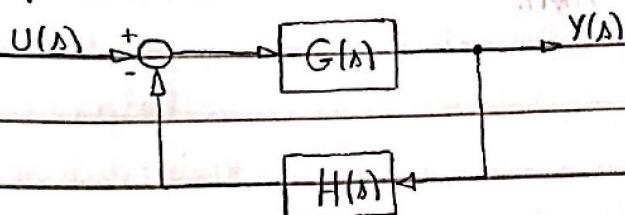


exemplos 2:



$$Y(s) = G(s)[U(s) - H(s)Y(s)]$$

$$Y(s) = G(s)U(s) - G(s)H(s)Y(s)$$

$$Y(s)[1 + G(s)H(s)] = G(s)U(s)$$

$$Y(s) = \frac{G(s)U(s)}{1 + G(s)H(s)}$$

$$1 + G(s)H(s)$$

$U(s)$	$G(s)$	$Y(s)$
	$1 + G(s)H(s)$	

~ FIM MODELAGEM ~

→ solução de equações de estado!

$$\dot{x} = Ax, \quad x(0) = x_0$$

como resolver essa equação?

$$\Delta X(s) = A X(s)$$

se $A \in \mathbb{R}$, (a uniga, $A = aI$), então

$$X(s)(\lambda - A) = 0$$

$$\dot{x} = ax, \quad x(0) = x_0 \rightarrow x(t) = e^{at} \cdot x_0$$

$$X(s)(\lambda I - A) = 0$$

e se $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $n > 1$?

$$\dot{x} = Ax, \quad x(0) = x_0 \rightarrow x(t) = e^{At} \cdot x_0$$

mas o que significa e^{At} ?

$$e^{at} = I + at + a^2 t^2 + \dots + a^n t^n + \dots = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k!} a^k t^k$$

$$\text{se } a = A \rightarrow e^{At} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k!} A^k t^k$$

$$\frac{de^{At}}{dt} = \frac{d}{dt} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k!} A^k t^k = \frac{d}{dt} \left[I + \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{k(k-1)!} A^k t^k \right] =$$

$$= \sum_{k=1}^{\infty} \frac{k}{k(k-1)!} t^{k-1} A^k = A \sum_{k=0}^{\infty} \frac{t^k}{k!} A^k$$

$\hookrightarrow k = k-1$

→ podemos

$$\frac{de^{At}}{dt} = Ae^{At}$$

$$x(t) = \sum_{i=1}^n c_i v_i e^{\lambda_i t}$$

Aula 07: Resposta no Tempo de sistemas dinâmicos lineares

→ autovalores e autovetores

seja $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, se

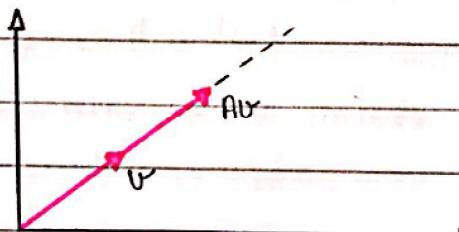
a) $\lambda \in \mathbb{R}$ é autorvalor de A ; e

b) $v \in \mathbb{R}^n$ é autovetor associado a λ ,

então:

$$A.v = \lambda.v$$

- interpretação geométrica



$$A(Av) = \lambda(\lambda v)$$

λv também é um autorvalor de A

ta direção de v define um subespaço invariante na transformação linear dada pela matriz A .

• Como calcular os autovalores e autovetores?

no matlab:

HP jogar:

$$[v, \lambda] = \text{eig}(A)$$

eig (?)

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\lambda = \lambda_1 - \lambda_2 - \lambda_3$$

item matlab hem HP:

- obtenção direta para resoluções de sistemas lineares

$$\lambda v = \lambda v \rightarrow \lambda v - \lambda v = 0 \rightarrow (\lambda I - A)v = 0$$

- procedimento

i) calcular o polinômio característico de A

$$p(s) = \det(\lambda I - A)$$

ii) encontrar as raízes de $p(s)$

$$\lambda_i, i=1, \dots, n \text{ tais que}$$

$$p(\lambda_i) = \det(\lambda_i I - A) = 0$$

iii) montar o sistema linear

$$(\lambda_i I - A)x = 0$$

iv) encontrar $v_i, i=1, \dots, n$ tais que

$$(\lambda_i I - A)v_i = 0$$

NA PROVA FAZER

ATÉ AQUI É JOGAR

NH, HP

exemplo 1:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & -1 \end{bmatrix}; \quad (sI - A) = \begin{bmatrix} s-1 & 1 \\ 0 & s+1 \end{bmatrix}$$

$$\det(sI - A) = (s-1)(s+1) = 0 \quad \rightarrow \lambda_1 = 1$$

$$\rightarrow \lambda_2 = -1$$

$$(\lambda_1 I - A)v_1 = 0$$

$$\begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_{11} \\ v_{12} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$v_{12} = 0; v_{11} = 1$$

portanto, $v_1 = [1 \ 0]^T$ é autovetor de A associado a λ_1

$$(\lambda_2 I - A) v_{22} = 0$$

$$\begin{bmatrix} -2 & -1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_{21} \\ v_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$-2v_{21} - 1v_{22} = 0$$

$$v_{21} = 1 \text{ (incómodo)} ; v_{22} = -2 \text{ (calculado)}$$

portanto, $v_2 = [1 \ -2]^T$ é autovetor de A associado a $\lambda_2 = -2$

exemplo 2:

$$A = \begin{bmatrix} -1 & -1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}; (\Delta I - A) = \begin{bmatrix} \Delta + 1 & 1 \\ -1 & \Delta + 1 \end{bmatrix}$$

$$\det(\Delta I - A) = (\Delta + 1)^2 + 1 = \Delta^2 + 2\Delta + 2 = 0$$

$$\lambda_1 = -1 + j; v_1 = [+1 \ -j]^T$$

$$\lambda_2 = -1 - j; v_2 = [+1 \ j]^T$$

$$(A, B) \text{ definida}$$

(a) autovetores e autônomos (i)

$$O = \{(1, 1)\}$$

$$O = \{(-1, 1)\}$$

$$O = \{(1, -1)\}$$

$$O = \{(-1, -1)\}$$

→ solução de uma equação de estado, inicialmente não nula (ii)

$$x(t) = \sum_{i=1}^n c_i v_i e^{\lambda_i t}$$

$$O = \{0\}$$

é solução de

$$\dot{x} = Ax, x(0) = x_0$$

se e somente se λ_i é autovetor de A associado ao autovetor v_i ,

$i=1, \dots, n$, $\lambda_i \in \mathbb{C}$ é autovetor de A associado ao autovetor $v_i \in \mathbb{C}^n$ (iii)

$$x(t) = \sum_{i=1}^n c_i v_i e^{\lambda_i t} \rightarrow \dot{x} = \sum_{i=1}^n c_i v_i \lambda_i e^{\lambda_i t} \rightarrow \dot{x} = \sum_{i=1}^n c_i (\lambda_i v_i) e^{\lambda_i t} \text{ (iii)}$$

$$\dot{x} = \sum_{i=1}^n c_i A v_i e^{\lambda_i t} \rightarrow \dot{x} = A \sum_{i=1}^n c_i v_i e^{\lambda_i t} \rightarrow \dot{x} = Ax$$

$$O = \{0\}$$

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

AULA 08: resposta completa de um sistema linear

$$x(t) = \sum_{i=1}^n c_i v_i e^{\lambda_i t}$$

é solução de $\dot{x} = Ax$, $x(0) = x_0$ se e só se $\lambda_i, i=1, \dots, n$ são autovalores de A associados aos respectivos autovetores v_1, \dots, v_n .

exemplo 1:

$$\begin{vmatrix} x_1 \\ x_2 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & 1 \\ 0 & -1 \end{vmatrix} \begin{vmatrix} x_1 \\ x_2 \end{vmatrix}; \quad x_0 = \begin{bmatrix} 2 \\ -2 \end{bmatrix}$$

$$\lambda_1 = 1; \quad v_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix}^T$$

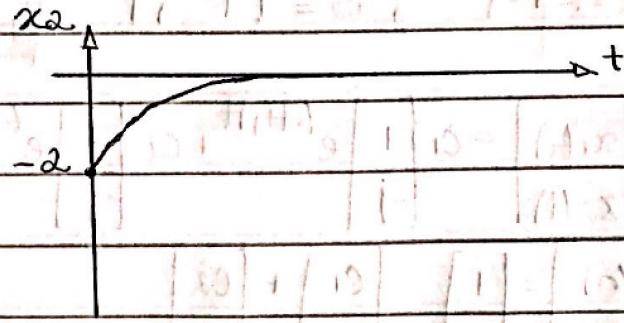
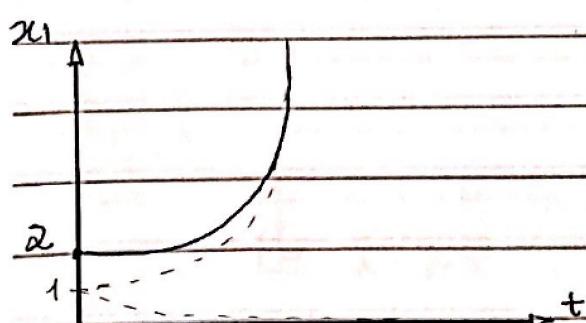
$$\lambda_2 = -1; \quad v_2 = \begin{bmatrix} 1 & -2 \end{bmatrix}^T$$

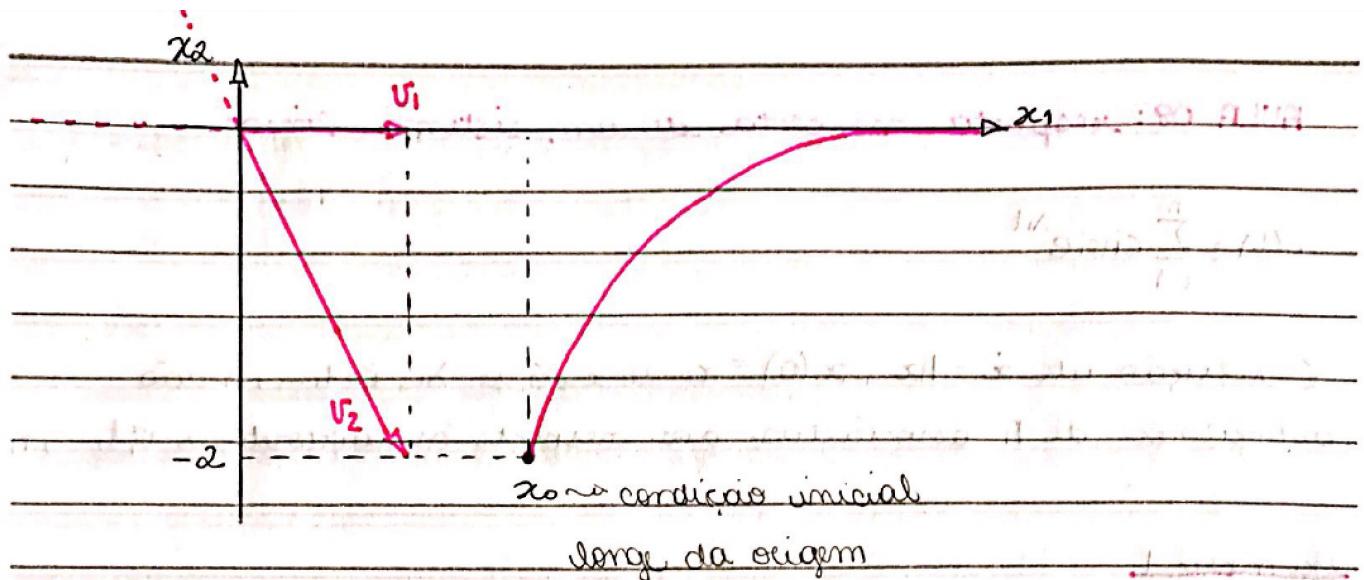
$$\begin{bmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \end{bmatrix} = c_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} e^{t} + c_2 \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \end{bmatrix} e^{-t}$$

$$\begin{bmatrix} 2 \\ -2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1(0) \\ x_2(0) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c_1 \\ 0 \end{bmatrix} e^0 + \begin{bmatrix} c_2 \\ -2c_2 \end{bmatrix} e^0$$

$$-2c_2 = -2 \rightarrow c_2 = 1 \quad x_1(t) = e^t + e^{-t}$$

$$c_1 + c_2 = 2 \rightarrow c_1 = 1 \quad x_2(t) = -2e^{-t}$$





→ interpretação geométrica

$\lambda_i \rightarrow$ modo de resposta do sistema

$v_i \rightarrow$ distribuição dos modos de resposta através das variáveis de estado.

exemplo 2:

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & -1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} ; \quad x_0 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\lambda_1 = -1 + j \quad ; \quad v_1 = [1 \quad -j]^T$$

$$\lambda_2 = -1 - j \quad ; \quad v_2 = [1 \quad j]^T$$

$$\begin{bmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \end{bmatrix} = c_1 \begin{bmatrix} 1 \\ -j \end{bmatrix} e^{(-1+j)t} + c_2 \begin{bmatrix} 1 \\ j \end{bmatrix} e^{(-1-j)t}$$

$$\begin{bmatrix} x_1(0) \\ x_2(0) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c_1 \\ -jc_1 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} c_2 \\ jc_2 \end{bmatrix}$$

$$\left. \begin{array}{l} c_1 + c_2 = 1 \\ -jc_1 + jc_2 = 0 \end{array} \right\} \quad \left. \begin{array}{l} c_1 = c_2 = \frac{1}{2} \\ \end{array} \right.$$

$$x_1(t) = \frac{1}{2} e^{it} \cdot e^{it} + \frac{1}{2} e^{-it} \cdot e^{-it}$$

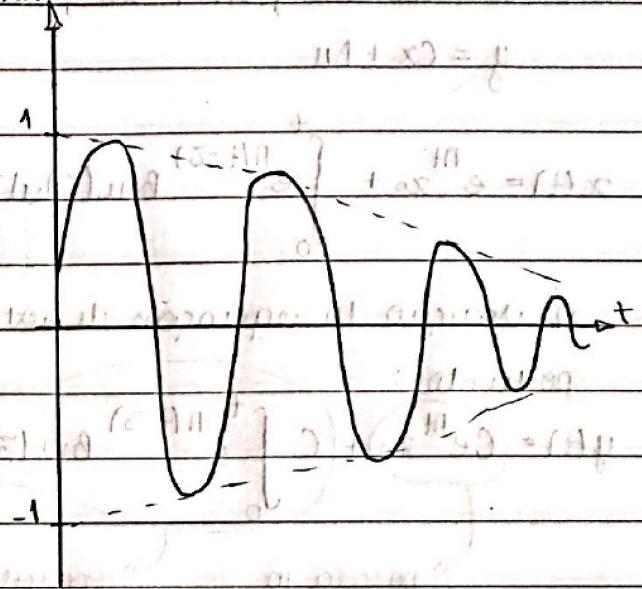
$$x_2(t) = \frac{1}{2} e^{-t} e^{it} + \frac{1}{2} e^t e^{-it}$$

$$x_1(t) = e^{-t} \left(\frac{e^{it} + e^{-it}}{2} \right)$$

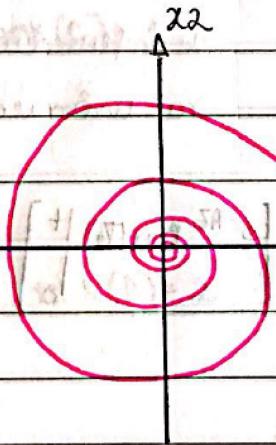
$$x_2(t) = e^{-t} \left(\frac{e^{it} - e^{-it}}{2i} \right)$$

$$x_1(t) = e^{-t} \cos t \quad x_2(t) = e^{-t} \sin t$$

x_1



$C = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$



Linha de estabilidade é instável

Dado C

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

• Generalização:

• Determinante da constante

$$\alpha_i = \sigma_i + j\omega_i$$

$\sigma_i \rightarrow$ taxa de decaimento ou crescimento exponencial da resposta

$\omega_i \rightarrow$ frequência de oscilação da resposta

define-se ainda:

$\xi_i \rightarrow$ fator de amortecimento

$$\tilde{\gamma}_i = -\gamma_i = -\gamma_i + \sqrt{A_{ii}^2 - A_{ii}} = \sqrt{A_{ii}^2 - A_{ii}} = \sqrt{A_{ii}(A_{ii} - A_{ii})} = \sqrt{0} = 0$$

$$|\lambda_i| = \sqrt{\gamma_i^2 + w_i^2}$$

$$\left(\frac{\gamma_i}{w_i} \right)^2 + 1 = \left(\frac{\gamma_i}{w_i} \right)^2 + \left(\frac{A_{ii}}{w_i} \right)^2$$

$$\left(\frac{\gamma_i}{w_i} + \frac{A_{ii}}{w_i} \right)^2 = \left(\frac{\gamma_i}{w_i} \right)^2 + \left(\frac{A_{ii}}{w_i} \right)^2$$

→ resposta completa de um sistema linear!

$$\dot{x} = Ax + Bu, \quad x(0) = x_0, \quad u(0) = 0$$

$$y = Cx + Du$$

$$x(t) = e^{At} x_0 + \int_0^t e^{A(t-\tau)} Bu(\tau) d\tau$$

é solução da equação de estados.

portanto:

$$y(t) = Ce^{At} x_0 + C \int_0^t e^{A(t-\tau)} Bu(\tau) d\tau + Du(t)$$

parcela da resposta que representa a influência direta do instantaneo da entrada sobre a saída

parcela da resposta à condição inicial

a influência da entrada

na dinâmica do estado

$$\dot{x} = Ae^{At} x_0 + Ae^{At} \int_0^t e^{-A\tau} Bu(\tau) d\tau + e^{At} \cdot \left[e^{-A\tau} Bu(\tau) \Big|_0^t \right]$$

$$\dot{x} = A \left[e^{At} x_0 + \int_0^t e^{A(t-\tau)} Bu(\tau) d\tau \right]$$

Resposta ao estímulo é determinada pelo valor de A e B

para a dinâmica da transição \rightarrow A

Aula 10: Observabilidade e controlabilidade

→ definição:

Rank (ou posto) de uma matriz M :

$\text{rank}(M)$ = maior n.º de linhas ou colunas de M que formam um conjunto de vetores L.I.

exemplos:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}; \text{rank}(A) = 1$$

$$B = \begin{bmatrix} 3 & 0 & 3 \\ 5 & 2 & 7 \end{bmatrix}; \text{rank}(B) = 2$$

$$C = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \\ 4 & 8 \end{bmatrix}; \text{rank}(C) = 1$$

$$D = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 10^{-50} \end{bmatrix}; \text{rank}(D) = 2$$

→ Observabilidade:

definição: o sistema

$$\dot{x} = Ax, x(0) = x_0$$

$$y = Cx$$

é observável se o conhecimento da saída $y(t)$ no intervalo $[0, t]$ é suficiente para determinar o estado x_0 .

→ teste de observabilidade:

o sistema (1) - (2), com $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ é observável se e só se $\text{rank}(V_0) = n$, sendo

$$V_0 = \begin{bmatrix} C \\ CA \\ CA^2 \\ \vdots \\ CA^{n-1} \end{bmatrix}$$

demonstração: se $x(0) = x_0$, então $y(t) = C \cdot e^{At} \cdot x_0$

então:

$$\left. \begin{array}{l} y = Ce^{At}x_0 \\ \dot{y} = CAe^{At}x_0 \\ \ddot{y} = CA^2e^{At}x_0 \\ \vdots \\ \frac{dy^{n-1}}{dt^{(n-1)}} = CA^{(n-1)}e^{At}x_0 \end{array} \right\} \begin{bmatrix} Ce^{At} \\ CAe^{At} \\ CA^2e^{At} \\ \vdots \\ CA^{n-1}e^{At} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y \\ \dot{y} \\ \ddot{y} \\ \vdots \\ \frac{dy^{n-1}}{dt^{(n-1)}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$$

Pelo teorema de Cayley-Hamilton, toda matriz é raiz de seu polinômio característico.

$$\det(sI - A) = s^n + \alpha_{n-1}s^{n-1} + \dots + \alpha_1s^1 + \alpha_0s^0$$

$$\det(AI - A) = A^n + \alpha_{n-1}A^{n-1} + \dots + \alpha_1A + \alpha_0I = 0$$

$$A^n = -\alpha_{n-1}A^{n-1} - \dots - \alpha_1A - \alpha_0I$$

Como $x_0 \in \mathbb{R}^n$, é necessário que existam n equações L.I. em (3). Para isso,

$$V_{00}(t) = \begin{bmatrix} Ce^{At} \\ CAe^{At} \\ \vdots \\ CA^{n-1}e^{At} \end{bmatrix}, \text{ um } t=0, V_{00}(0) = \begin{bmatrix} C \\ CA \\ CA^2 \\ \vdots \end{bmatrix}$$