

RESOLUÇÃO DO 2º EXAME DE ÁLGEBRA LINEAR

Cursos: LEAer

- O conjunto solução de  $\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \end{bmatrix}$  é  $\{(1-y, y, 1, w) \in \mathbb{R}^4 : y, w \in \mathbb{R}\}$ , portanto  $\alpha = 1$  e  $\beta \neq 0$ .
- Seja  $X = [a \ b]$ . O lado direita da equação é  $[0 \ 0]$ , como  $\begin{bmatrix} 1 & \det(A^{-1}) \\ 0 & 2 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 2 \end{bmatrix} = 2 \begin{bmatrix} 2 & \frac{1}{2} \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 & 10 \\ 2 & 4 \end{bmatrix}$ , concluimos que  $X = [-2b \ 5b]$  onde  $b \in \mathbb{R}$ .
- Como  $A^{-1} = \frac{1}{|A|} \text{cof}(A)^T$ , pelo que  $(A^{-1})_{(1,2)} = 0$ . (Note-se que  $|\text{cof}(A)| = 1$  e como  $A \text{cof}(A)^T = |A|I$ , temos  $|A| |\text{cof}(A)| = |A|^4$ , isto é,  $|A| = \sqrt[3]{1} = 1$ .)
- (a) Como  $\begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 & 1 \\ 2 & 1 & 3 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$ ,  $\left\{ \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \right\}$  é uma base de  $V \cap V = V$ .  
(b) Por a),  $\dim(V) = 3$ , temos que escolher um subespaço  $U$  com  $\dim(U) = 3$ , p.ex.  $U = L(\{1, t, t^3\})$ .
- (a)  $T(2+t+t^3) = T(1+t) + T(1+t^3) = 1(1, 0, 0) + 2(0, 1, 1) + (0, 0, 0) = (1, 2, 2)$ ;  $T$  não é bijectiva pois não é injectiva ( $\dim \mathcal{N}(T) \neq 0$ ). (Obs: também não é sobrejectiva)  
(b)  $\{(1, 2, -2), (1, 2, 0)\}$  é uma base de  $\mathcal{N}(A)$  pelo que  $\{(1, -2, 2), (1, 2, 2)\}$  é uma base de  $\mathcal{I}(T)$ . Como  $\{(2, 0, -1)\}$  é uma base de  $\mathcal{I}(T)^\perp$ , temos  $d((1, 2, 0), \mathcal{I}(T)) = \|\text{proj}_{2,0,-1}(1, 2, 0)\| = \frac{2\sqrt{5}}{3}$ .
- $A^T A = \begin{bmatrix} 2 & 4 & 0 \\ 4 & 8 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$  cujos valores próprios são 10 e 0. Temos  $\{(1, 2, 0)\}$  é uma base de  $E(10)$  e  $\{(0, 0, 1), (2, -1, 0)\}$

é uma base (ortog.) de  $E(0)$ . Assim  $V = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{5}}{5} & 0 & \frac{2\sqrt{5}}{5} \\ \frac{2\sqrt{5}}{5} & 0 & -\frac{\sqrt{5}}{5} \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$ . Se  $\sigma_1 = \frac{\sqrt{10}}{10}$ ,  $u_1 = \frac{1}{\sigma_1} A v_1 = \frac{\sqrt{10}}{10} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{5}}{5} \\ \frac{2\sqrt{5}}{5} \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{5} \\ \frac{2\sqrt{2}}{5} \\ 0 \end{bmatrix}$ .

Por outro lado  $\{(1, -1)\}$  é uma base (ortog.) de  $\mathcal{N}(A^T)$ , pelo que temos a decomposição SVD:

$$A = U \Sigma V^T = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{2\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{10} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{5}}{5} & 0 & \frac{2\sqrt{5}}{5} \\ \frac{2\sqrt{5}}{5} & 0 & -\frac{\sqrt{5}}{5} \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}^T$$

- Em geral não coincidem; note  $\lambda$  valor próprio de  $A$  sse  $\lambda + c$  valor próprio de  $A + cI$  pois  $|A - \lambda I| = |(A + cI) - (\lambda + c)I|$ . Finalmente  $A$  diagonalizável sse  $A + cI$  diagonalizável pois se  $A = SDS^{-1}$ , então  $A + cI = S(D + cI)S^{-1}$  e, reciprocamente, se  $A + cI = S\Delta S^{-1}$ , então  $A = S(\Delta - cI)S^{-1}$  (onde  $D$  e  $\Delta$  são matrizes diagonais).

- Note-se que  $B = A + 100I$  onde  $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 2 & 2 & 2 & 2 \\ 3 & 3 & 3 & 3 \\ 4 & 4 & 4 & 4 \end{bmatrix}$  e  $B$  é a matriz do enunciado. Como  $\text{car}(A) = 1$  e  $\text{tr}(A) = 10$ ,  $p_A(\lambda) = \lambda^3(\lambda - 10)$ . Por 7),  $p_B(\lambda) = (\lambda - 100)^3(\lambda - 110)$ .

- As colunas de  $Q$  têm de ser uma base  $\{w_1, \dots, w_n\}$  o.n. de  $\mathbb{R}^n$  e para  $R$  ser triangular superior, a coluna  $u_k$  de  $A$  tem de ser combinação linear de  $w_1, \dots, w_k$  (com  $k \in \{1, \dots, n\}$ ).

Podemos aplicar às colunas  $\{u_1, \dots, u_n\}$  de  $A$  o processo de ortogonalização de Gram-Schmidt e obter uma base ortogonal  $\{v_1, \dots, v_n\}$  de  $\mathbb{R}^n$  (pois  $A$  é invertível). Por construção, cada  $u_k$  é combinação linear dos primeiros  $k$  vectores desta base ortogonal. Normalizando os  $v_i$ 's obtém-se uma base o.n.  $\{w_1, \dots, w_n\}$  de  $\mathbb{R}^n$ . Temos assim que se as colunas de  $Q$  forem os  $w_i$ 's e se  $R$  for a matriz tal que  $(R)_{(i,j)} = \langle u_i, w_j \rangle$  se  $i \geq j$  e  $(R)_{(i,j)} = 0$  caso contrário, temos o pretendido  $A = QR$ .