

分解理论在线性迭代系统中的应用*

王慕秋 (中国科学院数学研究所)

刘永清 (华南工学院)

王 联 (中国科学院数学研究所)

§1 前 言

研究线性迭代系统

$$x_{m+1} = Px_m \quad (1)$$

其中 P 是 $n \times n$ 阶常量矩阵, x_m 是 n 维向量, 它是整数变量 m 的函数.

大家知道, 对于常系数线性微分方程组

$$\frac{dx}{dt} = Ax \quad (2)$$

而言, 如果 A 的特征方程的根均具有负实部, **Ляпунов** 本人已证明了: 对于给定的负定 m 次型 W , 一定存在一个并且只有一个满足

$$\frac{dV}{dt} = W$$

的正定 m 次型 V . 但是对(2)怎样具体构造出 **Ляпунов** 函数, 直到 1959 年蔡燧林第一个给出了一个具体的 **Ляпунов** 函数公式. 后来, 苏联 **Барбашин** 作出了形式简洁, 并更为普遍的 **Ляпунов** 函数公式.

本文第一部分是具体构造出线性迭代系统(1)的 **Ляпунов** 函数公式. 第二部分研究分解理论在迭代系统中的应用.

§2 线性迭代系统的 **Ляпунов** 函数公式

考虑线性迭代系统

$$x_{m+1} = Px_m \quad (1)$$

~~~~~  
\* 1981年 6月19日收到.

这里  $P$  是  $n \times n$  阶的常量矩阵,  $x_m$  是  $n$  维向量, 它是整数变量  $m$  的函数。

对于线性迭代系统(1)的解的稳定性问题, 可以很好地得到解决, 原因是它与线性微分方程组

$$\frac{dx}{dt} = Ax \quad (2)$$

(其中  $x$  是  $n$  维列向量,  $A$  是  $n \times n$  阶的常量矩阵) 的稳定性理论有密切的联系。

对系统(2)而言, 如果矩阵  $A$  的特征方程  $|A - \lambda E| = 0$  的所有根均具有负实部, 则对给定的负定二次型  $w(x) = x' Cx$  ( $C < 0$ ), 存在唯一的满足

$$\frac{dV}{dt} = W \quad (3)$$

的正定二次型  $V = x' Bx$  ( $B > 0$ )。

即对于给定的矩阵  $C$  ( $C < 0$ ), 方程

$$A'B + BA = C$$

可以唯一地确定矩阵  $B$  ( $B > 0$ )。

Барбашин 进一步给出了  $n$  阶常系数线性系统(2)的Ляпунов 函数公式, 给定

$$W = \sum_{i, k=1}^n C_{ik} x_i x_k \text{ 及 } V = \sum_{i, k=1}^n B_{ik} x_i x_k, \text{ 它们满足方程}$$

$$\dot{V} = 2W \quad (4)$$

则得

$$V = -\frac{1}{\Delta} \begin{vmatrix} 0 & x_1^2 & \cdots & 2x_1 x_k & \cdots & x_n^2 \\ c_{11} & a_{11} & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ \vdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 2c_{ii} & a(11, jl) & \cdots & a(ij, jl) & \cdots & a(nn, jl) \\ \vdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ c_{nn} & a(11, nn) & \cdots & a(ij, nn) & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} \quad (5)$$

其中

$$a(ik, jl) = a(ki, jl) = a(ki, lj) \quad (6)$$

$$a(ik, jl) = \begin{cases} 0 & \text{当 } i \neq j, k \neq l, k \neq j, i \neq l \\ a_{ki} & \text{当 } i = j, k \neq l \\ a_{ii} + a_{kk} & \text{当 } i = j, k = l, i \neq k \\ a_{ii} & \text{当 } i = j = k = l \end{cases} \quad (7)$$

$\Delta$  为(5)的行列式中去掉第一行和第一列后的  $n$  阶行列式。

众所周知, 对方程(1)而言, 当矩阵  $P$  的所有特征数  $\mu_i$  满足条件  $|\mu_i| < 1$  时, 则系统(1)的零解是全局稳定的。

对系统(1)作二次型的Ляпунов 函数

$$U = x' R x \quad (8)$$

引进表示

$$U_m = x'_m R x_m$$

我们得到

$$U_{m+1} - U_m = \mathbf{x}_{m+1}' R \mathbf{x}_{m+1} - \mathbf{x}_m' R \mathbf{x}_m = \mathbf{x}_m' (P' R P - R) \mathbf{x}_m$$

如果我们要使函数  $U$  的增量  $\Delta U = U_{m+1} - U_m$  等于给定的二次型  $\mathbf{x}' C \mathbf{x}$ , 则我们得到矩阵方程

$$P' R P - R = C \quad (9)$$

对于给定的  $C (C < 0)$ , 是否存在唯一的  $R (R > 0)$ ?

**引理** 当矩阵  $P$  的所有根  $\mu_i$ , 满足  $|\mu_i| < 1$  时, 方程(9)是可解的, 即对于给定的  $C (C < 0)$ , 方程(9)可以唯一地解出  $R (R > 0)$ .

**证** 首先由  $P$  作出

$$A = (P + E)(P - E)^{-1} \quad (10)$$

这里  $E$  是单位矩阵, 由此得出矩阵  $P$  的特征数  $\mu$  与矩阵  $A$  的特征数  $\lambda$  之间存在关系

$$\lambda = \frac{\mu + 1}{\mu - 1} \quad (11)$$

故由条件  $|\mu_i| < 1$  可得出  $\lambda_i < 0 (i = 1, \dots, n)$ , 即矩阵  $A$  的特征方程之根均具有负实部.

如果矩阵  $R$  满足(9), 则矩阵

$$B = (P' - E)R(P - E) \quad (12)$$

满足方程

$$A' B + BA = 2C \quad (13)$$

其中  $A = (P + E)(P - E)^{-1}$  (证明参阅[1]). 因为  $A$  的特征方程之根均具有负实部, 故对给定的  $C (C < 0)$ , 由方程(13)可以唯一地确定  $B$ , 且  $B > 0$ , 再由(12)式得

$$R = (P' - E)^{-1} B (P - E)^{-1} \quad (14)$$

且  $R$  是正定的.

我们利用引理及 Барбашин 公式, 可以得出系统  $\mathbf{x}_{m+1} = P \mathbf{x}_m$  的当  $|P - \mu E| = 0$  之根  $\mu_i$  满足  $|\mu_i| < 1 (i = 1, \dots, n)$  时的 Ляпунов 函数公式, 具体构造如下:

第一步: 由  $P$  作出  $A$ :

$$A = (P + E)(P - E)^{-1}$$

第二步: 由给定的  $C$  及  $A$  通过下面方程

$$A' B + BA = 2C$$

求出  $B$ . 这里若令  $W = \sum_{i,j=1}^n C_{ij} x_i x_j$ ,  $V = \sum_{i,j=1}^n B_{ij} x_i x_j$ , 利用 Барбашин 公式得出

$$V = -\frac{1}{\Delta} \begin{vmatrix} 0 & x_1^2 & \cdots & 2x_i x_k & \cdots & x_n^2 \\ c_{11} & a_{11} & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ \vdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 2c_{ii} & a(11, jl) \cdots a(ik, jl) \cdots a(nn, jl) & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ \vdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ c_{nn} & a(11, nn) \cdots a(ik, nn) \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} \quad (5)$$

其中  $a(ik, jl)$  的符号如(6)、(7)所示, 这样  $\mathbf{B}$  已确定。

第三步: 由公式

$$\mathbf{R} = (\mathbf{P}' - \mathbf{E})^{-1} \mathbf{B} (\mathbf{P} - \mathbf{E})^{-1}$$

确定  $\mathbf{R}$ ,  $V = \mathbf{x}' \mathbf{R} \mathbf{x}$  即为我们所求的 **Ляпунов** 函数。

### §3 线性迭代系统中的分解问题

我们在上面已经指出, 如果

$$\mathbf{x}_{m+1} = \mathbf{P} \mathbf{x}_m \quad (1)$$

中  $\mathbf{P}$  的特征方程

$$|\mathbf{P} - \mu \mathbf{E}| = 0 \quad (15)$$

的根  $\mu_i$ , 具有性质

$$|\mu_i| < 1 \quad (i = 1, \dots, n) \quad (16)$$

则(1)的零解是全局稳定的。

但当  $n$  相当大时, 要判别  $n$  阶方程的根的绝对值均小于 1, 计算量相当大。下面我们把稳定性理论中方程组的分解问题<sup>[2]</sup>中的处理方法用到线性迭代系统(1)上来, 刘永清<sup>[3]</sup>曾研究过这个问题。这里我们进一步给出了具体的计算步骤与公式, 这是由于我们已经在 §2 中具体构造出了系统(1)的 **Ляпунов** 函数后才能作到这一点。

下面我们以  $n=2$  的情形为例来说明分解问题的实质。

在研究系统

$$\begin{cases} \mathbf{x}_{m+1}^{(1)} = P_{11} \mathbf{x}_m^{(1)} + P_{12} \mathbf{x}_m^{(2)} \\ \mathbf{x}_{m+1}^{(2)} = P_{21} \mathbf{x}_m^{(1)} + P_{22} \mathbf{x}_m^{(2)} \end{cases} \quad (17)$$

同时, 我们研究系统

$$\left. \begin{cases} \mathbf{x}_{m+1}^{(1)} = P_{11} \mathbf{x}_m^{(1)} \\ \mathbf{x}_{m+1}^{(2)} = P_{22} \mathbf{x}_m^{(2)} \end{cases} \right\} \quad (18)$$

其中  $|P_{11}| < 1$ ,  $|P_{22}| < 1$ 。

对(18)中的第一个方程作 **Ляпунов** 函数, 我们可以简单地取  $V^{(1)} = \mathbf{x}^{(1)*}$

$$V_{m+1}^{(1)} - V_m^{(1)} = \mathbf{x}_{m+1}^{(1)*} - \mathbf{x}_m^{(1)*} \stackrel{(18)}{=} (P_{11} \mathbf{x}_m^{(1)})^2 - \mathbf{x}_m^{(1)*} = -(1 - P_{11}^2) \mathbf{x}_m^{(1)*}$$

同理, 对(18)中第二个方程作 **Ляпунов** 函数  $V^{(2)} = \mathbf{x}^{(2)*}$ , 我们有

$$V_{m+1}^{(2)} - V_m^{(2)} = -(1 - P_{22}^2) \mathbf{x}_m^{(2)*}$$

取  $V = V^{(1)} + V^{(2)}$  作为(18)的 **Ляпунов** 函数, 我们有

$$\begin{aligned} [V_{m+1} - V_m]_{(18)} &= [V_{m+1}^{(1)} + V_{m+1}^{(2)} - V_m^{(1)} - V_m^{(2)}]_{(18)} = [V_{m+1}^{(1)} - V_m^{(1)}]_{(18)} + [V_{m+1}^{(2)} - V_m^{(2)}]_{(18)} = \\ &= -[(1 - P_{11}^2) \mathbf{x}_m^{(1)*} + (1 - P_{22}^2) \mathbf{x}_m^{(2)*}] \text{ 负定。} \end{aligned}$$

我们再取以上 **Ляпунов** 函数  $V = V^{(1)} + V^{(2)}$  作为(17)的 **Ляпунов** 函数, 则  $[V_{m+1} - V_m]_{(17)}$

$$\begin{aligned} &= [V_{m+1}^{(1)} + V_{m+1}^{(2)} - V_m^{(1)} - V_m^{(2)}]_{(17)} = [V_{m+1}^{(1)} - V_m^{(1)}]_{(17)} + [V_{m+1}^{(2)} - V_m^{(2)}]_{(17)} = (\mathbf{x}_{m+1}^{(1)*} - \mathbf{x}_m^{(1)*})_{(17)} \\ &+ [\mathbf{x}_{m+1}^{(2)*} - \mathbf{x}_m^{(2)*}]_{(17)} = [P_{11} \mathbf{x}_m^{(1)} + P_{12} \mathbf{x}_m^{(2)}]^2 - \mathbf{x}_m^{(1)*} + [P_{21} \mathbf{x}_m^{(1)} + P_{22} \mathbf{x}_m^{(2)}]^2 - \mathbf{x}_m^{(2)*} = P_{11}^2 \mathbf{x}_m^{(1)*} - \mathbf{x}_m^{(1)*} \\ &+ P_{22}^2 \mathbf{x}_m^{(2)*} - \mathbf{x}_m^{(2)*} + 2P_{11}P_{12}\mathbf{x}_m^{(1)*}\mathbf{x}_m^{(2)*} + P_{12}^2\mathbf{x}_m^{(2)*} + P_{21}^2\mathbf{x}_m^{(1)*} + 2P_{21}P_{22}\mathbf{x}_m^{(1)*}\mathbf{x}_m^{(2)*} \leqslant -[(1 - P_{11}^2) \mathbf{x}_m^{(1)*} + \end{aligned}$$

$(1 - P_{22}^2)x_m^{(2)*}] + 2|P_{11}| |P_{12}| |x_m^{(1)}| |x_m^{(2)}| + P_{12}^2 x_m^{(2)*} + P_{21}^2 x_m^{(1)*} + 2|P_{21}| |P_{22}| |x_m^{(1)}| |x_m^{(2)}| \leq - [(1 - P_{11}^2)x_m^{(1)*} + (1 - P_{22}^2)x_m^{(2)*}] + (|P_{12}| |P_{11}| + |P_{21}| |P_{22}| + P_{21}^2)x_m^{(1)*} + (|P_{12}| |P_{11}| + |P_{21}| |P_{22}| + P_{12}^2)x_m^{(2)*}$ . 若取  $\varepsilon = \max\{|P_{12}|, |P_{21}|\}$ . 则上式  $\leq - [(1 - P_{11}^2)x_m^{(1)*} + (1 - P_{22}^2)x_m^{(2)*}] + [\varepsilon(|P_{11}| + |P_{22}|) + \varepsilon^2](x_m^{(1)*} + x_m^{(2)*})$ . 若设  $A = \min\{1 - P_{11}^2, 1 - P_{22}^2\}$  则上式  $\leq - A(x_m^{(1)*} + x_m^{(2)*}) + [\varepsilon(|P_{11}| + |P_{22}|) + \varepsilon^2](x_m^{(1)*} + x_m^{(2)*})$ .

$$\text{故当 } \varepsilon(|P_{11}| + |P_{22}|) + \varepsilon^2 < \frac{A}{2}, \quad (19)$$

则有  $[V_{m+1} - V_m]_{(17)} \leq - \frac{A}{2}(x_m^{(1)*} + x_m^{(2)*})$ , 负定. 现将(19)式写成

$$\varepsilon^2 + (|P_{11}| + |P_{22}|)\varepsilon - \frac{A}{2} < 0, \quad (20)$$

当  $\varepsilon < \frac{-(|P_{11}| + |P_{22}|) + \sqrt{(|P_{11}| + |P_{22}|)^2 + 2A}}{2} = H$  时, (20)式成立. 即  $V_{m+1} - V_m$  负定. 而  $V$  本身正定, 由此得出系统(17)的零解为全局稳定.

以上也就是说, 只要  $\max\{|P_{12}|, |P_{21}|\} < H$  时, 则由(18)的零解的全局稳定性结论, 可以得出(17)的零解的渐近稳定性的结论.

下面讨论一般  $n$  的情形.

为了研究系统

$$x_{m+1} = Px_m, \quad (1)$$

的稳定性问题, 这里

$$P = \begin{pmatrix} P_{11} & \cdots & P_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ P_{n1} & \cdots & P_{nn} \end{pmatrix}.$$

首先考虑有  $r$  个子系统的系统

$$\begin{pmatrix} x_{m+1}^{(1)} \\ \vdots \\ x_{m+1}^{(r)} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} P_1 & 0 & & \\ & \ddots & & \\ 0 & & P_r & \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_m^{(1)} \\ \vdots \\ x_m^{(r)} \end{pmatrix}, \quad (21)$$

这里  $x_{m+1}^{(i)} = \text{col}(x_{m+1}^{(i,1)}, \dots, x_{m+1}^{(i,n_i)})$

$x_m^{(i)} = \text{col}(x_m^{(i,1)}, \dots, x_m^{(i,n_i)})$

$x_{m+1} = \text{col}(x_{m+1}^{(1)}, \dots, x_{m+1}^{(r)})$

$= \text{col}(x_{m+1}^{(1,1)}, \dots, x_{m+1}^{(1,n_1)}, x_{m+1}^{(2,1)}, \dots, x_{m+1}^{(2,n_2)}, \dots, x_{m+1}^{(r,1)}, \dots, x_{m+1}^{(r,n_r)})$

$x_m = \text{col}(x_m^{(1)}, \dots, x_m^{(r)})$

$= \text{col}(x_m^{(1,1)}, \dots, x_m^{(1,n_1)}, x_m^{(2,1)}, \dots, x_m^{(2,n_2)}, \dots, x_m^{(r,1)}, \dots, x_m^{(r,n_r)})$ ,

$n_1 + n_2 + \dots + n_r = n$ .

记

$$P_i = \begin{pmatrix} P_{11}^{(i)} & \cdots & P_{1n_i}^{(i)} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ P_{n_i 1}^{(i)} & \cdots & P_{n_i n_i}^{(i)} \end{pmatrix},$$

$P_1, \dots, P_r$  分别为  $n_1 \times n_1, \dots, n_r \times n_r$  阶的常量矩阵，并且与系统(1)中矩阵  $P$  的对应元素相同。

假定

$$|P_i - \mu E| = 0 \quad (i = 1, \dots, r)$$

之根的绝对值均小于 1，则对每个子系统

$$x_{m+1}^{(i)} = P_i x_m^{(i)} \quad (i = 1, 2, \dots, r) \quad (21)$$

可以按照前节的方法作出 Ляпунов 函数，即给定负定函数  $W^{(i)} = x^{(i)T} C^{(i)} x^{(i)}$ ，可以找到正定函数  $V^{(i)} = x^{(i)T} R^{(i)} x^{(i)}$ ，使  $V_{m+1}^{(i)} - V_m^{(i)} = x_m^{(i)T} C^{(i)} x_m^{(i)}$ 。为了确定起见，我们可以取

$C^{(i)}$  为负的  $n_i$  阶的单位矩阵。即  $\begin{pmatrix} -1 & 0 \\ \vdots & \ddots \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$ ，这样一来，矩阵  $R^{(i)}$  就完全确定了。我们记

$$R^{(i)} = \begin{pmatrix} R_{11}^{(i)}, \dots, R_{1n_i}^{(i)} \\ \dots \\ R_{n_i 1}^{(i)}, \dots, R_{n_i n_i}^{(i)} \end{pmatrix} \quad (i = 1, \dots, r)$$

$$R_{ij}^{(i)} = R_{ji}^{(i)}.$$

对于系统(1)，我们作Ляпунов 函数

$$V = V^{(1)} + V^{(2)} + \dots + V^{(r)}$$

显然  $V$  是正定的。

$$[V_{m+1} - V_m]_{(1)} = [V_{m+1}^{(1)} - V_m^{(1)}]_{(1)} + [V_{m+1}^{(2)} - V_m^{(2)}]_{(1)} + \dots + [V_{m+1}^{(r)} - V_m^{(r)}]_{(1)}$$

首先计算

$$\begin{aligned} [V_{m+1}^{(i)} - V_m^{(i)}]_{(1)} &= [x_{m+1}^{(i)T} R^{(i)} x_{m+1}^{(i)} - x_m^{(i)T} R^{(i)} x_m^{(i)}]_{(1)} \\ &= \left[ \sum_{s, k=1}^{n_i} R_{s k}^{(i)} x_{m+1}^{(i, s)} x_{m+1}^{(i, k)} \right]_{(1)} - \sum_{s, k=1}^{n_i} R_{s k}^{(i)} x_m^{(i, s)} x_m^{(i, k)}. \end{aligned}$$

注意：上式方括号中的  $x_{m+1}^{(i, s)}, x_{m+1}^{(i, k)}$  当用(1)式化为  $x_m$  的坐标的线性组合时，其系数包含有(1)的矩阵  $P$  中不属于  $P_i$  ( $i = 1, \dots, r$ ) 的元素，即对应于(21)式矩阵中的零元素的元素  $P_{kj}$ 。

令  $\varepsilon = \max\{|P_{kj}|\}$ 。

再对(21)中诸  $P_i$  的元素  $P_{ij}^{(i)}$ ，令

$$A_{s k}^{(i)} = \max_{l=1, \dots, n_i} \{ |P_{s l}^{(i)}|, |P_{k l}^{(i)}| \}.$$

于是，通过类似于  $n = 2$  时的一些初等运算可得

$$\begin{aligned} [V_{m+1}^{(i)} - V_m^{(i)}]_{(1)} &\leq - (x_m^{(i-1)^2} + \dots + x_m^{(i-n_i)^2}) + \\ &+ \frac{1}{2} (n - n_i) \varepsilon \sum_{s, k=1}^{n_i} |R_{s k}^{(i)}| A_{s k}^{(i)} (x_m^{(i-1)^2} + \dots + x_m^{(i-n_i)^2}) \\ &+ \frac{1}{2} n_i \varepsilon \sum_{s, k=1}^{n_i} |R_{s k}^{(i)}| A_{s k}^{(i)} (x_m^{(i, 1)^2} + \dots + x_m^{(i, n_i)^2}) \\ &+ (n - n_i) \varepsilon^2 \sum_{s, k=1}^{n_i} |R_{s k}^{(i)}| (x_m^{(1, 1)^2} + \dots + x_m^{(r, n_r)^2}), \end{aligned}$$

于是

$$\begin{aligned} [V_{m+1} - V_m]_{(1)} &\leq - (x_m^{(1,1)^2} + \dots + x_m^{(r, n_r)^2}) \\ &+ \sum_{i=1}^r \frac{1}{2} (n - n_i) \varepsilon \sum_{s, k=1}^{n_i} |R_{s,k}^{(i)}| A_{s,k}^{(i)} (x_m^{(i+1)^2} + \dots + x_m^{(r, n_r)^2}) \\ &+ \frac{1}{2} \varepsilon \sum_{i=1}^r n_i \sum_{s, k=1}^{n_i} |R_{s,k}^{(i)}| A_{s,k}^{(i)} (x_m^{(1,1)^2} + \dots + x_m^{(r, n_r)^2}) \\ &+ \varepsilon^2 \sum_{i=1}^r (n - n_i) \sum_{s, k=1}^{n_i} |R_{s,k}^{(i)}| (x_m^{(1,1)^2} + \dots + x_m^{(r, n_r)^2}). \end{aligned}$$

令

$$\begin{aligned} L &= \max_{i=1, \dots, r} \left\{ \frac{1}{2} (n - n_i) \sum_{s, k=1}^{n_i} |R_{s,k}^{(i)}| A_{s,k}^{(i)} \right\}, \\ M &= \frac{1}{2} \sum_{i=1}^r n_i \sum_{s, k=1}^{n_i} |R_{s,k}^{(i)}| A_{s,k}^{(i)}, \\ N &= \sum_{i=1}^r (n - n_i) \sum_{s, k=1}^{n_i} |R_{s,k}^{(i)}|, \end{aligned} \quad (22)$$

则有

$$\begin{aligned} [V_{m+1} - V_m]_{(1)} &\leq - (x_m^{(1,1)^2} + \dots + x_m^{(r, n_r)^2}) \\ &+ \varepsilon (L + M) (x_m^{(1,1)^2} + \dots + x_m^{(r, n_r)^2}) \\ &+ \varepsilon^2 N (x_m^{(1,1)^2} + \dots + x_m^{(r, n_r)^2}) \\ &= (-1 + \varepsilon (L + M) + \varepsilon^2 N) (x_m^{(1,1)^2} + \dots + x_m^{(r, n_r)^2}). \end{aligned}$$

当取  $\varepsilon < \frac{1}{2N} (- (L + M) + \sqrt{(L + M)^2 + 2N})$  时，有

$$[V_{m+1} - V_m]_{(1)} < - \frac{1}{2} (x_m^{(1,1)^2} + \dots + x_m^{(r, n_r)^2})$$

这时， $V$  正定， $[V_{m+1} - V_m]_{(1)}$  负定。故(1)的零解为全局稳定。

**定理** 当  $\max\{|P_{k,j}| : k \in \{1, \dots, r\}, j \in \{1, \dots, n_i\}\} < \frac{1}{2N} (- (L + M) + \sqrt{(L + M)^2 + 2N})$  时，由系统(21)的全局稳定性可以得出系统(1)的全局稳定性。这里  $L, M, N$  由(22)式给出。 $P_{k,j}$  是  $P$  中除去  $P_{i,j}$  ( $i = 1, \dots, r$ ) 外的所有元素。

**注** 针对具体问题，以上估计还可以算得细一些。

本刊编辑部注：曾委托俞玉森教授对此稿进行了适当的精简并加工。

## 参 考 文 献

- [1] Барбашин, Е. А., Функции Ляпунова 1970.
- [2] 王慕秋，稳定性理论中方程组的分解问题，科学记录 4:1 (1980), 1—5.
- [3] 刘永清，大系统在稳定性理论中的分解问题(5)，数学研究与评论，第二卷第二期(1982)。本文经中国自动化学会评选于1981年8月在上海召开的“中美双边自动控制系统学术交流会议”中宣读。

# The Application of the Decomposition Theory in a Linearly Iterative System

By Wang Mu-qiu(王慕秋), Liu Yong-qing(刘永清) and Wang Lian(王联)

## **Abstract**

In this paper, the formulae of Liapunov function of the linearly iterative system:  $x_{m+1} = Px_m$ , have been constructed, and the decomposition theorem of the linearly iterative system has been given as follows:

If  $\max\{|P_{kj}| \} < \frac{1}{2N}[-(L+M) + \sqrt{(L+M)^2 + 2N}]$  and if  $r$  isolated subsystems:  $\dot{x}_m^{(i)} = P_i x_m^{(i)}$  ( $i = 1, \dots, r$ ) are stable in large, where  $P_{kj}$  are the elements of the  $n \times n$  matrix  $P$  except those belonging to  $P_i$  ( $i = 1, \dots, r$ ), and  $L$ ,  $M$  and  $N$  are

$$L = \max_i \left\{ \frac{1}{2} (n - n_i) \sum_{s, k=1}^{n_i} |R_{s,k}^{(i)}| A_{s,k}^{(i)} \right\},$$

$$M = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^r n_i \sum_{s, k=1}^{n_i} |R_{s,k}^{(i)}| A_{s,k}^{(i)}$$

and

$$N = \sum_{i=1}^r (n - n_i) \sum_{s, k=1}^{n_i} |K_{s,k}^{(i)}|$$

respectively, where

$$A_{s,k}^{(i)} = \max_l (|P_{s,l}^{(i)}|, |P_{k,l}^{(i)}|),$$

$$l = 1, \dots, n_i, s, k = 1, \dots, n_i, i = 1, \dots, r, n_1 + \dots + n_r = n.$$