Sistemas Lineares e Invariantes no Tempo

Paulo Lopes dos Santos

Identificação e Estimação de Sistemas, 2010 DEEC, FEUP

Resumo

- 1 Representação de Sistemas no Espaço de Estados.
- 2 Estabilidade Assintótica.
- 3 Acessibilidade e Controlabilidade.
- 4 Observabilidade.
- 5 Decomposição Canónica de Kalman.
- 6 Funções de Transferência e Realizações Mínimas.
- 7 Realizações Equilibradas.
- 8 Redução da Ordem do Modelo.

• Sistema linear e invariante no tempo com m entradas e ℓ saídas:

$$x(t+1) = Ax(t) + Bu(t)$$

$$y(t) = Cx(t) + Du(t)$$

- $x(t) \in \mathbb{R}^n$ vector de estado
- ullet $u(t) \in \mathbb{R}^m$ vector das entradas
- $y(t) \in \mathbb{R}^{\ell}$ vector das saídas
- $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $B \in \mathbb{R}^{n \times m}$, $C \in \mathbb{R}^{\ell \times n}$ e $D \in \mathbb{R}^{\ell \times m}$ parâmetros do modelo
- Conhecendo $x(t_0)$ podemos calcular

$$x(t_0 + 1) = Ax(t_0) + Bu(t_0)$$

$$x(t_0 + 2) = Ax(t_0 + 1) + Bu(t_0 + 1) =$$

$$A[Ax(t_0) + Bu(t_0)] + Bu(t_0 + 1) =$$

$$A^2x(t_0) + ABu(t_0) + Bu(t_0 + 1).$$

• Admitindo que, para $t > t_0$,

$$x(t) = A^{t-t_0}x(t_0) + A^{t-t_0-1}Bu(t_0) + A^{t-t_0-2}Bu(t_0+1) + \cdots + ABu(t-2) + Bu(t-1),$$

então

$$x(t+1) = Ax(t) + Bu(t) = A\left[A^{t-t_0}x(t_0) + A^{t-t_0-1}Bu(t_0) + A^{t-t_0-2}Bu(t_0+1) + \dots + Bu(t-1)\right] + Bu(t) = A^{t+1-t_0}x(t_0) + A^{t-t_0}Bu(t_0) + A^{t-t_0-1}Bu(t_0+1) + \dots + ABu(t-1) + Bu(t).$$

Fica provado que

$$x(t) = A^{t-t_0}x(t_0) + \sum_{\tau'=0}^{t-t_0-1} A^{t-t_0-1-\tau'}Bu(t_0 + \tau').$$

A saída do sistema é

$$y(t) = CA^{t-t_0}x(t_0) + \sum_{\tau'=0}^{t-t_0-1} CA^{t-t_0-1-\tau'}Bu(t_0+\tau') + Du(t).$$

• Definindo $\tau = t - t_0 - \tau'$ ($\tau' = t - t_0 - \tau$):

$$\begin{array}{rcl} x(t) & = & A^{t-t_0}x(t_0) + \sum_{\tau=1}^{t-t_0} A^{\tau-1}Bu(t-\tau) \\ y(t) & = & CA^{t-t_0}x(t_0) + Du(t) + \sum_{\tau=1}^{t-t_0} CA^{\tau-1}Bu(t-\tau) \end{array}$$

- Sejam:
 - $t_0 = 0$;
 - $x(0) = 0_n$;
 - u(t) impulso de Dirac: $u(t) = \begin{cases} 1, & t = 0 \\ 0, & t \neq 0 \end{cases}$

então

$$y(0) = D\underbrace{u(0)}_{1} + \sum_{\tau=1}^{0} CA^{\tau-1}Bu(0-\tau) = D$$

$$y(1) = D\underbrace{u(1)}_{0} + \sum_{\tau=1}^{1} CA^{\tau-1}Bu(1-\tau) = CB\underbrace{u(0)}_{1} = CB$$

$$y(2) = D\underbrace{u(2)}_{0} + \sum_{\tau=1}^{2} CA^{\tau-1}Bu(2-\tau) = CB\underbrace{u(1)}_{0} + CAB\underbrace{u(0)}_{1} = CAB$$

$$y(3) = D\underbrace{u(3)}_{0} + \sum_{\tau=1}^{3} CA^{\tau-1}Bu(3-\tau) = CB\underbrace{u(2)}_{0} + CAB\underbrace{u(1)}_{0} + CA^{2}B\underbrace{u(0)}_{1} = CA^{2}B$$

$$\vdots$$

$$y(t) = D\underbrace{u(t)}_{0} + \sum_{\tau=1}^{t-t_{0}} CA^{\tau-1}Bu(t-\tau) = CB\underbrace{u(t-1)}_{0} + CAB\underbrace{u(t-2)}_{0} + CA^{2}B\underbrace{u(t-3)}_{0} + \cdots + CA^{t-1}B\underbrace{u(0)}_{1} = CA^{t-1}B$$
:

Obtemos assim a resposta impulsional do sistema:

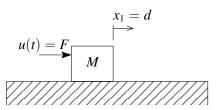
$$h(t) = \begin{cases} D, & t = 0 \\ CA^{t-1}B, & t > 0 \end{cases}$$

• Fazendo $t_0 \to -\infty$ e $x(t_0) = 0$, y(t) é pode ser calculado a partir da soma de convolução

$$y(t) = \sum_{\tau=0}^{\infty} h(\tau)u(t-\tau).$$

- y(t) depende da sequência de entrada u(k) desde $k = -\infty$ até k = t.
- A equações y(t) e x(t) mostram-nos, porém, que, para saber a evolução do sistema a partir de $t_0 \neq \infty$, só necessitamos de conhecer $x(t_0)$ e u(k) a partir desse instante.
- $x(t_0)$ constitui a memória de todo o comportamento do sistema para $t < t_0$, sendo, por isso, o seu **estado** no instante t_0 .

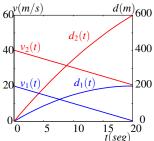
Exemplo 1



- Entrada: Força (u(t) = F).
- Saídas: Posição $(x_1(t) = d(t))$ e velocidade $(x_2(t) = \dot{d}(t))$.
- Modelo discreto:

$$\begin{bmatrix} x_1(t+1) \\ x_2(t+1) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \end{bmatrix} + \frac{1}{M} \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ 1 \end{bmatrix} u(t)$$
$$\begin{bmatrix} y_1(t) \\ y_2(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \end{bmatrix}$$

- $M = 1000 \, Kg, \, u(t) = -1000 \, N, \, x_1(0) = 0$
- Se $x_2(0)=20$ m/s então $\begin{cases} x_1(20)=200 \ m \\ x_2(20)=0 \end{cases}$, ou seja o corpo pára em 20 segundos a uma distância de 200 m da origem.
- Se $x_2(0) = 40 \ m/s$ então $\begin{cases} x_1(40) = 800 \ m \\ x_2(40) = 0 \end{cases}$, ou seja o corpo pára em 20 segundos a uma distância de 200 m da origem.



- Sistema autónomo: $u(t) = 0_m$ x(t+1) = Ax(t).
- Pontos de equilíbrio: $\{x | Ax = x\}$
- Como

$$Ax = x \Leftrightarrow Ax - x = 0_n \Leftrightarrow (A - I_n)x = 0_n,$$

- o conjunto dos pontos de equilíbrio é o núcleo de $A-I_n (\ker(I_n-A)).$
- \bullet car $(A I_n) =$ $\begin{cases} n \Rightarrow \ker(I_n - A) = 0_n \text{ (núcleo de } I_n - A \text{ \'e a origem).} \\ r < n \Rightarrow \ker(I_n - A) \text{ \'e um subespaço de dimensão } n - r. \end{cases}$
- Recordar que, da definição de valor próprio, Λ é um valor próprio de $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ e v de A é o vector próprio associado a Λ se

$$Av = \lambda v$$
.

 Calculemos os valores próprios de A + KI_n, em que K é um escalar:

$$(A + KI_n) v = \underbrace{Av}_{\lambda v} + Kv = \underbrace{\lambda v} + Kv = (\lambda + K) v$$

- Podemos concluir que:
 - $\lambda_i(A + KI_n) = \lambda_i(A) + K$, em que $\lambda_i(A)$ e $\lambda_i(A + kI_n)$, $i = 1, \ldots, n$ são os valores próprios de A e de $A + KI_n$, respectivamente.
 - Os vectores próprios de $A + KI_n$ são os de A.
- Se car $(A I_n) = r < n$ então $\det(A I_n) = 0 \Rightarrow A I_n$ tem pelo menos um valor próprio nulo.

Como

$$\lambda_i(A - I_n) = \lambda_i(A) - 1 \Leftrightarrow \lambda_i(A) = \lambda_i(A - I_n) + 1,$$

então A tem, pelo menos, um valor próprio unitário (o sistema contém um integrador discreto).

Definição 1

O sistema autónomo x(t+1) = Ax(t) é **assintoticamente estável** se, quando largado em qualquer estado inicial $x(0) \in \mathbb{R}^n$, o seu vector de estado x(t) convergir para a origem. Nestas condições, dizemos, simplesmente, que A é **uma matriz estável**.

Teorema 1 - Teorema de Lyapunov

O sistema x(t+1) = Ax(t) é estável se e só se qualquer uma destas condições se verificar

looplus Os valores absolutos de todos os valores próprios de A serem inferiores a 1, isto $\acute{\text{e}}$,

$$|\lambda_i(A)| < 1$$
 $i = 1, \dots, n$, ou $\rho(A) < 1$

em que $\rho(A)$ significa raio espectral de A.

2 Se para qualquer $Q \succ 0_{n \times n}$ a equação de Lyapunov

$$P = A^T P A + Q$$

tem uma única solução $P \succ 0_{n \times n}$. Aqui as notações $X \succ 0_{n \times n}$ e $X \succ Y$, para $X, Y \in \mathbb{R}^{n \times n}$ significam X e X - Y são, respectivamente, matrizes definidas positivas.

Demonstração

- Primeira condição:
 - Se largarmos o sistema num estado $x(0) = x_0$, este segue uma trajectória

$$x(t) = A^t x_0$$

• Fazendo a mudança de variáveis x(t) = Tz(t) ($T \in \mathbb{R}^{n \times n}$ uma matriz não singular)

$$z(t+1) = T^{-1}ATz(t) = \Lambda z(t) \Rightarrow z(t) = \Lambda^t z_0 \rightarrow x(t) = T\Lambda^t T^{-1}x_0$$

Esta mudança de variáveis pode ser feita de forma a que

$$\Lambda = egin{bmatrix} J_1(n_1) & 0_{n_1 imes n_2} & \cdots & 0_{n_1 imes n_j} & \cdots & 0_{n_1 imes n_k} \ \hline 0_{n_2 imes n_1} & J_2(n_2) & \ddots & 0_{n_2 imes n_j} & \ddots & 0_{n_2 imes n_k} \ \hline dots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & dots \ \hline 0_{n_j imes n_1} & 0_{n_j imes n_2} & \ddots & J_j(n_j) & \ddots & 0_{n_j imes n_k} \ \hline dots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & dots \ \hline 0_{n_k imes n_1} & 0_{n_k imes n_2} & \cdots & 0_{n_k imes n_j} & \cdots & J_k(n_k) \ \hline \end{array}$$

• Onde n_j é a multiplicidade do valor próprio $\lambda_{n_1+n_2+\cdots+n_{j-1}+1}$ e $J_j(n_j)$ é o bloco de Jordan

$$J_j(n_j) = \left[egin{array}{ccccc} ar{\lambda}_j & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 1 & ar{\lambda}_j & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & ar{\lambda}_j & \ddots & 0 \\ dots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & ar{\lambda}_j \end{array}
ight],$$

em que
$$\bar{\lambda}_j = \lambda_{n_1+n_2+\cdots+n_{j-1}+1}$$
.

• Pode-se provar que, para $t \ge n$,

$$J_{j}^{t}(n_{j}) = \begin{bmatrix} \bar{\lambda}_{j}^{t} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ t\bar{\lambda}_{j}^{t-1} & \bar{\lambda}_{j}^{t} & 0 & \cdots & 0 \\ \begin{pmatrix} t \\ 2 \end{pmatrix} \bar{\lambda}_{j}^{t-1} & t\bar{\lambda}_{j}^{t-1} & \bar{\lambda}_{j}^{t} & \ddots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots \\ \begin{pmatrix} t \\ n_{j}-1 \end{pmatrix} \bar{\lambda}_{j}^{t-n_{j}+1} & \begin{pmatrix} t \\ n_{j}-2 \end{pmatrix} \bar{\lambda}_{j}^{t-n_{j}+2} & \begin{pmatrix} t \\ n_{j}-3 \end{pmatrix} \bar{\lambda}_{j}^{t-n_{j}+3} & \cdots & \bar{\lambda}_{j}^{t} \end{bmatrix}$$

onde

$$\left(\begin{array}{c}t\\k\end{array}\right) = \frac{t!}{k!(t-k)!}$$

Como

$$\Lambda^t = egin{bmatrix} J_1^t(n_1) & 0_{n_1 imes n_2} & \cdots & 0_{n_1 imes n_j} & \cdots & 0_{n_1 imes n_k} \ \hline 0_{n_2 imes n_1} & J_2^t(n_2) & \ddots & 0_{n_2 imes n_j} & \ddots & 0_{n_2 imes n_k} \ \hline dots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & dots \ \hline 0_{n_j imes n_1} & 0_{n_j imes n_2} & \ddots & J_j^t(n_j) & \ddots & 0_{n_j imes n_k} \ \hline dots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & dots \ \hline 0_{n_k imes n_1} & 0_{n_k imes n_2} & \cdots & 0_{n_k imes n_j} & \cdots & J_k^t(n_k) \ \hline \end{bmatrix}^t$$

então

$$\lim_{t \to \infty} x(t) = T \lim_{t \to \infty} \Lambda^t T x_0 = 0_n \quad \forall_{x_0 \in \mathbb{R}^n}$$

sse $\lim_{t \to \infty} \Lambda^t T = \mathbf{0}_{n \times n}$. Isto só acontece sse

$$\left| ar{\lambda}_j
ight| < 1, \quad j = 1, \dots, k$$
 ou seja, $\left| \lambda_i
ight| < 1, \quad i = 1, \dots, n.$

- Segunda condição:
 - Condição necessária:
 - Vectorizando a equação Lyapunov

$$P = A^T P A + Q$$

teremos

$$\operatorname{vec}(P) = (A^T \otimes A^T)\operatorname{vec}(P) + \operatorname{vec}(Q).$$

- Esta equação é linear em vec(P) logo uma única solução sse $I_{n^2} A^T \otimes A^T$ for não uma matriz não singular.
- Sabemos que

$$\lambda_k(A \otimes A) = \lambda_i(A)\lambda_j(A), \quad i = 1, \dots, n, \quad j = 1, \dots, n$$

 $\lambda_k(I_n^2 - A \otimes A) = 1 - \lambda_k(A \otimes A)$

• A matriz $I_{n^2} - A^T \otimes A^T$ é singular sse existir um $\lambda_k(A \otimes A) = 1$

- Se o sistema for estável então $-1 < \text{Re}\left[\lambda_i(A)\right] < 1$, $i=1,\ldots,n$ e, consequentemente, $\lambda_k(A\otimes A) \neq 1, \ \forall_k$. Logo a equação de Lyapunov tem uma e uma só solução.
- Se A for estável a série

$$\sum_{k=0}^{\infty} \left(A^T \right)^k Q A^k$$

converge e é a solução da equação de Lyapunov pois

$$A^{T}PA + Q = A^{T} \left(\sum_{k=0}^{\infty} (A^{T})^{k} QA^{k} \right) A + Q = \sum_{k=0}^{\infty} (A^{T})^{k} QA^{k}A^{0} + \underbrace{(A^{T})^{0}}_{I_{n}} Q \underbrace{A^{0}}_{I_{n}} =$$

$$= (A^{T})^{0} QA^{0} + \sum_{k=1}^{\infty} (A^{T})^{k} QA^{k} = \sum_{k=0}^{\infty} (A^{T})^{k} QA^{k} = P.$$

• Como $Q \succ 0_{n \times n}$ então $P \succ 0_{n \times n}$.

- Condição suficiente:
 - Suponhamos que

 - A é instável
 - Se *A* é instável tem um valor próprio λ_0 tal que $|\lambda_0| \geq 1$.
 - Se λ_0 é valor próprio de A então o seu conjugado complexo λ_0^* também é.
 - se v_0 for um vector próprio associado a λ_0 , v_0^* é um vector próprio associado a λ_0^* .
 - $v_0^H = (v_0^T)^*$ é o hermitiano de v_0 .

• Multiplicando a equação de Lyapunov à esquerda por v_0^H e à direita por v_0 :

$$\begin{aligned} v_0^H P v_0 &= \underbrace{v_0^H A^T}_{(Av_0)^H} P A v_0 + v_0^H Q v_0 = (Av_0)^H P A v_0 + v_0^H Q v_0 = \\ &= \underbrace{(Av_0)^H}_{\lambda_0 v_0} P \underbrace{Av_0}_{\lambda_0 v_0} + v_0^H Q v_0 = (\lambda_0 v_0)^H P \lambda_0 v_0 + v_0^H Q v_0 = \\ &= \underbrace{\lambda_0^* \lambda_0}_{|\lambda_0|^2} v_0^H P v_0 + v_0^H Q v_0 = |\lambda_0|^2 v_0^H P v_0 + v_0^H Q v_0 \Leftrightarrow \\ &\Leftrightarrow \underbrace{\left(1 - |\lambda_0|^2\right)}_{|\lambda_0|^2} v_0^H P v_0 = v_0^H Q v_0. \end{aligned}$$

• Sendo $Q\succ 0_{n\times n}$ então $v_0^HQv_0>0$ e, consequentemente, $\left(1-|\lambda_0|^2\right)v_0^HPv_0>0.$

• Como $|\lambda_0| > 1$, então $1 - |\lambda_0|^2 < 0$ e $v_0^H P v_0 < 0$, o que nunca pode acontecer pois, P é, por hipótese, uma matriz definida positiva $(P \succ 0_{n \times n})$.

Exemplo 2 - Estabilidade dum sistema de ordem 1.

Sistema de primeira ordem

$$x(t+1) = ax(t)$$
 $x(t), a \in \mathbb{R}$.

- Como $a \in \mathbb{R}$ então n = 1 e $\lambda_1(a) = a$
- O sistema será estável se e só se |a| < 1.
- A equação de Lyapunov será

$$p = a^2 p + q, \quad q > 0.$$

sendo

$$p = \frac{q}{1 - a^2}$$

sua solução.

• Esta solução existe e é positiva sse |a| < 1, isto é, sse o sistema for estável.

Exemplo 3 - Estabilidade dum sistema de de ordem 2 com valores próprios reais e distintos.

Sistema de segunda ordem:

$$x(t+1) = Ax(t), \quad x(t) \in \mathbb{R}^2, A \in \mathbb{R}^{2 \times 2}.$$

- $\lambda_1 \neq \lambda_2$ são os valores próprios de A.
- v_1 e v_2 vectores próprios associados a λ_1 e λ_2 .
- Equação de Lyapunov:

$$P = A^T P A + Q.$$

• $T \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$ matriz não singular.

 Multiplicar a equação de Lyapunov à esquerda por T^T e á direita por T:

$$T^{T}PT = T^{T}A^{T}PAT + T^{T}QT = T^{T}A^{T}\underbrace{T^{-T}T^{T}}_{I_{2}}PTT^{-1}AT + T^{T}QT =$$

$$= (T^{-1}AT)^{T}(T^{T}PT)(T^{-1}AT) + T^{T}QT$$

Definir

$$ar{A} = T^{-1}AT$$
 $ar{P} = T^TPT$
 $ar{Q} = T^TQT$

• Reescrever a equação de Lyapunov utilizando \bar{P} , \bar{Q} e \bar{A} :

$$\underbrace{T^{T}PT}_{\bar{P}} = (\underbrace{T^{-1}AT}_{\bar{A}})^{T} \underbrace{T^{T}PT}_{\bar{P}} \underbrace{T^{-1}AT}_{\bar{A}} + \underbrace{T^{T}QT}_{\bar{Q}} \Leftrightarrow \\
\Leftrightarrow \bar{P} = \bar{A}^{T}\bar{P}\bar{A} + \bar{O}.$$

- A e \bar{A} têm os mesmos valores próprios. Logo, o sistema será estável sse a solução \bar{P} desta equação for única e definida positiva quando $\bar{Q} \succ 0_{2 \times 2}$.
- Se $T = [v_1 \quad v_2]$ então,

$$\bar{A} = \Lambda = \left[\begin{array}{cc} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{array} \right].$$

 a solução desta última equação de Lyapunov é a matriz cuja vectorização é

$$\operatorname{vec}(\bar{P}) = \left(I_4 - \Lambda^T \otimes \Lambda^T\right)^{-1} \operatorname{vec}(\bar{Q}) = \left(I_4 - \Lambda \otimes \Lambda\right)^{-1} \operatorname{vec}(\bar{Q}),$$

pois Λ é diagonal e, consequentemente $\Lambda^T = \Lambda$.

Seja

$$\bar{Q} = \left[\begin{array}{cc} \bar{q}_{11} & \bar{q}_{12} \\ \bar{q}_{12} & \bar{q}_{22} \end{array} \right].$$

ullet \bar{Q} é definida positiva, logo

$$\begin{array}{lll} \bar{q}_{11} & > & 0 \\ \bar{q}_{22} & > & 0 \\ \det \bar{Q} & = & \bar{q}_{11} \bar{q}_{22} - \bar{q}_{12}^2 > 0 \end{array}$$

 Reescrever a expressão da vectorização da solução da equação de Lyapunov:

$$\begin{split} \text{vec}(\bar{P}) &= \begin{pmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} \lambda_1^2 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda_1 \lambda_2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda_2 \lambda_1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \lambda_2^2 \end{bmatrix} \end{pmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} \bar{q}_{11} \\ \bar{q}_{12} \\ \bar{q}_{22} \end{bmatrix} = \\ &= \begin{bmatrix} \frac{1}{1-\lambda_1^2} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{1-\lambda_1\lambda_2} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{1-\lambda_1\lambda_2} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \frac{1}{1-\lambda_2^2} \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} \bar{q}_{11} \\ \bar{q}_{12} \\ \bar{q}_{12} \\ \bar{q}_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\bar{q}_{11}}{1-\lambda_1^2} \\ \frac{\bar{q}_{12}}{1-\lambda_1\lambda_2} \\ \frac{\bar{q}_{12}}{1-\lambda_1\lambda_2} \\ \frac{\bar{q}_{12}}{1-\lambda_1\lambda_2} \end{bmatrix} \end{split}$$

• Podemos determinar \bar{P} a partir de vec (\bar{P}) :

$$\bar{P} = \begin{bmatrix} \frac{\bar{q}_{11}}{1 - \lambda_1^2} & \frac{\bar{q}_{12}}{1 - \lambda_1 \lambda_2} \\ \frac{\bar{q}_{12}}{1 - \lambda_1 \lambda_2} & \frac{\bar{q}_{22}}{1 - \lambda_2^2} \end{bmatrix}$$

• se \bar{P} for definida positiva, então

$$\begin{array}{ll} \frac{\bar{q}_{11}}{1-\lambda_1^2} &> & 0 \Rightarrow |\lambda_1| < 1 \text{ pois } q_{11} > 0 \\ \frac{\bar{q}_{12}}{1-\lambda_2^2} &> & 0 \Rightarrow |\lambda_2| < 1 \text{ pois } q_{22} > 0 \end{array}$$

e, consequentemente o sistema é estável.

Por outro lado

$$(1 - \lambda_1^2) (1 - \lambda_2^2) - (1 - \lambda_1 \lambda_2)^2 = -(\lambda_2 - \lambda_1)^2 < 0 \Rightarrow \Rightarrow (1 - \lambda_1^2) (1 - \lambda_2^2) < (1 - \lambda_1 \lambda_2)^2$$

е

$$\bar{q}_{11}\bar{q}_{22} > \bar{q}_{12}^2$$
.

• Logo,se $|\lambda_1| < 1$ e $|\lambda_2| < 1$ isto é, se o sistema for estável, temos

$$(1 - \lambda_1 \lambda_2)^2 \bar{q}_{11} \bar{q}_{22} > (1 - \lambda_1^2) (1 - \lambda_2^2) \bar{q}_{12}^2$$

pelo que

$$\frac{\bar{q}_{11}\bar{q}_{22}}{\left(1-\lambda_{1}^{2}\right)\left(1-\lambda_{2}^{2}\right)} > \frac{\bar{q}_{12}^{2}}{\left(1-\lambda_{1}\lambda_{2}\right)^{2}}$$

ullet consequentemente, \bar{P} é definida positiva, o mesmo acontecendo com P

3 - Acessibilidade e Controlabilidade

Definição 2

Um sistema é acessível se a origem puder ser transferida para qualquer estado $x_1 \in \mathbb{R}^n$ em n períodos de amostragem, ou seja, se existir uma sequência de n entradas $u(t_0), u(t_0+1), \ldots, u(t_0+n-1)$ que transfira o sistema do estado $x(t_0) = 0_n$ para $x(n) = x_1$ em que x_1 é qualquer estado de x_1 .

Definição 3

Um sistema é controlável se qualquer estado $x(t_0) = x_0 \in \mathbb{R}^n$ puder ser transferido para a origem através de uma sequência de n entradas $u(t_0), u(t_0+1), \ldots, u(t_0+n-1)$.

3 - Acessibilidade e Controlabilidade

- Quando um sistema é acessível dizemos simplesmente que o par (A, B) é acessível.
- Se for controlável dizemos, identicamente, que o par (A, B) é controlável.
- Os conceitos de acessibilidade e controlabilidade são idênticos quando A é o matriz não singular.

3 - Acessibilidade e Controlabilidade

Teorema 2

As condições seguintes são condições necessárias e suficientes para que o par (A,B) seja acessível

- o $\operatorname{car}(\mathcal{C}) = n$ ou $\operatorname{im}(\mathcal{C}) = \mathbb{R}^n$ em que $\mathcal{C} = \begin{bmatrix} B & AB & \dots & A^{n-1}B \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{n \times nm}$.
- ② car $([A \lambda_i I_n \mid B]) = n$, para todos os valores próprios λ_i de A.
- Os valores próprios de A − BK, K ∈ ℝ^{m×n} podem ser alocados arbitrariamente.

Demonstração

- Primeira condição
 - Vimos anteriormente que

$$x(t) = A^{t-t_0}x(t_0) + \sum_{\tau=1}^{t-t_0} A^{\tau-1}Bu(t-\tau)$$

Desenvolvendo esta expressão,

$$x(t) = A^{t-t_0}x(t_0) + Bu(t-1) + ABu(t-2) + \dots + A^{t-t_0-1}Bu(t_0) =$$

$$= A^{t-t_0}x(t_0) + \begin{bmatrix} B & AB & \dots & A^{t-t_0-2}B \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u(t-1) \\ u(t-2) \\ \vdots \\ u(t_0) \end{bmatrix} = A^{t-t_0}x(t_0) + C_{t-t_0}\mathcal{U}_{t_0:t-1}^R$$

$$\mathcal{U}_{t_o:t-1}^R = \begin{bmatrix} u(t-1) \\ u(t-2) \\ \vdots \\ u(t_0) \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad \mathcal{C}_{t-t_0} = \begin{bmatrix} B & AB & \cdots & A^{t-t_0-1}B \end{bmatrix}.$$

• Partindo de $x(t_0) = 0_n$, o sistema atinge, ao fim de n períodos de amostragem, o estado

$$x_1 = x(t_0 + n) = \mathcal{C}\mathcal{U}_{t_0:t_0+n-1}^R$$

• $x_1 \in \text{im}(\mathcal{C})$ e, consequentemente, x_1 só pode ser qualquer ponto de \mathbb{R}^n sse

$$im(\mathcal{C}) = R^n \Leftrightarrow car(\mathcal{C}) = n.$$

- Segunda condição
 - Condição necessária
 - Seja

$$\operatorname{\mathsf{car}} \left(\left[\begin{array}{ccc} A - \lambda_i I_n & | & B \end{array} \right] \right) = r \leq n.$$

- o subespaço gerado pelas colunas desta matriz, im $([A \lambda_i I_n \mid B])$, tem dimensão r.
- O seu complemento ortogonal, $\ker ([A \lambda_i I_n \mid B])^T$ tem dimensão n r (as colunas são vectores em \mathbb{R}^n).
- $\bullet \ \dim \Big(\ker \big(\big[\ A \lambda_i I_n \quad | \quad B \ \big] \big)^T \Big) = n r.$
- Se $v \in \ker \left(\begin{bmatrix} A \lambda_i I_n & | & B \end{bmatrix}^T \right)$, $v^T \begin{bmatrix} A \lambda_i I_n & | & B \end{bmatrix} = 0_{1 \times (n+m)}$

• Estes vectores são ortogonais às colunas de $A - \lambda_i I_n$ e de B:

$$\begin{cases} v^{T}(A - \lambda_{i}I_{n}) = 0_{1 \times n} \Leftrightarrow v^{T}A = \lambda_{i}v^{T} \\ v^{T}B = 0_{1 \times m} \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} v^{T}AB &= \lambda_{i}v^{T}B = 0_{1 \times m} \\ v^{T}A^{2}B &= \lambda_{i}v^{T}AB = \lambda_{i}^{2}v^{T}B = 0_{1 \times m} \end{cases} \\ \vdots \\ \lambda_{i}v^{T}A^{k}B &= \lambda_{i}v^{T}A^{k-1}B = \cdots = \\ &= \lambda_{i}^{k}v^{T}B = 0_{1 \times m} \end{cases}$$
$$\vdots$$

• Multiplicando v^T por C

$$v^{T}C = v^{T} \begin{bmatrix} B & AB & \cdots & A^{n-1}B \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \underbrace{v^{T}B}_{0_{1\times m}} & \underbrace{v^{T}AB}_{0_{1\times m}} & \cdots & \underbrace{v^{T}A^{n-1}B}_{0_{1\times m}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \underbrace{0_{1\times m}}_{0_{1\times m}} & \underbrace{0_{1\times m}}_{0_{1\times m}} & \cdots & \underbrace{v^{T}A^{n-1}B}_{0_{1\times m}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \underbrace{0_{1\times m}}_{0_{1\times m}} & \underbrace{0_{1\times m}}_{0_{1\times m}} & \cdots & \underbrace{v^{T}A^{n-1}B}_{0_{1\times m}} \end{bmatrix}$$

verificamos que $v \in \ker(\mathcal{C}^T)$.

Logo

$$\ker\left(\left[\begin{array}{c|c}A-\lambda_{i}I_{n} & B\end{array}\right]^{T}\right) \subseteq \ker\left(\mathcal{C}^{T}\right) \Rightarrow$$

$$\Rightarrow n - \operatorname{car}\left(\left[\begin{array}{c|c}A-\lambda_{i}I_{n} & B\end{array}\right]\right) \leq n - \operatorname{car}(\mathcal{C}) \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \operatorname{car}\left(\mathcal{C}\right) \leq \operatorname{car}\left(\left[\begin{array}{c|c}A-\lambda_{i}I_{n} & B\end{array}\right]\right)$$

• Se (A,B) for acessível então car $(\mathcal{C}^T)=n$ e, consequentemente,

$$\operatorname{car}\left(\left[\begin{array}{ccc}A-\lambda_{i}I_{n}&\mid&B\end{array}\right]\right)=n.$$

- Condição suficiente: Ver Kailath (1980).
- 3 Terceira condição: Ver Kailath (1980).

Г

- Um sistema é controlável se qualquer estado $x(t_0) = x_0 \in \mathbb{R}^n$ puder ser transferido para a origem através de uma sequência de n entradas $u(t_0), u(t_0+1), \dots, u(t_0+n-1)$.
- Num sistema controlável, para qualquer estado inicial $x(t_0) = x_0 \in \mathbb{R}^n$, existe sempre um vector $\mathcal{U}^R_{t_0:t_0+n}$ que é solução da equação

$$x(t_0 + n) = A^n x_0 + \left(-\mathcal{C}\mathcal{U}^R_{t_0:t_0+n-1}\right) = 0_n \Leftrightarrow A^n x_0 = \mathcal{C}\mathcal{U}^R_{t_0:t_0+n-1}$$

 Esta equação mostra-nos que o sistema é controlável se e só ,

$$A^n x_0 \in \operatorname{im}(\mathcal{C}) \ \forall_{x_0 \in \mathbb{R}^n} \Leftrightarrow \operatorname{im}(A) \subseteq \operatorname{im}(\mathcal{C})$$

• Se A for **não singular** e o sistema controlável, então $car(\mathcal{C}) = n$ e o sistema também é acessível \Rightarrow :

Se A for não singular ACESSIBILIDADE \equiv CONTROLABILIDADE

- Acessibilidade \Rightarrow Controlabilidade, qualquer que seja A pois $car(C) = n \ge car(A) \Rightarrow im(C) \supseteq im(A)$.
- se A for singular, o sistema pode não ser acessível e ser controlável desde que $\operatorname{im}(A) \subseteq \operatorname{im}(\mathcal{C})$

• Se $x(t_0) = 0_n$ então

$$x(t_0+n)=\mathcal{C}\mathcal{U}^R_{t_0:t_0+n-1}$$

- Esta equação mostra que podemos sempre transferir o sistema da origem para qualquer estado de im(C) em n períodos de amostragem.
- A imagem de C será, então, o conjunto dos estados acessíveis.
- Este conjunto é um subespaço.
- Existe uma representação em que o conjunto dos estados acessíveis é definido por n_c variáveis de estado $(n_c = \text{car}(\mathcal{C}))$ e o seu complemento ortogonal definido pelas $n n_c$ restantes.

Teorema 3

Se o par (A,B) não for acessível tal que $car(\mathcal{C}) = n_c < n$, então existe uma matriz T não singular tal que

$$\bar{A} = T^{-1}AT = \begin{bmatrix} \bar{A}_{11} & \bar{A}_{12} \\ 0_{n-n_c \times n_c} & \bar{A}_{22} \end{bmatrix} \quad \bar{B} = T^{-1}B = \begin{bmatrix} \bar{B}_1 \\ 0_{n-n_c \times m} \end{bmatrix}$$

Demonstração

Seja

$$C = \begin{bmatrix} B & AB & \cdots & A^{n-1}B \end{bmatrix}$$

a matriz da controlabilidade do par (A, B) e

Seja

$$\bar{C} = \begin{bmatrix} \bar{B} & \bar{A}\bar{B} & \cdots & \bar{A}^{n-1}\bar{B} \end{bmatrix} =
= \begin{bmatrix} T^{-1}B & | T^{-1}ATT^{-1}B & | \cdots & | T^{-1}A^{n-1}TT^{-1}B \end{bmatrix} =
= \begin{bmatrix} T^{-1}B & T^{-1}AB & \cdots & T^{-1}A^{n-1}B \end{bmatrix} =
= T^{-1} \begin{bmatrix} B & AB & \cdots & A^{n-1}B \end{bmatrix} = T^{-1}C$$

a matriz da controlabilidade do par (\bar{A}, \bar{B}) .

Como

$$\bar{A}\bar{B} = \begin{bmatrix} \bar{A}_{11} & \bar{A}_{12} \\ 0_{n-n_c \times n_c} & \bar{A}_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \bar{B}_1 \\ 0_{n-n_c \times m} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \bar{A}_{11}\bar{B}_1 \\ 0_{n-n_c \times m} \end{bmatrix}
\bar{A}^2\bar{B} = \bar{A}(\bar{A}\bar{B}) = \begin{bmatrix} \bar{A}_{11} & \bar{A}_{12} \\ 0_{n-n_c \times n_c} & \bar{A}_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \bar{A}_{11}\bar{B}_1 \\ 0_{n-n_c \times m} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \bar{A}_{11}^2\bar{B}_1 \\ 0_{n-n_c \times m} \end{bmatrix}
\cdot$$

:

$$\bar{A}^{k}\bar{B} = \bar{A}\left(\bar{A}^{k-1}\bar{B}\right) = \begin{bmatrix} \bar{A}_{11} & \bar{A}_{12} \\ 0_{n-n_{c}\times n_{c}} & \bar{A}_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \bar{A}_{11}^{k-1}\bar{B}_{1} \\ 0_{n-n_{c}\times m} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \bar{A}_{11}^{k}\bar{B}_{1} \\ 0_{n-n_{c}\times m} \end{bmatrix},$$

então

$$\bar{\mathcal{C}} = T^{-1}\mathcal{C} = \begin{bmatrix} \bar{B}_1 & \bar{A}_{11}\bar{B}_1 & \dots & \bar{A}_{11}^{n-1}\bar{B}_1 \\ \mathbf{0}_{n-n_c \times m} & \mathbf{0}_{n-n_c \times m} & \dots & \mathbf{0}_{n-n_c \times m} \end{bmatrix}.$$

ullet A decomposição em valores singular (svd) de $\mathcal C$ é

$$C = USV^T$$

onde

$$S = \begin{bmatrix} S_{+} & O_{n_{c} \times nm - n_{c}} \\ O_{n - n_{c} \times n_{c}} & O_{n - n_{c} \times nm - n_{c}} \end{bmatrix}$$

$$V = \begin{bmatrix} V_{n_{c}} & V_{n - n_{c}} \end{bmatrix}$$

com

$$S_{+} = \begin{bmatrix} \sigma_{1} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \sigma_{2} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \sigma_{n-n_{c}} \end{bmatrix}$$

$$V_{n_{c}} = \begin{bmatrix} v_{1} & v_{2} & \cdots & v_{n_{c}} \end{bmatrix}$$

$$v_{n-n_{c}} = \begin{bmatrix} v_{n_{c}+1} & v_{n_{c}+2} & \cdots & v_{n_{c}} \end{bmatrix}$$

• Fazendo T = U, então

$$T^{-1}C = U^{T}USV^{T} = \begin{bmatrix} S_{+} & 0_{n_{c} \times nm - n_{c}} \\ 0_{n - n_{c} \times n_{c}} & 0_{n - n_{c} \times nm - n_{c}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} V_{n_{c}}^{T} \\ V_{n - n_{c}}^{T} \end{bmatrix} = \\ = \begin{bmatrix} S_{+}V_{n_{c}}^{T} \\ 0_{n - n_{c} \times mn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \bar{B}_{1} & \bar{A}_{11}\bar{B}_{1} & \dots & \bar{A}_{11}^{n-1}\bar{B}_{1} \\ 0_{n - n_{c} \times m} & 0_{n - n_{c} \times m} & \dots & 0_{n - n_{c} \times m} \end{bmatrix} = \bar{C}.$$

De

$$\bar{\mathcal{C}} = T^{-1}\mathcal{C} = \begin{bmatrix} \bar{B}_1 & \bar{A}_{11}\bar{B}_1 & \dots & \bar{A}_{11}^{n-1}\bar{B}_1 \\ \mathbf{0}_{n-n_c \times m} & \mathbf{0}_{n-n_c \times m} & \dots & \mathbf{0}_{n-n_c \times m} \end{bmatrix}$$

podemos ver que a matriz de similaridade T pode ser qualquer uma matriz não singular desde que as $n-n_c$ últimas linhas de T^{-1} sejam ortogonais às colunas de \mathcal{C} (as $n-n_c$ últimas linhas de T^{-1} têm que ser uma base de $\ker(\mathcal{C}^T)$).

- Qualquer sistema pode ser dividido em dois sub-sistemas:
 - Acessível
 - Não Acessível
- A demonstração do teorema 3 sugere uma forma de obter esta divisão.

Algoritmo 1- Determinação do subsistema acessível

- Entrada: Par (A, B)
- Saída: Transformação de Similaridade T
- O Calcular a Matriz da Controlabilidade $C = [B \ AB \ \cdots \ A^{n-1}B].$
- ② Efectuar a decomposição em valores singulares (svd) de $\mathcal{C} = USV^T$

Exemplo 4 – Determinação do subsistema acessível num sistema de $2^{\underline{a}}$ ordem

Sistema

$$x(t+1) = \begin{bmatrix} 1.4 & 0.48 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} x(t) + \begin{bmatrix} -0.6 \\ 1 \end{bmatrix} u(t)$$
$$y(t) = \begin{bmatrix} 1 & 0.8 \end{bmatrix} x(t).$$

Matriz da controlabilidade é

$$C = \left[\begin{array}{c|c} \boxed{ -0.6 \\ 1 \end{array} \right] \left[\begin{array}{c|c} 1.4 & 0.48 \\ \hline -1 & 0 \end{array} \right] \left[\begin{array}{c} -0.6 \\ 1 \end{array} \right] = \left[\begin{array}{c|c} -0.6 & -0.36 \\ 1 & 0.6 \end{array} \right].$$

• $\det(\mathcal{C}) = 0$, logo a sua característica é $1 \Rightarrow$ o sistema não é acessível.

Valores próprios:

$$\lambda_1 = 0.6$$
$$\lambda_2 = 0.8.$$

Como

$$\begin{aligned} \operatorname{car}\left(\left[\begin{array}{c|c}A-\lambda_2I_2\mid B\end{array}\right]\right) &= \operatorname{car}\left(\left[\begin{array}{cc}1.4 & 0.48\\-1 & 0\end{array}\right] - \lambda_2\left[\begin{array}{cc}1 & 0\\0 & 1\end{array}\right] \mid \left[\begin{array}{cc}-0.6\\1\end{array}\right] \\ &= \operatorname{car}\left(\left[\begin{array}{cc}0.6 & 0.48 & -0.6\\-1 & -0.8 & 1\end{array}\right]\right) = 1 \end{aligned}$$

O modo $\lambda_2^t = 0.8^t$ não é acessível.

• Decompor C em valores singulares:

$$C = USV^{T} = \begin{bmatrix} -0.5145 & 0.8575 \\ 0.8575 & 0.5145 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1.36 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0.8575 & 0.5145 \\ 0.5145 & -0.8575 \end{bmatrix}.$$

Fazer a mudança de coordenadas

$$\bar{x}(t) = \begin{bmatrix} \bar{x}_a(t) \\ \bar{x}_{\bar{a}}(t) \end{bmatrix} = T^{-1}x(t)$$

com

$$T = U = \begin{bmatrix} U_a & U_{\bar{a}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -0.5145 & 0.8575 \\ 0.8575 & 0.5145 \end{bmatrix}$$

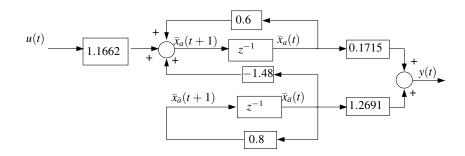
para obter a representação

$$\begin{bmatrix} \bar{x}_a(t+1) \\ \bar{x}_{\bar{a}}(t+1) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.6 & -1.48 \\ 0 & 0.8 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \bar{x}_a(t) \\ \bar{x}_{\bar{a}}(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 1.1662 \\ 0 \end{bmatrix} u(t)$$

$$y(t) = \begin{bmatrix} 0.1715 & 1.2691 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \bar{x}_a(t) \\ \bar{x}_{\bar{a}}(t) \end{bmatrix}$$

• O eixo \bar{x}_a constitui o subespaço dos estados acessíveis e $\bar{x}_{\bar{a}}$ o seu complemento ortogonal.

- Dado que a matriz de estado A é triangular superior, os elementos da sua diagonal principal são os valores próprios do sistema.
- O segundo elemento de \bar{B} é nulo e $[\bar{A}]_{22}=\lambda_2=0.8$ é o valor próprio $n\tilde{a}o$ acessível.



Se trocarmos a ordem das colunas de T:

$$T_1 = \begin{bmatrix} U_{\bar{a}} & U_a \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.8575 & -0.5145 \\ 0.5145 & 0.8575 \end{bmatrix},$$

obtemos a permutação $\left[\begin{array}{cc} \bar{x}_{\bar{a}}^T & \bar{x}_a^T \end{array}\right]^T$ do vector de estado a que corresponde o seguinte modelo

$$\begin{bmatrix} \bar{x}_{\bar{a}}(t+1) \\ \bar{x}_{a}(t+1) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.8 & 0 \\ -1.48 & 0.6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \bar{x}_{\bar{a}}(t) \\ \bar{x}_{a}(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 1.1662 \end{bmatrix} u(t)$$

$$y(t) = \begin{bmatrix} 1.2691 & 0.1715 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \bar{x}_{\bar{a}}(t) \\ \bar{x}_{a}(t) \end{bmatrix}.$$

Definição 4

Dizemos que um sistema é **observável** se o seu estado inicial for recuperável das n primeiras observações da saída y(0), $y(1),\ldots,y(n-1)$. Nestas condições dizemos que o par (C,A) é **observável**.

Teorema 4

As condições seguintes são condições necessárias e suficientes para que o par (C,A) seja observável

$$\begin{array}{c} \bullet \quad \operatorname{car}(\mathcal{O}) = n \text{ ou } \operatorname{im}(\mathcal{O}) = \mathbb{R}^n \text{ em que} \\ \mathcal{O} = \left[\begin{array}{c} C \\ CA \\ \vdots \\ CA^{n-1} \end{array} \right] \in \mathbb{R}^{n\ell \times n}. \end{array}$$

- ② $\operatorname{car}\left(\left|\frac{A-\lambda_i I_n}{C}\right|\right)=n$, para todos os valores próprios λ_i de A.
- Os valores próprios de A LC, $L \in \mathbb{R}^{n \times \ell}$ podem ser alocados arbitrariamente.

Demonstração

- Primeira condição.

$$\text{para } t_0 = 0,$$

$$x(t) = A^t x(0) + \mathcal{C}_t \mathcal{U}_{0:t-1}^R = A^t x(0) + \begin{bmatrix} B & AB & \cdots & A^{t-1}B \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u(t-1) \\ u(t-2) \\ \vdots \\ u(0) \end{bmatrix}.$$

Definir

Calcular

$$y(t) = Cx(t) + Du(t) = CA^{t}x(0) + \begin{bmatrix} CC_{t}^{R} & D \end{bmatrix} U_{t},$$

Desta expressão determinar

$$y(0) = Cx(0) + Du(0) =$$

$$= Cx(0) + \begin{bmatrix} D & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{bmatrix} \mathcal{U}_{n-1}$$

$$y(1) = CAx(0) + \begin{bmatrix} CC_1^R & D \end{bmatrix} \mathcal{U}_1 = CAx(0) + CBu(0) + Du(1) =$$

$$= CAx(0) + \begin{bmatrix} CB & D & 0 & \cdots & 0 \end{bmatrix} \mathcal{U}_{n-1}$$

$$y(2) = CA^2x(0) + \begin{bmatrix} CC_1^R & D \end{bmatrix} \mathcal{U}_2 = CA^2x(0) + CABu(0) + CBu(1) + Du(2) =$$

$$= CA^2x(0) \begin{bmatrix} CAB & CB & D & \cdots & 0 \end{bmatrix} \mathcal{U}_{n-1}$$

$$\vdots$$

$$y(n-1) = CA^{n-1}x(0) + \begin{bmatrix} CC_1^R & D \end{bmatrix} \mathcal{U}_{n-1} =$$

= $CA^{n-1}x(0) + \begin{bmatrix} CA^{n-2}B & CA^{n-3}B & CA^{n-4} & \cdots & D \end{bmatrix} \mathcal{U}_{n-1}.$

Escrever este sistema de equações na forma matricial:

$$Y_{n-1} = \mathcal{O}x(0) + H_nU_{n-1} \Leftrightarrow \mathcal{O}x(0) = Y_{n-1} - H_nU_{n-1}$$

com

$$H_n = \begin{bmatrix} D & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ CB & D & 0 & \cdots & 0 \\ CAB & CB & D & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ CA^{n-2}B & CA^{n-3}B & CA^{n-4} & \cdots & D \end{bmatrix}.$$

- \mathcal{O} tem $n\ell$ linhas (ℓ é o número de saídas) e n colunas \Rightarrow número de linhas > número de colunas.
- se car(\mathcal{O}) = n, o seu pseudo-inverso será $\mathcal{O}^{\dagger} = \left(\mathcal{O}^T \mathcal{O}\right)^{-1} \mathcal{O}^T$ e $\mathcal{O}^{\dagger} \mathcal{O} = I_n$.

• Podemos determinar x(0) multiplicando à esquerda ambos os membros por \mathcal{O}^{\dagger} :

$$x(0) = \mathcal{O}^{\dagger} \left(Y_{n-1} - H_n U_{n-1} \right) = \left(\mathcal{O}^T \mathcal{O} \right)^{-1} \mathcal{O}^T \left(Y_{n-1} - H_n U_{n-1} \right).$$

- Se car $\mathcal{O} < n$, então $\mathcal{O}^{\dagger}\mathcal{O} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ é singular x(0) tem uma infinidade de soluções.
- Segunda e Terceira condições:
 - Definir o sistema

$$x_d(t+1) = A^T x_d(t) + C^T u(t)$$

$$y_d(t) = B^T x_d(t)$$

 A observabilidade do par (C,A) é equivalente à acessibilidade de (A^T, C^T) deste sistema. Logo todas as condições deste teorema são equivalentes às do Teorema 2.

Teorema 5

Se o par (C,A) não for observável tal que $car(\mathcal{O}) = n_o < n$, então existe uma matriz T não singular tal que

$$ar{A} = T^{-1}AT = \left[egin{array}{cc} ar{A}_{11} & 0_{n_o \times n - n_o} \ ar{A}_{21} & ar{A}_{22} \end{array}
ight] \quad ar{C} = CT = \left[egin{array}{cc} ar{C}_1 & 0_{\ell \times n - n_o} \end{array}
ight]$$

Demonstração:

• Matriz de observabilidade do par (C,A)

$$\mathcal{O} = \begin{bmatrix} C \\ CA \\ \vdots \\ CA^{n-1} \end{bmatrix}.$$

ullet Matriz de observabilidade do par (\bar{C}, \bar{A})

$$\bar{\mathcal{O}} = \begin{bmatrix} \bar{C} \\ \bar{C}\bar{A} \\ \vdots \\ \bar{C}\bar{A}^{n-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} CT \\ CTT^{-1}AT \\ \vdots \\ CTT^{-1}A^{n-1}T \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} CT \\ CAT \\ \vdots \\ CTT^{-1}A^{n-1}T \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} C \\ CA \\ \vdots \\ CA^{n-1}T \end{bmatrix} = \mathcal{O}T.$$

Calcular

$$\bar{C}\bar{A} = \begin{bmatrix} \bar{C}_{1} & 0_{\ell \times n - n_{o}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \bar{A}_{11} & 0_{n_{o} \times n - n_{o}} \\ \bar{A}_{21} & \bar{A}_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \bar{C}\bar{A}_{11} & 0_{\ell \times n - n_{o}} \end{bmatrix} \\
\bar{C}\bar{A}^{2} = (\bar{C}\bar{A})\bar{A} = \begin{bmatrix} \bar{C}\bar{A}_{11} & 0_{\ell \times n - n_{o}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \bar{A}_{11} & 0_{\ell \times n - n_{o}} \\ \bar{A}_{21} & \bar{A}_{22} \end{bmatrix} = \\
= \begin{bmatrix} \bar{C}\bar{A}_{11}^{2} & 0_{\ell \times n - n_{o}} \end{bmatrix} \\
\vdots \\
\bar{C}\bar{A}^{k} = (\bar{C}\bar{A}^{k-1})\bar{A} = \begin{bmatrix} \bar{C}\bar{A}_{11}^{k-1} & 0_{\ell \times n - n_{o}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \bar{A}_{11} & 0_{\ell \times n - n_{o}} \\ \bar{A}_{21} & \bar{A}_{22} \end{bmatrix} = \\
= \begin{bmatrix} \bar{C}\bar{A}_{11}^{k} & 0_{\ell \times n - n_{o}} \end{bmatrix},$$

• Reescrever a matriz de observabilidade do par (\bar{C}, \bar{A}) :

$$\bar{\mathcal{O}} = \begin{bmatrix} \bar{C} & \mathbf{0}_{\ell \times n - n_o} \\ \bar{C}\bar{A}_{11} & \mathbf{0}_{\ell \times n - n_o} \\ \vdots & \vdots \\ \bar{C}\bar{A}_{11}^{n-1} & \mathbf{0}_{\ell \times n - n_o} \end{bmatrix} = \mathcal{O}T.$$

Decompor O em valores singulares:

$$\mathcal{O} = USV^T$$

com

$$S = \begin{bmatrix} S_{+} & 0_{n_{o} \times n - n_{o}} \\ 0_{\ell n - n_{o} \times n_{o}} & 0_{\ell n - n_{o} \times n - n_{o}} \end{bmatrix}$$

$$U = \begin{bmatrix} U_{n_{o}} & U_{n - n_{o}} \end{bmatrix}$$

onde

$$S_{+} = \begin{bmatrix} \sigma_{1} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \sigma_{2} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \sigma_{n-n_{o}} \end{bmatrix}$$

$$U_{n_{o}} = \begin{bmatrix} u_{1} & u_{2} & \cdots & u_{n_{o}} \end{bmatrix}$$

$$U_{n-n_{o}} = \begin{bmatrix} u_{n_{o}+1} & u_{n_{o}+2} & \cdots & u_{n_{o}} \end{bmatrix}$$

Fazer

$$T = V$$

• Verificar que $\mathcal{O}T = \bar{\mathcal{O}}$

$$\mathcal{O}T = SV^{T}V = US = \begin{bmatrix} U_{n_{o}} & U_{n-n_{o}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} S_{+} & 0_{n_{o} \times n-n_{o}} \\ 0_{\ell n-n_{o} \times n_{o}} & 0_{\ell n-n_{o} \times n-n_{o}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \bar{C} & 0_{\ell \times n-n_{o}} \\ \bar{C}\bar{A}_{11} & 0_{\ell \times n-n_{o}} \\ \vdots & \vdots \\ \bar{C}\bar{A}_{11}^{n-1} & 0_{\ell \times n-n_{o}} \end{bmatrix} = \bar{\mathcal{O}}.$$

De

$$\bar{\mathcal{O}} = \begin{bmatrix} \bar{C} & \mathbf{0}_{\ell \times n - n_o} \\ \bar{C}\bar{A}_{11} & \mathbf{0}_{\ell \times n - n_o} \\ \vdots & \vdots \\ \bar{C}\bar{A}_{11}^{n-1} & \mathbf{0}_{\ell \times n - n_o} \end{bmatrix} = \mathcal{O}T.$$

- vemos que a matriz de similaridade T pode ser qualquer matriz não singular com as $n-n_o$ últimas colunas ortogonais às linhas de \mathcal{O} (as $n-n_o$ últimas colunas de T têm que ser uma base de $\ker(\mathcal{O})$).
 - Qualquer sistema pode ser decomposto em dois sub-sistemas:
 - Observável
 - Não observável
 - A demonstração do teorema 5 sugere uma forma de obter esta decomposição.

Algoritmo 2

- Entrada: Par (C,A)
- Saída: Transformação de Similaridade T
- Calcular a Matriz da Observabilidade $\mathcal{O} = \begin{bmatrix} CA \\ \vdots \\ CA^{n-1} \end{bmatrix}$
- ② Efectuar a decomposição em valores singulares (svd) de $\mathcal{O} = USV^T$
- Solution Fazer T = V.

Exemplo 5 - Determinação do subsistema observável num sistema de $2^{\underline{a}}$ ordem

Sistema:

$$x(t+1) = \begin{bmatrix} 1.4 & 0.48 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} x(t) + \begin{bmatrix} -0.8 \\ 1 \end{bmatrix} u(t)$$
$$y(t) = \begin{bmatrix} 1 & 0.6 \end{bmatrix} x(t).$$

Matriz da observabilidade:

$$\mathcal{O} = \left[\begin{array}{c} C \\ \hline 1 & 0.6 \end{array} \right] = \left[\begin{array}{c} 1 & 0.6 \\ \hline 0.8 & 0.48 \end{array} \right].$$

- $\det(\mathcal{O}) = 0$, logo, a sua característica é $1 \Rightarrow$ Sistema não observável
- Valores próprios:

$$\lambda_1 = 0.6$$
$$\lambda_2 = 0.8$$

Como

$$\operatorname{car}\left(\left[\frac{A-\lambda_{1}I_{2}}{C}\right]\right) = \operatorname{car}\left\{\left[\frac{\begin{bmatrix} 1.4 & 0.48 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} - \lambda_{1}\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}}{\begin{bmatrix} 1 & 0.6 \end{bmatrix}}\right]\right\} = \operatorname{car}\left\{\begin{bmatrix} 0.8 & 0.48 \\ -1 & -0.6 \\ 1 & 0.6 \end{bmatrix}\right\} = 1$$

O modo $\lambda_1^t = 0.6^t$ não é observável.

Decompor O em valores singulares:

$$\mathcal{O} = USV^{T} = \begin{bmatrix} -0.7809 & -0.6247 \\ -0.6247 & 0.7809 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1.4835 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -0.8575 & -0.5145 \\ -0.5145 & 0.8575 \end{bmatrix}^{T}$$

Fazer a mudança de coordenadas

$$\bar{x}(t) = \begin{bmatrix} \bar{x}_o(t) \\ \bar{x}_{\bar{o}}(t) \end{bmatrix} = T^{-1}x(t)$$

com

$$T = V = \begin{bmatrix} V_o & V_r \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -0.8575 & -0.5145 \\ -0.5145 & 0.8575 \end{bmatrix}$$

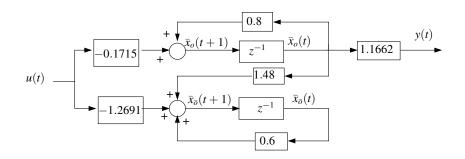
para obter a representação

$$\begin{bmatrix} \bar{x}_o(t+1) \\ \bar{x}_{\bar{o}}(t+1) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.8 & 0 \\ 1.48 & 0.6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \bar{x}_o(t) \\ \bar{x}_{\bar{o}}(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} -0.1715 \\ -1.2691 \end{bmatrix} u(t)$$

$$y(t) = \begin{bmatrix} 1.1662 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \bar{x}_o(t) \\ \bar{x}_{\bar{o}}(t) \end{bmatrix}$$

- O eixo $\bar{x}_{\bar{o}}$ constitui o subespaço dos estados não observáveis e \bar{x}_o o seu complemento ortogonal
- Dado que a matriz de estado \bar{A} é triangular inferior, os elementos da sua diagonal principal são os valores próprios do sistema.
- O segundo elemento de \bar{C} é nulo e $[\bar{A}]_{22} = \lambda_2 = 0.8$ é o valor próprio *não observável*.

4 - Observabilidade



4 - Observabilidade

 Se trocarmos a ordem das colunas de T, isto é, se fizermos

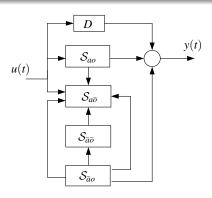
$$T_1 = \begin{bmatrix} V_r & V_o \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -0.5145 & -0.8575 \\ 0.8575 & -0.5145 \end{bmatrix}$$

obtemos a permutação $\left[\begin{array}{cc} \bar{x}_{\bar{o}}^T & \bar{x}_o^T \end{array}\right]^T$ do vector de estado a que corresponde o seguinte modelo

$$\begin{bmatrix} \bar{x}_{\bar{o}}(t+1) \\ \bar{x}_{o}(t+1) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.6 & 1.48 \\ 0 & 0.8 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \bar{x}_{\bar{o}}(t) \\ \bar{x}_{o}(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} -1.2691 \\ -0.1715 \end{bmatrix} u(t)$$

$$y(t) = \begin{bmatrix} 0 & 1.1662 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \bar{x}_{\bar{o}}(t) \\ \bar{x}_{o}(t) \end{bmatrix}.$$

5 - Decomposição Canónica de Kalman



- S_{ao} , acessível e observável
- $S_{a\bar{o}}$, acessível e não observável
- $S_{\bar{a}\bar{o}}$, não acessível e não observável
- $S_{\bar{a}o}$, não acessível e observável

5 - Decomposição Canónica de Kalman

Teorema 6 - Decomposição canónica de Kalman

Um sistema S = (A, B, C, D), com $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $B \in \mathbb{R}^{n \times m}$, $C \in \mathbb{R}^{\ell \times n}$ e $D \in \mathbb{R}^{\ell \times m}$, pode ser representado na forma

$$\begin{bmatrix} \bar{x}_{a\bar{o}}(t+1) \\ \bar{x}_{ao}(t+1) \\ \bar{x}_{\bar{a}\bar{o}}(t+1) \\ \bar{x}_{\bar{a}\bar{o}}(t+1) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \bar{A}_{11} & \bar{A}_{12} & \bar{A}_{13} & \bar{A}_{14} \\ 0_{n_{ao} \times n_{a\bar{o}}} & \bar{A}_{22} & 0_{n_{ao} \times n_{\bar{a}\bar{o}}} & \bar{A}_{24} \\ 0_{n_{\bar{a}\bar{o}} \times n_{a\bar{o}}} & 0_{n_{\bar{a}\bar{o}} \times n_{ao}} & \bar{A}_{33} & \bar{A}_{34} \\ 0_{n_{\bar{a}o} \times n_{a\bar{o}}} & 0_{n_{\bar{a}o} \times n_{ao}} & 0_{n_{\bar{a}o} \times n_{\bar{a}\bar{o}}} & \bar{A}_{44} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \bar{x}_{a\bar{o}}(t) \\ \bar{x}_{\bar{a}\bar{o}}(t) \\ \bar{x}_{\bar{a}\bar{o}}(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \bar{B}_{1} \\ \bar{B}_{2} \\ 0_{n_{\bar{a}\bar{o}} \times m} \\ 0_{n_{\bar{a}\bar{o}} \times m} \end{bmatrix} u(t)$$

$$y(t) = \begin{bmatrix} 0_{\ell \times n_{a\bar{o}}} & \bar{C}_{2} & 0_{\ell \times n_{\bar{a}\bar{o}}} & \bar{C}_{4} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \bar{x}_{a\bar{o}}(t) \\ \bar{x}_{a\bar{o}}(t) \\ \bar{x}_{\bar{a}\bar{o}}(t) \\ \bar{x}_{\bar{a}\bar{o}}(t) \end{bmatrix} + Du(t)$$

5 - Decomposição Canónica de Kalman

onde

- $x_{a\bar{o}}(t) \in \mathbb{R}^{n_{a\bar{o}}}$ é acessível mas não observável;
- $x_{ao}(t) \in \mathbb{R}^{n_{co}}$ é acessível e observável;
- $x_{\bar{a}\bar{o}}(t) \in \mathbb{R}^{n_{\bar{c}\bar{o}}}$ é não acessível e não observável;
- $x_{\bar{c}o}(t) \in \mathbb{R}^{n_{\bar{a}o}}$ é não acessível e observável;
- $\bullet n_{a\bar{o}} + n_{ao} + n_{\bar{a}\bar{o}} + n_{\bar{a}o} = n.$

Resposta impulsional;

$$h(t) = \begin{cases} D, & t = 0 \\ CA^{t-1}B, & t > 0 \end{cases}$$

 A função de transferência do sistema é a transformada z da sua resposta impulsional:

$$H(z) = \sum_{t=0}^{\infty} h(t)z^{-t} = D + \sum_{t=1}^{\infty} CA^{t-1}Bz^{-t}$$

 A função de transferência pode ser calculada a partir das equações do modelo de estado:

$$x(t+1) = Ax(t) + Bu(t)$$

$$y(t) = Cx(t) + Du(t)$$

Para condições iniciais nulas,

$$\begin{cases} zX(z) = AX(z) + BU(z) \\ Y(z) = CX(z) + DU(z) \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} X(z) = (zI_n - A)^{-1} BU(z) \\ Y(z) = C (zI_n - A)^{-1} BU(z) + DU(z) \end{cases} \Rightarrow H(z) = \frac{Y(z)}{U(z)} = C (zI_n - A)^{-1} B + D$$

• Calcular a função de transferência do sistema $S_T = (T^{-1}AT, T^{-1}B, CT, D)$:

$$H_{T}(z) = CT (zI_{n} - T^{-1}AT)^{-1} T^{-1}B + D =$$

$$= CT [(zT^{-1} - T^{-1}A)T]^{-1} T^{-1}B + D =$$

$$= CTT^{-1} (zT^{-1} - T^{-1}A)^{-1} T^{-1}B + D =$$

$$= C[T^{-1} (zI_{n} - A)]^{-1} T^{-1}B + D =$$

$$= C(zI_{n} - A)^{-1} T^{-1}B + D =$$

$$= C(zI_{n} - A)^{-1} T^{-1}B + D = C(zI_{n} - A)^{-1}B + D = H(z)$$

- Os sistemas $S_T = (A, B, C, D)$ e $S_T = (T^{-1}AT, T^{-1}B, CT, D)$ têm a mesma função de transferência.
- A função de transferência H(z) pode ser representada por uma infinidade de modelos de estado.
- Chamamos, a cada um desses modelos de estado, uma realização de H(z).
- A dimensão das diferentes realizações também não é única.
- Cada realização tem que ter uma dimensão superior ou igual a um determinado limite inferior.
- Quando a dimensão de uma realização é igual a esse limite dizemos que essa realização é mínima

Teorema 7

Uma realização (A,B,C,D) de H(z) é mínima se e só se os pares (A,B) e (A,C) forem simultaneamente acessível e observável, respectivamente. Se $\mathcal{S}_1=(A_1,B_1,C_1,D_1)$ e $\mathcal{S}_2=(A_2,B_2,C_2,D_2)$ forem realizações mínimas de ordem n da mesma função de transferência H(z), então existe uma matriz não singular $T\in\mathbb{R}^{n\times n}$ tal que

$$A_2 = T^{-1}A_1T$$

$$B_2 = T^{-1}B_1$$

$$C_2 = C_1T$$

$$D_2 = D_1$$

Demonstração:

Ver Katayama.

Definição 5

Se (A,B,C,D) for uma realização estável então as soluções P e Q das equações de Lyapunov

$$P = APA^{T} + BB^{T}$$

$$Q = A^{T}QA + C^{T}C$$

são, respectivamente, os **Gramianos da Controlabilidade** e da **Observabilidade**.

Teorema 8

Se A for estável, então,

- \bigcirc (A,B) acessível $\Leftrightarrow P \succ 0_{n \times n}$
- (C,A) observável $\Leftrightarrow Q \succ 0_{n \times n}$

Demonstração

- Condição 1:
 - A solução da primeira equação de Lyapunov é

$$P = \sum_{i=0}^{\infty} A^{i}BB^{T} (A^{T})^{i} = \begin{bmatrix} B & AB & \cdots & A^{i}B & \cdots \end{bmatrix} \begin{bmatrix} B^{T} \\ B^{T}A^{T} \\ \vdots \\ B^{T} (A^{T})^{i} \\ \vdots \end{bmatrix} = \mathcal{C}_{\infty} \mathcal{C}_{\infty}^{T}$$

onde

$$\mathcal{C}_{\infty} = \left[egin{array}{cccc} B & AB & \cdots & A^iB & \cdots \end{array}
ight]$$

é a matriz da controlabilidade alargada a um horizonte infinito.

Da solução da equação de Lyapunov

$$car(P) = car(\mathcal{C}_{\infty}).$$

Do teorema de Cayley-Hamilton

$$A^{i} = \alpha_{0}I_{n} + \alpha_{1}A + \dots + \alpha_{n-1}A^{n-1}, \quad i \ge n, \ \alpha_{k} \in \mathbb{R}, \ k = 0, \dots, n-1.$$

Logo

$$BA^i = \alpha_0 B + \alpha_1 AB + \dots + \alpha_{n-1} A^{n-1} B, \quad i \ge n.$$

- Isto significa que os blocos de colunas A^iB , $i=n,n+1,\ldots$, de \mathcal{C}_{∞} são combinações lineares de A^kB , $k=0,\ldots,n-1$, ou seja, dos seus n primeiros blocos de colunas.
- Concluímos que

$$car(\mathcal{C}_{\infty}) = car(\mathcal{C}) \Leftrightarrow car(P) = car(\mathcal{C})$$

 Logo o par (A, B) só é acessível se e só se car(P) = n o que é equivalente a P ≻ 0_{n×n} pois, sendo A estável, P é sempre uma matriz não negativa.

- Condição 2:
 - Sistema

$$x_d(t+1) = A^T x_d(t) + C^T u_d(t)$$

$$y_d(t) = B^T x_d(t) + Du(t)$$

Matriz da controlabilidade:

$$\mathcal{C}_d = \left[\begin{array}{ccc} C^T & A^T C^T & \cdots & \left(A^T\right)^{n-1} \end{array} \right] = \left[\begin{array}{c} C & CA \\ CA & \vdots \\ CA^{n-1} \end{array} \right]^T = \mathcal{O}^T$$

• Gramiano da controlabildade $P_d=Q$ Gramiano da observabilidade de (A,B,C,D) pois Solução de

$$\begin{cases} P_d = A^T P_d A + C^T C \\ Q = A^T Q A + C^T C \end{cases} \Rightarrow P_d = Q_d$$

• Como (A^T,C^T,B^T,D) é acessível se e só se $P_d \succ 0_{n \times n}$, (A,B,C,D) é observável de $Q \succ 0$ (acessibilidade de (A^T,C^T,B^T,D) é equivalente à observabilidade de (A,B,C,D).

• Partindo dum estado inicial nulo, o sistema (A, B, C, D) atingirá, no instante $t > t_0$, o estado

$$x(t) = C_{t-t_0} \mathcal{U}_{t_o:t-1}^R$$

onde

$$\mathcal{U}_{t_o:t-1}^R = \begin{bmatrix} u(t-1) \\ u(t-2) \\ \vdots \\ u(t_0) \end{bmatrix}$$

$$\mathcal{C}_{t-t_0} = \begin{bmatrix} B & AB & \cdots & A^{t-t_0-1} \end{bmatrix}.$$

• Se $t_0 \to -\infty$.

$$x(t) = \mathcal{C}_{\infty} \mathcal{U}_{\infty}^{R}$$

• \mathcal{U}_{∞}^{R} é a matriz de cauda infinita

$$\mathcal{U}_{\infty}^{R} = \begin{bmatrix} u(t-1) \\ u(t-2) \\ \vdots \end{bmatrix}.$$

Calcular

$$x(t)^{T} P^{-1} x(t) = \left(\mathcal{C}_{\infty} \mathcal{U}_{\infty}^{R} \right)^{T} \left(\mathcal{C}_{\infty} \mathcal{C}_{\infty}^{T} \right)^{-1} \left(\mathcal{C}_{\infty} \mathcal{U}_{\infty}^{R} \right) =$$
$$= \mathcal{U}_{\infty}^{R} \mathcal{C}_{\infty}^{T} \left(\mathcal{C}_{\infty} \mathcal{C}_{\infty}^{T} \right)^{-1} \mathcal{C}_{\infty} \mathcal{U}_{\infty}^{R}.$$

• Decompor \mathcal{C}_{∞} em valores singulares,

$$\mathcal{C}_{\infty} = USV^T$$

para verificar que

$$\mathcal{C}_{\infty}^{T} \left(\mathcal{C}_{\infty} \mathcal{C}_{\infty}^{T} \right)^{-1} \mathcal{C}_{\infty} = VV^{T}.$$

• Utilizar este resultado na equação de $x(t)^T P^{-1} x(t)$:

$$x(t)^T P^{-1} x(t) = \mathcal{U}_{\infty}^{R^T} V V^T \mathcal{U}_{\infty}^R = \left(V^T \mathcal{U}_{\infty}^R \right)^T \left(V^T \mathcal{U}_{\infty}^R \right) = \left\| V^T \mathcal{U}_{\infty}^R \right\|_2^2.$$

• Como V é uma matriz ortonormal, a transformação $V^T\mathcal{U}_{\infty}^R$ é uma rotação, logo

$$\|V^T \mathcal{U}_{\infty}^R\|_2^2 = \|\mathcal{U}_{\infty}^R\|_2^2 = \mathcal{U}_{\infty}^{R^T} \mathcal{U}_{\infty}^R = \sum_{\tau = -\infty}^t u^2(\tau) = E_c$$

- $E_c = x(t)^T P^{-1} x(t)$ é a energia necessária à entrada u(t) para que, no intervalo de tempo $(-\infty,t]$, consiga levar o estado do sistema da origem até x(t)
- Decompor P em valores singulares

$$P = U_p S_p U_p^T.$$

- Designar os valores singulares de P por $\sigma_{p_1}, \sigma_{p_2}, \ldots, \sigma_{p_n}$.
- Designar as colunas de U_p por $u_{p_1}, u_{p_2}, \dots, u_{p_n}$.
- Decompor x(t) segundo $u_{p_1}, u_{p_2}, \ldots, u_{p_n}$

$$x(t) = \alpha_1 u_{p_1} + \alpha_2 u_{p_2} + \dots + \alpha_n u_{p_n} =$$

$$= \begin{bmatrix} u_{p_1} & u_{p_2} & \dots & u_{p_n} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{bmatrix} = U_p \alpha.$$

Recalcular E_c:

$$E_{c} = x(t)^{T} P^{-1} x(t) = (U_{p} \alpha)^{T} (U_{p} S_{p} U_{p}^{T})^{-1} (U_{p} \alpha) =$$

$$= \alpha^{T} U_{p}^{T} (U_{p} S_{p}^{-1} U_{p}^{T}) U_{p} \alpha = \alpha^{T} S_{p}^{-1} \alpha = \frac{\alpha_{1}^{2}}{\sigma_{p_{1}}} + \frac{\alpha_{2}^{2}}{\sigma_{p_{2}}} + \dots + \frac{\alpha_{n}^{2}}{\sigma_{p_{n}}}$$

- Como $\sigma_{p_1} \geq \sigma_{p_2} \cdots \geq \sigma_{p_n}$, então, se i < j < n e $\alpha_i = \alpha_j$, a entrada necessita de menos energia para levar o sistema ao estado $x_i = \alpha_i u_{p_i}$ do que para o levar a $x_j = \alpha_j u_{p_j}$.
- os estados na direcção de u_{p_i} são mais acessíveis do que os da direcção de u_{p_i} .
- O Gramiano de Controlabilidade permite-nos dividir o o espaço de estados em subespaços com diferentes graus de acessibilidade.

• Se, no instante t = 0 *largarmos* o sistema no estado x_0 , teremos

$$\begin{cases} y(0) &= Cx_0 \\ y(1) &= CAx_0 \\ y(2) &= CA^2x_0 \\ \vdots &\Leftrightarrow \mathcal{Y}_{0:\infty} = \mathcal{O}_{\infty}x_0 \\ y(t) &= A^{t-1}x_0 \\ \vdots &\vdots & \end{cases}$$

onde

$$\mathcal{Y}_{0:\infty} = \left[egin{array}{c} y(0) \\ y(1) \\ y(2) \\ \vdots \\ y(t) \\ \vdots \end{array}
ight] \ \mathbf{e} \ \mathcal{O}_{\infty} = \left[egin{array}{c} C \\ CA \\ CA^2 \\ \vdots \\ CA^{t-1} \\ \vdots \end{array}
ight]$$

• A energia de y(t) é

$$E_0 = \sum_{t=0}^{\infty} y^2(t) = \mathcal{Y}_{0:\infty}^T \mathcal{Y}_{0:\infty} = \left(\mathcal{O}_{\infty} x_0\right)^T \left(\mathcal{O}_{\infty} x_0\right) =$$
$$= x_0^T \mathcal{O}_{\infty}^T \mathcal{O}_{\infty} x_0 = x_0^T \left(\mathcal{O}_{\infty}^T \mathcal{O}_{\infty}\right) x_0 = x_0^T Q x_0$$

em que Q é o Gramiano da Observabilidade.

• Decomposição de Q em valores singulares:

$$Q = U_q S_q U_q^T$$

- Designar os valores singulares de Q por $\sigma_{q_1}, \sigma_{q_2}, \dots, \sigma_{q_n}$.
- Designar as colunas de U_q por $u_{q_1}, u_{q_2}, \dots, u_{q_n}$.

• Decompor x_0 segundo $u_{q_1}, u_{q_2}, \ldots, u_{q_n}$:

$$x_0 = \beta_1 u_{q_1} + \beta_2 u_{q_2} + \dots + \beta_n u_{q_n} =$$

$$= \begin{bmatrix} u_{q_1} & u_{q_2} & \dots & u_{q_n} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_n \end{bmatrix} = U_q \beta$$

Recalcular E₀:

$$E_{0} = x_{0}^{T}Qx_{0} = (U_{q}\beta)^{T} (U_{q}S_{q}U_{q}^{T}) (U_{q}\beta) =$$

$$= \beta^{T}U_{q}^{T}U_{q}S_{q}U_{q}^{T}U_{q}\beta = \beta^{T}S_{q}\beta = \beta_{1}\sigma_{q_{1}} + \beta_{2}\sigma_{q_{2}} + \dots + \beta_{n}\sigma_{q_{n}}.$$

 Esta expressão mostra que também podemos dividir o espaço de estados em subespaços com diferentes graus de observabilidade.

- A função de transferência é determinada pelo subsistema acessível e observável.
- Logo, os modos associados a estados pouco acessíveis (ou pouco observáveis) não deverão ter influência significativa.
- Neste contexto, se vários valores singulares do Gramiano da Controlabilidade (ou do Gramiano da Observabilidade) forem muito pequenos, podemos ser tentados a reduzir a ordem do modelo, retirando do espaço de estados o subespaço gerado pelos vectores singulares associados a esses valores singulares.
- Este raciocínio pode falhar porque um subespaço pouco acessível pode ser muito observável (e vice-versa) e, consequentemente, ter uma influência significativa na função de transferência.

- Nas realizações equilibradas os graus de acessibilidade e controlabilidade são idênticos.
- Estas realizações permitem reduzir a ordem de um modelo desprezando os subespaços de estado que são simultaneamente pouco acessíveis e pouco controláveis.

Definição 6

Seja $(\bar{A},\bar{B},\bar{C},\bar{D})$ uma realização mínima da função de transferência H(z). $(\bar{A},\bar{B},\bar{C},\bar{D})$ é designada como realização equilibrada se

- A for uma matriz estável
- ② Os Gramianos da Controlabilidade e da Observabilidade \bar{P} e \bar{Q} , respectivamente, são matrizes diagonais iguais, isto é,

$$ar{P} = ar{Q} = \Sigma = \left[egin{array}{cccc} \sigma_1 & 0 & \cdots & 0 \ 0 & \sigma_2 & \cdots & 0 \ dots & dots & \ddots & dots \ 0 & 0 & \cdots & \sigma_n \end{array}
ight]$$

com
$$\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \cdots > \sigma_n$$
 e satisfazendo
$$\Sigma = \bar{A} \Sigma \bar{A}^T + \bar{B} \bar{B}^T$$

$$\Sigma = \bar{A}^T \Sigma \bar{A} + \bar{C}^T \bar{C}$$

Algoritmo 4 - Determinação duma Realização Equilibrada

- Entrada: Realização mínima estável (A,B,C), $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $B \in \mathbb{R}^{n \times m}$ e $C \in \mathbb{R}^{\ell \times n}$.
- Saída: Matriz de valores singulares do sistema Σ e Matriz de Transformação de Similaridade $T \in \mathbb{R}^{n \times n}$ tal que $(\bar{A}, \bar{B}, \bar{C}) = (T^{-1}AT, T^{-1}B, CT)$ seja uma realização equilibrada
- Calcular P e Q através da resolução de

$$P = APA^{T} + BB^{T}$$

$$Q = A^{T}QA + C^{T}C$$

Efectuar a svd de Q

$$Q = U_q S_q U_q^T$$

Operation
Operation

$$R = S_q^{\frac{1}{2}} U_q^T$$

Calcular a svd de RPRT

$$RPR^T = USU^T$$

Fazer

$$\Sigma = S^{\frac{1}{2}}$$

$$T = R^{-1}U\Sigma^{\frac{1}{2}}$$

Demonstração do algoritmo 4

Objectivo: Demonstrar que a realização $(\bar{A}, \bar{B}, \bar{C}) = (T^{-1}AT, T^{-1}B, CT)$ é equilibrada em que T é a matriz calculada pelo algoritmo 4.

Definir

$$\bar{C}_{\infty} = \begin{bmatrix} \bar{B} & \bar{A}\bar{B} & \cdots & \bar{A}^{k}\bar{B} & \cdots \end{bmatrix} \\
= \begin{bmatrix} T^{-1}B & T^{-1}ATT^{-1}B & \cdots & T^{-1}A^{k}TT^{-1}B & \cdots \end{bmatrix} = \\
= \begin{bmatrix} T^{-1}B & T^{-1}AB & \cdots & T^{-1}A^{k}B & \cdots \end{bmatrix} = \\
T^{-1} \begin{bmatrix} B & AB & \cdots & A^{k}B & \cdots \end{bmatrix} = T^{-1}C_{\infty}$$

Calcular

$$\bar{P} = \bar{\mathcal{C}}_{\infty} \bar{\mathcal{C}}_{\infty}^T = T^{-1} \mathcal{C}_{\infty} \mathcal{C}_{\infty}^T T^{-T} = T^{-1} P T^{-T}.$$

Definir

$$\mathcal{O}_{\infty} = \left[egin{array}{c} C \ CA \ dots \ CA^k \ dots \end{array}
ight].$$

$$\bar{\mathcal{O}}_{\infty} = \begin{bmatrix} \bar{C} \\ \bar{C}\bar{A} \\ \vdots \\ \bar{C}\bar{A}^k \\ \vdots \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} CT \\ CTT^{-1}AT \\ \vdots \\ CTT^{-1}A^iT \\ \vdots \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} CT \\ CAT \\ \vdots \\ CA^kT \\ \vdots \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} C \\ CA \\ \vdots \\ CA^k \end{bmatrix} T = \mathcal{O}_{\infty}T.$$

Calcular

$$\bar{Q} = \bar{\mathcal{C}}_{\infty}^T \bar{\mathcal{C}}_{\infty} = T^T \mathcal{C}_{\infty}^T \mathcal{C}_{\infty} T = T^T Q T.$$

Fazer

$$egin{array}{lcl} Q & = & U_q S_q U_q^T \ R & = & S_q^{rac{1}{2}} U_q^T \Rightarrow Q = R^T R \ RPR^T & = & USU^T \ \Sigma & = & S^{rac{1}{2}} \Leftrightarrow S = \Sigma^2 \ T & = & R^{-1} U \Sigma^{rac{1}{2}} \end{array}$$

$$\begin{split} \bar{P} &= \underbrace{T^{-1}}_{\Sigma^{-\frac{1}{2}}U^TR} P \underbrace{T^{-T}}_{Z^{-\frac{1}{2}}} = \underbrace{\Sigma^{-\frac{1}{2}}U^TRPR^TU\Sigma^{-\frac{1}{2}}}_{USU^T} = \underbrace{\Sigma^{-\frac{1}{2}}U^T\underbrace{RPR^T}_{USU^T}U\Sigma^{-\frac{1}{2}}}_{USU^T} = \underbrace{\Sigma^{-\frac{1}{2}}U^TUSU^TU\Sigma^{-\frac{1}{2}}}_{I_n} = \underbrace{\Sigma^{-\frac{1}{2}}U^TUSU^TU\Sigma^{-\frac{1}{2}}}_{I_n} = \underbrace{\Sigma^{-\frac{1}{2}}U^TU\Sigma^{-\frac{1}{2}}}_{I_n} = \underbrace{\Sigma^{-\frac{1}{2}}\Sigma^2\Sigma^{-\frac{1}{2}}}_{I_n} = \underbrace{\Sigma^{-\frac{1}{2}}U^TU\Sigma^{-\frac{1}{2}}}_{I_n} = \underbrace{\Sigma^{-\frac{1}{2}}U^TU\Sigma^{-$$

$$\bar{Q} = \underbrace{T^{T}}_{\Sigma^{\frac{1}{2}}U^{T}R^{-T}} \underbrace{Q}_{R^{-1}U\Sigma^{\frac{1}{2}}} = \underbrace{\Sigma^{\frac{1}{2}}U^{T}R^{-T}}_{\Sigma^{\frac{1}{2}}U^{T}R^{-T}} \underbrace{Q}_{R^{T}R} \underbrace{R^{-1}U\Sigma^{\frac{1}{2}}}_{R^{T}R} = \underbrace{\Sigma^{\frac{1}{2}}U^{T}R^{-T}R^{T}RR^{-1}U\Sigma^{\frac{1}{2}}}_{I_{n}} = \underbrace{\Sigma^{\frac{1}{2}}U^{T}U\Sigma^{\frac{1}{2}}}_{I_{n}} = \underbrace{\Sigma^{\frac{1}{$$

Seja

$$\begin{bmatrix} \bar{x}_1(t+1) \\ \bar{x}_2(t+1) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \bar{A}_{11} & \bar{A}_{12} \\ \bar{A}_{21} & \bar{A}_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \bar{x}_1(t) \\ \bar{x}_2(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \bar{B}_1 \\ \bar{B}_2 \end{bmatrix} u(t)$$

$$y(t) = \begin{bmatrix} \bar{C}_1 & \bar{C}_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \bar{x}_1(t) \\ \bar{x}_2(t) \end{bmatrix} + \bar{D}u(t)$$

uma realização equilibrada com $\bar{x}_1 \in \mathbb{R}^r$ e $\bar{x}_2 \in \mathbb{R}^k$.

• Gramianos da Controlabilidade e Observabilidade, \bar{P} e \bar{Q} , respectivamente:

$$\begin{split} \bar{P} &= \bar{Q} = \Sigma = \left[\begin{array}{cc} \Sigma_1 & 0 \\ 0 & \Sigma_2 \end{array} \right] \\ \Sigma_1 &= \operatorname{diag} \left\{ \sigma_i \right\}_{i=1,\dots,r} \in \mathbb{R}^{r \times r} \\ \Sigma_2 &= \operatorname{diag} \left\{ \sigma_{r+i} \right\}_{i=1,\dots,k} \in \mathbb{R}^{k \times k}, \quad r+k=n. \end{split}$$

com

$$\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \cdots \geq \sigma_{n_r} > \sigma_{n_r+1} \geq \cdots \geq \sigma_n > 0.$$

• Se $\sigma_{n_r+1} \approx 0$ o sistema pode ser aproximado por

$$\bar{x}_1(t+1) = \bar{A}_{11}\bar{x}_1(t) + \bar{B}_1u(t)$$

 $y_r(t) = \bar{C}_1\bar{x}_1(t) + \bar{D}u(t).$

Lema 1

Se
$$\left(\left[\begin{array}{cc} \bar{A}_{11} & \bar{A}_{12} \\ \bar{A}_{21} & \bar{A}_{22} \end{array}\right], \left[\begin{array}{cc} \bar{B}_1 \\ \bar{B}_2 \end{array}\right], \left[\begin{array}{cc} \bar{C}_1 & \bar{C}_2 \end{array}\right], \bar{D} \right)$$
 for uma realização equilibrada de uma função de transferência $H(z)$, com Gramianos de Controlabilidade e Observabilidade \bar{P} e \bar{Q} , respectivamente, então a função de transferência $H_r(z) = \bar{C}_1 \left(I_{n_r} - \bar{A}_{11}\right)^{-1} \bar{B}_1 + \bar{D}$ tem as seguintes características:

- É estável
- $oldsymbol{2}$ $(ar{A}_{11},ar{B}_1,ar{C}_1,ar{D})$ é uma realização mínima de H_r
- $\|H(e^{j\omega}) H_r(e^{j\omega})\|_{\infty} = \max_{\omega} \|H(e^{j\omega}) H_r(e^{j\omega})\|_{2} \le 2 (\sigma_{n_r+1} + \dots + \sigma_n)$

Demonstração

Ver Katayama.

- $(\bar{A}_{11}, \bar{B}_1, \bar{C}_1, \bar{D})$ é uma realização duma função de transferência $H_r(z)$ com as seguintes características:
 - É uma boa aproximação de H(z).
 - Não é uma realização equilibrada.
 - Tem um ganho DC diferente do de H(z).
- É possível obter uma realização equilibrada duma outra função de transferência $H_{r1}(z)$ com ordem e erro de aproximação igual às de $H_r(z)$, e ganho DC igual ao de H(z).

Seja

$$\bar{x}_1(t+1) = \bar{A}_{11}\bar{x}_1(t) + \bar{A}_{12}\bar{x}_2(t) + \bar{B}_1u(t)
\bar{x}_2(t+1) = \bar{A}_{21}\bar{x}_1(t) + \bar{A}_{22}\bar{x}_2(t) + \bar{B}_2u(t)
y(t) = \bar{C}_1\bar{x}_1(t) + \bar{C}_2\bar{x}_2(t) + \bar{D}u(t).$$

uma realização equilibrada de H(z).

• Se u(t) for um sinal contínuo $x_2(t)$ vai estabilizar em

$$\bar{x}_{2ss} = \bar{A}_{21}\bar{x}_{1}(t) + \bar{A}_{22}\bar{x}_{2ss} + \bar{B}_{2}u(t) \Leftrightarrow
(I_{k} - \bar{A}_{22})\bar{x}_{2ss} = \bar{A}_{21}\bar{x}_{1}(t) + \bar{B}_{2}u(t) \Leftrightarrow
\bar{x}_{2ss} = (I_{k} - \bar{A}_{22})^{-1}\bar{A}_{21}\bar{x}_{1}(t) + (I_{k} - \bar{A}_{22})^{-1}\bar{B}_{2}u(t)$$

• Substituindo $x_2(t)$ por x_{2ss} nas equações de $x_1(t)$ e y(t),

$$\bar{x}_{1}(t+1) = \bar{A}_{11}\bar{x}_{1}(t) + \\ + \bar{A}_{12} \left[\left(I_{k} - \bar{A}_{22} \right)^{-1} \bar{A}_{21}\bar{x}_{1}(t) + \left(I_{k} - \bar{A}_{22} \right)^{-1} \bar{B}_{2}u(t) \right] + \bar{B}_{1}u(t)$$

$$y(t) = \bar{C}_{1}\bar{x}_{1}(t) + \\ + \bar{C}_{2} \left[\left(I_{k} - \bar{A}_{22} \right)^{-1} \bar{A}_{21}\bar{x}_{1}(t) + \left(I_{k} - \bar{A}_{22} \right)^{-1} \bar{B}_{2}u(t) \right] + \bar{D}u(t).$$

• Pondo $\bar{x}_1(t)$ e u(t) em evidência

$$\bar{x}_{1}(t+1) = \underbrace{\left(\bar{A}_{11} + \bar{A}_{12} \left(I_{k} - \bar{A}_{22}\right)^{-1} \bar{A}_{21}\right)}_{\bar{A}_{I}} \bar{x}_{1}(t) + \underbrace{\left(\bar{B}_{1} + \bar{A}_{12} \left(I_{k} - \bar{A}_{22}\right)^{-1} \bar{B}_{2}\right)}_{\bar{B}_{I}} u(t) + \underbrace{\left(\bar{C}_{1} + \bar{C}_{2} \left(I_{k} - \bar{A}_{22}\right)^{-1} \bar{A}_{21}\right)}_{\bar{C}_{I}} \bar{x}_{1}(t) + \underbrace{\left(\bar{D} + \bar{C}_{2} \left(I_{k} - \bar{A}_{22}\right)^{-1} \bar{B}_{2}\right)}_{\bar{D}_{I}} u(t).$$

verifica-se que $(\bar{A}_r,\bar{B}_r,\bar{C}_r,\bar{D}_r)$ é uma realização da função de transferência

$$H_{r1}(z) = \bar{C}_r \left(I_{n_r} - \bar{A}_r \right)^{-1} \bar{B}_r + \bar{D}_r$$

com

$$\bar{A}_{r} = \bar{A}_{11} + \bar{A}_{12} \left(I_{k} - \bar{A}_{22} \right)^{-1} \bar{A}_{21}
\bar{B}_{r} = \bar{B}_{1} + \bar{A}_{12} \left(I_{k} - \bar{A}_{22} \right)^{-1} \bar{B}_{2}
\bar{C}_{r} = \bar{C}_{1} + \bar{C}_{2} \left(I_{k} - \bar{A}_{22} \right)^{-1} \bar{A}_{21}
\bar{D}_{r} = \bar{D} + \bar{C}_{2} \left(I_{k} - \bar{A}_{22} \right)^{-1} \bar{B}_{2}.$$

• Como, quando u(t) for constante, $y_{r1}(t) = y(t)$ o ganho DC de $H_{r1}(z)$ é igual ao de H(z).

Lema 2

Se $\left(\left[\begin{array}{cc} \bar{A}_{11} & \bar{A}_{12} \\ \bar{A}_{21} & \bar{A}_{22} \end{array}\right], \left[\begin{array}{cc} \bar{B}_1 \\ \bar{B}_2 \end{array}\right], \left[\begin{array}{cc} \bar{C}_1 & \bar{C}_2 \end{array}\right], \bar{D} \right)$ for uma realização equilibrada de uma função de transferência H(z), com Gramianos de Controlabilidade e Observabilidade \bar{P} e \bar{Q} , respectivamente, então a função de transferência $H_{r1}(z)$ e a sua realização $(\bar{A}_r, \bar{B}_r\bar{C}_r, \bar{D}_r)$ têm as seguintes características:

- $(\bar{A}_r, \bar{B}_r\bar{C}_r, \bar{D}_r)$ é uma realização equilibrada de H_{r1} com Gramianos de Controlabilidade e Observabilidade $\bar{P}_{r1} = \bar{Q}_{r1} = \Sigma_1$.
- $\|H(e^{j\omega}) H_{r1}(e^{j\omega})\|_{\infty} = \max_{\omega} \|H(e^{j\omega}) H_{r1}(e^{j\omega})\|_{2} \le 2 (\sigma_{n_{r}+1} + \dots + \sigma_{n})$
- $H_{r1}(1) = H(1).$

Demonstração:

Ver Katayama.