

不确定性线性系统模型处理的一种新方法

刘皓春 卢路先 李中年

(武汉汽车工业大学 430000)

摘要:本文研究一种不确定性线性系统(ULS, Uncertain Linear System)模型处理新方法。

关键词:ULS 模型变换 线性化

0 引言

实际物理系统通常包含许多不确定性因素,用连续或离散不确定性模型描述实际物理系统,更符合实际情况。在进行数据处理时,常常需要在连续和离散模型之间进行相互变换。本文针对线性不确定性系统,采用近似线性化方法进行模型变换,获得满意的精度。

1 ULS 基本模型

ULS 的时间连续模型如下

$$\begin{aligned}\dot{s}_c(t) &= M s_c(t) + P i_c(t) \\ q_c(t) &= K_0 s_c(t)\end{aligned}\quad (1)$$

式中系数矩阵为:

$$\begin{aligned}M &= M_0 + M_v = M_0 + \sum_{i=1}^j m_{vi} M_i \\ P &= P_0 + P_v = P_0 + \sum_{i=1}^j p_{vi} P_i\end{aligned}\quad (2)$$

$s_c(t) \in R^{n \times 1}$ 是系统状态, $i_c(t) \in R^{m \times 1}$ 是输入, $q_c(t) \in R^{q \times 1}$ 是输出, M_0, P_0 和 K_0 标称系统矩阵, M_v, P_v 是干扰不确定性矩阵, M_i 和 P_i 是已知的常数矩阵。 m_{vi} 和 p_{vi} 是不确定标量参数。不失一般性,假设 $|m_{vi}| \leq 1, \forall i = 1, 2, \dots, j_m, |p_{vi}| \leq 1, \forall i = 1, 2, \dots, j_p$, 若采样周期为 T , 则与(1)相对应的离散模型为

$$\begin{aligned}s_d(k+1) &= A s_d(k) + B i_d(k) \\ q_d(k) &= K_0 s_d(k)\end{aligned}\quad (3)$$

其中系数矩阵为:

$$\begin{aligned}A &= e^{MT} = e^{(M_0 + M_v)T} \\ B &= \left(\int_0^T e^{M_0 t} dt \right) P = (A_0 - I)(M_0 + M_v)^{-1}(P_0 + P_v)\end{aligned}\quad (4)$$

对于(4)式,为找出与(2)式相似的表达式形式,须将(4)式线性化成如下形式:

$$A \approx A_0 + A_v = A_0 + \sum_{i=1}^j m_{vi} A_i \quad (5)$$

$$B \approx B_0 + B_v = B_0 + \sum_{i=1}^j p_{vi} B_i \quad (5)$$

式中

$$\begin{aligned}A_0 &= e^{M_0 T} \\ B_0 &= (A_0 - I)M_0^{-1}P_0 = \sum_{i=1}^{\infty} \frac{1}{i!} (M_0 T)^{i-1} P_0 T\end{aligned}\quad (6)$$

文献[2]已经证明:当式(2)中的不定性摄动参数 $|m_{vi}|$ 足够小,且 $P_v = 0$ 时,有

$$\begin{aligned}A &\approx A_0 + A_v + O(m_{vi}^2) \approx A_0 + A_{vp} \\ B &\approx B_0 + B_v + O(m_{vi}^2) \approx B_0 + B_{vp}\end{aligned}\quad (7)$$

式中

$$A_r = A_0 \int_0^T e^{-M_0 t} M_r e^{M_0 t} dt \quad (8)$$

$$B_r = \int_0^T \left\{ \int_0^{M_0(1-\tau)} M_r e^{M_0 \tau} d\tau \right\} P_0 dt$$

文献[2]已经证明,不确定性系统矩阵为

$$\begin{aligned} A_{rp} &= \frac{1}{2} (H_0 - I) M_0^{-1} M_r (A_0 + I) \\ B_{rp} &= (A_0 - I) M_0^{-1} P_r + \frac{1}{2} (A_0 - I) M_0^{-1} M_r P_0 \end{aligned} \quad (9)$$

由(9)式可解出 M_{rp} 和 P_{rp} 如下:

$$\begin{aligned} M_{rp} &= 2M_0(A_0 - I)^{-1} A_r (A_0 + I)^{-1} \\ P_{rp} &= M_0(A_0 - I)^{-1} \left\{ B_r - \frac{1}{2} (A_0 - I) M_0^{-1} M_r P_0 \right\} \end{aligned} \quad (10)$$

文献[2]在推导(9)、(10)式时,利用了下式所示的时域双线性变换:

$$e^{ST} \approx (I - \frac{1}{2}ST)^{-1} (I + \frac{1}{2}ST) \quad (11)$$

式中 S 是可逆矩阵。

2 近似线性化方法

本文使用近似线性化方法对(4)式的 A 、 B 线性化,其方法如下。设 S 是一方阵, T 为采样周期,根据文献[1],矩阵函数 e^{ST} 可用一个几何级数近似:

$$e^{ST} = \{e^{ST/y}\}^y = \{e^{-\frac{1}{2}ST/y} e^{\frac{1}{2}ST/y}\}^y \approx (G_w^{-1} H_w)^y = A_w \quad (12)$$

式中,对 $w=1,2,\dots$,

$$\begin{aligned} G_w &= [I - ST/(2wy)] \{I + \sum_{i=1}^{w-1} (-1)^i (w-i) (ST)^i / [(2^i)(w)(i!)(y)^i]\} \\ H_w &= [I + ST/(2wy)] \{I + \sum_{i=1}^{w-1} (w-i) (ST)^i / [(2^i)(w)(i!)(y)^i]\} \\ T &< (2wy)/|S| \end{aligned} \quad (13)$$

当 $w=1,2,3$ 时,则有

$$A_1 = \{[I - (ST)/(2y)]^{-1} [I + (ST)/(2y)]\}^y \quad (14)$$

其中 $T < 2y/|S|$

$$A_2 = \{[I - (ST)/(2y) + (ST)^2/(16y^2)]^{-1} [I + (ST)/(2y) + (ST)^2/(16y^2)]\}^y \quad (15)$$

$$A_3 = \{[I - (ST)/(2y) + 7(ST)^2/(72y^2) - (ST)^3/(144y^3)]^{-1}$$

$$[I + (ST)/(2y) + 7(ST)^2/(72y^2) + (ST)^3/(144y^3)]\}^y$$

式(14)中采样周期 T (记为 T_1) 与式(15)中采样周期 T (记为 T_2) 之间的关系由下面的方程确定:

$$\{[1 - (E_s T_1)/(2y)]^{-1} [1 + (E_s T_1)/(2y)]\}^y \quad (17)$$

$$= \{[1 - (E_s T_2)/(2y) + (E_s T_2)^2/(16y^2)]^{-1} [1 + (E_s T_2)/(2y) + (E_s T_2)^2/(16y^2)]\}^y$$

式中, E_s 是 S 的最大特征值的绝对值,因此,

$$T_1 = T_2 / [1 + (E_s T_2)^2/(16y^2)] < T_2 \quad (18)$$

观察(14)式,当 $y=1$ 时,可用一几何级数表示:

$$\begin{aligned} A_1 &= [I - (ST)/2]^{-1} [I + (ST)/2] \\ &= I + ST + \frac{(ST)^2}{2} + \frac{(ST)^3}{2^2} + \frac{(ST)^4}{2^3} + \frac{(ST)^5}{2^4} + \dots \end{aligned} \quad (19)$$

式中 $T < \frac{2}{|S|}$ 。当 $y=2$, (14)式变成

$$\begin{aligned} A_1 &= [I - (ST)/4]^{-1} [I + (ST)/4]^2 \\ &= I + ST + \frac{(ST)^2}{2} + \frac{(ST)^3}{2^2 \times 4/3} + \frac{(ST)^4}{2^3 \times 2} + \frac{(ST)^5}{2^4 \times 16/5} \dots \end{aligned} \quad (20)$$

式中 $T < \frac{2}{|S|}$ 。若 $y=4$, 则

$$A_1 = \{[I - (ST)/8]^{-1}[I + (ST)/8]\}^4$$

$$= I + ST + \frac{(ST)^2}{2} + \frac{(ST)^3}{2^2 \times 16/11} + \frac{(ST)^4}{2^3 \times 8/3} + \frac{(ST)^5}{2^4 \times 256/45} + \dots \quad (21)$$

式中 $T < \frac{8}{|S|}$ 。根据式(14),可得 e^{ST} 的逆几何级数近似如下:

$$\{[I - (ST)/(2y)]^{-1}[I + (ST)/(2y)]\}^y = A_1 \approx \hat{A} = e^{ST} \quad (22)$$

$$[I - (ST)/(2y)]^{-y} = \{[I - (ST)/(2y)]^{-1}[I + (ST)/(2y)] - [I - (ST)/(2y)](ST/y)^{-1}\}^y$$

$$= \{(A_2^{1/y} - I)(ST/y)^{-1}\}^y \quad (23)$$

$$[I + (ST)/(2y)]^y = [I - (ST)/(2y)]^y A_1 \approx [I - (ST)/(2y)]^y \hat{A} \quad (24)$$

值得注意的是,当 $y=1$ 时,式(22)、(23)、(24)所示的逆几何级数近似变成了逆双线性近似。当

$S = M_0 + M_1$ 时, (14)中满足 $|ST|/(2y) < 1$ 的采样周期 T 可推导如下:

$$|ST|/(2y) = |M_0 + M_1|T/(2y) \leq (|M_0| + |M_1|)T/(2y) < 1 \quad (25)$$

同样,从式(15)也可得到逆几何级数近似如下:

$$\{[I - (ST)/(2y) + (ST)^2/(16y^2)]^{-1}[I + (ST)/(2y) + (ST)^2/(16y^2)]\}^y = A_2 \approx \hat{A} = e^A \quad (26)$$

$$[I - (ST)/(2y) + (ST)^2/(16y^2)]^{-y}$$

$$= \{[I - (ST)/(2y) + (ST)^2/(16y^2)]^{-1}[I + (ST)/(2y) + (ST)^2/(16y^2)] - [I - (ST)/(2y) + (ST)^2/(16y^2)](ST/y)^{-1}\}^y = \{(A_2^{1/y} - I)(ST/y)^{-1}\}^y \approx \{(A^{1/y} - I)(ST/y)^{-1}\}^y$$

$$[I + (ST)/(2y) + (ST)^2/(16y^2)]^y$$

$$= [I - (ST)/(2y) + (ST)^2/(16y^2)]^y A_2 \approx [I - (ST)/(2y) + (ST)^2/(16y^2)]^y \hat{A} \quad (28)$$

3 实例

某系统的标称 ULS 矩阵为

$$M_0 = \begin{bmatrix} -0.0368 & 0.0270 & 0.0189 & -0.4554 \\ 0.0481 & -1.0110 & 0.0023 & -4.0209 \\ 0.1000 & 0.2856 & -0.7071 & 1.3230 \\ 0.0000 & 0.0000 & 1.0000 & 0.0000 \end{bmatrix}; M_1 = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & m_{v1} & 0 & m_{v2} \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$P_0 = \begin{bmatrix} 0.4423 & 0.1760 \\ 3.0448 & -7.5921 \\ -5.5200 & 4.9900 \\ 0.0000 & 0.0000 \end{bmatrix}; P_v = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ p_{v1} & 0 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

这里, $|m_{v1}| \leq 0.22$, $|m_{v2}| \leq 1.20$, 且 $|p_{v1}| \leq 2.07$ 。上述扰动参数可标称为

$$m_{v1} = m_{v2} = p_{v1} = b_v = \pm 1。$$

因此, $M_v = b_v M_1 + b_v M_2$, $P_v = b_v P_1 + b_v P_2$, 这里 $P_2 = 0_{4 \times 2}$, 且

$$M_1 = \begin{bmatrix} 0.0000 & 0.0000 & 0.0000 & 0.0000 \\ 0.0000 & 0.0000 & 0.0000 & 0.0000 \\ 0.0000 & 0.2200 & 0.0000 & 0.0000 \\ 0.0000 & 0.0000 & 0.0000 & 0.0000 \end{bmatrix}$$

$$M_2 = \begin{bmatrix} 0.0000 & 0.0000 & 0.0000 & 0.0000 \\ 0.0000 & 0.0000 & 0.0000 & 0.0000 \\ 0.0000 & 0.2200 & 0.0000 & 1.2000 \\ 0.0000 & 0.0000 & 0.0000 & 0.0000 \end{bmatrix}; P_1 = \begin{bmatrix} 0.0000 & 0.0000 \\ 2.0700 & 0.0000 \\ 0.0000 & 0.0000 \\ 0.0000 & 0.0000 \end{bmatrix}$$

(下转第 68 页)