



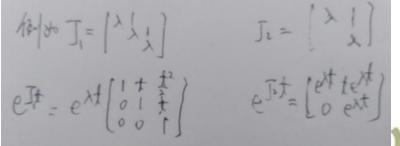
线性系统的Lyapunov函数

研究线性系统

$$\dot{x} = Ax$$

其解为

$$x(t) = e^{At}x(0)$$



对矩阵A总存在非奇异矩阵P把A变换为若当型:

$$PAP^{-1} = J = block diag[J_1, J_1, ..., J_r]$$
 $\sharp \Phi$

$$egin{aligned} egin{aligned} egin{aligned\\ egin{aligned} egi$$

因此, $e^{At} = Pe^{Jt}P^{-1}$.设 λ_i 是代数重数为 q_i 的特征值,且其几何重数也为 q_i ,即满足 $q_i = n$ -rank $(A - \lambda_i I)$,则 λ_i 对应的若当块阶数为1,即有 q_i 个若当块。

定理4.5 系统原点(全局)渐近稳定当且仅当系数矩阵A的特征根都具有严格负实部;系统原点稳定当且仅当系数矩阵A的特征根都实部不大于零,且实部为零特征值的代数重数等于几何重数。

注: 系统原点稳定要求A的特征根实部都不大于零, 且实部为零特征

值的代数重数等于几何重数,即满足 $q_i = n - \operatorname{rank}(A - \lambda_i I)$ 。 $\dot{\chi}_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\dot{\chi}_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \chi_{i}$ $\chi_{i} = \begin{bmatrix} 0 & 0$

例4.12.考虑如下系统

$$\dot{x}_i = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} x_i + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} u_i, y_i = \begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix} x_i, i = 1, 2$$

两个相同系统的串联系统和并联系统分别为

个相同系统的串联系统和并联系统分别为
$$\dot{X} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & -1 & 0 \end{bmatrix} X + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} u =: A_s X + B u, y = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} x_1, X = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

$$\dot{X} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & -1 & 0 \end{bmatrix} X + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} u =: A_p X + \overline{B}u, y = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} X, X = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

注:系统Ap, As有相同的纯虚特征根 $\pm j, j = \sqrt{-1}$,代数重数为2,容易验证满足 $2 = q_i = n - \operatorname{rank}(A_p - jI) = n - 2, \overline{m}2 = q_i \neq n - \operatorname{rank}(A_s - jI) = n - 3 = 1$ 。这样由定理4.5,并联系统原点是稳定的,而串联系统是不稳定的。

满足所有特征根都具有严格负实部的矩阵A,称为是Hurwitz 矩阵或渐近稳定矩阵。线性时不变系统原点渐近稳定当且仅当系数矩阵A是Hurwitz的。

线性系统原点渐近稳定性可以用Lyapunov函数方法去研究。

线性系统的Lyapunov函数

研究线性系统

$$\dot{x} = Ax$$

取二次型v函数

$$v(x) = x^T P x, P > 0$$

v函数沿系统解的导数

$$\dot{v}(x) = \frac{d}{dt}(x^T P x) = x^T (A^T P + P A)x = -x^T Q x$$

如果 Q > 0 则由Lyapunov定理4.1得到,系统原点渐近稳定,也

等价于A的特征根实部都严格小于零。

问题: 定理4.1关于线性时不变系统的结果的逆命题是否成立?

线性系统的Lyapunov函数

研究线性系统

$$\dot{x} = Ax$$

取二次型v函数

$$v(x) = x^T P x, P > 0$$

v函数沿系统解的导数

$$\dot{v}(x) = \frac{d}{dt}(x^T P x) = x^T (A^T P + P A)x = -x^T Q x$$

记为 $\dot{v}(x) = -x^T Q x$ 则得到如下的Lyapunov方程

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

Lyapunov方程解的存在性?

Lyapunov方程的可解性

定理: 若 A 的特征根为 λ_i (i = 1,2,...,n),任给一个对称矩阵 Q, Lyapunov方程 $A^TP + PA = -Q$ 有唯一对称阵解 P 的充分必要 条件是: $\lambda_i + \lambda_j \neq 0$,i,j = 1,2,...,n.

为证明简单,先引入矩阵的Kronecker乘积的定义。

$$A \in R^{m \times n}, B \in R^{k \times l}, \otimes : R^{m \times n} \times R^{k \times l} \longrightarrow R^{mk \times nl}$$

$$C = A \otimes B = \begin{bmatrix} a_{11}B & a_{12}B & \cdots & a_{1n}B \\ a_{21}B & a_{22}B & \cdots & a_{2n}B \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1}B & a_{m2}B & \cdots & a_{mn}B \end{bmatrix}$$

不难得到 $(A \otimes B)(C \otimes D) = (AC) \otimes (BD)$.

利用矩阵的Kronecker乘积定义一个拉长映射。

$$X = \begin{bmatrix} x_1^T \\ x_2^T \\ \vdots \\ x_m^T \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{m \times n}, x_i \in \mathbb{R}^n, \sigma : \mathbb{R}^{m \times n} \to \mathbb{R}^{nm} \ \ 定义为 \ \sigma(X) = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix}$$

引理: $A \in \mathbb{R}^{m \times n}, X \in \mathbb{R}^{n \times k}, B \in \mathbb{R}^{k \times l}, 则 \sigma(AXB) = (A \otimes B^T) \sigma(X).$

由此引理,Lyapunov方程可以转化为一普通线性方程组,记

$$v = \sigma(P), w = \sigma(Q)$$

则连续系统**Lyapunov**方程 $A^TP + PA = -Q$ 等价于

$$(A^T \otimes I + I \otimes A^T)v = -w.$$

设
$$M^{-1}A^TM = J$$
,则 $(M^{-1} \otimes M^{-1})(A^T \otimes I + I \otimes A^T)(M \otimes M) = (J \otimes I + I \otimes J).$

矩阵 $(A^T \otimes I + I \otimes A^T)$ 的特征值满足

$$\mu_{ij} = \lambda_i + \lambda_j, i, j = 1, \dots, n, \lambda_i \in \Lambda(A) = \Lambda(A^T).$$

Lyapunov方程的可解性定理的证明

定理12: 若 A 的特征根为 λ_i (i = 1,2,...,n),任给一个对称矩阵 Q, Lyapunov方程 $A^TP + PA = -Q$ 有唯一对称阵解 P 的充分必要 条件是: $\lambda_i + \lambda_j \neq 0, \ i, j = 1,2,...,n$

证明: 条件 $\lambda_i + \lambda_j \neq 0$ 成立当且仅当矩阵 $A^T \otimes I + I \otimes A^T$ 非奇异。

Lyapunov方程有唯一解当且仅当下列方程组有唯一解

$$(A^T \otimes I + I \otimes A^T)v = -w.$$

现Q是对称矩阵,则有

$$A^{T}P + PA = -Q = -Q^{T} = A^{T}P^{T} + P^{T}A$$

于是 $A^{T}(P-P^{T})+(P-P^{T})A=0$ 由条件 $\lambda_{i}+\lambda_{j}\neq 0$ 知P 是对称阵。

Lyapunov方程解的解析形式

必要性结论: 若系统渐近稳定,对给定对称矩阵Q, $A^TP+PA=-Q$ 有对称矩阵解 $P=\int_0^\infty e^{A^Tt}Qe^{At}dt$ 且若Q正定,则P也正定,唯一。

证明:
$$\frac{d}{dt}\left[e^{A^{T}t}Qe^{At}\right] = A^{T}e^{A^{T}t}Qe^{At} + e^{A^{T}t}QAe^{At}$$
 两边积分,得

$$e^{A^{T}t}Qe^{At}\big|_{0}^{\infty} = A^{T}\int_{0}^{\infty} e^{A^{T}t}Qe^{At}dt + \int_{0}^{\infty} e^{A^{T}t}Qe^{At}dtA$$

由系统渐近稳定知 $\lim_{t\to\infty} e^{At} = 0$. 因而 $A^TP + PA = -Q$

正定性容易得到。
$$z^TQz = \int_0^\infty (e^{A^Tt}z)^T Q(e^{At}z) dt$$

唯一性, 假设不唯一, 要证明其相等。

P阵的唯一性:

$$A^{T}(P_{1} - P_{2}) + (P_{1} - P_{2})A = 0$$
因此, $e^{\mathbf{A}^{T}t}[A^{T}(P_{1} - P_{2}) + (P_{1} - P_{2})A]e^{\mathbf{A}t} = 0$
 $\Leftrightarrow \frac{d}{dt}[e^{A^{T}t}(P_{1} - P_{2})e^{At}] = 0$
 $\Rightarrow e^{A^{T}t}(P_{1} - P_{2})e^{At} = C \quad \forall t$

lim_{$$t\to\infty$$} $e^{A^Tt}(P_1 - P_2)e^{At} = 0, (\because e^{A0} = I)$
 $f(U) = I$

例4-13 考虑二维系统

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} \qquad A^T P + PA = -Q$$

求系统渐近稳定时参数应满足的条件。

令 **Q⇒I**,由**L**yapunov方程可得

$$\begin{bmatrix} 0 & 2 & 0 \\ -1 & -1 & 1 \\ 0 & -2 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_{11} \\ p_{12} \\ p_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix}$$

上述方程组的系数矩阵 A_1 的行列式非零,有唯一解:

若 $\det A_1 \neq 0$,方程组就有唯一解,并可求得P为

$$\begin{bmatrix} p_{11} \\ p_{12} \\ p_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1.5 \\ -0.5 \\ 1.0 \end{bmatrix} \implies \mathbf{P} = \begin{bmatrix} 1.5 & -0.5 \\ -0.5 & 1.0 \end{bmatrix}$$

由P是正定,因此得到A的所有特征值均有负实部。

MATLAB 语句: P = Iyap(A', Q)

引理: 若 $W \ge 0$, 则集合 $M = \{x \mid x^T W x = 0\}$ 上除原点外无 $\dot{x} = Ax$ 解的整轨线的充分必要条件是:

状
$$[W, A^TW, (A^T)^2W, ..., (A^T)^{n-1}W] = n$$

结果:若系统渐近稳定,对给定半正定矩阵W,则 Lyapunov方程

$$A^{\mathrm{T}}V + VA = -W$$

有唯一正定解V 的充分必要条件是

$$\operatorname{rank}\left[W,A^{T}W,\cdots,\left(A^{T}\right)^{n-1}W\right]=n$$

评注:

- (1) Lyapunov 函数可用于检验矩阵 A是否为Hurwitz 矩阵,并可以作为另一种计算 A的特征值的方法。但通过解Lyapunov 方程计算 A的特征值时,在计算上并没有优势。此外,特征值为线性系统响应提供了更直接的信息。
- (2) Lyapunov 方程的意义并不在于检验线性系统的稳定性,而在于对任何线性系统,当A 是Hurwitz 矩阵时,它提供了一种求Lyapunov 函数的方法。
- (3) 当方程右边的*Ax* 受到扰动时,无论是以*A* 为系数的线性扰动还是非线性扰动,仅仅知道存在Lyapunov 函数,就允许我们大致给出系统的一些定性结论。随着对Lyapunov 法的进一步研究,这一优势将愈加明显。

Lyapunov 第一近似理论

定常非线性系统:
$$\dot{x} = f(x)$$
, $f(0) = 0$

曲均值定理:
$$f_i(x) = f_i(0) + \frac{\partial f_i}{\partial x}(z_i)x, z_i \in (0, x)$$
$$f_i(x) = \frac{\partial f_i}{\partial x}(z_i)x = \frac{\partial f_i}{\partial x}(0)x + \left[\frac{\partial f_i}{\partial x}(z_i) - \frac{\partial f_i}{\partial x}(0)\right]x$$

因此:
$$f(x) = Ax + g(x)$$

其中:
$$A = \left[\frac{\partial f}{\partial x}\Big|_{x=0}\right] = \left[\frac{\partial f_i}{\partial x_j}\Big|_{x=0}\right], g_i(x) = \left[\frac{\partial f_i}{\partial x}(z_i) - \frac{\partial f_i}{\partial x}(0)\right]x$$

满足:
$$\|g_i(x)\| \le \left\| \frac{\partial f_i}{\partial x}(z_i) - \frac{\partial f_i}{\partial x}(0) \right\| \|x\|$$

根据
$$\partial f / \partial x$$
 的连续性可知

根据
$$\partial f / \partial x$$
 的连续性可知,
$$\lim_{\|x\| \to 0} \frac{\|g(x)\|}{\|x\|} = 0$$

Lyapunov 第一近似理论

这样其线性化系统为: $\dot{x} = Ax$

其中:
$$A = \left[\frac{\partial f}{\partial x} \Big|_{x=0} \right] = \left| \frac{\partial f_i}{\partial x_j} \Big|_{x=0} \right| = \left[a_{ij} \right]$$

定理: 1) 如果线性化系统的系数矩阵 A 的所有特征值具有负实部,则原非线性系统的原点渐近稳定;

- 2) 如果线性化系统的系数矩阵 *A* 的特征值中具有正实部,则原非线性系统的原点不稳;
- 3) 如果线性化系统的系数矩阵 A 的特征值除具有零实部外, 其余具有负实部, 则原非线性系统原点属临界情况.

证明:为证明第一条:由线性化系统原点渐近稳定,由定理4.6对负定二次型

$$w = -\sum_{i=1}^{n} x_i^2$$
 存在唯一正定二次型v,使得 $\frac{dv}{dt} = \sum_{i=1}^{n} \frac{\partial v}{\partial x_i} \sum_{j=1}^{n} a_{ij} x_j = w$

取此正定二次型v为非线性系统候选Lyapunov函数,则

$$\frac{dv}{dt} = \sum_{i=1}^{n} \frac{\partial v}{\partial x_i} \left[\sum_{j=1}^{n} a_{ij} x_j + g_i(x_1, \dots, x_n) \right] = w + \sum_{i=1}^{n} \frac{\partial v}{\partial x_i} g_i(x_1, \dots, x_n)$$

在原点附近,v正定,w负定,故非线性系统原点为渐近稳定的。

证明第二条:由线性化系统至少有一个特征值有正实部,由定理4.2*,对Q=/

存在一对称矩阵P和正数a, 使得

$$\frac{dv}{dt} = \sum_{i=1}^{n} \frac{\partial v}{\partial x_i} \sum_{j=1}^{n} a_{ij} x_j = av + w, v = x^T P x, w = x^T Q x = \sum_{i=1}^{n} x_i^2$$

且V不是半负定的。取此二次型v为非线性系统候选Lyapunov函数,则

$$\frac{dv}{dt} = \sum_{i=1}^{n} \frac{\partial v}{\partial x_i} \left[\sum_{j=1}^{n} a_{ij} x_j + g_i(x_1, \dots, x_n) \right] = av + w + \sum_{i=1}^{n} \frac{\partial v}{\partial x_i} g_i(x_1, \dots, x_n)$$

在原点附近,w正定,v不是半负定的,故非线性系统原点为不稳定的。

例4.15 单摆平衡位置的稳定性

单摆方程
$$\begin{cases} \dot{x}_1 = x_2 \\ \dot{x}_2 = -a\sin x_1 - bx_2 \end{cases}$$

考虑系统平衡点 (0,0), $(\pi,0)$ 的稳定性,系统的Jacobi矩阵为

$$\frac{\partial \mathbf{f}}{\partial \mathbf{x}} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -a\sin x_1 & -b \end{bmatrix}$$

$$\frac{\partial \mathbf{f}}{\partial \mathbf{x}} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -a\sin x_1 & -b \end{bmatrix} \qquad A = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -a\cos x_1 & -b \end{bmatrix}_{x=(0,0)} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -a & -b \end{bmatrix}$$

在两个平衡点处系数矩阵分别为

$$\overline{A} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -a\cos x_1 & -b \end{bmatrix}_{x=(\pi,0)} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ a & -b \end{bmatrix}$$

它们的特征值分别为:
$$-\frac{1}{2}b\pm\frac{1}{2}\sqrt{b^2-4a}$$
, $-\frac{1}{2}b\pm\frac{1}{2}\sqrt{b^2+4a}$

对所有的a,b>0,A的特征值实部都小于零,所以原点渐近稳定。忽略摩擦后线 性化系统有零实部特征值,原非线性系统原点不能由此判断,可以借助Lyapunov 函数判断。

对所有的 $a>0,b\geq0$,系统系数矩阵有实部大于零特征值,所以原点不稳定。 因而,原非线性系统原点不稳定,也可以借助Lyapunov函数判断。

4.4 比较函数

考虑非自治系统 $\dot{x} = f(t,x), x(t_0) = x_0$

定义4.2(℃类函数、 ℃∞类函数)

函数 $\alpha(\mu): \mathbb{R}_+ \to \mathbb{R}$ 称为 \mathcal{K} 类函数,如果:

- (1) $\alpha(\mu) \ge 0$, $\underline{\underline{\underline{}}} \alpha(0) = 0$;
- (2) 对 $\mu_2 > \mu_1 \ge 0$, 有: $\alpha(\mu_2) > \alpha(\mu_1)$ (严格单增).
- (3) $\lim_{\mu \to \infty} \alpha(\mu) = \infty$ 成立、 $\mathcal{K} \infty$ 类函数

定义 $4.3(\mathcal{KL}$ 类函数)

函数 $\beta(r,s): [0,a) \times \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ 称为 \mathcal{KL} 类函数, 如果:

- (1) 对任意的s, $\beta(r,s)$ 是关于r的 \mathcal{K} 类函数;
- (2) 对 $s_2 > s_1 \ge 0$, 有: $\beta(r, s_1) > \beta(r, s_2)$ (递减的). 且 $\lim_{s \to 0} \beta(r, s) = 0$.

例子

 $1.\alpha(r) = \arctan(r) \Rightarrow \alpha(0) = 0, \alpha'(r) = 1/(1+r^2) > 0$ 严格递增的, 为 \mathcal{K} 类函数,又因为 $\lim_{r\to\infty}\alpha(r) = \pi/2 < \infty \quad \text{不属于} \mathcal{K} \infty$ 类函数

$$2.\alpha(r) = r^c, c > 0 \Rightarrow \alpha'(r) = cr^{c-1} > 0 且 \lim_{r \to \infty} \alpha(r) = \infty$$
 属于 $\kappa \infty$ 类函数

3.
$$\alpha(r) = \min\{r, r^2\}$$
 ⇒ $\lim_{r\to\infty} \alpha(r) = \infty$ 严格递增的, 为 κ ∞ 类函数。

4.
$$\beta(r,s) = r/(ksr+1) \Rightarrow \frac{\partial \beta}{\partial r} = \frac{1}{(ksr+1)^2} > 0, \frac{\partial \beta}{\partial s} = \frac{-kr^2}{(ksr+1)^2} < 0$$

对任意的k,函数关于r严格递增,关于s递减,且 $\lim_{s \to \infty} \beta(r,s) = 0$

所以, 函数为KL 类函数。

 $5. \beta(r,s) = r^c e^{-s}, c > 0$ 为 \mathcal{KL} 类函数。

引理 4.2 设 α_1 和 α_2 是[0, α]上的 κ 类函数, α_3 和 α_4 是 κ ∞类函数,

 β 是 $\mathcal{K}\mathcal{L}$ 类函数, α_i^{-1} 表示 α_i 的反函数,则

- α_1^{-1} 在 $[0,\alpha_1(a))$ 上有定义,且属于 \mathcal{K} 类函数。
- α_3^{-1} 在 $[0,\infty)$ 上有定义,且属于 \mathcal{K} ∞类函数。
- $\alpha_1 \circ \alpha_2$ 属于 \mathcal{K} 类函数。
- α_3 ∘ α_4 属于 \mathcal{K} ∞类函数。
- $\sigma(r,s) = \alpha_1(\beta(\alpha_2(r),s))$ 属于 \mathcal{KL} 类函数。

引理 4.3 设 $V:D\to R$ 是定义域为 $D\subset R^n$ 且包含原点的连正定函数,并设对于某个r>0有 $B_r\subset D$,则对于所有的 $x\in B_r$,存在定义在 [0,r]上的K类函数 α_1 α_2 ,满足 $\alpha_1(\|x\|)\leq V(x)\leq \alpha_2(\|x\|)$ 如果 $D=R^n$ 且 V(x)是径向无界的,则存在K∞类函数 α_1 和 α_2 在 $[0,\infty)$ 上有定义,使得上式对于任意 $x\in R^n$ 都成立。

引理 4.4 考虑标量自治可微方程 $\dot{y} = -\alpha(y)$, $y(t_0) = y_0$ 其中 α 是在 [0,a) 上的局部 Lipschitz 的 κ 类函数 。 对于所有的 $0 \le y_0 < a$, 当 $t \ge t_0$ 时方程有惟一解 y(t) ,且 $y(t) = \sigma(y_0, t - t_0)$ 其中, σ 是定义在 $[0,a) \times [0,\infty)$ 上的 κ ℓ 类函数 。

例子

$$\dot{y} = -ky, k > 0, i.e., \alpha(y) = ky$$
 其解为
$$y(t) = y_0 \exp[-k(t - t_0)] \Rightarrow \sigma(r, s) = r \exp(-ks)$$
 $\sigma(r, s) = r \exp(-ks)$ 属于 \mathcal{KL} 类函数。

$$\dot{y} = -ky^2, k > 0$$
 其解为
$$y(t) = \frac{y_0}{ky_0(t - t_0) + 1} \Rightarrow \sigma(r, s) = \frac{r}{krs + 1}$$

$$\sigma(r, s) = \frac{r}{krs + 1}$$
 属于*KL*类函数。

$$\sigma(r,s) = r/(ksr+1) \Rightarrow \frac{\partial \sigma}{\partial r} = \frac{1}{(ksr+1)^2} > 0, \frac{\partial \sigma}{\partial s} = \frac{-kr^2}{(ksr+1)^2} < 0$$

对任意的k,函数关于r严格递增,关于s递减,且 $\lim_{s \to \infty} \sigma(r,s) = 0$

所以,函数为KL 类函数。

\mathcal{K} 类函数和 $\mathcal{K}\mathcal{L}$ 类函数应用与Lyapunov分析中,选择 $\delta > 0, eta > 0$,满足

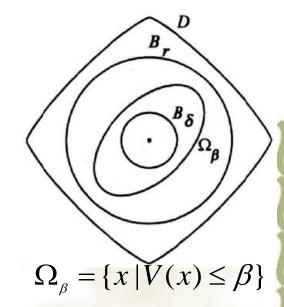
 $B_{\delta} \subset \Omega_{\beta} \subset B_{r}$ 利用引理4.3,正定函数V(x)满足

$$\alpha_1(\|x\|) \le V(x) \le \alpha_2(\|x\|)$$

曲于 $V(x) \le \beta \Rightarrow \alpha_1(\|x\|) \le \alpha_1(r) \Leftrightarrow \|x\| \le r$

$$||x|| \le \delta \Longrightarrow V(x) \le \alpha_2(\delta) \le \beta$$

可选择
$$\beta \leq \alpha_1(r), \delta \leq \alpha_2^{-1}(\beta)$$



还希望说明V的导数负定时,解析x(t)趋于零。由引理4.3,存在C类函数 α ,满足

$$\dot{V}(x) \le -\alpha_3(||x||) \Longrightarrow \dot{V}(x) \le -\alpha_3(\alpha_2^{-1}(V))$$

由比较原理,V以下列标量微分方程的解为其上界

$$\dot{y} = -\alpha_3(\alpha_2^{-1}(y)), y(0) = V(x(0))$$

引理4.2表明: $\alpha_3 \circ \alpha_2^{-1}$ 是 \mathcal{K} 类函数,再用引理4.4,标量方程的解 $y(t) = \beta(y(0), t), \beta$ 为 \mathcal{K} \mathcal{L} 类函数。 因此 V(x) 满足 $V(x(t)) \leq \beta(V(x(0)), t)$

说明了当时间趋于无穷时,V(x(t))趋于零。事实上,可以直接给出x的估计值 $\alpha_{_1}(\|x(t)\|) \leq V(x(t)) \leq V(x(0)) \leq \alpha_{_2}(\|x(0)\|)$

因此有 $||x(t)|| \le \alpha_1^{-1}(\alpha_2(||x(0)||))$, 其中 $\alpha_1^{-1} \circ \alpha_2$ 是 定类函数。

类似地 , $V(x(t)) \le \beta(V(x(0)),t)$ 可以表示为

$$\alpha_{1}(||x(t)||) \le V(x(t)) \le \beta(V(x(0)), t) \le \beta(\alpha_{2}(||x(0)||), t)$$

因此,有 $||x(t)|| \le \alpha_1^{-1}(\beta(\alpha_2(||x(0)||),t))$

其中 $\alpha_1^{-1}(\beta(\alpha_2(r),t))$ 是 \mathcal{KL} 类函数。

作业: 4.22