文章编号:1001-0920(2013)03-0466-05

一类具有输入时滞的时变离散系统的预见控制

徐玉洁a,b, 廖福成b

(北京科技大学 a. 自动化学院, b. 数理学院, 北京 100083)

摘 要:针对一类具有输入时滞的时变离散系统,研究其预见控制问题.利用差分算子的性质,对系统的输入时滞项和目标信号进行差分处理,构造包含目标信号但不含时滞的扩大误差系统.基于最优控制和预见控制的相关理论,得到了扩大误差系统带有预见前馈补偿的控制器.进一步,利用矩阵分解方法,将高阶 Riccati 方程进行降阶处理,从而得到原时滞系统的预见控制器.最后通过仿真实例验证了所提出方法的有效性.
 关键词:输入时滞;时变离散系统;扩大误差系统;最优控制;预见控制
 中图分类号: TP273 文献标志码: A

Preview control for a class of time-varying discrete systems with input time-delay

XU Yu-jie^{a,b}, LIAO Fu-cheng^b

(a. School of Automation Engineering, b. School of Mathematics and Physics, University of Science and Technology Beijing, Beijing 100083, China. Correspondent: LIAO Fu-cheng, E-mail: fcliao@ustb.edu.cn)

Abstract: The optimal preview control for a class of time-varying discrete systems with input time-delay is studied. The property of difference operator is used to differentiate the input time-delay and the desired previewable tracking. Then an augmented error system is constructed, which contains the desired previewable tracking, but not the input time-delay. Based on the related results from optimal control theory and preview control theory, a controller with preview feed-forward compensation is designed for the augmented error system. The high-order Riccati equation is transformed into a lower-order one with some manipulation of matrix partitioning. And the preview controller for the original system is obtained. Finally, simulation results show the effectiveness of the proposed method.

Key words: input time-delay; time-varying discrete system; augmented error system; optimal control; preview control

0 引 言

时滞是自然界中广泛存在而又无法避免的一类 现象. 在控制系统中, 时滞可能产生于状态向量、输入 向量或输出向量. 时滞的存在使被控量不能及时反映 系统所承受的扰动, 从而产生明显的超调, 延长调节 时间, 以至影响系统的稳定性, 因此时滞系统的控制 问题一直是学术界研究的热点^[1-2]. 近几年来, 随着网 络技术的推广及应用, 实际工程中出现了大量具有输 入时滞的系统^[2-3], 如电力系统、化学系统、生物系统 和远程控制系统等. 但迄今为止, 学术界对具有输入 时滞的系统研究较少, 且采用的方法往往是设计状态 反馈控制器, 并依据 Lyapunov 稳定性理论推导出反 馈系数^[3]. 利用这种方法设计出来的控制器虽然能够 保证系统的稳定性, 但控制器中不包含输入项, 忽略

了输入时滞对系统的影响.

作为一种比较新的控制方法,预见控制能利用已 知的未来目标信息或干扰信息来改善系统的性能^[4-5]. 文献 [4] 将预见控制问题转化为调节器问题,并给出 了偏微分最优化法、扩大误差系统法和逐次最优化 法等3种求解方法,沿用至今.与其他控制方法相比, 预见控制融合了已知的未来信息,从而可提高闭环系 统的性能,还可对系统追加预见前馈补偿^[5-6],使系统 能够更好地进行实时跟踪,因而,预见控制在近些年 来受到了众多学者的重视,并取得了很好的研究成 果^[7-10].

现代工业生产的日益大规模化、复杂化导致工 程应用中普遍存在时变现象.如航空航天领域中,飞 行器的质量随着时间减少,使其飞行参数也随之改变.

收稿日期: 2011-10-18; 修回日期: 2012-03-30.

基金项目:国家自然科学基金项目(61174209);内蒙古自治区科技创新引导奖励资金项目(2012).

作者简介: 徐玉洁(1981-), 女, 讲师, 博士生, 从事预见控制理论与应用的研究; 廖福成(1957-), 男, 教授, 博士生导师, 从事控制理论与应用的研究.

目前研究时变系统最常用的方法是参数辨识,但相关 文献较少.本文针对一类具有输入时滞的时变离散系 统,采用扩大误差系统法设计了系统的预见控制器, 并通过仿真实例验证了这种方法的有效性.

1 问题的描述

考虑如下具有输入时滞的时变离散系统:

$$\begin{cases} x(k+1) = A(k)x(k) + B(k)u(k) + \\ B_1(k)u(k-f), \\ y(k) = C(k)x(k), \\ u(\theta) = \varphi(\theta), \\ x(0) = x_0, \\ k = 0, 1, \cdots, N, \ \theta = -f, -f + 1, \cdots, 0. \end{cases}$$
(1)

其中: $x(k) \in \mathbb{R}^n$ 是状态向量, $u(k) \in \mathbb{R}^r$ 是输入向量, $y(k) \in \mathbb{R}^m$ 是输出向量; A(k), B(k), $B_1(k)$ 和C(k) 分 別是 $n \times n$, $n \times r$, $n \times r$ 和 $m \times n$ 时变矩阵; $f \in \mathbb{Z}^+$ 为输入时滞常数; $\varphi(\theta)$ 和 x_0 分别为系统的初始输入 向量和初始状态向量.

设目标信号为 R(k) ∈ R^m, 定义误差信号为

$$e(k) = R(k) - y(k).$$
 (2)

本文采用扩大误差系统法对系统(1)进行简化处理, 而构造扩大误差系统需要用到差分算子,将其取为

 $\Delta x(k) = x(k) - x(k-1).$

本文研究系统(1)的最优预见控制问题,需要用 到下面假设.

假设1 目标信号的预见步数为 M_R, M_R 步以后其值为零,即目标信号 $R(k), R(k+1), \dots, R(k+M_R)$ 已知,并且 $R(k+j) = 0, j = M_R + 1, M_R + 2, \dots$.

注1 假设1是预见控制理论的基本假设,认为 *M*_R步之后的目标信号为常数(本文假设为零),主要是因为预见步数之外该信号的取值对当前的控制策略影响不大.

2 扩大误差系统的推导

本节通过对系统(1)、误差信号*e*(*k*)及目标信号*R*(*k*)进行差分运算来构造扩大误差系统,由此将系统(1)的控制问题转化为对应的扩大误差系统的控制问题.

在下面的推导中,本文将用到差分算子的性质^[9],即

 $\Delta[G(k)v(k)] = \Delta G(k)v(k-1) + G(k)\Delta v(k),$ 其中 G(k) 和 v(k) 为合适维数的时变矩阵.

首先,利用差分算子的性质计算 x (k + 1) 的一阶 差分,即

$$\Delta x(k+1) = \Delta A(k)x(k-1) + A(k)\Delta x(k) + \Delta B(k)u(k-1) + B(k)\Delta u(k) + \Delta B_1(k)u(k-f-1) + B_1(k)\Delta u(k-f).$$
(3)

然后, 对误差信号 e(k+1) = R(k+1) - y(k+1)的 两边取差分, 得到 k + 1 时刻的误差信号

$$e(k+1) = e(k) + \Delta R(k+1) - \Delta C(k+1)x(k) - C(k+1)\Delta x(k+1).$$
(4)

将式(3)代入(4),并取

$$\hat{X}(k) = \left[e(k)^{\mathsf{T}} \Delta x(k)^{\mathsf{T}} x(k-1)^{\mathsf{T}} u(k-1)^{\mathsf{T}} \right]^{\mathsf{T}},$$
可以得到误差系统

$$\hat{X}(k+1) = \Psi_x(k)\hat{X}(k) + \Psi_u(k)\Delta u(k) + \\ \Psi_f(k)\Delta u(k-f) + \Psi_t(k)u(k-f-1) + \\ \Psi_R\Delta R(k+1).$$
(5)

其中

$$\begin{split} \Psi_{x}(k) &= \begin{bmatrix} I & -\Delta C(k+1) - C(k+1)A(k) \\ 0 & A(k) \\ 0 & I \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \\ & -\Delta C(k+1) - C(k+1)\Delta B(k) \\ C(k+1)\Delta A(k) & -C(k+1)\Delta B(k) \\ C(k+1)\Delta A(k) & \Delta B(k) \\ I & 0 \\ 0 & I \end{bmatrix}, \\ \Psi_{u}(k) &= \begin{bmatrix} -C(k+1)B(k) \\ B(k) \\ 0 \\ I \end{bmatrix}, \\ \Psi_{f}(k) &= \begin{bmatrix} -C(k+1)B_{1}(k) \\ B_{1}(k) \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} -C(k+1)\Delta B_{1}(k) \\ B_{1}(k) \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} -C(k+1)\Delta B_{1}(k) \\ \Delta B_{1}(k) \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} -C(k+1)\Delta B_{1}(k) \\ \Delta B_{1}(k) \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \\ \Psi_{t}(k) &=$$

 $X_{0}(k+1) = \Phi_{0}(k)X_{0}(k) + \Phi_{u}(k)\Delta u(k) + \Phi_{R}\overline{X}_{R}(k).$ (6)

(7)

其中

其中: Q_e 和 H 都是正定矩阵, $Q = \begin{bmatrix} Q_e & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$.

系统(6)包含了当前时刻和*k*+1时刻的目标信 号,现在将*k*+2到*k*+*M*_R时刻的目标信号也融合到 控制系统的状态向量中.由假设可以得到以下恒等式

$$X_R(k+1) = A_R X_R(k).$$
(8)

其中

J

$$A_{R} = \begin{bmatrix} 0 & I_{m} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & I_{m} \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \end{bmatrix}, \quad X_{R}(k) = \begin{bmatrix} R(k) \\ R(k+1) \\ \vdots \\ R(k+M_{R}) \end{bmatrix}$$

记 $W = [\Phi_R \ 0 \ \cdots \ 0], 则通过式(6) 和(8) 可得$ 扩大误差系统为

$$X_w(k+1) = \Psi(k)X_w(k) + G(k)\Delta u(k).$$
(9)
其中

$$X_w(k) = \begin{bmatrix} X_0(k)^{\mathrm{T}} & X_R(k)^{\mathrm{T}} \end{bmatrix}^{\mathrm{T}},$$
$$\Psi(k) = \begin{bmatrix} \Phi_0(k) & W \\ 0 & A_R \end{bmatrix}, \ G(k) = \begin{bmatrix} \Phi_u(k) \\ 0 \end{bmatrix}.$$

此时根据系统(6)的性能指标(7)得到系统(9)的性能指标为

$$J = \frac{1}{2} \sum_{k=1}^{N} \left[X_{w}^{\mathrm{T}}(k) \tilde{Q} X_{w}(k) + \Delta u^{\mathrm{T}}(k) H \Delta u(k) \right], (10)$$

$$\ddagger \stackrel{\circ}{\mathrm{P}} \tilde{Q} = \begin{bmatrix} Q & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}.$$

通过系统的转换,问题变为在式(10)所定义的 性能指标J下,推导扩大误差系统(9)的最优控制 $\Delta u(k)$.

3 最优预见控制器的设计

本节根据最优控制的相关理论设计系统(10)的 控制器,并对其中的Riccati方程进行降阶处理,进而 推导出原时滞系统(1)的最优控制.

首先,根据最优控制理论的基本结果^[4,9]可以得 到下面的定理,这是本文的重要定理之一.

定理1 使性能指标函数(10)取最小值的系统 (9)的最优控制为

 $\Delta u^{*}(k) = -M(k)G^{T}(k)P(k+1)\Psi(k)X_{w}(k), \quad (11)$ 其中: $M(k) = [H + G^{T}(k)P(k+1)G(k)]^{-1}, \quad \overline{m} P(k)$ 是如下 Riccati 方程的半正定解:

$$P(k) = \tilde{Q} + \Psi^{\mathrm{T}}(k)P(k+1)\Psi(k) - \Psi^{\mathrm{T}}(k)P(k+1) \times G(k)M(k)G^{\mathrm{T}}(k)P(k+1)\Psi(k),$$
(12)

且满足边界条件
$$P(N+1) = 0.$$

注 2 定理1表明输入 $\Delta u^*(k)$ 是向量 $X_w(k)$ 的反馈,而 $X_w(k)$ 融合了可预见的未来目标信息,故定理1中的 $\Delta u^*(k)$ 也被称为最优预见控制输入^[4,9],其中 $X_w(k)$ 还可以包含可预见的未来干扰信息.

显然,得到 $\Delta u^*(k)$ 的关键是解出对称矩阵 P(k).由扩大误差系统的推导可知,P(k)为 $m+2n+(f+1)r+(M_R+1)m$ 阶方阵,为了减少计算P(k)的运 算量,本文对其进行分解.考虑到 $\Psi(k)$,G(k)和 \tilde{Q} 的 特殊形式及P(k)的对称性,设

$$P(k) = \begin{bmatrix} P_{11}(k) & P_{12}(k) \\ P_{12}^{T}(k) & P_{22}(k) \end{bmatrix},$$

$$\exists \mathbb{H} \diamondsuit L(k) = G^{T}(k)P(k+1)\Psi(k)X_{w}(k), \ \exists \Pi$$

$$M(k) = [H + \Phi_{u}^{T}(k)P_{11}(k+1)\Phi_{u}(k)]^{-1}, \qquad (13)$$

$$L(k) = \Phi_{u}^{T}(k)[P_{11}(k+1)\Phi_{0}(k)X_{0}(k) + P_{11}(k+1)WX_{R}(k) +$$

$$P_{12}(k+1)A_R X_R(k)].$$
 (14)

因而计算 $\Delta u^*(k)$ 不需要 $P_{22}(k+1)$,将P(k)的分解 式代入式(12),可以得到 $P_{11}(k)$ 和 $P_{12}(k)$ 的计算式如 下:

$$P_{11}(k) = Q + \Phi_0^{\mathrm{T}}(k)P_{11}(k+1)\Phi_0(k) - \Phi_0^{\mathrm{T}}(k) \times P_{11}(k+1)\Phi_u(k)M(k)\Phi_u^{\mathrm{T}}(k) \times P_{11}(k+1)\Phi_0(k),$$
(15)

$$P_{12}(k) = \Phi_0^{\mathrm{T}}(k)[I - P_{11}(k+1)\Phi_u(k)M(k)\Phi_u^{\mathrm{T}}(k)] \times [P_{11}(k+1)W + P_{12}(k+1)A_R].$$
(16)

式 (15) 是 一 个 m + 2n + (f + 1)r 阶 的 Riccati 方 程, 满足边界条件 $P_{11}(N + 1) = 0.$ 记

$$\xi(k) = [I - \Phi_u(k)M(k)\Phi_u^{\mathsf{T}}(k)P_{11}(k+1)]\Phi_0(k),$$
则有

 $P_{12}(k) = \xi^{T}(k)[P_{11}(k+1)W + P_{12}(k+1)A_{R}].$ (17) 注意到 A_{R} 包含 $(M_{R}+1) \times (M_{R}+1) \uparrow m$ 阶矩阵块, 因此对 $P_{12}(k)$ 进行如下分解:

 $P_{12}(k) = [P_{12}^{(1)}(k) P_{12}^{(2)}(k) \cdots P_{12}^{(M_R+1)}(k)],$ 将其代入式(17)可得

$$\begin{cases} P_{12}^{(1)}(k) = \xi^{\mathrm{T}}(k)P_{11}(k+1)\Phi_{R1}, \\ P_{12}^{(2)}(k) = \xi^{\mathrm{T}}(k)[P_{11}(k+1)\Phi_{R2} + P_{12}^{(1)}(k+1)], \\ P_{12}^{(3)}(k) = \xi^{\mathrm{T}}(k)P_{12}^{(2)}(k+1), \\ \vdots \\ P_{12}^{(M_{R}+1)}(k) = \xi^{\mathrm{T}}(k)P_{12}^{(M_{R})}(k+1), \end{cases}$$
(18)

且有边界条件 $P_{12}^{(i)}(N+1) = 0, i = 1, 2, \cdots, M_R + 1.$

将式(18)代入(14),根据M(k)和L(k)的表达 式,并注意到 $\Delta u(k) = u(k) - u(k-1)$,再由定理1 即得到系统(1)带有预见前馈补偿的最优控制输入如 以下定理所描述.

定理 2 使性能指标(10)取最小值的系统(1) 的最优控制输入*u*(*k*)为

$$u(k) = u(k-1) - [H + \Phi_u^{\mathrm{T}}(k)P_{11}(k+1)\Phi_u(k)]^{-1} \times \Phi_u^{\mathrm{T}}(k) \Big\{ P_{11}(k+1)\Phi_0(k)X_0(k) + P_{11}(k+1)\overline{W}[R(k+1) - R(k)] + \sum_{i=1}^{M_R} P_{12}^{(i)}(k+1)R(k+i) \Big\},$$
(19)

其中 P₁₁(k) 和 P₁₂⁽ⁱ⁾(k) 分别由式 (15) 和 (18) 确定.

注 3 当定理 2 中 k 的取值导致 k + i 大于终端 时刻 N 时, 取 $R(k + i) = 0, i = 1, 2, \dots, M_R + 1.$

注4 记 $F = -[H + \Phi_u^{\mathrm{T}}(k)P_{11}(k+1)\Phi_u(k)]^{-1}$, 根据向量 $X_0(k)$ 的组成形式,并分析式(19)可知,其 中 $F\Phi_u^{\mathrm{T}}(k)P_{11}(k+1)\Phi_0(k)X_0(k)$ 既包含了输出误差 反馈、状态反馈和状态差分项的反馈,还包含了k时 刻之前的输入项;

 $F \Phi_u^{\mathrm{T}}(k) P_{11}(k+1) \overline{W}[R(k+1) - R(k)]$ 是目标信号在第 k + 1 时刻的差分算子项;

$$F \Phi_u^{\mathrm{T}}(k) \sum_{i=1}^{M_R} P_{12}^{(i)}(k+1)R(k+i)$$

是目标信号的预见前馈补偿.由此可见,当前时刻的 控制输入不仅与状态向量和可预见的未来目标信号 有关,还与前 f 时刻的输入向量有关.

注 5 如果不考虑目标信号的可预见性,即认为方程(5)中 $\Delta R(k+1) \equiv 0$,则上述问题变为研究

系统 $X_0(k+1) = \Phi_0(k)X_0(k) + \Phi_u(k)\Delta u(k)$ 的最优 控制问题.利用本节类似的推导所得到的最优控 制正好是在式(19)中去掉预见前馈部分的结果.该结 论为比较系统有预见作用和无预见作用时的目标跟 踪效果提供了方便.

4 仿真实例

本节采用不同的目标信号,对系统(1)分别进行 最优控制和最优预见控制仿真,并比较在两种控制方 式下系统的跟踪效果.在系统(1)中取

$$A(k) = \begin{bmatrix} 0.01 & -0.2\\ 0.02\sin k & 0 \end{bmatrix}, \ B(k) = \begin{bmatrix} 0.01\sin k\\ -0.03 \end{bmatrix},$$
$$B_1(k) = \begin{bmatrix} 0.1\sin k\\ 2 \end{bmatrix}, \ C(k) = \begin{bmatrix} -0.50 \ k/10 \end{bmatrix},$$

 $f = 2, N = 90, Q_e = 10, H = 1, M_R = 20;$ 系统的状态向量初值和输入向量初值分别为

$$x(\theta) = [-\theta + 0.2 \ (-1)^{1-\theta}]^{\mathrm{T}}, \varphi(\theta) = 0,$$

其中 $\theta = -2, -1, 0.$

1) 取目标值信号为阶跃信号, 即

$$R(k) = \begin{cases} 0, \ k \leq 30; \\ 1, \ k > 30. \end{cases}$$

采用最优控制和最优预见控制可以得到系统(1)的输出响应曲线分别如图1和图2所示.



图 1 采用最优控制时,系统(1)的输出响应曲线



图 2 采用最优预见控制时,系统(1)的输出响应曲线

从图1和图2可以看出,当目标信号为阶跃信号, 并对系统采用最优预见控制时,输出信号不仅能及时 觉察到目标信号的变化,而且还能实现平稳跟踪.

2) 取目标信号为周期信号 $R(k) = \sin(k/5)$.

当目标信号不可预见时,系统(1)的输出响应曲 线如图3所示.



图 3 没有预见前馈补偿时,系统(1)的输出响应曲线

若增加预见的前馈补偿,则根据定理2可得到系统(1)的输出响应曲线如图4所示.



图 4 预见控制器下,系统(1)的输出响应曲线

从图3和图4可以看出,当目标信号为正弦信号时,如果没有预见前馈补偿,则系统无法跟踪目标信号的变化.

5 结 论

本文在预见控制理论关于目标信号的基本假设 下,通过构造包含目标信号的扩大误差系统,将具有 输入时滞的线性时变系统转化为形式上不含时滞的 一般线性时变系统,从而推导出含有预见前馈补偿的 最优控制器.仿真实例表明,与传统的最优控制相比, 本文采用的控制方法能够使系统更好地跟踪目标.

参考文献(References)

 Liu Z X, Lu S, Zhong S M, et al. Stabilization analysis for discrete-time systems with time delay[J]. Applied Mathematics and Computation, 2010, 216(7): 2024-2035.

- Yu L, Gao F R. Optimal guaranteed cost control of discretetime uncertain systems with both state and input delays[J].J of the Franklin Institute, 2001, 338(1): 101-110.
- [3] Zhang H S, Duan G R, Xie L H. Linear quadratic regulation for linear time-varying systems with multiple input delays[J]. Automatica, 2006, 42(8): 1465-1476.
- [4] 土谷武士, 江上正. 最新自动控制技术——数字预见控制[M]. 北京: 北京科学技术出版社, 1994: 1-13.
 (Tsuchiya T, Egami Tadashi. Digital preview and predictive control[M]. Beijing: Beijing Science and Technology Press, 1994: 1-13.)
- [5] Marzbanrad J, Ahmadi G, Zohoor H, et al. Stochastic optimal preview control of a vehicle suspension[J]. J of Sound and Vibration, 2004, 275(35): 973-990.
- [6] Prabakar R S, Sujatha C, Narayanan S. Optimal semi-active preview control response of a half car vehicle model with magneto rheological damper[J]. J of Sound and Vibration, 2009, 326(35): 400-420.
- [7] Hazell A, Limebeer D J N. An efficient algorithm for discrete-time H_{∞} preview control[J]. Automatica, 2008, 44(9): 2441-2448.
- [8] Wang H X, Zhang H S. Finite horizon H_{∞} preview control[J]. Acta Automatica Sinica, 2010, 36(2): 327-331.
- [9] Liao F C, Cui Y H, Shen Z W. Optimal preview control for linear time-variant discrete systems[C]. Proc of the Eighth Int Conf on Machine Learning and Cybernetics. Baoding, 2009: 1954-1960.
- [10] 廖福成, 徐玉洁. 状态时滞时变离散时间系统的最优 预见控制器设计[J]. 北京科技大学学报, 2012, 34(2): 211-216.

(Liao F C, Xu Y J. Design of an optimal preview controller for time-varying discrete-time systems with state time-delay[J]. J of University of Science and Technology Beijing, 2012, 34(2): 211-216.)