

线性时不变奇异系统预解矩阵的计算方法

陈阳泉 孙明轩

(西安工业学院)

摘要 文中提出了求解线性时不变奇异系统预解矩阵 $(Es - A)^{-1}$ 的几种计算方法。主要介绍了 $\det(Es - A)$ 多项式系数的几种求法以及由此系数得到矩阵多项式 $\text{adj}(Es - A)$ 中系数矩阵的递推公式。文中介绍的算法可以考虑 E 为奇异 A 为准奇异以及 E 、 A 皆为奇异的情形,并给出了算例。本文的工作为线性时不变奇异系统的研究提供了方便。

关键词 线性时不变奇异系统, 预解矩阵, 矩阵多项式, 计算方法。

对于线性时不变奇异系统的状态方程

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

可设 E 为 $n \times n$ 奇异阵, A 为 $n \times n$ 方阵, B 为 $n \times m$ 矩阵, 并设初值为零经拉氏变换后有

$$X(s) = (Es - A)^{-1} \cdot BU(s) \quad (2)$$

可以看到, 线性时不变系统状态方程求解的关键步骤是求系统的预解矩阵 $(Es - A)^{-1}$ 。当 E 非奇异, 可化为 $(sI_n - A)^{-1}$ 的形式。对此, 著名的 Leveirr - Faddeeva 算法或称 Sourian - Frame 算法^[1] 提供了递推公式来得到 $(sI_n - A)^{-1}$ 的分母多项式 $\det(sI_n - A)$ 的系数以及 $(sI_n - A)^{-1}$ 的分子矩阵多项式 $\text{adj}(sI_n - A)$ 的系数矩阵。当 E 奇异时, 文献[2]介绍了一种算法, 它主要是经变量替换成为非奇异系统, 再由 Leveirr - Faddeeva 算法求解, 整个过程较繁杂且计算不方便。本文主要提出 $\det(Es - A)$ 多项式系数求取的几个算法。已知 $\det(Es - A)$ 时, $\text{adj}(Es - A)$ 就可由一组递推关系式求得。这种方法适合计算机编程, 简明实用。在线性时不变奇异系统的分析中有较大的应用价值。为方便, 记

$$(Es - A)^{-1} = \frac{\text{adj}(Es - A)}{\det(Es - A)} = \frac{\sum_{k=0}^{n-1} P_k s^k}{\sum_{k=0}^n \alpha_k s^k} \quad (3)$$

要求出 $(Es-A)^{-1}$, 实质上就是要找到决定 $\alpha_k (k=0, 1, \dots, n)$ 以及 $n \times n$ 方阵 $P_i (k=0, 1, \dots, n-1)$ 的计算方法.

1 $\det(Es-A) = \sum_{k=0}^n \alpha_k \cdot s^k$ 中 α_k 的计算方法

1.1 解线性方程组法

由 $\det(Es-A) = \sum_{k=0}^n \alpha_k s^k$ 再令 s 取值 s_j 有

$$\sum_{k=0}^n \alpha_k s_j^k = \det(Es_j - A), \quad (j=0, 1, \dots, n)$$

写成矩阵形式

$$\begin{pmatrix} 1 & s_0 & s_0^2 & \cdots & s_0^n \\ 1 & s_1 & s_1^2 & \cdots & s_1^n \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & s_n & s_n^2 & \cdots & s_n^n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \alpha_0 \\ \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \det(Es_0 - A) \\ \det(Es_1 - A) \\ \vdots \\ \det(Es_n - A) \end{pmatrix} \quad (4)$$

其中 $s_i (i=0, 1, \dots, n)$ 为 $n+1$ 个互不相同的数. 记

$$\det(Es_i - A) = d_i \quad (i=0, 1, \dots, n)$$

当取 $s_0 = 0$ 时, $\alpha_0 = d_0 = \det(-A)$ 则式(4)可写成

$$\begin{pmatrix} 1 & s_1 & s_1^2 & \cdots & s_1^{n-1} \\ 1 & s_2 & s_2^2 & \cdots & s_2^{n-1} \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & s_n & s_n^2 & \cdots & s_n^{n-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} (d_1 - d_0)/s_1 \\ (d_2 - d_0)/s_2 \\ \vdots \\ (d_n - d_0)/s_n \end{pmatrix} \quad (5)$$

上式中要求 $s_j \neq 0, (j=1, 2, \dots, n)$. 现记

$$V(s) = \begin{pmatrix} 1 & s_1 & \cdots & s_1^{n-1} \\ 1 & s_2 & \cdots & s_2^{n-1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & s_n & \cdots & s_n^{n-1} \end{pmatrix}$$

为 s_1, s_2, \dots, s_n 构成的 Vandermonde 矩阵.

文献[3]给出了 $V^{-1}(s)$ 的元 $u_{i,j}$ 的解析表达式

$$u_{i,j} = \sum_{l=0}^{n-i} d_l^* s_j^{n-1-i-l} u_{n,j} \quad (6)$$

$$u_{n,j} = \prod_{i=1, i \neq j}^n (s_j - s_i)^{-1} \quad (7)$$

其中 d_i^* 为 $\prod_{j=0}^n (x - s_j) = 0$ 的首一多项式系数

$$\sum_{i=0}^n d_i^* \cdot x^{n-i} = 0, \quad d_0^* = 1$$

所以

$$\alpha_i = \sum_{j=1}^n u_{i,j} (d_j - d_0) / s_j, \quad i=1, 2, \dots, n \quad (8)$$

这里 d_i^* 的公式可直接由 Vieta 公式写出

$$d_i^* = (-1)^i \sum_{1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_m} \prod_{m=1}^i s_{j_m} \quad (9)$$

这种方法实质上属于解析方法, 虽然复杂, 但应用计算机来求解并不困难。

1.2 DFT 算法

由于式(4)中 $s_i (i=0, 1, \dots, n)$ 可以取任意数, 如果适当选取 s_i 可使 Vondermonde 矩阵求逆更为方便。现取

$$s_k = \exp\left(\frac{2\pi k}{n+1}\right) \cdot i, \quad (k=0, 1, \dots, n)$$

这相当于在复平面的单位圆上均匀地取 $n+1$ 个点。记 $\omega = \exp\left(\frac{2\pi i}{n+1}\right)$, 这里 $i = \sqrt{-1}$, 那么式(4)可表达为

$$\begin{pmatrix} \omega^0 & \omega^0 & \omega^0 & \dots & \omega^0 \\ \omega^0 & \omega^1 & \omega^2 & \dots & \omega^n \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \omega^0 & \omega^k & \omega^{2k} & \dots & \omega^{n \times k} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \omega^0 & \omega^n & \omega^{2n} & \dots & \omega^{n \times n} \end{pmatrix}_{(n+1) \times (n+1)} \cdot \begin{pmatrix} \alpha_0 \\ \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_k \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} d_0 \\ d_1 \\ \vdots \\ d_k \\ \vdots \\ d_n \end{pmatrix} \quad (10)$$

其中 $d_k (k=0, 1, \dots, n)$ 定义同前, 记

$$W(\omega) = [\omega^{(i-1) \cdot (j-1)}]_{i,j} \quad (i, j=1, 2, \dots, n+1)$$

由 DFT 中的算法知

$$W^{-1}(\omega) = \frac{1}{n+1} [\omega^{-(i-1) \cdot (j-1)}]_{i,j} \quad (i, j=1, 2, \dots, n+1)$$

(11)

所以, 由式(10)迅速可知

$$\begin{pmatrix} \alpha_0 \\ \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_k \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} = \frac{1}{n+1} \begin{pmatrix} \omega^0 & \omega^0 & \omega^0 & \cdots & \omega^0 \\ \omega^0 & \omega^{-1} & \omega^{-2} & \cdots & \omega^{-n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \omega^0 & \omega^{-k} & \omega^{-2k} & \cdots & \omega^{-n-k} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \omega^0 & \omega^{-n} & \omega^{-2n} & \cdots & \omega^{-n} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} d_0 \\ d_1 \\ \vdots \\ d_k \\ \vdots \\ d_n \end{pmatrix} \quad (12)$$

可见,这种方法更为简明实用,但它要求复矩阵的行列式。当使用计算机求解时,编程语言中若有复数数据类型,那么这种方法就显得更加实用有效。

1.3 推广的 Faddeeva 递推算法

仿照 Faddeeva 递推算法,可以得到式(3)中的 α_k 和 P_k 。首先介绍一个引理

引理 1

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt} \begin{vmatrix} a_{11}(t) \cdots a_{1n}(t) \\ \vdots \quad \quad \quad \vdots \\ a_{n1}(t) \cdots a_{nn}(t) \end{vmatrix} &= \sum_{j=1}^n \begin{vmatrix} a_{11}(t) \cdots \frac{d}{dt} a_{1j}(t) \cdots a_{1n}(t) \\ \vdots \quad \quad \quad \vdots \quad \quad \quad \vdots \\ a_{n1}(t) \cdots \frac{d}{dt} a_{nj}(t) \cdots a_{nn}(t) \end{vmatrix} \\ &= \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^n \frac{d}{dt} [a_{ij}(t)] \cdot A_{ij}(t) \end{aligned} \quad (13)$$

其中, $A_{ij}(t)$ 为 $a_{ij}(t)$ 的代数余子式。

引理的证明是显然的。下面证明一个定理。

定理 1 设 E, A 为任意的 $n \times n$ 常数矩阵, s 为变量, 则

$$\frac{d}{ds} [\det(Es - A)] = \text{Tr}[E \cdot \text{adj}(Es - A)] \quad (14)$$

证明, 记 $E = [e_{ij}]_{i,j}$, $A = [a_{ij}]_{i,j}$ 并记 $(Es - A)$ 中 $e_{ij}s - a_{ij}$ 对应的代数余子式为 $p_{ij}(s)$ 那么

$$\text{adj}(Es - A) = [p_{ji}(s)]_{i,j}$$

由引理 1

$$\begin{aligned} \frac{d}{ds} [\det(Es - A)] &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \left[\frac{d}{ds} ((e_{ij}s - a_{ij})) \right] \cdot p_{ij}(s) \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n e_{ij} p_{ij}(s) \end{aligned}$$

而

$$\text{Tr}[E \cdot \text{adj}(Es - A)] = \text{Tr} \left(\begin{pmatrix} e_{11} & \cdots & e_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ e_{n1} & \cdots & e_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} p_{11}(s) & \cdots & p_{n1}(s) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ p_{1n}(s) & \cdots & p_{nn}(s) \end{pmatrix} \right)$$

$$\begin{aligned}
 &= \text{Tr} \left(\begin{array}{ccc} \sum_{j=1}^n e_{1j} \cdot p_{1j}(s) & \cdots & \sum_{j=1}^n e_{1j} \cdot p_{nj}(s) \\ \vdots & & \vdots \\ \sum_{j=1}^n e_{nj} \cdot p_{1j}(s) & \cdots & \sum_{j=1}^n e_{nj} \cdot p_{nj}(s) \end{array} \right) \\
 &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n e_{ij} \cdot p_{ij}(s)
 \end{aligned}$$

由式(14)及式(3)有

$$n\alpha_n s^{n-1} + (n-1)\alpha_{n-1} s^{n-2} + \cdots + \alpha_2 s + \alpha_1 = \text{Tr} \left[E \cdot \left(\sum_{k=0}^{n-1} P_k s^k \right) \right]$$

显然有

$$\alpha_k = -\frac{1}{k} \text{Tr}(E \cdot P_{k-1}), \quad (k=1, 2, \dots, n) \quad (15)$$

且 $\alpha_0 = \det(-A)$

将式(3)写作

$$\sum_{k=0}^n \alpha_k s^k I_n = (Es - A) \sum_{k=0}^{n-1} P_k s^k$$

知 $P_k (k=0, 1, \dots, n-1)$ 的递推公式为

$$\begin{cases} AP_k = EP_{k-1} - \alpha_k \cdot I_n, & (k=1, 2, \dots, n) \\ AP_0 = -\alpha_0 I_n \end{cases} \quad (16)$$

综合上述, 得到推广了的 Faddeeva 递推公式, 这里设 A 非奇异

$$\begin{cases} \alpha_k = -\frac{1}{k} \text{Tr}(EP_{k-1}) \\ P_k = A^{-1}(EP_{k-1} - \alpha_k I_n), & k=1, 2, \dots, n \\ \alpha_0 = \det(-A), P_0 = \text{adj}(-A) = -\alpha_0 A^{-1} \end{cases} \quad (17)$$

当 A 奇异但 E 非奇异时, 作变换

$$s = z^{-1}$$

此时

$$(Es - A)^{-1} = (Ez^{-1} - A)^{-1} = z(-Az + E)^{-1}$$

利用 2.3 中推广的 Faddeeva 公式, 式(17)变形为

$$\begin{cases} P_k = E^{-1}(\alpha_{k+1} I_n + AP_{k+1}) \\ \alpha_k = -\frac{1}{n-k} \text{Tr}(AP_k) \\ \alpha_n = \det(E), P_n = O_n, & (k=n-1, n-2, \dots, 2, 1, 0) \end{cases} \quad (18)$$

可见, 只要 E, A 不同时为奇异时, α_k, P_k 的求取是容易的. 下面讨论 E, A 皆为奇异的情形.

如果 $(Es - A)^{-1}$ 存在且 E, A 皆奇异, 对于实际系统, 总存在一常数 λ_0 使 $(\lambda_0 E + A)$ 非奇异. 作变换 $V = s + \lambda_0$, 则

$$(Es - A)^{-1} = [E_V - (A + \lambda_0 E)]^{-1} = \frac{\sum_{i=0}^{n-1} Q_i V^i}{\sum_{i=0}^n \beta_i V^i} \quad (19)$$

利用 2.1, 2.2, 2.3 中的方法以及式 (18) 可以得到 $\beta_k (k=0, 1, \dots, n)$ 以及 $Q_k (k=0, 1, \dots, n-1)$. 由于

$$(Es - A)^{-1} = \frac{\sum_{i=0}^{n-1} Q_i V^i}{\sum_{i=0}^n \beta_i V^i} = \frac{\sum_{i=0}^{n-1} Q_i (s + \lambda_0)^i}{\sum_{i=0}^n \beta_i (s + \lambda_0)^i} = \frac{\sum_{i=0}^{n-1} P_i s^i}{\sum_{i=0}^n \alpha_i s^i}$$

将 Q_i, β_i 转换为 P_i, α_i 可以由下面的公式完成

$$\alpha_k = \sum_{i=k}^n \beta_i \cdot \lambda_0^{i-k} \cdot \gamma_{i,k+1} = \beta_k + \sum_{i=k+1}^n \beta_i \lambda_0^{i-k} \gamma_{i,k+1} \quad (k=0, 1, 2, \dots, n) \quad (20)$$

其中, $\gamma_{i,j}$ 的定义为

$$\begin{cases} \gamma_{i,j} = \gamma_{i-1,j} + \gamma_{i-1,j-1} \\ \gamma_{0,1} = 1, \gamma_{i,1} = 1, \gamma_{i,i+1} = 1 \end{cases} \quad (i=1, 2, \dots, n; j=2, 3, \dots, i) \quad (21)$$

同样

$$P_k = Q_k + \sum_{i=k+1}^{n-1} Q_i \lambda_0^{i-k} \gamma_{i,k+1} \quad (k=0, 1, 2, \dots, n-1) \quad (22)$$

2 算例

例 1 采用下例 E 奇异, A 非奇异

$$A = \begin{pmatrix} 0 & -1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}, \quad E = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

方法 1 利用式 (17)

$$\alpha_0 = \det(-A) = +1, \quad P_0 = -\alpha_0 A^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\alpha_1 = \text{r}(E \cdot P_0) = 0; \quad P_1 = A^{-1}(EP_0 - \alpha_1 I_n) = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\alpha_2 = \frac{1}{2} \text{Tr}(EP_1) = -1; \quad P_2 = A^{-1}(EP_1 - \alpha_2 I_n) = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\alpha_3 = \frac{1}{3} \text{Tr}(EP_2) = 0$$

$$\therefore (E_s - A)^{-1} = \frac{1}{1-s^2} \begin{pmatrix} 1-s & s-1 & 0 \\ 1-s & s-s^2 & 0 \\ 0 & 0 & 1+s \end{pmatrix}$$

方法2 利用DFT方法

$n=3$, 则分别取 $s_0=1$, $s_1=j$, $s_2=-1$, $s_3=-j$ 对应的行列式值为 $d_0=0$, $d_1=2$, $d_2=0$, $d_3=2$

$$\text{所以} \quad \begin{pmatrix} \alpha_0 \\ \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \alpha_3 \end{pmatrix} = \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -j & -1 & j \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & j & -1 & -j \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

则 $\det(Es - A) = 1 - s^2$

据式(17)得到

$$P_0 = -A^{-1} \cdot \alpha_0 = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$P_1 = A^{-1}(EP_0 - \alpha_1 I_n) = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$P_2 = A^{-1}(EP_1 - \alpha_2 I_n) = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

得

$$(Es - A)^{-1} = \frac{1}{1-s^2} \begin{pmatrix} 1-s & s-1 & 0 \\ 1-s & s-s^2 & 0 \\ 0 & 0 & 1+s \end{pmatrix}$$

例2 A, E 皆为奇异的情形

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}, \quad E = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

先令 $\lambda_0 = 1$, 则 $\det(A + \lambda_0 E) = -1$, 即 $(A + E \cdot \lambda_0)$ 非奇异. 令 $V = s + 1$, 由式(17)知

$$\beta_0 = \det(-A - E) = 1, \quad Q_0 = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 \\ -1 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

$$\beta_1 = \text{Tr}(EQ_0) = \text{Tr} \begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = 0$$

$$Q_1 = (A + E)^{-1}(EQ_0 - \beta_1 I_n) = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\beta_2 = \frac{1}{2} \text{Tr}(EQ_1) = \frac{1}{2} \text{Tr} \begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix} = -1$$

$$Q_2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \quad \beta_3 = \frac{1}{3} \text{Tr}(EQ_2) = 0$$

所以 $(Es - A)^{-1} = [E_V - (A + E)]^{-1}$

$$= \frac{1}{1-V^2} \begin{pmatrix} -1-V & 1+V & 0 \\ -1-V & -2+V-V^2 & 0 \\ 0 & 0 & -1+V \end{pmatrix}$$

应用式(20)~(22), 有

$$(Es - A)^{-1} = \frac{1}{-s^2 - 2s} \begin{pmatrix} -2-s & 2+s & 0 \\ -2-s & -2-s-s^2 & 0 \\ 0 & 0 & s \end{pmatrix}$$

3 结 论

本文提出了计算 $(Es - A)$ 行列式多项式系数的三种有效的计算方法, 并且介绍了 $(Es - A)$ 伴随矩阵的矩阵多项式中矩阵系数的求法。文中介绍的算法可以考虑 E, A 分别奇异与同为奇异的情形。算例表明, 本文提供的算法是有效的。在线性时不变奇异系统的研究中, 本文提出的算法是有一定应用价值的。

参 考 文 献

1. [日] 须田信英等, 自动控制中的矩阵理论. 曹长修译, 北京: 科学出版社, 1979.
2. Mertzsois B G. On the sensitivity analysis of linear time-invariant singular systems. IEEE Trans. CAS-31, Nov, 1984.
3. 朱维彰, 线性随机微分方程与其 ARMA 形式的采样模型. 控制理论与应用, 1987, 4 (2)

(作者陈阳泉和孙明轩分别为原北京工业学院5系1984年和1985年毕业的硕士研究生)