

BCM0506 – Comunicação e Redes

Aula 8

Sistemas Dinâmicos Lineares

Prof. Dr. Aritanan Gruber

Centro de Matemática, Computação e Cognição
Universidade Federal do ABC

Quadrimestre Suplementar 2020

Sistemas Dinâmicos

Consideramos sistemas com *tempo discreto*:

- ▶ Tempo indexado por $k \geq 0$ inteiro;
- ▶ Estado do sistema denotado por $\mathbf{x}(k) \in \mathbb{R}^n$.

A sequência

$$\mathbf{x}(0), \mathbf{x}(1), \mathbf{x}(2), \dots, \mathbf{x}(k), \dots$$

descreve toda a *evolução* do sistema.

Exemplos: Para $j \in [n]$, no instante k , $(\mathbf{x}(k))_j$ pode ser

- ▶ o número de amigos em uma rede social do usuário j , ou
- ▶ a quantidade de infectados na zona de quarentena j , ou
- ▶ o número de pacotes de dados trafegando pelo canal j , ou
- ▶ a probabilidade (em equilíbrio) do elemento j ser escolhido representante de um grupo, ou
- ▶ o valor de uma ação da companhia j sendo negociada na bolsa.

Sistemas Dinâmicos

$\mathbf{x}(0)$ fornece (descreve) as *condições iniciais*.

Dinâmica do sistema: para qualquer $k \geq 0$,

$$\mathbf{x}(k+1) = f(\mathbf{x}(k)), \quad (1)$$

para alguma função $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$.

Questões de interesse:

- ▶ Existe um ponto de equilíbrio $\mathbf{x}^* = f(\mathbf{x}^*)$? (ponto fixo)
- ▶ Em caso afirmativo, o quão rápido $\mathbf{x}(k) \rightarrow \mathbf{x}^*$?

Sistemas Dinâmicos Lineares

Se $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ for *linear*, isto é,

- ▶ $f(\mathbf{x} + \mathbf{y}) = f(\mathbf{x}) + f(\mathbf{y})$ para todos $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$, e
- ▶ $f(\lambda \mathbf{x}) = \lambda f(\mathbf{x})$ para todos $\lambda \in \mathbb{R}$ e $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$,

temos que f pode ser representada por uma matriz $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ e $f(\mathbf{x})$ equivale ao mapeamento $\mathbf{x} \mapsto \mathbf{A}\mathbf{x}$.

Assim, a *dinâmica de sistema linear* tem a forma

$$\mathbf{x}(k+1) = \mathbf{A}\mathbf{x}(k), \quad (2)$$

para todo $k \geq 0$ inteiro.

Objetivos:

- ▶ Determinar condições para existência de equilíbrio;
- ▶ Caracterizar equilíbrios existentes;
- ▶ Analisar taxa de convergência para o equilíbrio.

Sistemas Dinâmicos Lineares

Para $k \geq 1$ grande o suficiente, temos que

$$\begin{aligned}\mathbf{x}(k) &= \mathbf{A}\mathbf{x}(k-1) \\ &= \mathbf{A}\mathbf{A}\mathbf{x}(k-2) = \mathbf{A}^2\mathbf{x}(k-2) \\ &\vdots \\ &= \mathbf{A}^k\mathbf{x}(0).\end{aligned}$$

Se $n = 1$, tomando $\mathbf{A} = a \in \mathbb{R}_{\geq 0}$, temos que

$$\mathbf{x}(k) = a^k \mathbf{x}(0) \xrightarrow{k \rightarrow \infty} \begin{cases} 0 & \text{se } 0 \leq a < 1, \\ \mathbf{x}(0) & \text{se } a = 1, \\ \infty & \text{se } a > 1. \end{cases}$$

E se $n > 1$?

Sistemas Dinâmicos Lineares

Se $n > 1$ e A for *diagonal*

$$A = \begin{pmatrix} a_1 & & & \\ & a_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & a_n \end{pmatrix}$$

temos que

$$A^k = \begin{pmatrix} a_1^k & & & \\ & a_2^k & & \\ & & \ddots & \\ & & & a_n^k \end{pmatrix}$$

Boas chances de analisar o comportamento de $\mathbf{x}(k)$.

No entanto, **poucas** matrizes são diagonais!

Sistemas Dinâmicos Lineares

Uma matriz A é *diagonalizável* se existem matrizes

$$\Lambda = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix} \quad V = \begin{pmatrix} | & | & & | \\ v_1 & v_2 & \cdots & v_n \\ | & | & & | \end{pmatrix}$$

com Λ diagonal e V não singular (invertível) tais que

$$V^{-1}AV = \Lambda \quad \iff \quad A = V\Lambda V^{-1}.$$

Pergunta: Mas quem são λ_i e v_i ?

Sistemas Dinâmicos Lineares

Observe que

$$AV = V\Lambda \quad \implies \quad Av_i = \lambda_i v_i.$$

Logo,

- ▶ λ_i é um *autovalor* de A , uma raiz do *polinômio característico*:

$$\det(A - \lambda I) = 0.$$

O polinômio característico de A tem n raízes em \mathbb{C} ; se A é simétrica, todas as raízes são reais.

- ▶ $v_i \neq 0$ é um *autovetor* de A , associado ao autovalor λ_i .

Considere os autovalores de A nomeados em ordem crescente de magnitude:

$$0 \leq |\lambda_n| \leq |\lambda_{n-1}| \leq \cdots \leq |\lambda_2| \leq |\lambda_1|.$$

Sistemas Dinâmicos Lineares

Se $A = V\Lambda V^{-1}$, então

$$\begin{aligned}\mathbf{x}(k) &= (V\Lambda V^{-1})^k \mathbf{x}(0) \\ &= \underbrace{(V\Lambda V^{-1})(V\Lambda V^{-1}) \cdots (V\Lambda V^{-1})}_{k \text{ vezes}} \mathbf{x}(0) \\ &= V\Lambda^k V^{-1} \mathbf{x}(0) \\ &= V\Lambda^k \mathbf{c}\end{aligned}$$

em que $\mathbf{c} = \mathbf{c}(\mathbf{x}(0)) := V^{-1}\mathbf{x}(0) \in \mathbb{R}^n$.

Mais ainda,

$$\mathbf{x}(k) = V\Lambda^k \mathbf{c} = \sum_{i=1}^n c_i \lambda_i^k \mathbf{v}_i \in \mathbb{R}^n.$$

Sistemas Dinâmicos Lineares

Temos então que

$$\mathbf{x}(k) = \sum_{i=1}^n c_i \lambda_i \mathbf{v}_i = \lambda_1^k \left(c_1 \mathbf{v}_1 + \sum_{i=2}^n c_i \frac{\lambda_i^k}{\lambda_1^k} \mathbf{v}_i \right)$$

o que resulta em

$$\|\mathbf{x}(k)\| \xrightarrow{k \rightarrow \infty} \begin{cases} 0 & \text{se } |\lambda_1| < 1, \\ |c_1| \cdot \|\mathbf{v}_1\| & \text{se } |\lambda_1| = 1, \\ \infty & \text{se } |\lambda_1| > 1. \end{cases}$$

Mais ainda, para $|\lambda_1| > 1$,

$$\|\lambda_1^k \mathbf{x}(k) - c_1 \mathbf{v}_1\| \longrightarrow 0$$

Sistemas Dinâmicos Lineares

Pergunta: Quando uma matriz $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ é diagonalizável?

Uma condição suficiente:

Teorema

Se todos os autovalores de A são distintos, então os autovetores de A são linearmente independentes.

Prova. Sejam $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ e $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_n$ os autovalores e autovetores de A , com $\lambda_i \neq \lambda_j$ para $i \neq j$, e suponha que os autovetores são linearmente dependentes.

Isto é, existem $\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_n \in \mathbb{R}$ não todos nulos tais que

$$\mu_1 \mathbf{v}_1 + \mu_2 \mathbf{v}_2 + \dots + \mu_n \mathbf{v}_n = \mathbf{0}. \quad (\bullet)$$

Em particular, seja j um índice tal que $\mu_j \neq 0$.

Sistemas Dinâmicos Lineares

Multiplicando (•) por A , temos que

$$\mu_1 A \mathbf{v}_1 + \mu_2 A \mathbf{v}_2 + \cdots + \mu_n A \mathbf{v}_n = \mathbf{0},$$

e assim, que

$$\mu_1 \lambda_1 \mathbf{v}_1 + \mu_2 \lambda_2 \mathbf{v}_2 + \cdots + \mu_n \lambda_n \mathbf{v}_n = \mathbf{0}.$$

Multiplicando (•) por λ_j e subtraindo acima, vem que

$$\mu_1 (\lambda_j - \lambda_1) \mathbf{v}_1 + \cdots + \mu_i (\lambda_j - \lambda_i) \mathbf{v}_i + \cdots + \mu_n (\lambda_j - \lambda_n) \mathbf{v}_n = \mathbf{0}.$$

Como $\lambda_j - \lambda_i \neq 0$ para $i \in [n] \setminus \{j\}$ e $\mathbf{v}_n \neq \mathbf{0}$, claramente $\mu_i = 0$ para todo i ; contradizendo a hipótese de que os autovalores são linearmente dependentes. \square

Sistemas Dinâmicos Lineares

Com Λ sendo a matriz diagonal dos autovalores de A e V sendo a matriz cujas colunas são os autovetores de A , temos que

$$\begin{aligned} AV = V\Lambda &= \begin{pmatrix} | & | & & | \\ \lambda_1 \mathbf{v}_1 & \lambda_2 \mathbf{v}_2 & \cdots & \lambda_n \mathbf{v}_n \\ | & | & & | \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} | & | & & | \\ \mathbf{v}_1 & \mathbf{v}_2 & \cdots & \mathbf{v}_n \\ | & | & & | \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

V é invertível já que suas colunas são linearmente independentes. Logo, $A = V\Lambda V^{-1}$ é a diagonalização de A .

Sistemas Dinâmicos Afins

Considere agora um sistema dinâmico em que a função de evolução do sistema é afim:

$$\mathbf{x}(k+1) = \mathbf{A}\mathbf{x}(k) + \mathbf{b} \quad \text{para todo } k \geq 0,$$

em que $\mathbf{0} \neq \mathbf{b} \in \mathbb{R}^n$ é um vetor.

Para $k \geq 1$ grande o suficiente,

$$\begin{aligned} \mathbf{x}(k) &= \mathbf{A}\mathbf{x}(k-1) + \mathbf{b} \\ &= \mathbf{A}(\mathbf{A}\mathbf{x}(k-2) + \mathbf{b}) + \mathbf{b} = \mathbf{A}^2\mathbf{x}(k-2) + (\mathbf{A} + \mathbf{I})\mathbf{b} \\ &\vdots \\ &= \mathbf{A}^k\mathbf{x}(0) + \left(\sum_{j=0}^{k-1} \mathbf{A}^j \right) \mathbf{b}. \end{aligned}$$

Sistemas Dinâmicos Afins

Para $A = V\Lambda V^{-1}$, obtemos

$$\begin{aligned}\mathbf{x}(k) &= (V\Lambda V^{-1})^k \mathbf{x}(0) + \left(\sum_{j=0}^{k-1} (V\Lambda V^{-1})^j \right) \mathbf{b} \\ &= V\Lambda^k V^{-1} \mathbf{x}(0) + \left(\sum_{j=0}^{k-1} V\Lambda^j V^{-1} \right) \mathbf{b}.\end{aligned}$$

Definindo $\mathbf{c} = V^{-1}\mathbf{x}(0)$ e $\mathbf{d} = V^{-1}\mathbf{b}$,

$$\mathbf{x}(k) = V\Lambda^k \mathbf{c} + \left(\sum_{j=0}^{k-1} V\Lambda^j \right) \mathbf{d} = \sum_{i=1}^n \left(\lambda_i^k c_i \mathbf{v}_i + \left(\sum_{j=0}^{k-1} \lambda_i^j \right) d_i \mathbf{v}_i \right).$$

Sistemas Dinâmicos Afins

Sendo $|\lambda_1| \geq |\lambda_i|$, o maior autovalor em módulo de \mathbf{A} , temos que

$$\mathbf{x}(k) \xrightarrow{k \rightarrow \infty} \begin{cases} \infty & \text{se } |\lambda_1| \geq 1, \\ \sum_{i=1}^n \frac{d_i}{1 - \lambda_i} \mathbf{v}_i & \text{se } |\lambda_1| < 1. \end{cases}$$

Podemos reescrever a soma para o caso $|\lambda_1| < 1$ como:

$$\mathbf{x}(k) \xrightarrow{k \rightarrow \infty} \mathbf{V} \begin{pmatrix} \frac{1}{1 - \lambda_1} & & & \\ & \ddots & & \\ & & \ddots & \\ & & & \frac{1}{1 - \lambda_n} \end{pmatrix} \mathbf{V}^{-1} \mathbf{b} = (\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1} \mathbf{b}.$$

Sistemas Dinâmicos Afins

Um ponto de equilíbrio \mathbf{x}^* de um sistema dinâmico afim deve satisfazer

$$\mathbf{x}^* = \mathbf{A}\mathbf{x}^* + \mathbf{b}.$$

Temos que \mathbf{x}^* existe e é igual a

$$\mathbf{x}^* = (\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}\mathbf{b}$$

quando \mathbf{A} não tem um autovalor igual a 1.

Mais ainda: caso $|\lambda_1| > 1$, apesar de \mathbf{x}^* existir, ele pode não ser atingido.

Sistemas Dinâmicos Lineares Positivos

Uma matriz $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ é *positiva* se $A_{i,j} > 0$ para $1 \leq i, j \leq n$.

Como antes, ordene os autovalores de A tais que

$$0 \leq |\lambda_n| \leq |\lambda_{n-1}| \leq \cdots \leq |\lambda_2| \leq |\lambda_1|.$$

Teorema (Perron-Frobënius)

Se $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ é *positiva*, então

- (a) $\lambda_1 \in \mathbb{R}$ e $\lambda_1 > 0$;
- (b) $\lambda_1 > |\lambda_2|$; *(a multiplicidade de λ_1 é 1)*
- (c) $\mathbf{x}_1 > 0$ se $A\mathbf{x}_1 = \lambda_1\mathbf{x}_1$; i.é, as entradas de \mathbf{x}_1 não positivas.

Vamos provar (a) e (c); a prova de (b) requer ferramental além do que estamos dispostos a usar neste curso.

Sistemas Dinâmicos Lineares Positivos

Prova. (a): Sejam $A_{\min} := \min_{i,j} \{A_{i,j}\}$ e $A_{\max} := \max_{i,j} \{A_{i,j}\}$.

Defina $\mathcal{P} := \{\lambda > 0 : \mathbf{A}\mathbf{x} \geq \lambda\mathbf{x} \text{ para algum } \mathbf{x} \in \mathbb{R}_{\geq 0}^n\}$. Temos que

- ▶ $\mathbf{A}\mathbf{1} \geq A_{\min}\mathbf{1}$ e $A_{\min} > 0$; logo, $\mathcal{P} \neq \emptyset$;
- ▶ $\mathbf{A}\mathbf{x} \not\geq nA_{\max}\mathbf{x}$ para todo $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$; logo, \mathcal{P} é limitado.

Tome, então, $\lambda_1 = \max\{\lambda : \lambda \in \mathcal{P}\}$. Por definição, $\mathbf{A}\mathbf{x}_1 \geq \lambda_1\mathbf{x}_1$ para algum $\mathbf{x}_1 \in \mathbb{R}_{\geq 0}^n$. Afirmamos que $\mathbf{A}\mathbf{x}_1 = \lambda_1\mathbf{x}_1$ e que λ_1 é o maior autovalor de \mathbf{A} .

Como \mathbf{A} é positiva, se $\mathbf{A}\mathbf{x}_1 \geq \lambda_1\mathbf{x}_1$, então $\mathbf{A}^2\mathbf{x}_1 > \lambda_1\mathbf{A}\mathbf{x}_1$, contrariando a maximalidade de λ_1 em \mathcal{P} . Logo, $\mathbf{A}\mathbf{x}_1 = \lambda_1\mathbf{x}_1$.

Sejam (μ, \mathbf{x}') um outro auto-par para \mathbf{A} , i.é, $\mathbf{A}\mathbf{x}' = \mu\mathbf{x}'$. Temos que $|\mu| \cdot |\mathbf{x}'| = |\mathbf{A}\mathbf{x}'| \leq \mathbf{A}|\mathbf{x}'|$, o que implica em $|\mu| \leq \lambda_1$.

Portanto, o maior autovalor de \mathbf{A} é λ_1 , real e positivo. □

Sistemas Dinâmicos Lineares Positivos

Prova. (c): Pelo argumento anterior, temos que $\mathbf{x}_1 \in \mathbb{R}_{\geq 0}^n$. Ou seja, as entradas de \mathbf{x}_1 são não negativas.

Como \mathbf{A} é positiva e $\mathbf{x}_1 \neq \mathbf{0}$, é o caso de que $\mathbf{A}\mathbf{x}_1$ tem todas as entradas positivas.

Mas $\mathbf{A}\mathbf{x}_1 = \lambda_1\mathbf{x}_1$, com $\lambda_1 > 0$. Portanto, todas as entradas de \mathbf{x}_1 tem de ser positivas. \square

Uma matriz $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ é *não-negativa* se $A_{i,j} \geq 0$ para $1 \leq i, j \leq n$.

Uma matriz não-negativa $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ é *regular* se para algum inteiro $k \geq 1$, \mathbf{A}^k é positiva.

Se os autovalores de \mathbf{A} são λ_i , os autovalores de \mathbf{A}^k são λ_i^k . Se \mathbf{A} é regular, a aplicação de Perron-Frobënius em \mathbf{A}^k implica conclusões similares para \mathbf{A} .