

УДК 681.51.015

Р.Д.Налейкин (5 курс, каф. САиУ), В.Е.Куприянов, д.т.н., проф.

ИДЕНТИФИКАЦИЯ ЛИНЕЙНОГО ДИСКРЕТНОГО ОБЪЕКТА ГРАДИЕНТНЫМ МЕТОДОМ

В теории автоматического управления принципы построения системы управления разрабатывались на основе заданной модели [1]. В дальнейшем оказалось, что во многих случаях модель, принятая при проектировании, существенно отличается от реального объекта, что значительно уменьшало или сводило на нет эффективность разработанной системы управления. В связи с этим возникло одно из новых и важных направлений в теории управления, связанное с построением модели на основании наблюдений, полученных в условиях функционирования объекта по его входным и выходным переменным. Это направление известно в настоящее время как идентификация систем.

В данной работе в качестве модели исследования был выбран объект вида:

$$x_t = Ax_{t-1} + bu_{t-1}, \quad (1)$$

с которого будут сниматься входные ($u = R^r$) и выходные ($x_t \in R^n$) значения. Требуется для заданной структуры модели:

$$\bar{x}_t = \bar{A}\bar{x}_{t-1} + \bar{b}u_{t-1}, \quad (2)$$

где $\bar{x}_t \in R^n$ – вектор состояний приближающей модели в t -й момент времени, u_t – управляющее воздействие $u = R^r$; \bar{A} и \bar{b} матрица и вектор идентифицируемых параметров, выбрать значения элементов \bar{A} и \bar{b} (исходя только из входных и выходных переменных модели (1)) так, чтобы минимизировать функционал

$$J = \frac{1}{2} \sum_{t=0}^N (x_t - \bar{x}_t)^T Q (x_t - \bar{x}_t), \quad (3)$$

где x_t – состояние реального объекта в t -й момент, \bar{x}_t – состояние приближающей модели, Q – симметричная положительно определенная матрица.

Прежде чем решать поставленную задачу, несколько преобразуем исходное уравнение [2]. Введем матрицу $F=(A:b)$. Тогда разностное уравнение (2) примет вид:

$$\bar{x}_t = F \cdot \begin{bmatrix} \bar{x}_{t-1} \\ u_{t-1} \end{bmatrix}. \quad (4)$$

Дифференцируя разностное уравнение (4) по вектору f_i , найдем разностные уравнения для функций чувствительности.

$$\eta_{t,i} = \frac{\Delta}{df_i} \frac{d}{dt} \begin{bmatrix} \bar{x}_t \\ u_t \end{bmatrix}.$$

В результате дифференцирования получим два разностных уравнения, которые будут описывать все функции чувствительности:

$$\begin{aligned} \eta_{t,i} &= \bar{A}\eta_{t-1,i} + E_n x_{t-1,i} \quad i = \overline{1, n}; \\ \eta_{t,i} &= \bar{A}\eta_{t-1,i} + E_n u_{t-1} \quad i = n+1. \end{aligned} \quad (5)$$

Градиент и матрицу Гессе, необходимые для реализации градиентного метода, можно найти путем дифференцирования исходного функционала (2) по составляющим вектора f . Продифференцировав первый раз найдем градиент:

$$\nabla J(f) = \sum_{t=0}^N \eta_t^T Q(\bar{x}_t - x_t). \quad (6)$$

Продифференцировав второй раз, найдем матрицу Гессе:

$$\nabla^2 J(f) = \sum_{t=0}^N \eta_t^T Q \eta_t. \quad (7)$$

Для параметрической идентификации воспользуемся итерационным способом решения [1]

$$\begin{aligned} f_l &= f_{l-1} + \delta f_l, \\ \delta f_l &= -[\nabla^2 J(f_l)]^{-1} \nabla J(f_l). \end{aligned} \quad (8)$$

где l – номер итерации; δf_l^* – оптимальное приращение параметров модели на l -ой итерации.

Для данного алгоритма по разработанным вычислительным процедурам была написана программа в среде MathLab. Одной из поставленных задач было подтверждение того, что метод Ньютона при квадратичном функционале (именно такой функционал мы и минимизировали) приводит к оптимальному решению за один шаг. В результате проведенных опытов было показано, что для объектов второго порядка (апериодическое звено) и третьего (колебательное звено и звено первого порядка) данное утверждение является истинным. Результаты идентификации объектов (а именно, матрицы \bar{A} и \bar{b}) полностью совпадали с аналогичными параметрами исходных объектов, которые были использованы для создания последовательностей входных и выходных переменных (u и x). Также был проведен опыт, в котором оценивалось влияние помех на результаты идентификации. При введении помех, имеющих нормальный закон распределения, в результат измерения выходной переменной x качество идентификации улучшалось с увеличением количества шагов, но не улучшалось с увеличением числа итераций. Это связано с тем, что сходимость метода Ньютона зависит от начального приближения, которое на второй итерации может отличаться от оптимального. Для обеспечения сходимости при несоблюдении условия начального приближения рекомендуется использовать модификацию метода Ньютона.

ЛИТЕРАТУРА:

1. Козлов В.Н., Куприянов В.Е., Заборовский В.С. Вычислительные методы синтеза систем автоматического управления. - Л.: ЛГУ, 1989. 224 с.
2. Куприянов В.Е. Алгоритм оптимизации ньютоновского типа в задачах синтеза САУ // Вычислительная техника, автоматика и радиоэлектроника. - СПб.: ЛГТУ, 1991.