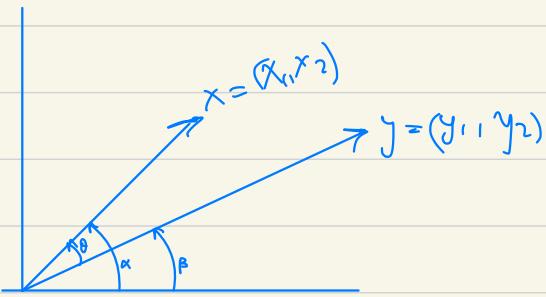


Ángulos entre vectores.



β es el ángulo del vector y

$$\Rightarrow \operatorname{sen} \beta = \frac{y_2}{\|y\|_2}$$

$$\operatorname{sen} \beta = \frac{y_1}{\|y\|_2}$$

α es el ángulo del vector x

$$\operatorname{sen} \alpha = \frac{x_2}{\|x\|_2}$$

$$\operatorname{cos} \alpha = \frac{x_1}{\|x\|_2}$$

Fórmula del coseno : $\operatorname{cos} \theta = \operatorname{cos} \alpha \operatorname{cos} \beta + \operatorname{sen} \alpha \operatorname{sen} \beta$

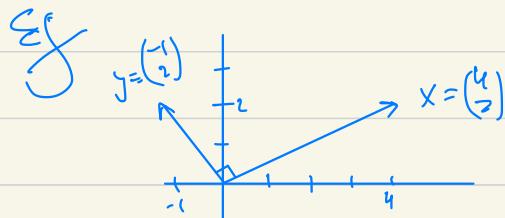
$$\text{Siendo } \theta = \alpha - \beta$$

$$= \frac{x_1 y_1 + x_2 y_2}{\|x\|_2 \|y\|_2}$$

$$\Rightarrow \operatorname{cos} \theta = \frac{x^T y}{\|x\|_2 \|y\|_2}$$

¿Qué sucede cuando los vectores son perpendiculares?

$$x + y \Rightarrow \theta = \frac{\pi}{2} \Rightarrow \cos \theta = 0$$



$$\|x\| = \sqrt{20} \quad \|y\| = \sqrt{5}$$

$$\underline{x^t y = 0}$$

~~Def~~ dado $x, y \in \mathbb{K}^n$ no nulos, decimos que son **ortogonales** si y solo si $x^t y = 0$

OBS: $x^t y$ se corresponde al producto interno en \mathbb{P}^n siendo $x^* = \bar{x}^t$
 $\Rightarrow x^* y = \bar{x}^t y = \bar{x}_1 y_1 + \bar{x}_2 y_2 + \dots + \bar{x}_n y_n$

Si $x \in \mathbb{R}^n$ entonces $x^* = x^t$ (pues $\bar{x} = x$)

\Rightarrow en \mathbb{R}^n x es ortogonal a y si $x^t y = 0$

también lo notamos $x \perp y$

Def. Un conjunto de vectores $\{x_1, \dots, x_k\} \subseteq \mathbb{K}^n$ no nulos se dice **ortogonal** si:

$$x_i^* x_j = 0 \quad \text{para } i \neq j$$

Si además $\|x_i\|_2 = 1$ entonces el conjunto se dice **ortonormal**.

Luego llamaremos "base ortogonal de \mathbb{K}^n " a un conjunto ortogonal de vectores en \mathbb{K}^n que generan \mathbb{K}^n . (idem para ortonormal)

↓ ¿Cómo "escribimos" un vector en coordenadas de una base ortonormal?

Es decir, dados $r \in \mathbb{K}^n$ y una base $B = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$ buscamos $(v)_B$

→ Buscamos $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ / $r = \alpha_1 v_1 + \alpha_2 v_2 + \dots + \alpha_n v_n$

Veamos qué sucede si multiplican por x_k^*

$$\Rightarrow x_k^* r = x_k^* \sum_{i=1}^n \alpha_i v_i = \sum_{i=1}^n \alpha_i \underbrace{x_k^* x_i}_{\parallel 0 \text{ si } k \neq i}$$

Solo permanece el término k -ésimo de la sumatoria. Luego,

$$x_k^* r = \alpha_k x_k^* x_k = \alpha_k \underbrace{\|x_k\|_2^2}_{\parallel 1 \text{ (base orthonormal)}}$$

$$\Rightarrow \alpha_k = x_k^* r$$

$$\Rightarrow r = (x_1^* r) x_1 + (x_2^* r) x_2 + \dots + (x_n^* r) x_n$$

$$\Rightarrow (r)_B = (x_1^* r, x_2^* r, \dots, x_n^* r)$$

Si B no fuese ortogonal/ortonormal deberíamos resolver el sistema

$$\left(\begin{array}{c|c|c|c} x_1 & x_2 & \dots & x_n \end{array} \right) \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} = r$$

¿Cómo ortogonalizamos una base?

Dada una base $B = \{v_1, v_2, \dots, v_k\}$ de vectores de algún subespacio $S \subseteq \mathbb{K}^n$, buscamos una base U , $U = \{u_1, \dots, u_k\}$ tal que U sea un conjunto ortogonal y que $\{u_1, \dots, u_k\}$ genere S .

Vamos a buscarlo de una forma particular. Queremos: $\langle v_1 \rangle = \langle u_1 \rangle$

$$\langle v_1, v_2 \rangle = \langle u_1, u_2 \rangle \\ \vdots$$

$$\langle v_1, \dots, v_k \rangle = \langle u_1, \dots, u_k \rangle$$

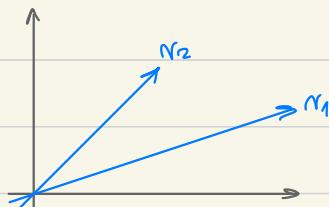
• Vamos un ejemplo en \mathbb{R}^2

$$(Queremos \quad \langle v_1 \rangle = \langle u_1 \rangle)$$

$$\langle v_1, v_2 \rangle = \langle u_1, u_2 \rangle = \mathbb{R}^2$$

En \mathbb{R}^2 podemos pensar que necesitamos proyectar un vector sobre otro.

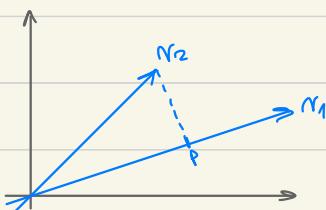
Consideremos $\{n_1, n_2\}$ dos vectores linealmente independientes como los del siguiente gráfico



Inicialmente podemos considerar $u_1 = n_1$
 $\Rightarrow \langle u_1, \cdot \rangle = \langle n_1, \cdot \rangle$

El objetivo ahora es elegir un u_2 que cumpla que $u_1 \perp u_2$ y $\langle n_1, n_2 \rangle = \langle u_1, u_2 \rangle$

Podemos tomar un punto p sobre la recta de tal forma que $n_2 - p \perp n_1$



p se encuentra sobre la recta $\Rightarrow p = \alpha n_1$

$$\Rightarrow n_1 + n_2 - p \Rightarrow n_1^T (n_2 - \alpha p) = 0$$

$$\Rightarrow n_1^T n_2 - \alpha n_1^T p = 0$$

$$\Rightarrow \alpha = \frac{n_1^T n_2}{n_1^T n_1}$$

$$\Rightarrow u_2 = n_2 - p = n_2 - \left(\frac{n_1^T n_2}{n_1^T n_1} \right) n_1$$

proyección de n_2 sobre $\langle n_1 \rangle$

Llamaremos $P_{U_1}(n_2)$ a la proyección de n_2 sobre $\langle u_1 \rangle$

$$P_{U_1}(n_2) = \underbrace{\left(\frac{u_1^T n_2}{u_1^T u_1} \right)}_{\in \mathbb{R}} u_1 = u_1 \underbrace{\left(\frac{u_1^T n_2}{u_1^T u_1} \right)}_{\in \mathbb{R}} = \underbrace{\left(\frac{u_1 u_1^T}{u_1^T u_1} \right)}_{\in \mathbb{R}^{2 \times 2}} n_2$$

matriz de proyección

OBS si estuviéramos en \mathbb{C} :

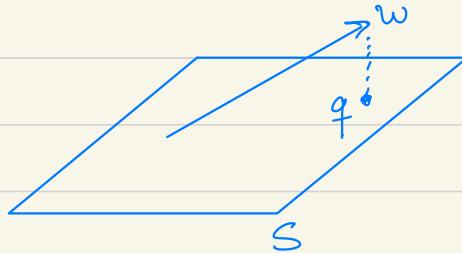
$$P_{U_1}(n_2) = \left(\frac{u_1^* n_2}{u_1^* u_1} \right) u_1$$

} se cumple
 $u_2 + u_1$
 $\langle u_1, u_2 \rangle = \langle u_1, n_2 \rangle$

Esta forma de restar a un vector su proyección sobre un subespacio para obtener un vector ortogonal al subespacio funciona para más dimensiones

Ala $C = \{u_1, \dots, u_k\}$ una base ortogonal del subespacio $S = \langle u_1, \dots, u_k \rangle$

Buscamos
proyector
ortogonalmente
 w sobre S



Definimos $q = p_{u_1}(w) + p_{u_2}(w) + \dots + p_{u_k}(w)$

Al ejemplo : 1) $q \in S$
2) $w - q \perp S \quad \forall s \in S$

1) Se cumple claramente pues

$$q = \frac{u_1^* w}{u_1^* u_1} u_1 + \dots + \frac{u_k^* w}{u_k^* u_k} u_k \quad \text{es una}$$

combinación lineal de elementos de $S \checkmark$

2) Veamos que $u_j \perp w - q$ para $1 \leq j \leq k$

$$\begin{aligned} u_j^*(w-q) &= u_j^* \left(w - \sum_{i=1}^k p_{u_i}(w) \right) = \\ &= u_j^* w - \sum_{i=1}^k u_j^* p_{u_i}(w) = u_j^* w - \sum_{i=1}^k u_j^* \left(\frac{u_i^* w}{u_i^* u_i} u_i \right) = \\ &= u_j^* w - \sum_{i=1}^k \underbrace{\left(\frac{u_i^* w}{u_i^* u_i} \right) u_j^* u_i}_{\stackrel{\circ}{=} \text{ si } j \neq i} = \end{aligned}$$

$$= u_j^* w - \frac{u_j^* w}{u_j^* u_j} \cdot u_j^* u_j = 0 \quad \checkmark$$

luego, si q es ortogonal a cada componente de la base C que generan S entonces q es ortogonal a cualesquier combinación de ellos. Es decir, a cualesquier $s \in S$.

$$\text{Llamamos } P_S(w) = \sum_{i=1}^k P_{U_i}(w)$$

a la proyección de w sobre el subesp. S .

Ortogonalización de Gram-Schmidt.

Dados vectores $\{v_1, v_2, \dots, v_n\} \subseteq \mathbb{K}^n$ l.i.

calculamos un nuevo conjunto de vectores

$U = \{u_1, u_2, \dots, u_k\}$ tq que para todo j ,

$$1 \leq j \leq k : \langle v_1, \dots, v_j \rangle = \langle u_1, \dots, u_j \rangle$$

y U es un conjunto ortogonal.

$$u_1 = v_1$$

$$u_2 = v_2 - P_{u_1}(v_2)$$

$$u_3 = v_3 - P_{\{u_1, u_2\}}(v_3) = v_3 - P_{u_1}(v_3) - P_{u_2}(v_3)$$

⋮

$$u_k = v_k - P_{\{u_1, \dots, u_{k-1}\}}(v_k) = v_k - \sum_{i=1}^{k-1} P_{u_i}(v_k)$$

En cada paso podemos definir $q_i = u_i / \|u_i\|_2$

$\Rightarrow \{q_1, q_2, \dots, q_k\}$ es un conj. orthonormal

OBS: tambien se puede ir normalizando cada u_i
y utilizando normalizado para el paso siguiente.

Ejemplo en \mathbb{R}^3 : $\{v_1, v_2, v_3\} = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right\}$

1^{o)} Elegimos $\tilde{u}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \rightarrow$ normalizar $u_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}}$

$$2^{\text{do})} \quad \tilde{u}_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} - P_{u_1} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} - \underbrace{\left[\begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \right]}_{u_1^T u_1} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} =$$

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

Normalizo $u_2 = \frac{\tilde{u}_2}{\|\tilde{u}_2\|_2} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} \\ 0 \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} \cdot \sqrt{2} = \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} \\ 0 \\ -\frac{\sqrt{2}}{2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} = u_2$

3^{o)} Busco \tilde{u}_3 : Proyecto $\begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ sobre $S = \{u_1, u_2\}$
tomo como \tilde{u}_3 a la diferencia entre $v_3 - P_{S^{\perp}}(v_3)$

$$\tilde{u}_3 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} - P_S \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} - P_{u_1} \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} - P_{u_2} \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} - u_1^T \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} u_1 - u_2^T \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} u_2$$

$$= \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} - \underbrace{\left[\begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right]}_{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} - \underbrace{\left[\begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right]}_{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = u_3$$

En este ejemplo fuimos norma ($\|\cdot\|$)
a medida que calculábamos $\omega \mapsto u_i$.

A observe que

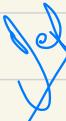
$$\left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \right\rangle$$

$$\left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \right\rangle = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \right\rangle$$

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

b.o.u.

Matrices similares (o semejantes)

 A y B en $\mathbb{K}^{n \times n}$ son matrices similares si $\exists C \in \mathbb{K}^{n \times n}$ invertible tal que

$$A = C B C^{-1}$$

Además, una matriz es diagonalizable si es similar a una matriz diagonal.

Propiedad: Matrices similares tienen los mismos autovalores.

En efecto, verifiquemos que si A es similar a B entonces tienen el mismo polinomio característico

$$\begin{aligned}\det(A - \lambda I) &= \det(C B C^{-1} - \lambda I) = \det(C B C^{-1} - \lambda C C^{-1}) \\ &= \det(C(B - \lambda I)C^{-1}) = \cancel{\det(C)} \det(B - \lambda I) \cancel{\det(C^{-1})} \\ \therefore \text{como el pol. caract. es el mismo} \\ \text{entonces tienen las mismas raíces.} &= \det(B - \lambda I)\end{aligned}$$

Matrices unitariamente similares

$A, B \in \mathbb{K}^{n \times n}$ son unit. similares si
 $\exists U \in \mathbb{K}^{n \times n}$ unitario tal que $A = UBU^*$

$U \in \mathbb{K}^{n \times n}$ es unitaria si $UU^* = U^*U = I$

es decir, U^* es su inverso

En $\mathbb{R}^{n \times n}$ las llamamos ortogonales

Veamos algunas propiedades:

- Si U_1 y U_2 son unitarias $\Rightarrow U_1 \cdot U_2$ también

Verifiquemos que $U_1 U_2$ cumple la definición

$$(U_1 U_2)^* (U_1 U_2) = U_2^* \underbrace{U_1^* U_1}_I U_2 = U_2^* U_2 = I$$

Sean $x, y \in \mathbb{K}^n$ y $U \in \mathbb{K}^{n \times n}$ unitaria

- $(Ux)^* (Uy) = x^* \underbrace{U^* U}_y y = x^* y$

- $\|Ux\|_2 = \|x\|_2 \quad \forall x \in \mathbb{K}^n$

Mejorando $\|Ux\|_2^2 = (Ux)^*(Ux) \stackrel{\circ}{=} x^* x = \|x\|^2$

- Las columnas de U forman un conj. orthonormal

$$(\text{col}_i(U))^* \text{col}_j(U) = (Ue_i)^*(Ue_j) \stackrel{\circ}{=} e_i^* e_j = \begin{cases} 0 & \text{si } i \neq j \\ 1 & \text{si } i = j \end{cases}$$

- $\|U\|_2 = 1$

En efecto, $\|U\|_2 = \max_{\|x\|_2=1} \|Ux\|_2 \stackrel{\circ}{=} \max_{\|x\|_2=1} \|x\|_2 = 1$

Como U^\top también es unitaria $\Rightarrow \|U^\top\|_2 = 1$

luego: $K_2(U) = \|U\|_2 \|U^\top\|_2 = 1$

- $|\det(U)| = 1$

$$\begin{aligned} 1 &= \det(I) = \det(U^{-1}U) = \det(U^{-1}) \det(U) = \\ &= \det(U^*) \det(U) = \det(U) \det(U) = \det(U)^2 \\ \Rightarrow 1 &= |\det U| \end{aligned}$$

- Los autovalores de una matriz unitaria tienen módulo 1.
Aca si un autovector es un vector asociado

$$\begin{aligned} \Rightarrow \|x\|_2 &\stackrel{\bullet}{=} \|Ux\|_2 = \|\lambda x\|_2 = |\lambda| \|x\|_2 \\ \Rightarrow |\lambda| \|x\|_2 &= \|x\|_2 \Rightarrow |\lambda| = 1 \\ x &\neq 0 \end{aligned}$$

Ejemplos de matrices unitarias:

$$A_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad A_2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \quad A_3 = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 \end{pmatrix}$$

↓ Matrices cuyas columnas
tienen los u_i que
obtuvimos al ortogonalizar
una base de $\mathbb{R}^3 \times \mathbb{C}^2$

Teorema de Schur (o descomposición de Schur)

Dada $A \in \mathbb{K}^{n \times n}$ con autovalores $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ (no necesariamente distintos) entonces existen matrices $U \in \mathbb{K}^{n \times n}$ unitarias y $T \in \mathbb{K}^{n \times n}$ triangulares superiores tales que:

$$A = U T U^* \quad y \quad t_{ii} = \lambda_i.$$

→ A es unitariamente similar a una matriz triangular superior.

~~Por~~ Veamos construyendo U y T paso a paso.

Sea λ_1 el autovalor de A con w_1 autovect.

Construyo una base ortonormal que contenga a w_1 .

- 1) Una base $\{w_1, z_2, z_3, \dots, z_n\}$ de \mathbb{K}^n
- 2) ortogonaliz con G.S.: $\{w_1^{(1)}, w_2^{(1)}, \dots, w_n^{(1)}\}$

Con los elementos de la base ortonormal puedo construir una matriz unitaria

Recordemos que una matriz cuyas columnas forman una b.o.n es unitaria

$$\Rightarrow U_1 = \left(\begin{array}{c|c|c|c} w_1^{(1)} & w_2^{(1)} & \cdots & w_m^{(1)} \\ \hline \end{array} \right) \in \mathbb{K}^{m \times n} \text{ unitaria.}$$

$$\Rightarrow A U_1 = \left(\begin{array}{c|c|c|c} Aw_1^{(1)} & Aw_2^{(1)} & \cdots & Aw_m^{(1)} \\ \hline \end{array} \right) =$$

$$= \left(\begin{array}{c|c|c|c} \lambda_1 w_1^{(1)} & * & \cdots & * \\ \hline \end{array} \right)$$

$$w_i^{(1)*} w_j = \begin{cases} 1 & i=j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$$

$$\Rightarrow U_1^*(A U_1) = \left(\begin{array}{c} w_1^{(1)*} \\ \hline w_2^{(1)*} \\ \vdots \\ \hline w_n^{(1)*} \end{array} \right) \left(\begin{array}{c|c|c|c} \lambda_1 w_1^{(1)} & * & \cdots & * \\ \hline \end{array} \right) = \left(\begin{array}{c|c|c|c} \lambda_1 & * & \cdots & * \\ \hline 0 & & & \\ \vdots & & & \\ 0 & & & \end{array} \right) A_1$$

para algún $A_1 \in \mathbb{K}^{m-1 \times n-1}$

OBS: A y $\begin{pmatrix} \lambda_1 & * \\ 0 & A_1 \end{pmatrix}$ son unitariamente
similares.

Obs: A_1 tiene autovalores $\lambda_2, \dots, \lambda_n$

Como A_1 y $\begin{pmatrix} A_1 & * \\ 0 & A_1 \end{pmatrix}$ son semejantes entonces

tienen los mismos autovalores. Vimos que matrices semejantes tienen los mismos polinomios característicos

$$\Rightarrow \det(A - \lambda I) = \det\left(\begin{pmatrix} A_1 & * \\ 0 & A_1 \end{pmatrix} - \lambda I\right) =$$

$\underbrace{_{=}}_{\Delta}$

$$= (\lambda_1 - \lambda) \det(A_1 - \lambda I)$$

desarrolla
el determinante.
 $\times 1^{\text{a}}$ col.

\Rightarrow Raíces = $\lambda_1, \dots, \lambda_n$

Además Δ tiene como raíces a $\lambda_1, \dots, \lambda_n$

$\Rightarrow \det(A_1 - \lambda I)$ tiene como raíces a $\lambda_2, \dots, \lambda_n$ (no tan que es un polinomio de grado $n-1$)

Podemos repetir el mismo proceso para A_1

A la entorno de autoval. de A_1 con w_2 autoval.

- 1) Armo base de \mathbb{K}^{n-1} : $\{w_2, z_3^{(2)}, \dots, z_n^{(2)}\}$
- 2) Orthonormalizar $\times G-S$: $\{w_2^{(2)}, w_3^{(2)}, \dots, w_n^{(2)}\}$

Con esta base orthonormal construyo $U_2 \in \mathbb{K}^{n \times n-1}$

$$U_2 = \begin{pmatrix} w_2^{(2)} & | & w_3^{(2)} & | & \dots & | & w_n^{(2)} \end{pmatrix} \text{ unitaria.}$$

$$\text{A la } V_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & & & \\ \vdots & & U_2 & \end{pmatrix} \in \mathbb{K}^{n \times n}$$

OBS: V_2 es unitaria: $V_2^* V_2 = I$

$$\left(\begin{array}{c|c} 1 & 0 \\ \hline 0 & U_2 \end{array} \right)^* \left(\begin{array}{c|c} 1 & 0 \\ \hline 0 & U_2 \end{array} \right) = \left(\begin{array}{c|c} 1 & 0 \\ \hline 0 & U_2^* \end{array} \right) \left(\begin{array}{c|c} 1 & 0 \\ \hline 0 & U_2 \end{array} \right) = \left(\begin{array}{c|c} 1 & 0 \\ \hline 0 & U_2^* U_2 \end{array} \right) = I$$

Repetiendo el mismo proceso que para
 A y U_1 :

$$V_2^* \left(U_1^* A U_1 \right) V_2 = \left(\begin{array}{c|c} d_1 & * \\ 0 & d_2 \\ \hline 0 & 0 \\ \vdots & \vdots \\ 0 & 0 \end{array} \right) \quad A_2$$

y de nuevo

$$\left(\begin{array}{c|c} d_1 & * \\ 0 & A_1 \end{array} \right) \left(\begin{array}{c|c} 1 & 0 \\ 0 & U_2 \end{array} \right) = \left(\begin{array}{c|c} d_1 & * \\ 0 & A_1 U_2 \end{array} \right)$$

$$V_2 \left(\begin{array}{c|c} d_1 & * \\ 0 & A_1 U_2 \end{array} \right) = \left(\begin{array}{c|c} 1 & 0 \\ 0 & U_2^* \end{array} \right) \left(\begin{array}{c|c} d_1 & * \\ 0 & A_1 U_2 \end{array} \right) = \left(\begin{array}{c|c} d_1 & * \\ 0 & \underbrace{U_2^* A_1 U_2}_{A_2} \end{array} \right)$$

⋮ continuando

$$\left(\begin{array}{c|c} d_2 & * \\ 0 & A_2 \end{array} \right)$$

$$V^* \underbrace{V_1^* \cdots V_2^* U_1^*}_{V^*} A U_1 V_2 \cdots V_{n-1} = \left(\begin{array}{c|c} d_1 & * \\ d_2 & * \\ \hline 0 & \ddots \\ 0 & d_n \end{array} \right) = T$$

prod. de unitarias
es unitaria

Cada una de los V_j la construimos agregando una diagonal de ceros en el bloque superior izquierdo

$$V_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & U_2 \end{pmatrix}, V_3 = \left(\begin{array}{cc|ccc} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ \hline 0 & 0 & & & \\ i & i & & & U_3 \\ 0 & 0 & & & \end{array} \right), \dots V_j = \left(\begin{array}{cc|c} 1 & \dots & 0 \\ \hline 0 & \dots & \\ 0 & & U_j \end{array} \right)$$

Teorema de Schur para matrices Hermitianas

Recordemos: $A \in \mathbb{K}^{n \times n}$ es Hermitiana si $A^* = A$
(en \mathbb{R} se corresponden a las matrices simétricas)

Supongamos A Hermitiana. Entonces por el teo. de Schur: $A = U T U^*$ $\Leftrightarrow U^* A U = T$
Además $A^* = A$

$$\Rightarrow T^* = (U^* A U)^* = U^* A^* U = U^* A U = T$$

$\Rightarrow T$ es triangular sup. y también Hermitiana

$\Rightarrow T$ es diagonal.

$$\text{Además } t_{ii} = \overline{t_{ii}} \Rightarrow t_{ii} \in \mathbb{R}$$

Corolario: Sea $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ hermitiana.

Entonces existe U unitario y $D \in \mathbb{R}^{n \times n}$ diagonal tal que $U^* A U = D$ ($\Rightarrow A = UDU^*$)

OBS: toda matriz hermitiana es diagonalizable.

Corolario: los autovalores de una matriz hermitiana son reales.

Corolario: toda matriz hermitiana tiene una base orthonormal de autovectores.