

时变参数估计的一种自适应滤波方法

邓 自 立

(黑龙江大学应用数学研究所, 哈尔滨)

解 三 名

(山东省计委经济预测中心, 济南)

摘 要

对于有观测噪声的线性时变系统, 本文应用多重时滞系统自适应滤波方法^[1]提出了时变参数估计的一种新的自适应滤波算法, 仿真例子说明了所提出的算法的有效性。

一、引 言

关于有观测噪声的时变系统参数估计问题来自许多不同应用领域, 例如电力负荷预报^[1]、河流流量预报^[2]参数故障诊断^[3]等。文[1]提出了增广状态的参数和状态估计的两段互耦自适应滤波算法, 文[2,4]提出了非增广状态的参数和状态估计的两段互耦算法, 同文[1]比较减小了计算量。文[3]提出了二次增广状态推广的Kalman滤波算法。本文提出了增广状态多重时滞系统自适应滤波算法, 同文[1,3]比较减小了计算量, 且精度较高。

二、问题的提出和解决

考虑有观测噪声的单变量时变系统^[1-4]:

$$x(k+1) = a_0(k)x(k) + a_1(k)x(k-1) + \cdots + a_n(k)x(k-n) + w(k) \quad (1)$$

$$y(k) = x(k) + v(k) \quad (2)$$

其中, $x(k)$ 和 $y(k)$ 分别是状态和观测, $v(k)$ 是观测噪声, $w(k)$ 和 $v(k)$ 是零均值、方差各为 $Q_0(k)$ 和 $R(k)$ 的白噪声。

设未知时变参数向量 $\theta(k) = (a_0(k), \cdots, a_n(k))^T$ 服从随机游动模型:

$$\theta(k+1) = \theta(k) + \alpha(k) \quad (3)$$

其中, $\alpha(k)$ 是零均值、方差为 $S(k)$ 的独立于 $w(k)$ 和 $v(k)$ 的白噪声。假定 $S(k)$, $Q_0(k)$ 和 $R(k)$ 是未知的。

问题是基于观测 $(y(k), y(k-1), \cdots, y(0))$, 求时变参数的自适应滤波估值 $\hat{\theta}(k)$ 。

令 $z(k) = (x(k), \theta^T(k))^T$ 表示增广状态向量, T 为转置号. 由 (1) — (3) 式有

$$z(k+1) = \begin{bmatrix} \sum_{i=0}^n a_i(k)x(k-i) \\ \theta(k) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} w(k) \\ \alpha(k) \end{bmatrix} \quad (4)$$

$$y(k) = Hz(k) + v(k) \quad (5)$$

其中, $H = (1, 0, \dots, 0)$. 显然对状态 $z(k-i)$ 而言, (4) 式是多重时滞非线性系统. 将 (4) 式右端第一项在估值 $(\hat{z}(k), \dots, \hat{z}(k-n))$ 处展开为台劳级数, 可得如下线性化模型:

$$z(k+1) = \sum_{i=0}^n A_i(k)z(k-i) - u(k) + \xi(k) \quad (6)$$

其中, $A_0(k) = \begin{bmatrix} \hat{a}_0(k), \hat{x}(k), \dots, \hat{x}(k-n) \\ 1 & & & \\ & \ddots & & \\ & & 1 & \end{bmatrix}$, $A_i(k) = \begin{bmatrix} \hat{a}_i(k) & & & \\ & 0 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 0 \end{bmatrix}$

$$u(k) = \left(\sum_{i=0}^n \hat{a}_i(k) \hat{x}(k-i), 0, \dots, 0 \right)^T; \quad \xi(k) = (w^*(k), \alpha(k))^T$$

其中, $w^*(k) = w(k) + (\text{台劳展式高阶项})$, 叫虚拟噪声^[6], 它补偿了线性化模型误差, 因此带有未知时变均值 $q(k)$ 和方差 $Q(k)$.

对于多重时滞系统 (6) 式和 (5) 式, 应用作者^[5]提出的自适应递推滤波器, 有如下分割自适应滤波器:

$$\hat{x}(k+1) = \hat{x}(k+1/k) + K_1(k+1)e(k+1) \quad (7)$$

$$\hat{\theta}(k+1) = \hat{\theta}(k+1/k) + K_2(k+1)e(k+1) \quad (8)$$

$$\hat{x}(k+1/k) = \hat{a}_0(k)\hat{x}(k) + \hat{a}_1(k)\hat{x}(k-1) + \dots + \hat{a}_n(k)\hat{x}(k-n) + \hat{q}(k) \quad (9)$$

$$\hat{\theta}(k+1/k) = \hat{\theta}(k) \quad (10)$$

$$e(k+1) = y(k+1) - \hat{x}(k+1/k) \quad (11)$$

$$P(k+1/k) = \Sigma(k) + \text{diag}(\hat{Q}(k), \hat{S}(k)) \quad (12)$$

$$\Sigma(k) = \sum_{i=0}^n A_i(k)P(k-i)A_i^T(k) \quad (13)$$

$$K(k+1) = P(k+1/k)H^T / (P_{11}(k+1/k) + \hat{R}(k)) \quad (14)$$

$$P(k+1) = (I_{n+2} - K(k+1)H)P(k+1/k) \quad (15)$$

其中, 未知噪声统计自适应估值器为^[6]

$$\hat{q}(k+1) = (1 - d_k) \hat{q}(k) + d_k (\hat{x}(k+1) - \sum_{i=0}^n \hat{a}_i(k) \hat{x}(k-i)) \quad (16)$$

$$\hat{Q}(k+1) = (1-d_k)\hat{Q}(k) + d_k(K_1^2(k+1)e^2(k+1) + P_{11}(k+1) - \Sigma_{11}(k)) \quad (17)$$

$$\begin{aligned} \hat{S}(k+1) = & (1-d_k)\hat{S}(k) + d_k(K_2(k+1)K_2^T(k+1)e^2(k+1) \\ & + P_{22}(k+1) - \Sigma_{22}(k)) \end{aligned} \quad (18)$$

$$\hat{R}(k+1) = (1-d_k)\hat{R}(k) + d_k(e^2(k+1) - P_{11}(k+1/k)) \quad (19)$$

其中, 分块表示 $P(k+1/k) = (P_{ij}(k+1/k))$, $P(k+1) = (P_{ij}(k+1))$, $\Sigma(k) = (\Sigma_{ij}(k))$, $i, j=1, 2$, $K^T(k+1) = (K_1(k+1), K_2^T(k+1))$, 且 $P_{11}(k+1/k)$, $P_{11}(k)$, $\Sigma_{11}(k)$ 和 $K_1(k+1)$ 都是标量, $d_k = (1-d)/(1-d^{k+1})$, $0 < d < 1$, d 是遗忘因子。初值取为

$$\hat{x}(-i) = x_{-i}, \quad \hat{\theta}(0) = \hat{\theta}_0, \quad P(-i) = P_{-i}, \quad i=0, 1, \dots, n;$$

$$\hat{q}(0) = q_0, \quad \hat{Q}(0) = Q_0, \quad \hat{S}(0) = S_0, \quad \hat{R}(0) = R_0.$$

三、仿 真 例 子

考虑如下时变系统:

$$x(k+1) = a_0(k)x(k) + a_1(k)x(k-1) + w(k) \quad (20)$$

$$a_0(k+1) = a_0(k) = 0.7 \quad (21)$$

$$a_1(k+1) = a_1(k) + \alpha(k) \quad (22)$$

$$y(k) = x(k) + v(k) \quad (23)$$

其中, $w(k)$, $\alpha(k)$ 和 $v(k)$ 是带零均值和未知方差分别为 $(0.08)^2$, $(0.06)^2$ 和 $(0.07)^2$ 的独立的白噪声。取 $d=0.985$, 初值取为

$$\hat{x}(0) = 0.2, \quad \hat{x}(-1) = 0.03, \quad P(0) = 10I_3, \quad P(-1) = I_3;$$

$$\hat{q}(0) = 0, \quad \hat{Q}(0) = \hat{S}(0) = \hat{R}(0) = 0.05. \quad (24)$$

应用算法(7) — (19) 式, 仿真结果如图 1 和图 2 所示, 可看到时变参数估计的精度较高。

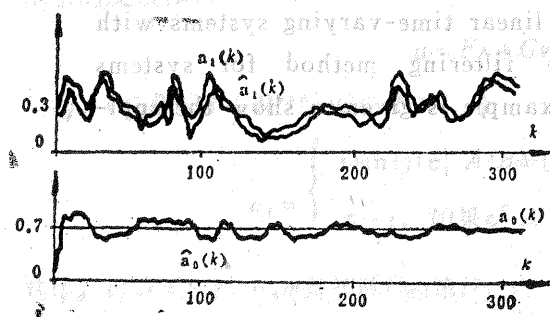


图 1 时变参数 $a_0(k)$, $a_1(k)$ 及其估值 $\hat{a}_0(k)$, $\hat{a}_1(k)$

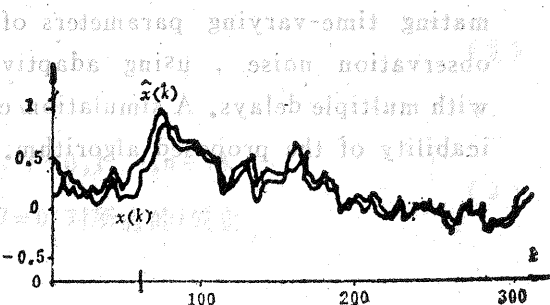


图 2 状态 $x(k)$ 及其自适应滤波估值 $\hat{x}(k)$

参 考 文 献

- [1] Singh, G., Biswas, K. K., Mahalanabis, A. K., Power System Load Forecasting Using Smoothing Techniques, Int. J. Syst. Science, 9:4, (1978), 363—368.
- [2] Nagata, M., River Flow Prediction by Multiplicative Kalman Filter, 计测自动制御学会论文集, 16:5, (1980), 643—649.
- [3] Watanabe, K., Yoshimura, T., Soeda, T., A Diagnosis System Design for a Parametric Failure, 计测自动制御学会论文集, 15:7, (1979), 901—906.
- [4] 王建国、邓自立, 有观测噪声的时变系统的参数估计, 控制理论与应用, 4:2, (1987), 64—69.
- [5] 邓自立、郭一新, 多重时滞系统的自适应递推滤波器, 控制理论与应用, 1:3, (1984), 124—129.
- [6] 邓自立、王建国, 带模型误差系统自适应Kalman滤波的虚拟噪声补偿技术, 信息与控制, 1, (1988), 1—4.

An Adaptive Filtering Approach for Timevarying Parameter Estimation

Deng Zili, Xie Sanming

(Institute of Applied Mathematics, Heilongjiang University, Harbin)

Abstract

This paper presents a new adaptive filtering algorithm for estimating time-varying parameters of linear time-varying systems with observation noise, using adaptive filtering method for systems with multiple delays. A simulation example is given to show the applicability of the proposed algorithm.

