

# АЛГОРИТМЫ ОЦЕНИВАНИЯ ПАРАМЕТРОВ МНОГОМЕРНОГО ЛИНЕЙНОГО ДИНАМИЧЕСКОГО ОБЪЕКТА

*КУНИК Е.Г., КОВАЛЕНКО А.Н., АЛЬ САДИ Ф.М.*

Предлагаются рекуррентные алгоритмы последовательного уточнения оценок параметров многомерного линейного объекта в режиме его нормального функционирования.

## Введение

Эффективность функционирования системы управления любым объектом в значительной мере зависит от качества используемой математической модели данного объекта, так как алгоритм управления содержит параметры этой модели. Наиболее эффективным в большинстве случаев является адаптивный подход, предполагающий наличие априорно неточной модели, параметры которой последовательно уточняются в процессе нормального функционирования исследуемого объекта управления. Задача построения математической модели (идентификации) усложняется, если исследуемый объект является многомерным. К “неприятным” особенностям таких объектов относят их сложность при большом числе каналов, следствием которой является высокий порядок соответствующих систем дифференциальных уравнений, описывающих динамику протекающих в них процессов [1].

Большинство работ, посвященных исследованию многомерных объектов, использует идею независимости отдельных каналов объекта, позволяющую применять значительно более разработанные методы анализа одномерных объектов. В настоящей работе рассматривается задача построения математической модели многомерного объекта, описываемого матричным разностным уравнением, в режиме его нормального функционирования.

## 1. Задача идентификации

Пусть динамика линейного многомерного динамического объекта описывается уравнением

$$x(t+1) = Ax(t) + Bu(t), \quad (1)$$

где  $x(t)$  –  $m \times 1$  вектор состояний;  $u(t)$  –  $N \times 1$  вектор входов;  $A, B$  – постоянные матрицы  $m \times m$  и  $m \times N$  соответственно;  $t = 0, 1, 2, \dots$  – дискретное время.

Задача идентификации данного объекта заключается в оценивании элементов матриц  $A$  и  $B$  на основании некоторого числа  $n$  наблюдений векторов  $x$  и  $u$  и обычно сводится к минимизации квадратичного функционала [2-4]:

$$I = \sum_{i=1}^n (x(i+1) - Ax(i) - Bu(i))^T (x(i+1) - Ax(i) - Bu(i)) \quad (2)$$

Уравнение модели (1) можно записать в виде

$$x(t+1) = Cz(t), \quad (3)$$

здесь  $C = (m \times (m+N))$  – матрица, составленная из блоков  $A$  и  $B$ :

$$C = [A \quad : \quad B]; \quad (4)$$

$z(t) = ((m+N) \times 1)$  – расширенный вектор

$$z(t) = \begin{bmatrix} x(t) \\ \vdots \\ u(t) \end{bmatrix}. \quad (5)$$

После  $n$  наблюдений имеем следующие матрицы:

$$x(n) = [x(1), x(2), \dots, x(n)] – матрица  $m \times n$ ; \quad (6)$$

$$u(n) = [u(1), u(2), \dots, u(n)] – матрица  $N \times n$ ; \quad (7)$$

$$z(n) = \begin{bmatrix} x(1), x(2), \dots, x(n) \\ \vdots \\ u(1), u(2), \dots, u(n) \end{bmatrix} – матрица  $(m+N) \times n$$$

Тогда минимизируемый критерий (2) может быть записан так:

$$I = \text{tr} \{ [X(n) - CZ(n)]^T [X(n) - CZ(n)] \}, \quad (9)$$

где  $\text{tr}\{K\} = \sum_{i=1}^n k_{ii}$  – след матрицы  $K$ .

Оценка матрицы  $C$ , минимизирующая критерий (9), может быть записана по аналогии с [5] следующим образом:

$$\hat{C}(n) = \begin{cases} X(n)[Z^T(n)Z(n)]^{-1} Z^T(n), & \text{если } n < m+N, \\ X(n)Z^T(n)[Z(n)Z^T(n)]^{-1}, & \text{если } n \geq m+N. \end{cases} \quad (10)$$

Таким образом, если количество измерений меньше числа неизвестных параметров, имеет место соотношение (10), если больше – соотношение (11). Рассмотрим получение более удобных в практических приложениях рекуррентных алгоритмов вычисления оценок (10), (11).

## 2. Алгоритмы оценивания

### Случай $n < m + N$

Предположим, что матрица

$$P^{-1}(n) = Z^T(n)Z(n) \quad (12)$$

невырождена. Учитывая (5)-(8), записываем матрицу  $Z(n)$  в виде

$$Z(n) = [Z(n-1) \quad : \quad z(n)], \quad (13)$$

где  $Z(n-1) = [z(1), z(2), \dots, z(n-1)]$  – матрица  $(m+N) \times (n-1)$ .

Тогда

$$P^{-1}(n) = \begin{bmatrix} P^{-1}(n-1) & : & Z^T(n-1)z(n) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ z^T(n)Z(n-1) & : & z^T(n)z(n) \end{bmatrix}. \quad (14)$$

Воспользовавшись правилами обращения блочных матриц [4], получаем

$$P(n) = \begin{bmatrix} Q(n) & : & a(n) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ b(n) & : & d(n) \end{bmatrix}, \quad (15)$$

здесь

$$Q(n) = P(n-1) + P(n-1)Z^T(n-1)z(n) \times$$

$$\times z^T(n)Z(n-1)P(n-1)d(n);$$

$$a(n) = -P(n-1)Z^T(n-1)z(n)d(n);$$

$$b(n) = -z^T(n)Z(n-1)P(n-1)d(n);$$

$$d(n) = \left\{ z^T(n) \left[ I - Z(n-1)P(n-1)Z^T(n-1) \right] z(n) \right\}^{-1};$$

$I$  – единичная матрица  $(m+N) \times (m+N)$ .

Принимая во внимание, что  $X(n)$  также блочная матрица, т.е.  $X(n) = [X(n-1) : x(n)]$ , подставляя (15) в (10) и учитывая, что

$$\hat{C}(n-1) = X(n-1) \left[ Z^T(n-1)Z(n-1) \right]^{-1} Z^T(n-1),$$

после несложных преобразований получаем

$$\hat{C}(n) = \hat{C}(n-1) + d(n) \left[ x(n) - \hat{C}(n-1)z(n) \right] \times$$

$$\times z^T(n)R(n-1), \quad (16)$$

где  $R(n-1) = I - Z(n-1)P(n-1)Z(n-1)$ .

Входящая в данное соотношение, а также в выражение для  $d(n)$  матрица  $R(n-1)$  также может быть вычислена рекуррентно. Для этого разобьем  $Z(n-1)$  на блоки  $Z(n-1) = [Z(n-2) : z(n-1)]$  и после ряда преобразований получаем

$$R(n-1) = R(n-2) -$$

$$-\frac{R(n-2)z(n-1)z^T(n-1)R(n-2)}{z^T(n-1)R(n-2)z(n-1)}. \quad (17)$$

Подстановка (17) в (16) дает

$$\hat{C}(n) = \hat{C}(n-1) +$$

$$+\frac{(x(n) - \hat{C}(n-1)Z(n))Z^T(n)R(n-1)}{z^T(n)R(n-1)z(n)}. \quad (18)$$

Легко заметить, что алгоритм начинает работать при поступлении первого измерения и выборе начального значения матрицы  $R(0) = I$ .

Таким образом, соотношения (17), (18) описывают потактовую коррекцию элементов матрицы  $\hat{C}(n) = [\hat{A}(n) : \hat{B}(n)]$ .

### Случай $n = m + N$

Предположим, что матрица  $P^{-1}(n) = Z(n)Z^T(n)$  не вырождена. С учетом блочного представления  $Z(n)$  имеем

$$P^{-1}(n) = P^{-1}(n-1) + z(n)z^T(n), \quad (19)$$

а использование леммы об обращении матриц дает

$$P(n) = P(n-1) - \frac{P(n-1)z(n)z^T(n)P(n-1)}{1 + z^T(n)P(n-1)z(n)}. \quad (20)$$

Подстановка (20) в (11) и несложные преобразования приводят к следующему рекуррентному соотношению:

$$\hat{C}(n) = \hat{C}(n-1) + [x(n) - \hat{C}(n-1)z(n)] \times$$

$$\times z^T(n)P(n), \quad (21)$$

где матрица  $P(n)$  вычисляется по формуле (20).

В заключение необходимо отметить, что если исследуемый объект является нестационарным, т.е. элементы матриц  $A$  и  $B$  изменяются во времени, следует применять модификации полученных алгоритмов, использующие либо экспоненциальное взвешивание информации, либо некоторое скользящее окно [2].

**Литература:** 1. Ивановский Р.И., Таранов А.Г. Синтез многомерных систем автоматического управления с применением ЭЦВМ. М.: Наука, 1970. 172 с. 2. Ядыкин И.Б., Шумский В.М., Овсепян Ф.А. Адаптивное управление непрерывными технологическими процессами. М.: Энергоатомиздат, 1985. 240 с. 3. Изерман Р. Цифровые системы управления. М.: Мир, 1984. 541 с. 4. Эйххофф П. Основы идентификации систем управления. М.: Мир, 1975. 683 с. 5. Альберт А. Регрессия, псевдоинверсия и рекуррентное оценивание. М.: Наука, 1977. 224 с. 6. Фаддеев Д.К., Фаддеева В.Н. Вычислительные методы линейной алгебры. М.-Л.: ГИФМЛ, 1963. 734 с.

Поступила в редакцию 12.07.2001

**Рецензент:** д-р техн. наук, проф. Руденко О.Г.

**Куник Евгений Григорьевич**, канд. техн. наук, профессор кафедры БМЭ ХНУРЭ. Научные интересы: идентификация и оптимизация стохастических систем. Адрес: Украина, 61166, Харьков, пр. Ленина, 14, тел. 40-94-75.

**Коваленко Александр Николаевич**, нач. отдела телекомпании "Право А/ТВК". Научные интересы: идентификация и оптимизация стохастических систем. Адрес: Украина, 61024, Харьков, ул. Петровского, 38.

**Аль Сади Ф.М.**, аспирант кафедры ЭВМ ХНУРЭ. Научные интересы: идентификация и оптимизация стохастических систем. Адрес: Украина, 61166, Харьков, пр. Ленина, 14, тел. 40-93-54.