

# 线性定常系统离散相似法仿真 的快速算法

金炜东

(西南交通大学电气工程系·成都,610031)

**摘要:** 考虑线性定常系统的数字仿真, 状态变量的计算步长为  $T$ , 而系统输出的计算间隔常常为  $NT$ . 本文通过以多项式插值函数逼近系统输入, 利用增广矩阵法的结果, 给出了基于离散相似法的一类仿真算法. 当  $N$  较大时, 与一般同类算法相比, 本文算法使计算量显著减小.

**关键词:** 数字仿真; 线性定常系统; 离散相似法; 增广矩阵法

## 1 引言

考虑线性定常系统

$$\dot{X}(t) = AX(t) + BU(t), \quad (1)$$

$$Y(t) = CX(t) + DU(t). \quad (2)$$

其中  $X(t) \in \mathbb{R}^n$ ,  $U(t) \in \mathbb{R}^r$ ,  $Y(t) \in \mathbb{R}^m$ ,  $A, B, C, D$  为相应维数的常数阵. 由(1)式的解可给出离散相似法仿真的常见递推公式<sup>[1,2]</sup>

$$X((j+1)T) = e^{AT}X(jT) + \left[ \int_0^T e^{A(T-\tau)} B d\tau \right] U(jT). \quad (3)$$

(3)式精度较差. 为提高精度, 文[3~5]给出了类似形式的一些改进算法. 这些算法及其它一些精度较高的算法每进一步  $T$  的计算量(指乘法次数)至少是  $n^2 + O(n)$ <sup>[4]</sup>. 注意到仿真中往往每进  $N$  步  $T$  才计算一次要求的输出  $Y(kNT)$ , 通常  $N \gg 1$ <sup>[2]</sup>. 上述算法计算一次  $Y(kNT)$  的计算量为  $Nn^2 + NO(n)$ . 本文利用线性定常系统的特性给出离散相似法仿真的一类快速算法. 该算法仍保证较高精度, 同时将计算一次输出  $Y(kNT)$  的计算量降为  $NO(n) + n^2$ , 从而可较大幅度地提高仿真速度.

## 2 算法原理及计算公式

考虑状态方程(1)的基本计算步长为  $T$ , 输出  $Y(t)$  的计算间隔为  $NT$ .

对于  $U(t) = [u_1(t), \dots, u_r(t)]^T$ , 可将  $BU(t)$  写成  $BU(t) = \sum_{i=1}^r B_i u_i(t)$ , 其中,  $B_i \in \mathbb{R}^{n \times 1}$  为  $B$  中的第  $i$  个列向量. 可将(1)式的解写成

$$X((k+1)NT) = e^{ANT}X(kNT) + \sum_{i=1}^r \int_0^{NT} e^{A(NT-\tau)} B_i u_i(\tau + kNT) d\tau. \quad (4)$$

记

$$I_a^b = \int_a^b e^{A(NT-\tau)} B_i u_i(\tau + kNT) d\tau,$$

有

$$\begin{aligned} I_0^N &= \sum_{j=0}^{N-1} I_j^{j+1}, \\ I_j^{j+1} &= \int_{jT}^{(j+1)T} e^{A(NT-\tau)} B_i u_i(\tau + kNT) d\tau, \\ &= e^{A(N-1-j)T} \int_0^T e^{A(T-t)} B_i u_i(t + jT + kNT) dt, \end{aligned} \quad (5)$$

在  $[jT, (j+1)T]$  上以  $L$  次多项式插值函数逼近输入  $u_i(t + jT + kNT)$ , 即

$$u_i(t + jT + kNT) = \sum_{l=0}^L w_{ijl}(k) \frac{t^l}{l!} + R(u_i). \quad (6)$$

其中  $0 \leq t \leq T$ ,  $R(u_i)$  为插值余项,  $i = 1, \dots, r$ ;  $j = 0, 1, \dots, N-1$ . 系数  $w_{ijl}(k)$  由  $u_i(t)$  的某些函数值给出. 于是, 舍去插值余项, 有

$$I_j^{j+1} = e^{A(N-1-j)T} \sum_{l=0}^L \left[ \int_0^T e^{A(T-t)} B_i \frac{t^l}{l!} dt \right] w_{ijl}(k). \quad (7)$$

对于  $i = 1, \dots, r$ ;  $j = 0, 1, \dots, N-1$ ;  $l = 0, 1, \dots, L$ , 令

$$Z_i(l, T) = \int_0^T e^{A(T-t)} B_i \frac{t^l}{l!} dt, \quad (8)$$

$$Z_{ij}(l, T) = e^{A(N-1-j)T} Z_i(l, T). \quad (9)$$

$Z_i(l, T) \in \mathbb{R}^{s \times 1}$ ,  $Z_{ij}(l, T) \in \mathbb{R}^{s \times 1}$ , 则 (4) 式的递推公式为

$$X((k+1)NT) = e^{ANT} X(kNT) + \sum_{i=1}^r \sum_{j=0}^{N-1} \sum_{l=0}^L Z_{ij}(l, T) w_{ijl}(k), \quad (10)$$

给出  $Z_i(l, T)$ , 即可由 (9), (10), (2) 式算出要求的输出  $Y((k+1)NT)$ .

可利用增广矩阵法<sup>[1,5,6]</sup>的结果给出  $Z_i(l, T)$  的计算公式. 为此, 考察与 (1) 式相应的单输入系统

$$\dot{Z}_i(l, t) = AZ_i(l, t) + B_i \frac{t^l}{l!}. \quad (11)$$

令  $Z_i(l, 0) = 0$ , 则  $t=T$  时 (11) 式的解  $Z_i(l, T)$  即为 (8) 式. 对 (11) 式由增广矩阵法建立计算模型可得

$$\tilde{Z}_i(l, T) = e^{\lambda_u T} \tilde{B}_i. \quad (12)$$

$$\text{式中 } \tilde{Z}_i(l, T) = \begin{bmatrix} Z_i(l, T) \\ \cdots \\ Z_i(T) \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{s+l+1}, \quad \tilde{A}_u = \begin{bmatrix} A & B_i & 0 \\ 0 & 0 & I_l \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad \tilde{B}_i = \begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix},$$

其中  $I_l$  为  $l$  级单位阵.

根据  $\tilde{A}_u$  的特点, 可得出矩阵指数  $e^{\lambda_u T}$  为

$$e^{\lambda_u T} = \begin{bmatrix} e_{11}(T) & e_{12}(i, l, T) \\ 0 & e_{22}(l, T) \end{bmatrix}_{(s+l+1) \times (s+l+1)}. \quad (13)$$

其中  $e_{11}(T) = e^{AT} \in \mathbb{R}^{s \times s}$ ,  $e_{12}(i, l, T) \in \mathbb{R}^{s \times (l+1)}$ ,

$$e_{22}(l, T) = \begin{bmatrix} 1 & T & \cdots & T^l/l! \\ \ddots & \ddots & & \vdots \\ 0 & \ddots & & T \\ & & & 1 \end{bmatrix}_{(l+1) \times (l+1)}$$

并且,注意到  $\bar{B}_i$  的特点,由(12)式可得,  $e_{12}(i, l, T)$  的最后一列即为列向量  $Z_i(l, T)$ . 易见,令  $l=L$ , 则有

$$e_{12}(i, L, T) = [Z_i(0, T), Z_i(1, T), \dots, Z_i(L, T)]_{n \times (L+1)}. \quad (14)$$

于是,计算出  $e^{A_i T}$ , 即可由其中的  $e_{12}(i, L, T)$  的各列给出  $Z_i(l, T), l=0, 1, \dots, L$ .

由(6)式可见,对于形如(10)式的仿真计算模型,选用不同的代数插值方法及阶次,则系数  $w_{ij}(k)$  随之确定,相应地可给出各种具体的递推公式. 这里,分别利用 Newton 插值表末公式和 Hermite 样条函数构造三次多项式插值函数,在  $[jT, (j+1)T]$  上逼近  $u_i(t+jT+kNT)$ , 给出  $w_{ij}(k)$  的两组具体计算公式.

等距节点代数插值的 Newton 表末公式<sup>[7]</sup>为

$$N_L(x_L - \theta h) = \sum_{\alpha=0}^L (-1)^\alpha \frac{\theta^{(\alpha)} \Delta^\alpha y_L}{\alpha!} \quad (15)$$

其中  $0 < \theta < 1, \theta^{(\alpha)} = \theta(\theta-1)\cdots(\theta-\alpha+1); \Delta^0 y_L = y_L,$

$$\Delta y_{L-1} = y_L - y_{L-1}, \Delta^2 y_{L-2} = \Delta(\Delta y_{L-2}) = \Delta y_{L-1} - \Delta y_{L-2}, \dots.$$

据此公式,取  $L=3$ , 可给出(6)式中的多项式系数  $w_{ij}(k)$  为

$$\left\{ \begin{array}{l} w_{ij0}(k) = y_2, \\ w_{ij1}(k) = [2(y_3 - y_2) + 5(y_2 - y_1) - (y_1 - y_0)]/6T, \\ w_{ij2}(k) = [(y_3 - y_2) - (y_2 - y_1)]/T^2, \\ w_{ij3}(k) = [(y_3 - y_2) - 2(y_2 - y_1) + (y_1 - y_0)]/T^3. \end{array} \right. \quad (16)$$

其中  $y_l = u_i(kNT + (j-2+l)T), l=0, 1, 2, 3$ . 以(16)式计算  $w_{i0}(0)$  和  $w_{i1}(0)$ (若  $N=1$ , 则为  $w_u(0)$  和  $w_u(1)$ )时,要用到  $u_i(-T)$  和  $u_i(-2T)$  的值. 因此,应按其它公式计算  $w_{i0}(0)$  和  $w_{i1}(0)$ . 这里考虑增加两个插值点,根据 Newton 插值公式<sup>[7]</sup>构造仍为三次的插值多项式,以保证  $t < 2T$  时的计算具有同阶精度,可给出  $w_{ij}(0), j=0, 1$ , 为

$$\left\{ \begin{array}{l} w_{ij0}(0) = \bar{y}_0, \\ w_{ij1}(0) = \frac{1}{2T}(2\bar{y}_3 - 9\bar{y}_2 + 18\bar{y}_1 - 11\bar{y}_0), \\ w_{ij2}(0) = \frac{9}{T^2}(-\bar{y}_3 + 4\bar{y}_2 - 5\bar{y}_1 + 2\bar{y}_0), \\ w_{ij3}(0) = \frac{27}{T^3}(\bar{y}_3 - 3\bar{y}_2 + 3\bar{y}_1 - \bar{y}_0). \end{array} \right. \quad (17)$$

其中  $\bar{y}_l = u_i(jT + l \frac{T}{3}), l=0, 1, 2, 3$ .

若在  $t=kNT+jT$  上还可得到  $u_i(t)$  的值,则可利用三次 Hermite 样条函数构造插值函数<sup>[7]</sup>. 据此可给出(6)式中  $L=3$  的多项式系数  $w_{ij}(k)$  为

$$\left\{ \begin{array}{l} w_{ij0}(k) = y_2, \\ w_{ij1}(k) = \dot{y}_2, \end{array} \right.$$

$$\begin{cases} w_{ij2}(k) = \frac{2}{T^2}[3(y_3 - y_2) - T(2\dot{y}_2 + \dot{y}_3)], \\ w_{ij3}(k) = \frac{6}{T^3}[2(y_2 - y_3) + T(\dot{y}_2 + \dot{y}_3)]. \end{cases} \quad (18)$$

其中  $y_i = u_i(kNT + (j-2+l)T)$ ,  $\dot{y}_i = \dot{u}_i(-kNT + (j-2+l)T)$ ,  $i = 2, 3$ .

以三次插值函数代替(5)式中的  $u_i(t+jT+kNT)$  近似计算  $\tilde{I}_i^{j+1}$ , 其局部截断误差为  $O(T^6)$ , 与三次 Newton 插值相比, 三次样条插值的逼近性质较好, 插值余项的系数较小<sup>[7]</sup>, 且无计算启动问题. 代价是每个插值点另需计算一次  $\dot{u}_i(t+jT+kNT)$ .

考虑  $e^{AT}$  的计算易获得很高的精度, 基本计算步长  $T$  的选择取决于对  $U(t)$  的逼近精度, 误差较易控制.  $U(t)$  变化较快,  $T$  应取得小些, 反之  $T$  可大些. 此外, 当  $U(t)$  为不高于三次的多项式时, 按(18)或(16)式构造的三次插值对输入函数的逼近是准确的, 无截断误差. 对于控制系统分析常用的阶跃、斜坡、加速度输入信号, 这一性质很有意义. 文[3, 4]的算法无此性质. 由于  $T$  的选取与系统矩阵  $A$  无关, 因此本文算法对 Stiff 系统的仿真计算很有效.

### 3 编程算法

按(10)式计算  $X((k+1)NT)$ ,  $Z_i(l, T)$  和  $e^{ANT}$  只需在递推计算前计算一次, 且称预算.  $Z_{ij}(l, T)$  的计算中多次涉及矩阵指数  $e^{At}$  的计算. 注意  $\tilde{A}_u$  和  $\tilde{B}_i$  的特点设计编程算法可显著减少预算的计算量. 考虑收敛速度, 先取  $h = T/N_1$ , 按级数展开式取前  $p+1$  项计算  $e^{At}$ , 再经数次“跳乘”算出  $e^{At}$  及  $e^{ANT}$  等<sup>[2]</sup>. 算法可归结如下.

1)  $E_p = Ih^p/p!$ .  $E_{p-q} = AE_{p-q+1} + Ih^{p-q}/(p-q)!$ ,  $q = 1, 2, \dots, p$ . 则有  $e_{11}(h) = e^{Ah} = E_0$ .

2) 设  $p \geq L+1$ .  $Z_i(l, h) = E_{l+1}B_i$ ,  $l = 0, 1, \dots, L$ ;  $i = 1, \dots, r$ . 则  $e_{12}(i, L, h) = [Z_i(0, h), Z_i(1, h), \dots, Z_i(L, h)]_{s \times (L+1)}$ .

3) 由(13)式有

$$e_{11}(t_1 + t_2) = e_{11}(t_1)e_{11}(t_2),$$

$$e_{12}(i, L, t_1 + t_2) = e_{11}(t_1)e_{12}(i, L, t_2) + e_{12}(i, L, t_1)e_{22}(L, t_2).$$

其中  $e_{22}(L, t_2)$  可直接给出. 则由  $e_{11}(h)$  和  $e_{12}(i, L, h)$  易求得  $e_{11}(T) = e^{AT}$  和  $e_{12}(i, L, T)$ . 则由(14)式知,  $Z_i(l, T)$ ,  $l = 0, 1, \dots, L$ , 亦给出.

$$4) \quad Z_{i, N-1}(l, T) = Z_i(l, T), \quad l = 0, 1, \dots, L.$$

$$Z_{ij}(l, T) = e^{AT}Z_{i, j+1}(l, T), \quad j = N-2, \dots, 1, 0; \quad l = 0, 1, \dots, L.$$

5) 由  $e^{AT}$  “跳乘”算出  $e^{ANT}$ .

于是, 即可按(10)式递推计算  $X((k+1)NT)$ . 此外, 应将  $w_{ij}(k)$  中的不变系数(如(16)式中的  $1/6T$  等)归入  $Z_i(l, T)$ , 使之为  $Z_i^*(l, T)$ , 形成  $Z_{ij}^*(l, T)w_{ij}^*(k) = Z_{ij}(l, T)w_{ij}(k)$ , 而  $w_{ij}^*(k)$  的计算量较小(如按(16)式, 求  $w_{ij}^*(k)$  就不必作乘法).

### 4 算例

多个算例的编程计算验证了本文算法的有效性. 这里略举一例.

$$X = \begin{bmatrix} -10^3 & 1 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} X + \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 10 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sin \omega t \\ \cos \omega t \end{bmatrix}, \quad Y = [10^4, 0]X,$$

这是一个刚性比为  $10^3$  的 Stiff 系统. 取  $\omega = 10$  和  $\omega = 1$  的计算结果分别列于表 1 和表 2.

其中,  $Y_1$  为根据(16)和(17)式计算,  $Y_2$  为根据(18)式计算的结果,  $Y^*$  为精确解。比较可见: 输入函数的周期增大 10 倍, 同等精度下相应地计算步长可增大 10 倍;  $T$  较大时,  $Y_2$  的精度明显好于  $Y_1$ 。

表 1 ( $\omega=10$ )

$T_n$	$T=0.01, N=100$		$Y^*$	$T=0.05, N=20$	
	$Y_1$	$Y_2$		$Y_1$	$Y_2$
1	3.032171	3.032156	3.032136	3.049947	3.031134
2	2.282381	2.282377	2.282375	2.275953	2.282511
3	-0.4719369	-0.4719311	-0.471951	-0.4701886	-0.4717901
4	0.8605064	0.8604956	0.8605001	0.8671864	0.8598546
5	-0.1072692	-0.1072568	-0.1072533	-0.1190552	-0.1064196
6	-0.3623478	-0.3623518	-0.3623576	-0.3488067	-0.3631427
7	0.8323826	0.8323697	0.8323843	0.8216021	0.8328549
8	-0.9914561	-0.9914349	-0.9914445	-0.9868442	-0.9914572
	0.8472561	0.8472442	0.8472414	0.8503236	0.8467846
10	-0.4245414	-0.4245279	-0.4245208	-0.4342886	-0.4237469

表 2 ( $\omega=1$ )

$T_n$	$T=0.1, N=10$		$Y^*$	$T=0.5, N=2$	
	$Y_1$	$Y_2$		$Y_1$	$Y_2$
1	38.81318	38.8131	38.81315	38.813152	38.81033
2	68.86865	68.86846	68.86866	68.96187	68.86237
3	49.19122	49.19105	49.19136	49.3088	49.18621
4	-10.7149	-10.7149	-10.71472	-10.67462	-10.71443
5	-58.93133	-58.93117	-58.93123	-59.003	-58.92592
6	-52.29024	-52.29007	-52.29031	-52.40708	-52.28491
7	2.67506	2.675089	2.674902	2.620793	2.675399
8	55.27246	55.27232	55.27235	55.33078	55.2675
9	57.08629	57.08609	57.08633	57.20363	57.08058
10	6.427634	6.42757	6.427783	6.496118	6.426429

## 5 结语

本文以代数插值逼近输入函数, 利用增广矩阵法的结果给出了线性定常系统的一类快速仿真算法, 并容易构造各种精度及形式的计算模型。该算法保留了同类算法计算稳定性好、精度高等优点, 而平均每进一步  $T$  的计算量仅为  $r(L+1)n+n^2/N$ 。当  $N$  较大时, 与一般同类算法相比<sup>[4]</sup>, 计算量显著减小。

## 参考文献

- [1] 熊光樱. 控制系统数字仿真. 北京: 清华大学出版社, 1982
- [2] 孙增圻, 袁曾任. 控制系统的计算机辅助设计. 北京: 清华大学出版社, 1986
- [3] 蒋珉, 曹大铸, 徐刚. 线性定常系统仿真的改进转移矩阵法. 控制理论与应用, 1989, 6(1): 76—80
- [4] 蒋珉, 曹大铸. 线性定常系统仿真的拟 Adams 法. 控制与决策, 1990, 5(5): 24—28
- [5] 金炜东. 线性定常系统仿真的广义增广矩阵法. 控制理论与应用, 1993, 10(2): 183—189
- [6] Taylor, F. J.. Transient Response Analysis of Linear Differential Systems on Minicomputers. Simulation, 1977, 28(1), 17—21
- [7] 李岳生, 黄友谦. 数值逼近. 北京: 人民教育出版社, 1978

## A Fast Algorithm Based on Discrete Analog Method for the Simulation of Linear Time-Invariant Systems

JIN Weidong

(Department of Electrical Engineering, Southwest Jiaotong University • Chengdu, 610031, PRC)

**Abstract:** In course of the simulation of a linear time-invariant system,  $T$  is the calculating step of the state variables, and the system output is usually calculated at intervals of  $NT$ . Using polynomial interpolating function to approximate the system input and introducing the result obtained with augmented matrix algorithm, a fast simulation algorithm based on discrete analog method is presented in this paper. When  $N$  is large, the algorithm has much smaller computing amount than other similar algorithm.

**Key words:** digital simulation; linear time-invariant system; discrete analog method; augmented matrix algorithm

### 本文作者简介

金炜东 见本刊 1993 年第 2 期第 189 页。