

奉质雅钱性特性

有限选递时间 非稳定线性系统的状态只有当时间趋于无穷时才会达到无穷,而非线性系统的状态可以在有限时间内达到无穷。例如 $\dot{x} = x^2, x(0) > 0.$

被限环只有非线性系统才能产生稳定振荡,有些非线性系统可以产生 频率和幅度都固定的振荡,而与初始状态无关, 这类振荡就是一个稳定极限环,例如 $\dot{x}_1 = x_2, \dot{x}_2 = -x_1 + (1 - x_1^2)x_2$

混论 既不是平衡点,也不是周期振荡或殆周期振荡,这种特性通常称为混沌。

特性的多模式。统一非线性系统可能显示出两种或多种模式,无激励系统可能有多个极限环;周期激励的系统可能会出现分频、倍频或其它稳态特性;甚至出现激励幅度和频率平滑变化时,也会出现不连续的跳跃性能。

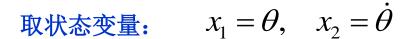
1.2 示例

1. 2. 1 单摆方程

1。单摆方程

摆锤沿切线方向的运动方程: (k为摩擦系数)

$$ml\ddot{\theta} = -mg\sin\theta - kl\dot{\theta}$$



状态方程为:
$$\dot{x}_1 = x_2$$

$$\dot{x}_2 = -\frac{g}{l}\sin x_1 - \frac{k}{m}x_2$$

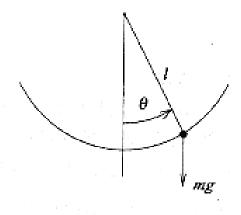


图 1.1 单摆

单摆方程

2。单摆的平衡点

$$\boldsymbol{x}_e = \begin{bmatrix} 2n\pi \\ 0 \end{bmatrix}, \boldsymbol{x}_e = \begin{bmatrix} (2n+1)\pi \\ 0 \end{bmatrix}$$

解方程得平衡点:
$$\mathbf{x}_e = \begin{bmatrix} x_{1e} \\ x_{2e} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} k\pi \\ 0 \end{bmatrix}, k = 1, 2, \dots$$

非平凡平衡点:

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

单摆可以停留在平衡点(0,0)上,

几乎不可能停留在平衡点(π,0)上。

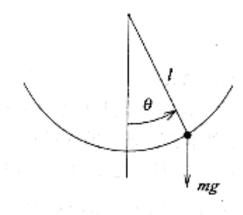


图 1.1 单摆

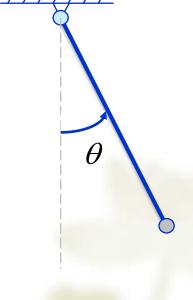
3 忽略摩擦阻力时单摆方程

$$\ddot{\theta} + \frac{g}{l}\sin\theta = 0 \qquad k = 0$$

引入状态变量:
$$x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \theta \\ \dot{\theta} \end{bmatrix}$$

$$\Rightarrow \dot{x} = \begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_2 \\ -\frac{g}{l} \sin x_1 \end{bmatrix}$$

$$x_e = \begin{bmatrix} 2n\pi \\ 0 \end{bmatrix}, x_e = \begin{bmatrix} (2n+1)\pi \\ 0 \end{bmatrix}$$



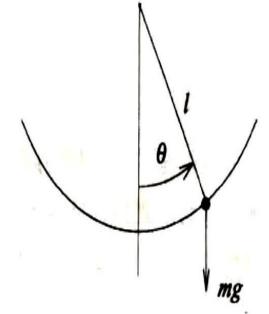
$$\boldsymbol{x}_{e} = \left| \begin{array}{c} \boldsymbol{x}_{1e} \\ \boldsymbol{x}_{2e} \end{array} \right| = \left[\begin{array}{c} k\pi \\ 0 \end{array} \right]$$

$$k = 0, 1, 2, \dots$$

4考虑摩擦阻力并利用单摆力矩T时单摆方程

$$ml\ddot{\theta} = -mg\sin\theta - kl\dot{\theta} - T/l$$

引入状态变量:
$$x = \begin{vmatrix} x_1 \\ x_2 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \theta \\ \dot{\theta} \end{vmatrix}$$



$$\Rightarrow \dot{x} = \begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_2 \\ -\frac{g}{l} \sin x_1 - \frac{k}{m} x_2 + \frac{k}{ml^2} T \end{bmatrix}$$

1.2.2 隧道二极管电路

隧道二极管特性为: $i_R = h(v_R)$

通过结点**c**的电流代数和为零: $i_C + i_R - i_L = 0$

电压定律: $v_C - E + Ri_L + v_L = 0$

取状态变量: $x_1 = v_C$, $x_2 = i_L$, u = E



$$i_{C} = -h(x_{1}) + x_{2}$$

$$v_{L} = -x_{1} - Rx_{2} + u$$

$$i_{C} = C \frac{dv_{C}}{dt}, v_{L} = L \frac{di_{L}}{dt}$$

$$\dot{x}_{1} = \frac{1}{C} \left[-h(x_{1}) + x_{2} \right]$$

$$i_C = C \frac{dv_C}{dt}, v_L = L \frac{di_L}{dt}$$

$$\dot{x}_2 = \frac{1}{I} \left[-x_1 - Rx_2 + u \right]$$

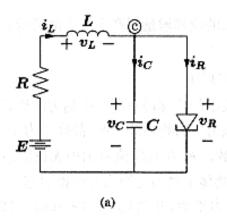
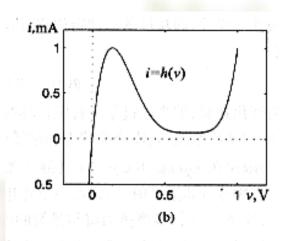


图 1.2 (a)隧道二极管;



(b)隧道二极管 v_k-i_k 特性

隧道二极管电路的平衡点满足:

$$0 = [-h(x_1) + x_2]$$
$$0 = [-x_1 - Rx_2 + u]$$

$$h(x_1) = \frac{E}{R} - \frac{1}{R}x_1$$
 的根为系统的平衡点

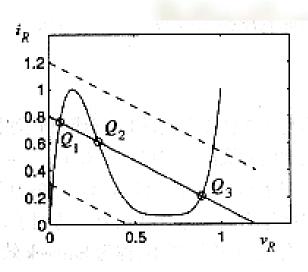


图 1.3 隧道二极管电路的平衡点

1.2.3 质量-弹簧系统

1。运动方程:

$$m\ddot{y} + F_f + F_{sp} = F$$

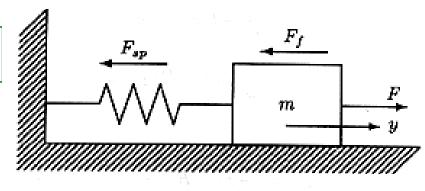


图 1.4 质量 - 弹簧机械系统

为摩擦阻力 F_{sn} 为弹簧的回复力,只是位移y的函数g(y)

假设参考点位于g(0)=0处

2。回复力分析:

位移较小时:

$$F_{sp} = g(y)$$

$$g(y) = ky$$

位移较大时:

$$g(y) = k(1-a^2y^2)y, |ay| < 1$$

软化弹簧

弹性系数

$$g(y) = k(1 + a^2y^2)y$$

硬化弹簧

3。摩擦阻力分析:

阻力Ff包括: 静摩擦力Fs

库仑摩擦力F。

粘滞摩擦力F、

a。静摩擦力:

_静摩擦系数

$$F_s = \pm \mu_s mg, \quad 0 < \mu_s < 1$$

b。库仑摩擦力:

$$F_c = \begin{cases} -\mu_k mg, & \stackrel{\text{def}}{=} v < 0 \\ \mu_k mg, & \stackrel{\text{def}}{=} v > 0 \end{cases} \qquad v = \dot{y}$$

c。粘滯摩擦力:

$$F_{v} = h(v), \quad h(0) = 0$$

当速度较小时:

$$F_{v} = cv, \quad v = \dot{y}$$

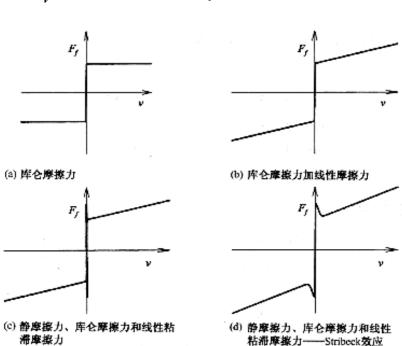


图 1.5 摩擦力模型示例

4。硬化弹簧的Duffing方程:

$$m\ddot{y} + F_f + F_{sp} = F$$
 ----- 运动方程

对于硬化弹簧,考虑线性粘滞摩擦力和一个周期外力 F=Acosωt,可以得到Duffing方程:

$$m\ddot{y} + c\dot{y} + ky + ka^2y^3 = A\cos\omega t$$

这是研究具有周期激励的非线性系统的经典例子。

5。线性弹簧的例子:

对于线性弹簧,考虑静态摩擦力、库仑摩擦力和线性粘滞 摩擦力,且当外力F=0时可得到:

$$m\ddot{y} + ky + c\dot{y} + \eta(y, \dot{y}) = 0$$

其中:

$$\eta(y,\dot{y}) = \begin{cases} \mu_k mg \cdot \text{sign}(\dot{y}), & \exists |\dot{y}| > 0 \\ -ky, & \exists \dot{y} = 0 \text{ } \exists |y| \le \mu_s mg/k \\ -\mu_s mg \cdot \text{sign}(y), & \exists \dot{y} = 0 \text{ } \exists |y| > \mu_s mg/k \end{cases}$$

 $\mathfrak{P} x_1 = y, x_2 = \dot{y}$

状态模型为:

$$\dot{x}_1 = x_2$$

$$\dot{x}_2 = -\frac{k}{m}x_1 - \frac{c}{m}x_2 - \frac{1}{m}\eta(x_1, x_2)$$

$$\dot{x}_1 = x_2$$

$$\dot{x}_2 = -\frac{k}{m}x_1 - \frac{c}{m}x_2 - \frac{1}{m}\eta(x_1, x_2)$$

$$\eta(y, \dot{y}) = \begin{cases} \mu_k mg \cdot \operatorname{sign}(\dot{y}), & \exists |\dot{y}| > 0 \\ -ky, & \exists \dot{y} = 0 \, \exists \, |y| \le \mu_s mg / k \\ -\mu_s mg \cdot \operatorname{sign}(y), & \exists \dot{y} = 0 \, \exists \, |y| > \mu_s mg / k \end{cases}$$

- 以上模型有一组平衡点
- 以上模型等式右边的函数是状态变量的不连续函数。

当x2>0时以上模型简化为线性模型:

$$\dot{x}_{1} = x_{2}$$

$$\dot{x}_{2} = -\frac{k}{m}x_{1} - \frac{c}{m}x_{2} - \mu_{k}g$$

当x2<0时以上模型简化为线性模型:

$$\dot{x}_{1} = x_{2}$$

$$\dot{x}_{2} = -\frac{k}{m}x_{1} - \frac{c}{m}x_{2} + \mu_{k}g$$

1.2.4 负阻振荡器

负阻具有特性 i = h(v) 的有源电路

h(•) 满足以下条件:

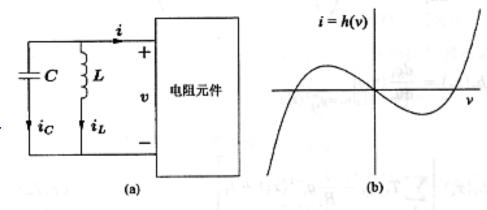


图 1.6 (a)基本振荡电路;(b)典型的驱动点特性

$$h(0) = 0, \quad h'(0) < 0$$

 $h(v) \to \infty \quad \stackrel{\underline{}}{=} v \to \infty, \quad h(v) \to -\infty \quad \stackrel{\underline{}}{=} v \to -\infty$

1。电流方程:

$$i_C + i_L + i = 0$$

$$i_C = C \frac{dv_C}{dt}, v_L = L \frac{di_L}{dt}, i = h(v)$$

$$C\frac{dv}{dt} + \frac{1}{L} \int_{-\infty}^{t} v(s)ds + h(v) = 0$$

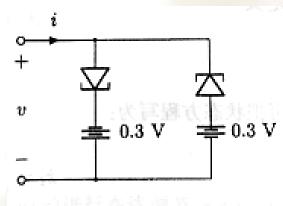


图 1.7 双隧道二极管负阻电路

$$CL\frac{d^2v}{dt^2} + v + Lh'(v)\frac{dv}{dt} = 0$$

变量代换: $\tau = t/\sqrt{CL}$

$$\tau = t / \sqrt{CL}$$

$$\frac{dv}{d\tau} = \sqrt{CL} \frac{dv}{dt}, \quad \frac{d^2v}{d\tau^2} = CL \frac{d^2v}{dt^2}$$

$$\dot{v} = \frac{dv}{d\tau}$$

$$\ddot{v} + \varepsilon h'(v)\dot{v} + v = 0, \quad \varepsilon = \sqrt{L/C}$$
 特例
$$\ddot{v} + f(v)\dot{v} + g(v) = 0 \qquad \text{Lie'nard} 方程$$

Van der Pol方程是非线性振荡理论的基本例子。

$$\ddot{v} - \varepsilon (1 - v^2) \dot{v} + v = 0$$
 Van der Pol方程

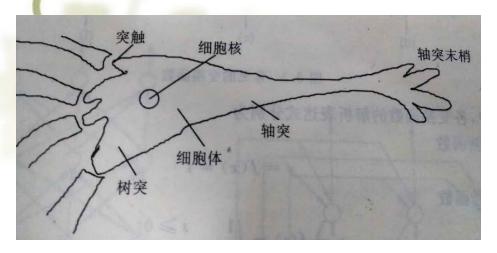
2。平衡点:

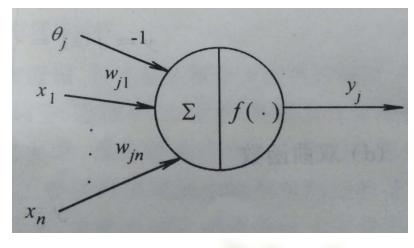
Van der Pol方程有惟一的平衡点: $v = \dot{v} = 0$

3。状态方程:

$$\mathbf{x}_1 = v, \quad x_2 = \dot{v} \\
\dot{x}_1 = x_2 \\
\dot{x}_2 = -x_1 - \varepsilon h'(x_1)x_2$$

例: 1.2.5人工神经网络





生物神经元模型

人工神经网络

人工神经网络是一个有下列性质有向图:每个节点有一个状态变量;节点之间有一个连接权系数;每个节点有一个阈值;每个节点定义一个变化函数f。

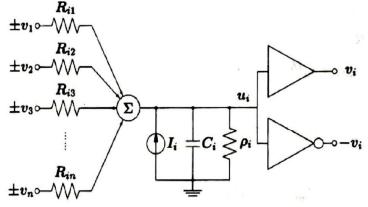
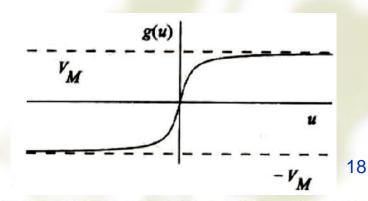
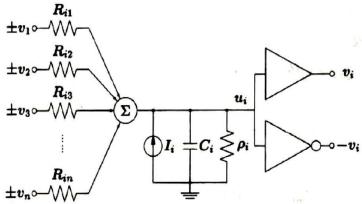


图 1.8 Hopfield 人工神经网络



例: 1.2.5人工神经网络

$$v_i = g_i(u_i) = \frac{2V_M}{\pi} \arctan\left(\frac{\lambda \pi u_i}{2V_M}\right), \lambda > 0$$

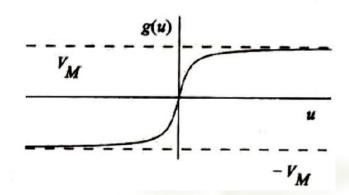


$$g_i(u_i) = V_M \frac{e^{\lambda u_i} - e^{-\lambda u_i}}{e^{\lambda u_i} + e^{-\lambda u_i}} = V_M \tanh(\lambda u_i), \lambda > 0$$

图 1.8 Hopfield 人工神经网络

由基尔霍夫定律:

$$C_{i} \frac{du_{i}}{dt} = \sum_{j} \frac{1}{R_{ij}} \left(\pm v_{j} - u_{i} \right) - \frac{u_{i}}{\rho_{i}} + I_{i} = \sum_{j} T_{ij} v_{j} - \frac{1}{R_{i}} u_{i} + I_{i}$$



$$\frac{1}{R_i} = \frac{1}{\rho_i} + \sum_{j} \frac{1}{R_{ij}}, T_{ij} = \pm \frac{1}{R_{ij}}$$
 是带符号电导,符号由第j个放大器的正负输出决定。 I_i 是恒定输入电流。选 $x_i = v_i$ 则

$$\dot{x}_{i} = \frac{dg_{i}}{du_{i}}(u_{i})\dot{u}_{i} = \frac{dg_{i}}{du_{i}}(u_{i})\frac{1}{C_{i}}\left(\sum_{j}T_{ij}v_{j} - \frac{1}{R_{i}}u_{i} + I_{i}\right) \quad \text{$\rightleftharpoons \chi$} h_{i}(x_{i}) = \frac{dg_{i}}{du_{i}}(u_{i})\Big|_{u_{i} = g_{i}^{-1}(x_{i})}, \text{$\downarrow \downarrow$}$$

$$\dot{x}_{i} = \frac{1}{C_{i}}h_{i}(x_{i})\left(\sum_{j}T_{ij}x_{j} - \frac{1}{R_{i}}g_{i}^{-1}(x_{i}) + I_{i}\right) \quad \text{$\rightleftharpoons \chi$} \text{$\downarrow \chi$}. \quad \sum_{j}T_{ij}x_{j} - \frac{1}{R_{i}}g_{i}^{-1}(x_{i}) + I_{i} = 0 \quad \text{$\downarrow \psi$}.$$

例1.2.6: 自适应控制

考虑模型: $\dot{y}_p = a_p y_p + k_p u$ 描述的一阶线性系统的设备。假设希望得到一个闭环系统 $\dot{y}_m = a_m y_m + k_m r$, r是参考输入,输出渐近模型输出,可由反馈控制实现: $u(t) = \theta_1^* r(t) + \theta_2^* y_p(t)$

假设设备参数已知且 $k_p \neq 0$, 选择控制器参数如下:

$$\theta_1^* = \frac{k_m}{k_p}, \theta_2^* = \frac{a_m - a_p}{k_p}.$$

当设备参数已知时,可以考虑输入控制器: $u(t) = \theta_1(t)r(t) + \theta_2(t)y_p(t)$

其中时变增益 $\theta_1(t)$ 和 $\theta_2(t)$ 运用已有数据,即 $r(\tau)$, $y_{_m}(\tau)$, $y_{_p}(\tau)$ 和 $u(\tau)$

进行在线调节, $\tau < t$.

选择自适应准则应基于稳定性考虑,一个称为梯度算法的参数自适应 律为:

$$\dot{\theta_1} = -\gamma (y_p - y_m)r$$

$$\dot{\theta_2} = -\gamma (y_p - y_m)y_p$$

例1.2.6: 自适应控制

为了写出满足自适应控制律的闭环系统模型,引入误差:

$$e_o = y_p - y_m, \phi_1 = \theta_1 - \theta_1^*, \phi_2 = \theta_2 - \theta_2^*$$

利用控制器参数,参考模型可以即为: $\dot{y}_m = a_p y_m + k_p (\theta_1^* r + \theta_2^* y_m)$

另一方面,设备输出满足: $\dot{y}_p = a_p y_p + k_p (\theta_1 r + \theta_2 y_p)$

两式相减得到误差方程:

$$\dot{e}_o = \dot{y}_p - \dot{y}_m = (a_p + k_p \theta_2^*) e_o + k_p (\theta_1 - \theta_1^*) r + k_p (\theta_2 - \theta_2^*) y_p$$

这样就可以写出闭环系统模型: $\dot{e}_o = a_m e_o + k_p \phi_1 r(t) + k_p \phi_2 (e_o + y_m(t))$

$$\dot{\phi}_1 = -\gamma e_o r(t)$$
用到了 $\dot{\phi}_i = \dot{\theta}_i$

$$\dot{\phi}_2 = -\gamma e_o (e_o + y_m(t))$$

如果kp已知,可以得到简单的系统模型:

例1.2.6: 自适应控制

如果kp已知,可以得到简单的系统模型:

$$\dot{e}_o = a_m e_o + k_p \phi(e_o + y_m(t))$$

$$\dot{\phi} = -\gamma e_o (e_o + y_m(t))$$

如果控制设计的目的是使输出为零,则取*r*=0,*y*_m=0且闭环系统简化为如下模型:

$$\dot{e}_o = (a_m + k_p \phi) e_o$$

$$\dot{\phi} = -\gamma e_o^2$$

系统的平衡点为代数方程的解:

$$(a_m + k_p \phi)e_o = 0$$
$$-\gamma e_o^2 = 0$$

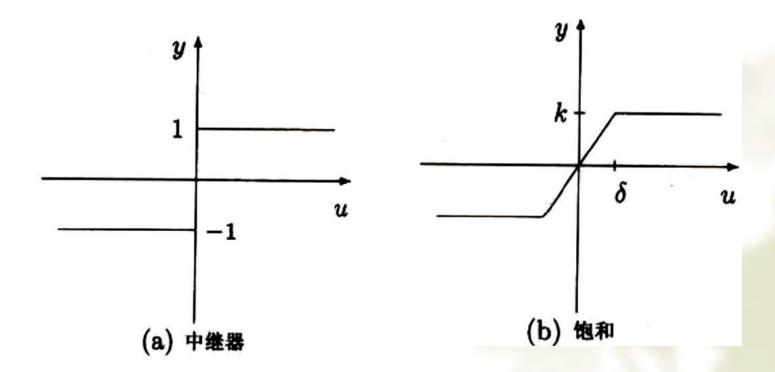
 $e_o = 0$ 是系统的一组平衡点,系统没有孤立平衡点。

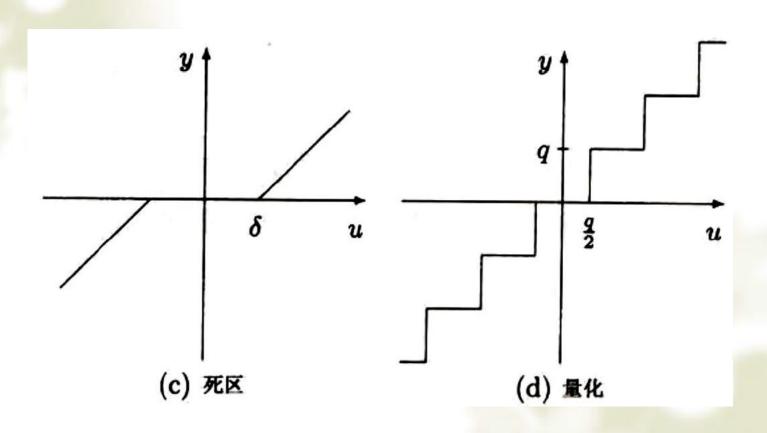
这里描述的特殊的自适应控制方法称为直接参考模型自适应控制。

1. 2. 7 一般非线性问题

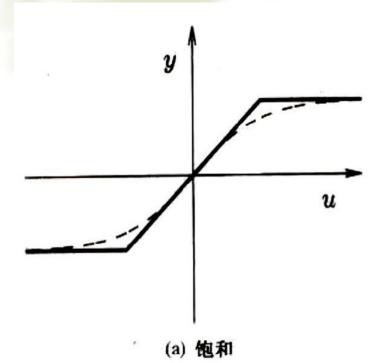
$$sgn(u) = \begin{cases} 1, & u > 0 \\ 0, & u = 0 \\ -1, & u < 0 \end{cases}$$

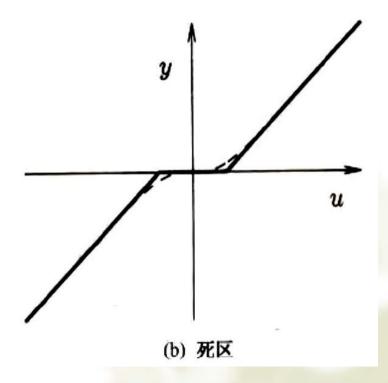
$$\operatorname{sat}(u) = \begin{cases} u, & |u| \le 1\\ \operatorname{sgn}(u), & |u| > 1 \end{cases}$$











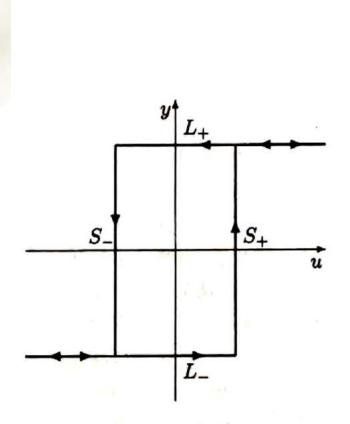


图 1.12 迟滞中继

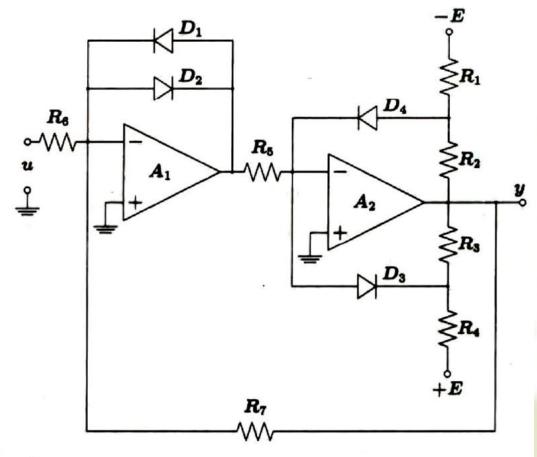
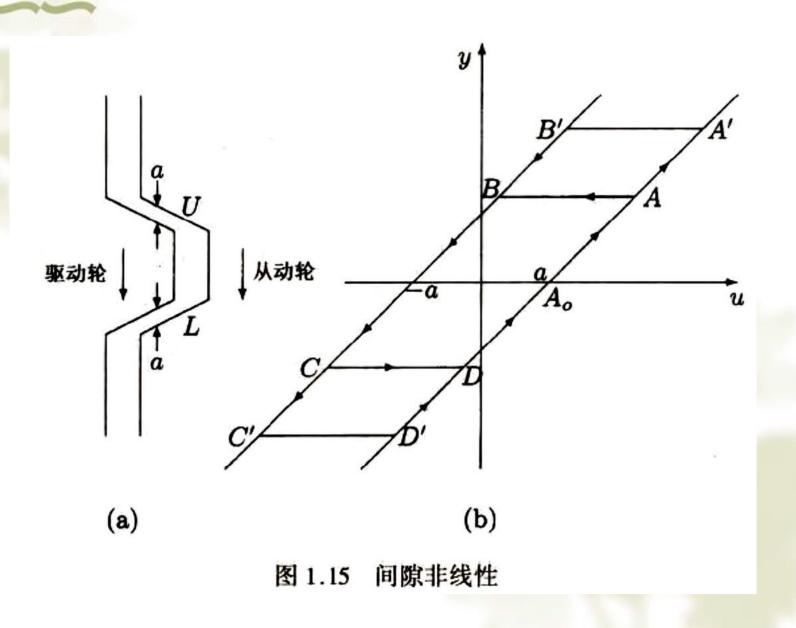


图 1.13 实现图 1.12 迟滞中继的运算放大器电路



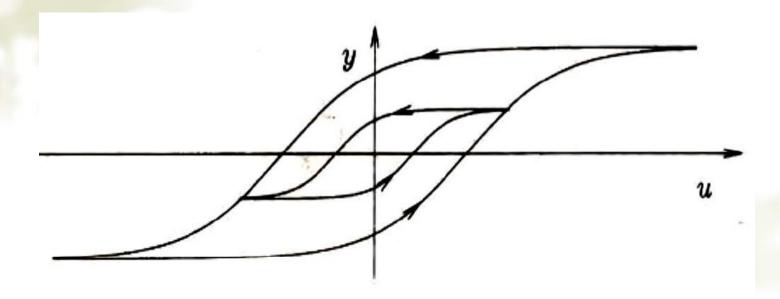


图 1.16 迟滞非线性

作业: 习题1.2, 1.9, 1.10

第2章 二阶系统

二阶自治系统:
$$\dot{x}_1 = f_1(x_1, x_2)$$
 (2.1)

$$\dot{x}_2 = f_2(x_1, x_2) \tag{2.2}$$

$$\mathbf{x}(t) = (x_1(t), x_2(t))$$
 是方程的解,初始状态为 $\mathbf{x}_0 = (x_{10}, x_{20})$

对于所有 $t\geq 0$,x(t)的解在 x_1-x_2 平面的轨线是一条通过 x_0 点的曲线,该曲线称为状态方程始于 x_0 点的轨线或轨道。

 X_1-X_2 平面称为状态平面或相平面。

从给定的初始点x₀出发,在x₀点沿向量场移动,即可近似地构造从x₀点开始的轨线,这样到达新的一点x_a,然后在x_a点沿向量场继续近似地构造轨线。如果把相邻点选得足够近,就可以得到通过x₀点的合理的近似轨线。

无摩擦单摆系统:

$$\dot{x}_1 = x_2$$

$$\dot{x}_2 = -10\sin x_1$$

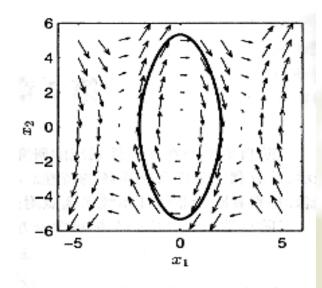


图 2.2 无摩擦力时单摆方程的向量场图

所有轨线或解的曲线称为系统的相图。

2.1 线性系统的特性

线性系统:
$$\dot{\mathbf{x}} = \mathbf{A}\mathbf{x}$$

解:
$$\mathbf{x}(t) = \mathbf{M} \exp(\mathbf{J}_r t) \mathbf{M}^{-1} \mathbf{x}_0$$

$$M^{-1}AM = J_r$$
 M为实满秩线性变换矩阵

J_r为实Jordan型

对于二阶系统, Jr只可取为下面三种情况:

$$\begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{bmatrix} \qquad \begin{bmatrix} \lambda & k \\ 0 & \lambda \end{bmatrix} \qquad \begin{bmatrix} \alpha & -\beta \\ \beta & \alpha \end{bmatrix}$$