_{=0} = 0$$
 absurdo.

Puedo permutar filas para hacer que $M(a) \to A(a)$:

$$P_1 = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad \mathbf{y} \quad P_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Por lo tanto:

$$PM(a) = P_2 P_1 M(a) = A(a)$$
 con $P = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$

Dale las gracias y un poco de amor 💛 a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

👸 naD GarRaz 📢





- (a) Sean $L_1 = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 : x = y, z = 0\}$ y $L_2 = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 : x = y = z\}$. Describir $S = L_1 + L_2$ y dar una base ortonormal para dicho subespacio.
- (b) Sea $P \in \mathbb{R}^{3\times 3}$ el proyector ortogonal a S. A partir de P(0, -2, 5) calcular la distancia de (0, -2, 5) a S.

(c) Sea
$$Q = \begin{pmatrix} 0 & -1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$
. Probar que $(QP)^tQ = P$.

(a) Los subespacios L_1 y L_2 en generadores:

$$L_1 = \langle (1, 1, 0) \rangle$$
 y $L_2 = \langle (1, 1, 1) \rangle$

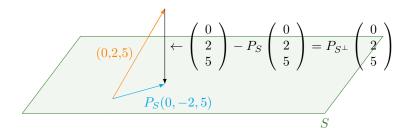
Para calcular el espacio suma $S = L_1 + L_2$, dado que son dos vectores linealmente independientes:

$$S = \{(1, 1, 0), (1, 1, 1)\} \quad \text{con la base ortonormal} \quad BON_S = \left\{ (\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}, 0), (0, 0, 1) \right\}$$

La base ortonormal la podés conseguir con Gram-Schmidt. De yapa hago una base ortonormal del complemento ortogonal de S, S^{\perp} :

$$BON_{S^{\perp}} = \left\{ \left(\frac{1}{\sqrt{2}}, -\frac{1}{\sqrt{2}}, 0 \right) \right\}$$

(b)



La distancia se puede calcular como:

$$d\begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 5 \end{pmatrix}, S) = \left\| \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 5 \end{pmatrix} - P_S \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 5 \end{pmatrix} \right\| = \left\| P_{S^{\perp}} \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 5 \end{pmatrix} \right\|$$

$$= \left\| \left(\frac{1}{\sqrt{2}}, -\frac{1}{\sqrt{2}}, 0 \right) \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 5 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 \end{pmatrix} \right\|$$

$$= \left| -\sqrt{2} \right| \left\| \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 \end{pmatrix} \right\|$$

$$= \sqrt{2}$$

(c) Notando que:

$$Q \cdot Q^t = I_3$$

sale en 2 patadas, si no lo notás, calculá el proyector ortogonal sobre el subespacio S, P, al final se explica como. (acá dice bien como click click \bullet).

$$(QP)^tQ = P \Leftrightarrow (QP)^tQQ^t = PQ^t \Leftrightarrow (QP)^t = PQ^t \Leftrightarrow P^tQ^t = PQ^t \stackrel{!!}{\Leftrightarrow} PQ^t = PQ^t$$

P es un proyector ortogonal ¡Su expresión matricial es simétrica! $P = P^t$, después de todo el proyector se calcula como $P = CC^t$ donde C es la matriz que tiene como columnas los elementos de la BON_S y es evidente que si:

$$P \stackrel{\bigstar}{=} CC^t \stackrel{\text{transpongo}}{\Longleftrightarrow} P^t = (CC^t)^t = (C^t)^t C^t = CC^t \stackrel{\bigstar}{=} P$$

Dale las gracias y un poco de amor 💛 a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

👸 naD GarRaz 😯

- - a) Si c = 0, probar que B tiene factorización LU si y solo si A tiene factorización LU.
 - b) Si $c \neq 0$, mostrar que la afirmación del ítem anterior no es verdadera, escribiendo un contraejemplo para ciertos b, c y A inversible. Justificar.
 - c) Si c = 0, ¿Qué condiciones deben cumplirse sobre b y A para que B sea ortogonal?
 - a) (\Rightarrow) Por hipótesis tengo que c = 0 y B = LU. El producto en bloques tiene la pinta:

$$B = L \cdot U = \begin{pmatrix} 1 \times 1 & 1 \times n & 1 \times n \\ n \times 1 & n \times n & 1 \times n \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} 1 \times 1 & 1 \times n \\ n \times 1 & n \times n \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 1 \times 1 & 1 \times n & 1 \times n \\ n \times 1 & n \times n & 1 \times n \\ n \times 1 & n \times n & 1 \times n \end{pmatrix}$$

$$\underbrace{\left(\begin{array}{c|c} 1 & \mathbf{0}^t \\ \hline \mathbf{b} & A \end{array}\right)}_{R} = \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} 1 & \mathbf{0}^t \\ \hline \mathbf{d} & \tilde{L} \end{array}\right)}_{L} \cdot \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} 1 & e^t \\ \hline \mathbf{0} & \tilde{U} \end{array}\right)}_{U} = \underbrace{\left(\begin{array}{c|c} 1 \cdot 1 + \mathbf{0}^t \cdot \mathbf{0} & 1 \cdot e^t + \mathbf{0}^t \cdot \tilde{U} \\ \hline \mathbf{d} \cdot 1 + \tilde{L} \cdot \mathbf{0}^t & \mathbf{d} \cdot e^t + \tilde{L} \cdot \tilde{U} \end{array}\right)}_{U}$$

Donde \tilde{L} y \tilde{U} son triangular inferior y triangular superior respectivamente, Para que ese último producto dé B, necesito que $e^t = \mathbf{0}^t$ en la primera fila y que d = b para la primera columna. Luego obtengo que:

$$d \cdot 0^t + \tilde{L} \cdot \tilde{U} = A \implies A = \tilde{L}\tilde{U}$$

(\Leftarrow) Para hacer la vuelta tengo la hipótesis de que A=LU. Dado que A es una matriz inversible y además tiene descomposición LU, entonces todas las submatrices esquina, submatrices principales, sus menores, son inversibles.

Sea $A \in K^{n \times n}$, A inversible, entonces:

A tiene descomposición $LU \iff \underbrace{A(1:k,1:k)}_{\substack{\text{submatrices} \\ \text{principales}}} es inversible \quad \forall k \in [1,n]$

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdot C & 0 \\ \vdots & a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ b & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \vdots & a_{31} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

Si mirás eso con un poco de amor \bullet , vas a notar que las submatrices de B son todas inversibles, dado que sus respectivos determinantes son:

$$\det \left(B(1:k,1:k) \right) = \underbrace{1 \cdot \underbrace{\det \left(A(1:(k-1),1:(k-1) \right)}}_{\neq 0} = A(1:(k-1),1:(k-1)) \ \forall k \in [1,n]$$

Es así que si todas las submatrices principales de B son inversibles, entonces:

 ${\cal B}$ tiene descomposición LU

b) Me armo una matriz A inversible que no tenga LU. Y elijo a b y $c \neq 0$ de forma tal de que tenga en el elemento $[B]_{22} = 0$ y $[B]_{31} = 1$, ese 1 está por debajo de la diagonal de B, no voy a poder triangular sin permutar.

$$oldsymbol{c}^t = (0 \ 1 \ \cdots \ 1), \quad oldsymbol{b}^t = (0 \ 1 \ \cdots \ 1), \quad A = \left(\begin{array}{c} \underline{e_2} \\ \hline \underline{e_1} \\ \hline \vdots \\ e_n \end{array} \right)$$

c) Para que $B \in \mathbb{R}^{(n+1)\times (n+1)}$ sea una matriz ortogonal debe cumplir que $B \cdot B^t = I_{n+1}$

$$\underbrace{\begin{pmatrix} 1 & \mathbf{0}^{t} \\ \mathbf{b} & A \end{pmatrix}}_{B} \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & \mathbf{b}^{t} \\ \mathbf{0} & A^{t} \end{pmatrix}}_{B^{t}} = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 \cdot 1 + \mathbf{0}^{t} \cdot \mathbf{0} & 1 \cdot \mathbf{b}^{t} + \mathbf{0}^{t} \cdot A^{t} \\ \mathbf{b} \cdot 1 + A \cdot \mathbf{0}^{t} & \mathbf{b} \cdot \mathbf{b}^{t} + A \cdot A^{t} \end{pmatrix}}_{I_{n+1}} = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & \mathbf{b}^{t} \\ \mathbf{b} & \mathbf{b} \cdot \mathbf{b}^{t} + A \cdot A^{t} \end{pmatrix}}_{I_{n+1}} = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & \mathbf{0}^{t} \\ \mathbf{b} & \mathbf{b} \cdot \mathbf{b}^{t} + A \cdot A^{t} \end{pmatrix}}_{I_{n+1}}$$

Para que B sea una matriz ortogonal, debe cumplirse que:

Adebe ser una matriz ortogonal y $\boldsymbol{b}=0$

- **♦**7. [final 18/12/23]
 - a) Probar que si $P: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$ es un proyector no nulo y $A = |P|_{\mathcal{E}}$ es la matriz P en la base canónica, entonces $||A|| \ge 1$.
 - b) Dada la base $B = \{(1,0,0); (1,1,0); (1,0,1)\}$ de \mathbb{R}^3 y la transformación lineal $f: \mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}^3$ tal que

$$|f|_{BB} = \left(\begin{array}{ccc} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{array}\right).$$

- i) Decidir si f es un proyector.
- ii) Construir $g:\mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}^3$ proyector ortogonal distinto de la identidad tal que g(v)=v para todo $v\in \mathrm{Im}(f)$
- a) Si A es un proyector por defición cumple que:

$$Av = v \quad \forall v \in \operatorname{Im}(P).$$

La definición de norma vectorial inducida:

$$\|A\|_2 = \max_{\|v\|_2 = 1} \{\|Av\|_2\} \ge \|Av\| \stackrel{\text{def}}{=} \|v\| = 1$$

b) i) De los cambios de base y por definición de proyector sé que :

$$|f|_{\mathcal{E}\mathcal{E}}^2 \stackrel{\text{def}}{=} |f|_{\mathcal{E}\mathcal{E}} \quad \text{y} \quad |f|_{\mathcal{E}\mathcal{E}} = C_{B\mathcal{E}}|f|_{BB} \underbrace{C_{\mathcal{E}B}}_{C_{B\mathcal{E}}^{-1}}$$

$$|f|_{\mathcal{E}\mathcal{E}}^2 = C_{B\mathcal{E}}|f|_{BB}^2C_{\mathcal{E}B} \stackrel{!!}{\Longleftrightarrow} |f|_{BB} = |f|_{BB}^2$$

Multiplico la matriz del enunciado y veo si cumple:

$$|f|_{BB}^2 = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \neq |f|_{BB}$$

No es un proyector

ii) No es necesario, pero las cuentas parecen simples así que voy a pasar ese proyector a base canónica:

$$|f|_{\mathcal{E}\mathcal{E}} = C_{B\mathcal{E}}|f|_{BB}\underbrace{C_{\mathcal{E}B}}_{C_{B\mathcal{E}}^{-1}} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

En base canónica es más fácil ver que $\text{Im}(f) = \{(1,0,0), (1,1,0)\}$ y el $\text{Nu}(f) = \{(1,0,1)\}$. Para armarme ese proyector ortogonal g necesito que el $\text{Nu}(g) \perp \text{Im}(p)$:

$$\begin{cases} g(1,0,0) &= (1,0,0) \\ g(1,1,0) &= (1,1,0) \\ g(0,0,1) &= (0,0,0) \end{cases} \quad \text{donde} \quad \begin{cases} \operatorname{Nu}(g) &= \{(0,0,1)\} \\ \operatorname{Im}(g) &= \{(1,0,0),(1,1,0)\} \end{cases} \quad \text{y} \quad \operatorname{Nu}(g) \perp \operatorname{Im}(g)$$

 $g \neq I_3$ es un proyector ortogonal que cumple que para todo $v \in \text{Im}(f), g(v) = v$

Dale las gracias y un poco de amor ♥ a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:
8 naD GarRaz •

§8. [final 18/12/23] Una matriz $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, n > 2, se dice una matriz flecha si es de la forma

$$A = \begin{bmatrix} d_1 & 0 & \dots & 0 & 0 & c_1 \\ 0 & d_2 & \dots & 0 & 0 & c_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & & d_{n-2} & 0 & c_{n-2} \\ 0 & 0 & \dots & 0 & d_{n-1} & c_{n-1} \\ b_1 & b_2 & \dots & b_{n-2} & b_{n-1} & d_n \end{bmatrix}$$

para constantes reales d_i $(1 \le i \le n)$ y c_i , b_i $(1 \le i \le n-1)$, y con $d_i \ne 0$ para $1 \le i \le n-1$. Sea $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ una matriz flecha inversible.

- a) Probar que A admite descomposición LU (L con unos en la diagonal). Calcular explícitamente los valores de L y U.
- b) Sea $d_i = 1$ para todo $1 \le i \le n$. Para cada ítem, hallar valores no nulos de c_i y b_i para los cuales:
 - i) $\operatorname{cond}_{\infty}(L) \xrightarrow[n \to \infty]{} +\infty$.
 - ii) $\operatorname{cond}_{\infty}(A) \ge n^2$.
- a) Una matriz con sus submatrices principales inversibles admite descomposición LU (mirá acá click click \bullet).

 Dado que, todas la submatrices A(1:k,1:k) para los $k \in [1,n-1]$ son matrices diagonales con elementos diagonales $d_i \neq 0$, tienen determinante no nulo y como matriz A es inversible por hipótesis listo:

A tiene descomposición LU

El cálculo de la descomposción LU lo podés ver en el ejercicio 2.. Para triangular la matriz se puede multiplicar a la matriz A por las matrices elementales $T^{ij}(a), a \in \mathbb{R}, 1 \leq i, j \leq n$, con $i \neq j$.

Recordar que $T^{ij}(a) \in K^{n \times n}$ se define como:

$$T^{ij}(a) = aE^{ij} + I_n$$
, $1 \le i, j \le n$, $i \ne j, a \in K$, siendo E^{ij} las matrices canónicas de $K^{n \times n}$

Esas matrices serían:

$$T^{n1}(-\frac{b_1}{d_1}) = (-\frac{b_1}{d_1})E^{n1} + I_n = \begin{pmatrix} 1 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & \cdots & 1 & 0 \\ \hline -\frac{b_1}{d_1} & \cdots & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

En general para triangular la columna j de la matriz A:

$$T^{nj}(-\frac{b_j}{d_j}) = (-\frac{b_j}{d_j})E^{nj} + I_n = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \ddots & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 1 & 0 \\ \hline 0 & \cdots & -\frac{b_j}{d_j} & \cdots & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

La matriz L se obtiene multiplicando y luego invirtiendo la T^{ij} . Multiplicar las T^{ij} es sumar los elementos no diagonales e invertirla es cambiar el signo de los elementos no diagonales:

$$L^{-1} = \prod_{j=1}^{n-1} T^{nj} = \begin{pmatrix} I_{n-1} & 0 \\ \hline -\frac{b_1}{d_1} & \cdots & -\frac{b_{n-1}}{d_{n-1}} & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{invirtiendo}} L = \begin{pmatrix} I_{n-1} & 0 \\ \hline \frac{b_1}{d_1} & \cdots & \frac{b_{n-1}}{d_{n-1}} & 1 \end{pmatrix}$$

La U queda triangular superior con solo su última fila toqueteada por al matriz T^{ij} :

$$L^{-1} \cdot A = U = \begin{bmatrix} d_1 & 0 & \dots & 0 & 0 & c_1 \\ 0 & d_2 & \dots & 0 & 0 & c_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & & d_{n-2} & 0 & c_{n-2} \\ 0 & 0 & \dots & 0 & d_{n-1} & c_{n-1} \\ 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & d_n + \sum_{j=1}^{n-1} -\frac{d_j}{b_j} c_j \end{bmatrix}$$

b) i) Para $c_i = b_i = 1$ Se tiene que:

$$L = \begin{pmatrix} I_{n-1} & 0 \\ \hline 1 & \cdots & 1 & 1 \end{pmatrix} \implies \lim_{n \to \infty} \operatorname{cond}_{\infty}(L) \stackrel{\text{def}}{=} \lim_{n \to \infty} ||L||_{\infty} \cdot ||L^{-1}||_{\infty} = \lim_{n \to \infty} n^{2} = +\infty$$

ii) Para $c_i = 1$ y $b_i = n^3$ Se tiene que:

$$A = \begin{pmatrix} & & & | & 1 \\ & I_{n-1} & & | & \vdots \\ \hline & & & | & 1 \\ \hline & n^2 & \cdots & n^2 & | & 1 \end{pmatrix} \implies ||A||_{\infty} = n^2 \cdot (n-1) + 1$$

Puedo encontrar una cota inferior para la $cond_{\infty}(A)$:

$$\operatorname{cond}_{\infty}(A) \ge \frac{\|A\|_{\infty}}{\|A - B\|_{\infty}} \quad \operatorname{con} \quad B = \begin{pmatrix} & & 0 \\ & 0_{n-1} & \vdots \\ & & 0 \end{pmatrix} \implies \operatorname{cond}_{\infty}(A) \ge \frac{n^2 \cdot (n-1) + 1}{2} \stackrel{!}{\ge} n^2 \quad \forall n \ge 2$$

Dale las gracias y un poco de amor 💛 a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

👸 naD GarRaz 📢