

# 关于一类球约束下的 LQ 奇异最优控制问题

赵尚睿, 朱经浩

(同济大学 数学系, 上海 200092)

**摘要:** 研究一类有约束的 LQ 奇异最优控制问题. 利用 Pontryagin 极值原理和倒向微分流的方法, 通过伴随变量直接给出最优控制的解析表达式, 避免了传统方法因引入小摄动量进行逼近而带来的大量计算.

**关键词:** 球约束 LQ 奇异最优控制; Pontryagin 极值原理; 典范倒向微分流

中图分类号: O232

文献标志码: A

## Solution to Constrained Linear Quadratic Singular Optimal Control

ZHAO Shangrui, ZHU Jinghao

(Department of Mathematics, Tongji University, Shanghai 200092, China)

**Abstract:** This paper is devoted to solving a constrained linear quadratic (LQ) singular optimal control problem. The optimal control of this problem is given explicitly with the co-state variable by the Pontryagin maximum principle and the canonical backward differential flow. Differing from the traditional way, it avoids adding a small perturbation for an approximation process.

**Key words:** LQ singular optimal control problem; Pontryagin maximum principle; canonical backward differential flows

考虑以下约束线性二次最优控制问题(P)

$$\begin{aligned} \min J &= \frac{1}{2} \int_{t_0}^{t_f} \mathbf{x}^T(t) \mathbf{W} \mathbf{x}(t) + \mathbf{u}^T(t) \mathbf{R} \mathbf{u}(t) dt \\ \text{s. t. } \dot{\mathbf{x}}(t) &= \mathbf{A} \mathbf{x}(t) + \mathbf{B} \mathbf{u}(t) \\ \mathbf{x}(t_0) &= \mathbf{x}_0 \\ \mathbf{u}(t) &\in U = \{ \mathbf{u} \mid \mathbf{u}^T \mathbf{u} \leqslant 1 \}, \quad t \in [t_0, t_f] \end{aligned} \quad (1)$$

式中:  $\mathbf{W} \in \mathbf{R}^{n \times n}$ ,  $\mathbf{R} \in \mathbf{R}^{m \times m}$  都为半正定对称矩阵, 且矩阵  $\mathbf{R}$  至少有一个特征值为零, 而  $\mathbf{A} \in \mathbf{R}^{n \times n}$ ,  $\mathbf{B} \in \mathbf{R}^{n \times m}$

都为定常矩阵;  $\mathbf{x}(t) \in \mathbf{R}^n$  为状态变量,  $\mathbf{u}(t) \in \mathbf{R}^m$  为控制变量. 一个允许控制  $\mathbf{u}(\cdot)$  是指在区间  $[t_0, t_f]$  上有界可积并取值于  $U = \{ \mathbf{u} \mid \mathbf{u}^T \mathbf{u} \leqslant 1 \}$  上的向量函数. 最优控制问题(P)在系统科学和工程等领域有着十分广泛的应用. 最优控制问题(P)的 Hamilton 函数为

$$H(t, \mathbf{x}, \mathbf{u}, \lambda) = \lambda^T (\mathbf{A} \mathbf{x} + \mathbf{B} \mathbf{u}) + \frac{1}{2} \mathbf{x}^T \mathbf{W} \mathbf{x} + \frac{1}{2} \mathbf{u}^T \mathbf{R} \mathbf{u} \quad (2)$$

由于  $H_{uu} = \mathbf{R}$  为奇异矩阵(注意到  $\mathbf{R}$  至少有一个特征值为零), 可见原问题是奇异最优控制问题. 对于奇异最优控制问题, 经典的方法<sup>[1]</sup>是在评价泛函的被积函数中加上一个小摄动量, 对于  $\epsilon > 0$  得到非奇异最优控制问题( $P_\epsilon$ )

$$\begin{aligned} \min J_\epsilon &= \frac{1}{2} \int_{t_0}^{t_f} \mathbf{x}^T(t) \mathbf{W} \mathbf{x}(t) + \mathbf{u}^T(t) (\mathbf{R} + \epsilon \mathbf{I}) \mathbf{u}(t) dt \\ \text{s. t. } \dot{\mathbf{x}}(t) &= \mathbf{A} \mathbf{x}(t) + \mathbf{B} \mathbf{u}(t) \\ \mathbf{x}(t_0) &= \mathbf{x}_0 \end{aligned}$$

$$\mathbf{u}(t) \in U = \{ \mathbf{u} \mid \mathbf{u}^T \mathbf{u} \leqslant 1 \}, \quad t \in [t_0, t_f] \quad (3)$$

进而求解非奇异的约束线性二次最优控制问题( $P_\epsilon$ ), 令  $\epsilon \rightarrow 0$ , 以逼近原问题的最优值<sup>[2]</sup>. 由此产生了大量数值计算的研究<sup>[3]</sup>. 本文则避免引入小摄动量, 利用典范倒向微分流方法<sup>[4]</sup>求解关于 Hamilton 函数的全局优化问题, 进而直接求解线性二次奇异最优控制问题(P). 结合 Pontryagin 极值原理和倒向微分流方法给出最优控制问题(P)的极值控制的解析表达式, 并证明了其最优性.

## 1 Pontryagin 极值控制和典范倒向微分流

在最优控制理论中, Pontryagin 极值原理<sup>[5]</sup>指出, 最优控制必为极值控制. 本节利用典范微分流方

收稿日期: 2012-05-16

基金项目: 国家自然科学基金(10671145)

第一作者: 赵尚睿(1989—), 女, 博士生, 主要研究方向为最优控制理论. E-mail: sophie. 2008@163. com

通讯作者: 朱经浩(1949—), 男, 教授, 博士生导师, 理学博士, 主要研究方向为最优控制、数学规划. E-mail: jinghaok@tongji. edu. cn

法<sup>[4]</sup>得到问题(P)的极值控制函数的表达式.

对于问题(P), Hamilton 函数为

$$H(t, \mathbf{x}, \mathbf{u}, \boldsymbol{\lambda}) = \boldsymbol{\lambda}^T (\mathbf{A}\mathbf{x} + \mathbf{B}\mathbf{u}) + \frac{1}{2} \mathbf{x}^T \mathbf{W} \mathbf{x} + \frac{1}{2} \mathbf{u}^T \mathbf{R} \mathbf{u} \quad (4)$$

一个极值控制函数  $\hat{\mathbf{u}}(\cdot)$ , 与相应的状态函数  $\hat{\mathbf{x}}(\cdot)$  及伴随函数  $\hat{\boldsymbol{\lambda}}(\cdot)$  满足

$$\dot{\hat{\mathbf{x}}} = H_{\mathbf{x}}(t, \hat{\mathbf{x}}, \hat{\mathbf{u}}, \hat{\boldsymbol{\lambda}}) = \mathbf{A}\hat{\mathbf{x}} + \mathbf{B}\hat{\mathbf{u}}, \quad \hat{\mathbf{x}}(t_0) = \mathbf{x}_0 \quad (5)$$

$$\dot{\hat{\boldsymbol{\lambda}}} = -H_{\boldsymbol{\lambda}}(t, \hat{\mathbf{x}}, \hat{\mathbf{u}}, \hat{\boldsymbol{\lambda}}) = -\mathbf{A}^T \hat{\boldsymbol{\lambda}} - \mathbf{W} \hat{\mathbf{x}}, \quad \hat{\boldsymbol{\lambda}}(t_f) = 0 \quad (6)$$

同时, 对  $t \in [t_0, t_f]$ , a. e.,

$$H(t, \hat{\mathbf{x}}(t), \hat{\mathbf{u}}(t), \hat{\boldsymbol{\lambda}}(t)) = \min_{\mathbf{u} \in U} H(t, \hat{\mathbf{x}}(t), \mathbf{u}, \hat{\boldsymbol{\lambda}}(t)) \quad (7)$$

由 Hamilton 函数的表达式(4)可知, 上述优化问题(7)相当于对给定的向量  $\boldsymbol{\lambda}$ , 求解以下约束半正定二次优化问题( $P_1$ )

$$\begin{aligned} \min P(\mathbf{u}) &= \frac{1}{2} \mathbf{u}^T \mathbf{R} \mathbf{u} + \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{B} \mathbf{u} \\ \text{s. t. } \mathbf{u}^T \mathbf{u} &\leqslant 1 \end{aligned} \quad (8)$$

以下引入关于半正定二次优化问题( $P_1$ )的典范微分流<sup>[6]</sup>. 因  $\mathbf{R} \geqslant 0$ , 当  $\rho > 0$  时, 有  $\mathbf{R} + \rho \mathbf{I} > 0$ , 若  $\mathbf{B}^T \boldsymbol{\lambda} \neq 0$ , 则存在  $\rho^* > 0$  满足

$$0 < \|(\mathbf{R} + \rho^* \mathbf{I})^{-1} \mathbf{B}^T \boldsymbol{\lambda}\| < 1 \quad (9)$$

令  $\mathbf{u}^* = -(\mathbf{R} + \rho^* \mathbf{I})^{-1} \mathbf{B}^T \boldsymbol{\lambda}$ , 则当  $\rho > 0$  时, 微分方程

$$\frac{d\mathbf{u}}{d\rho} + [\mathbf{R} + \rho \mathbf{I}]^{-1} \mathbf{u} = 0, \quad \mathbf{u}(\rho^*) = \mathbf{u}^* \quad (10)$$

定义了关于半正定二次优化问题( $P_1$ )的典范微分流

$$\hat{\mathbf{u}}(\rho) = -(\mathbf{R} + \rho \mathbf{I})^{-1} \mathbf{B}^T \boldsymbol{\lambda} \quad (11)$$

容易验证, 当  $\rho > 0$  时,

$$\begin{aligned} \nabla_{\mathbf{u}} \left\{ P(\hat{\mathbf{u}}(\rho)) + \frac{\rho}{2} [\hat{\mathbf{u}}^T(\rho) \hat{\mathbf{u}}(\rho) - 1] \right\} &= \\ \nabla_{\mathbf{u}} P(\hat{\mathbf{u}}(\rho)) + \rho \hat{\mathbf{u}}(\rho) &= \\ \mathbf{R} \hat{\mathbf{u}}(\rho) + \mathbf{B}^T \boldsymbol{\lambda} + \rho \hat{\mathbf{u}}(\rho) &= 0 \end{aligned} \quad (12)$$

$$\nabla_{\mathbf{u} \mathbf{u}}^2 \left\{ P(\hat{\mathbf{u}}(\rho)) + \frac{\rho}{2} [\hat{\mathbf{u}}^T(\rho) \hat{\mathbf{u}}(\rho) - 1] \right\} = \mathbf{R} + \rho \mathbf{I} > 0 \quad (13)$$

**引理 1:**  $\|\hat{\mathbf{u}}(\rho)\|$  在  $\rho \in (0, +\infty)$  内单调递减.

证: 由于当  $\rho > 0$  时

$$\|\hat{\mathbf{u}}(\rho)\|^2 = \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{B} (\mathbf{R} + \rho \mathbf{I})^{-2} \mathbf{B}^T \boldsymbol{\lambda} \quad (14)$$

以及  $\mathbf{R} + \rho \mathbf{I} > 0$ , 可得到, 当  $\rho > 0$  时,

$$\frac{d\|\hat{\mathbf{u}}(\rho)\|^2}{d\rho} = -2 \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{B} (\mathbf{R} + \rho \mathbf{I})^{-3} \mathbf{B}^T \boldsymbol{\lambda} \leqslant 0 \quad (15)$$

所以,  $\|\hat{\mathbf{u}}(\rho)\|$  在  $\rho \in (0, +\infty)$  单调递减. 证毕.

**引理 2:** 若在  $(0, +\infty)$  内,  $\|\hat{\mathbf{u}}(\rho)\|$  有界, 则  $\lim_{\rho \rightarrow 0^+} \hat{\mathbf{u}}(\rho)$  存在且有穷; 若在  $(0, +\infty)$  内,  $\|\hat{\mathbf{u}}(\rho)\|$  无界, 则  $\lim_{\rho \rightarrow 0^+} \|\hat{\mathbf{u}}(\rho)\| = +\infty$ .

证: 由引理 1 知,  $\|\hat{\mathbf{u}}(\rho)\|$  在  $(0, +\infty)$  内单调递减. 这样, 若在  $(0, +\infty)$  内,  $\|\hat{\mathbf{u}}(\rho)\|$  有界, 则当  $\rho \rightarrow 0^+$  时, 数集  $\{\|\hat{\mathbf{u}}(\rho)\|\}$  有界. 从而其在  $[0, +\infty)$  上连续, 所以  $\lim_{\rho \rightarrow 0^+} \|\hat{\mathbf{u}}(\rho)\|$  存在且有穷. 又因为  $\hat{\mathbf{u}}(\rho)$  是微分方程(10)的解, 所以  $\lim_{\rho \rightarrow 0^+} \hat{\mathbf{u}}(\rho)$  存在且有穷; 而若在  $(0, +\infty)$  内,  $\|\hat{\mathbf{u}}(\rho)\|$  无界, 则由引理 1 易见, 当  $\rho \rightarrow 0^+$  时,  $\lim_{\rho \rightarrow 0^+} \|\hat{\mathbf{u}}(\rho)\| = +\infty$ . 证毕.

注: 由引理 2 可以知道, 在广义规定下,  $\lim_{\rho \rightarrow 0^+} \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{B} [\mathbf{R} + \rho \mathbf{I}]^{-2} \mathbf{B}^T \boldsymbol{\lambda}$  总是存在的, 以下把  $\lim_{\rho \rightarrow 0^+} \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{B} [\mathbf{R} + \rho \mathbf{I}]^{-2} \mathbf{B}^T \boldsymbol{\lambda}$  理解为广义极限, 即可为有穷值, 也可为  $+\infty$ .

## 2 全局优化问题( $P_1$ )的最优解

**定理 1:** 关于全局优化问题( $P_1$ ), 在  $\mathbf{B}^T \boldsymbol{\lambda} \neq 0$  的情形下, 有下述结论:

(1) 若  $\lim_{\rho \rightarrow 0^+} \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{B} [\mathbf{R} + \rho \mathbf{I}]^{-2} \mathbf{B}^T \boldsymbol{\lambda} > 1$ , 则问题( $P_1$ )有最优解

$$\hat{\mathbf{u}}_\lambda = -[\mathbf{R} + \rho_\lambda \mathbf{I}]^{-1} \mathbf{B}^T \boldsymbol{\lambda} \quad (16)$$

其中  $\rho_\lambda$  是方程  $\boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{B} [\mathbf{R} + \rho \mathbf{I}]^{-2} \mathbf{B}^T \boldsymbol{\lambda} = 1$  的惟一正根.

(2) 若  $\lim_{\rho \rightarrow 0^+} \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{B} [\mathbf{R} + \rho \mathbf{I}]^{-2} \mathbf{B}^T \boldsymbol{\lambda} \leqslant 1$ , 则( $P_1$ )有最优解

$$\hat{\mathbf{u}}_\lambda = \lim_{\rho \rightarrow 0^+} (-[\mathbf{R} + \rho \mathbf{I}]^{-1} \mathbf{B}^T \boldsymbol{\lambda}) \quad (17)$$

证: (1) 在  $\lim_{\rho \rightarrow 0^+} \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{B} [\mathbf{R} + \rho \mathbf{I}]^{-2} \mathbf{B}^T \boldsymbol{\lambda} > 1$  的情形,

注意到当  $\rho > 0$  时,  $\|\hat{\mathbf{u}}(\rho)\|^2 = \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{B} [\mathbf{R} + \rho \mathbf{I}]^{-2} \mathbf{B}^T \boldsymbol{\lambda}$ , 由引理 1 及引理 2 可知, 存在惟一的  $\rho_\lambda > 0$  满足

$$\|\hat{\mathbf{u}}(\rho_\lambda)\|^2 = \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{B} [\mathbf{R} + \rho_\lambda \mathbf{I}]^{-2} \mathbf{B}^T \boldsymbol{\lambda} = 1 \quad (18)$$

令  $\hat{\mathbf{u}}_\lambda = \hat{\mathbf{u}}(\rho_\lambda) = -[\mathbf{R} + \rho_\lambda \mathbf{I}]^{-1} \mathbf{B}^T \boldsymbol{\lambda}$ , 因

$$\nabla_{\mathbf{u}} [P(\mathbf{u}) + \frac{\rho_\lambda}{2} (\mathbf{u}^T \mathbf{u} - 1)] = \nabla P(\mathbf{u}) + \rho_\lambda \mathbf{u} =$$

$$(\mathbf{R} + \rho_\lambda \mathbf{I}) \mathbf{u} + \mathbf{B}^T \boldsymbol{\lambda}$$

得到

$$\nabla_{\mathbf{u}} \left[ P(\hat{\mathbf{u}}_\lambda) + \frac{\rho_\lambda}{2} (\hat{\mathbf{u}}_\lambda^T \hat{\mathbf{u}}_\lambda - 1) \right] = 0 \quad (19)$$

又有

$$\nabla_{\mathbf{u} \mathbf{u}}^2 \left[ P(\hat{\mathbf{u}}_\lambda) + \frac{\rho_\lambda}{2} (\hat{\mathbf{u}}_\lambda^T \hat{\mathbf{u}}_\lambda - 1) \right] = \mathbf{R} + \rho_\lambda \mathbf{I} > 0$$

再注意到式(19),从而对任意一个  $\mathbf{u} \in U = \{\mathbf{u}^T \mathbf{u} \leq 1\}$ ,有

$$\begin{aligned} P(\mathbf{u}) &\geq P(\mathbf{u}) + \frac{\rho_\lambda}{2} (\mathbf{u}^T \mathbf{u} - 1) \geq \\ P(\hat{\mathbf{u}}_\lambda^T) + \frac{\rho_\lambda}{2} (\hat{\mathbf{u}}_\lambda^T \hat{\mathbf{u}}_\lambda - 1) &= P(\hat{\mathbf{u}}_\lambda) \end{aligned} \quad (20)$$

所以在此情形(1),优化问题( $P_1$ )有最优解  $\hat{\mathbf{u}}_\lambda = -(\mathbf{R} + \rho_\lambda \mathbf{I})^{-1} \mathbf{B}^T \lambda$ .

(2) 在  $\lim_{\rho \rightarrow 0^+} \lambda^T \mathbf{B} [\mathbf{R} + \rho \mathbf{I}]^{-2} \mathbf{B}^T \lambda \leq 1$  的情形,  
 $\|\hat{\mathbf{u}}(\rho)\|$  在  $(0, +\infty)$  内有界,由引理 2 可知,存在  
 $\mathbf{u}^* \in U$ ,使得

$$\mathbf{u}^* = \lim_{\rho \rightarrow 0^+} \hat{\mathbf{u}}(\rho) = \lim_{\rho \rightarrow 0^+} (-(\mathbf{R} + \rho \mathbf{I})^{-1} \mathbf{B}^T \lambda) \quad (21)$$

注意到式(12)和(13),对任意一个  $\mathbf{u} \in U$  和任意一个  $\rho > 0$ ,有

$$\begin{aligned} P(\mathbf{u}) &\geq P(\mathbf{u}) + \frac{\rho}{2} (\mathbf{u}^T \mathbf{u} - 1) \geq \\ P(\hat{\mathbf{u}}(\rho)) + \frac{\rho}{2} [\hat{\mathbf{u}}(\rho)^T \hat{\mathbf{u}}(\rho) - 1] &= P(\mathbf{u}^*) \end{aligned} \quad (22)$$

令  $\rho \rightarrow 0^+$ ,有

$$\begin{aligned} P(\mathbf{u}) &\geq \lim_{\rho \rightarrow 0^+} P(\hat{\mathbf{u}}(\rho)) + \lim_{\rho \rightarrow 0^+} \frac{\rho}{2} [\hat{\mathbf{u}}(\rho)^T \hat{\mathbf{u}}(\rho) - 1] \geq \\ P(\mathbf{u}^*) + \frac{0}{2} (\mathbf{u}^{*T} \mathbf{u}^* - 1) &= P(\mathbf{u}^*) \end{aligned}$$

所以在情形(2),优化问题( $P_1$ )有最优解  $\hat{\mathbf{u}}_\lambda = \mathbf{u}^* = \lim_{\rho \rightarrow 0^+} (-[\mathbf{R} + \rho \mathbf{I}]^{-1} \mathbf{B}^T \lambda)$ . 证毕.

### 3 半正定二次奇异最优控制问题( $P$ )的最优解

下面用  $\arg\{f(\rho)=0, \rho>0\}$  表示方程  $f(\rho)=0$  的正实根. 对于伴随函数  $\lambda(t)$ ,当  $t \in [t_0, t_f]$ ,若  $\lim_{\rho \rightarrow 0^+} \lambda^T(t) \mathbf{B} [\mathbf{R} + \rho \mathbf{I}]^{-2} \mathbf{B}^T \lambda(t) > 1$ ,记  $\rho_\lambda(t) = \arg\{\lambda^T(t) \mathbf{B} [\mathbf{R} + \rho \mathbf{I}]^{-2} \mathbf{B}^T \lambda(t) = 1, \rho > 0\}$  借助伴随函数,以下直接应用定理 1,给出约束线性二次最优控制问题( $P$ )的极值控制表达式.

首先对约束线性二次最优控制问题( $P$ ),定义如下关于伴随变量  $\lambda(t)$  的控制函数  $\mathbf{u}(t)$ .

**定义 1:** 当  $t \in [t_0, t_f]$ ,若  $\mathbf{B}^T \lambda(t) = 0$ ,则定义  $\mathbf{u}(t) = 0$ ;若  $\mathbf{B}^T \lambda(t) \neq 0$ ,则定义

$$\mathbf{u}(t) = \begin{cases} -[\mathbf{R} + \rho_\lambda(t) \mathbf{I}]^{-1} \mathbf{B}^T \lambda(t), \\ \lim_{\rho \rightarrow 0^+} \lambda^T(t) \mathbf{B} [\mathbf{R} + \rho \mathbf{I}]^{-2} \mathbf{B}^T \lambda(t) > 1 \\ \lim_{\rho \rightarrow 0^+} [-(\mathbf{R} + \rho \mathbf{I})^{-1} \mathbf{B}^T \lambda(t)], \\ \lim_{\rho \rightarrow 0^+} \lambda^T(t) \mathbf{B} [\mathbf{R} + \rho \mathbf{I}]^{-2} \mathbf{B}^T \lambda(t) \leq 1 \end{cases} \quad (23)$$

以下说明若由定义 1 给出的控制为一个 Pontryagin 极值控制,则其也是球约束线性二次最优控制问题( $P$ )的一个最优控制.

事实上,由定理 1,对给定的  $\lambda$ ,若  $\mathbf{B}^T \lambda \neq 0$ ,约束半正定二次优化问题( $P_1$ )的最优解仅依赖于  $\lambda$ ,而当  $\mathbf{B}^T \lambda = 0$  时,显然可取约束半正定二次优化问题( $P_1$ )的最优解为零. 这样由定义 1 给出的控制  $\mathbf{u}$  的取值就仅依赖于伴随变量  $\lambda$ ,而不依赖于状态变量  $x$ . 可把极值控制变量表示为伴随变量的函数

$$\mathbf{u} = \mathbf{u}(\lambda) \quad (24)$$

**定理 2:** 若由定义 1 给出的控制函数  $\mathbf{u}(t)$  为 Pontryagin 极值控制,则其必为球约束线性二次奇异最优控制问题( $P$ )的一个最优控制.

证:由定理 1 和定义 1,把极值控制变量表示为伴随变量的函数,  $\mathbf{u} = \mathbf{u}(\lambda)$ ,再代入 Hamilton 函数,有

$$\begin{aligned} H(t, x, \mathbf{u}(\lambda), \lambda) &= \lambda^T [\mathbf{A}x + \mathbf{B}\mathbf{u}(\lambda)] + \\ \frac{1}{2} \mathbf{x}^T \mathbf{W} \mathbf{x} + \frac{1}{2} \mathbf{u}^T(\lambda) \mathbf{R} \mathbf{u}(\lambda) \end{aligned} \quad (25)$$

由于  $\mathbf{u}(\lambda)$  与状态变量无关,而  $\mathbf{W} \geq 0$ ,所以  $H(t, x, \mathbf{u}(\lambda), \lambda)$  是关于  $x$  的凸函数,由文献[4]中引理 6.1 及其证明可知,  $\mathbf{u}(t)$  为球约束线性二次奇异最优控制问题( $P$ )的一个最优控制. 证毕.

### 4 例子

**例 1** 考虑以下球约束线性二次最优控制问题( $P_2$ ):

$$\begin{aligned} \min J &= \frac{1}{2} \int_0^2 x^2(t) + (u_1(t) & u_2(t)) \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1(t) \\ u_2(t) \end{bmatrix} dt \\ \text{s. t. } \dot{x} &= 4x + u_1(t) + u_2(t), \quad x(0) = 2, \\ u_1^2(t) + u_2^2(t) &\leq 1, \quad t \in [0, 2] \end{aligned}$$

式中: 状态变量  $x \in \mathbf{R}^1$ ,  $\mathbf{u} = (u_1 \ u_2)^T \in \mathbf{R}^2$ .

上述问题( $P_2$ )的 Hamilton 函数为

$$H(t, x, \mathbf{u}, \lambda) = \frac{1}{2} x^2 + \frac{1}{2} u_1^2 + \lambda(4x + u_1 + u_2)$$

由于

$$H_{uu} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

上述问题( $P_2$ )是一个奇异最优控制问题.

由 Pontryagin 极值原理,极值控制函数  $\hat{\mathbf{u}}(\cdot)$  与相应的状态函数  $\hat{x}(\cdot)$  及伴随函数  $\hat{\lambda}(\cdot)$  需满足

$$\begin{aligned} \dot{\hat{x}} &= 4\hat{x} + \hat{u}_1 + \hat{u}_2, \quad \hat{x}(0) = 2 \\ \dot{\hat{\lambda}} &= -4\hat{\lambda} - \hat{x}, \quad \hat{\lambda}(2) = 0 \end{aligned}$$

$$H(t, \hat{x}, \hat{u}, \hat{\lambda}) = \min_{u \in U} H(t, \hat{x}, u, \hat{\lambda})$$

由定义1中给出的候选极值控制表达式可得到

$$\hat{u} = (\hat{u}_1 \quad \hat{u}_2)^T = \begin{cases} [0 \quad 0]^T, \hat{\lambda}(t) = 0, t \in [0, 2] \\ \left[ -\frac{\hat{\lambda}(t)}{1 + \rho_{\hat{\lambda}}(t)} \quad -\frac{\hat{\lambda}(t)}{\rho_{\hat{\lambda}}(t)} \right]^T, \\ \hat{\lambda}(t) \neq 0, t \in [0, 2] \end{cases}$$

其中

$$\rho_{\hat{\lambda}} = \arg \left\{ \frac{\hat{\lambda}^2}{(1+\rho)^2} + \frac{\hat{\lambda}^2}{\rho^2} = 1, \hat{\lambda} \neq 0, \rho > 0 \right\}$$

由于  $\rho_{\hat{\lambda}} > 0$ , 可得到:  $\rho_{\hat{\lambda}} = \sqrt{\sqrt{\hat{\lambda}^2(\hat{\lambda}^2+1)} + \hat{\lambda}^2 + \frac{1}{4}} - \frac{1}{2}$ .

这样, 问题( $P_2$ )的最优控制就可以由求解下列常微分方程边值问题而得到

$$\dot{\hat{x}} = 4\hat{x} + \hat{u}_1 + \hat{u}_2, \quad \hat{x}(0) = 2$$

$$\dot{\hat{\lambda}} = -4\hat{\lambda} - \hat{x}, \quad \hat{\lambda}(2) = 0$$

其中

$$\hat{u} = (\hat{u}_1 \quad \hat{u}_2)^T = \begin{cases} [0 \quad 0]^T, \hat{\lambda}(t) = 0, t \in [0, 2] \\ \left[ -\frac{\hat{\lambda}(t)}{1 + \rho_{\hat{\lambda}}(t)} \quad -\frac{\hat{\lambda}(t)}{\rho_{\hat{\lambda}}(t)} \right]^T, \\ \hat{\lambda}(t) \neq 0, t \in [0, 2] \end{cases}$$

$$\rho_{\hat{\lambda}} = \sqrt{\sqrt{\hat{\lambda}^2(\hat{\lambda}^2+1)} + \hat{\lambda}^2 + \frac{1}{4}} - \frac{1}{2}$$

求解以上常微分方程边值问题, 表1给出了问题( $P_2$ )的最优控制  $\hat{u}$ , 以及相应的最优轨道  $\hat{x}$  和伴随轨道  $\hat{\lambda}$  的部分数值. 同时可得到最优控制问题( $P_2$ )的评价泛函的最小值  $\min J = 1.555 \times 10^6$ .

表1 例1中的部分计算结果

Tab. 1 Some of the calculation results of Example 1

$t$	$\hat{\lambda}$	$\rho_{\hat{\lambda}}$	$\hat{u}_1$	$\hat{u}_2$	$\hat{x}$
0.000 0	1 827 395.397 0	2 584 326.854 3	-0.707 1	-0.707 1	2.000 0
0.221 1	754 646.491 3	1 067 230.802 7	-0.707 1	-0.707 1	4.340 5
0.442 2	311 640.138 1	440 725.209 8	-0.707 1	-0.707 1	10.007 9
0.663 3	128 693.416 8	181 999.475 4	-0.707 1	-0.707 1	23.731 9
0.884 4	53 139.717 1	75 150.408 6	-0.707 1	-0.707 1	56.964 8
1.124 0	20 370.284 0	28 807.431 9	-0.707 1	-0.707 1	147.920 2
1.363 5	7 773.622 5	10 993.062 3	-0.707 1	-0.707 1	385.010 8
1.584 6	3 113.591 8	4 402.783 8	-0.707 0	-0.707 2	931.810 2
1.805 7	1 051.885 9	1 487.091 6	-0.706 9	-0.707 3	2 255.897 7
1.953 7	228.656 0	322.869 5	-0.706 0	-0.708 2	4 076.053 4
1.991 4	41.988 7	58.887 3	-0.701 1	-0.713 0	4 741.016 8
1.992 5	36.912 8	51.709 7	-0.700 3	-0.713 8	4 760.666 5
1.993 4	32.395 1	45.321 8	-0.699 3	-0.714 8	4 778.225 4
1.994 3	27.877 9	38.934 8	-0.698 1	-0.716 0	4 795.849 1
1.995 2	23.361 1	32.548 9	-0.696 3	-0.717 7	4 813.537 8
1.996 2	18.844 6	26.164 3	-0.693 7	-0.720 2	4 831.291 7
1.997 1	14.328 3	19.781 8	-0.689 5	-0.724 3	4 849.111 1
1.998 0	9.812 3	13.403 6	-0.681 2	-0.732 1	4 866.996 3
1.998 9	5.296 4	7.039 8	-0.658 8	-0.752 3	4 884.947 4
1.999 8	1.003 5	1.136 7	-0.469 7	-0.882 8	4 902.073 4
2.000 0	0.055 8	0.055 8	-0.052 8	-0.998 6	4 905.862 6
2.000 0	0.000 0	0.000 0	0.000 0	0.000 0	4 906.085 6

## 参考文献:

- [1] Russell L D. Mathematics of finite dimensional control systems: theory and design[M]. New York: Marcel Dekker, 1979.
- [2] Bardi M, Capuzzo-Dolcetta I. Optimal control and viscosity solutions of Hamilton-Jacobi-Bellman Equations[M]. Boston: Birkhauser, 1997.
- [3] Hang C S, Wang S, Teo K L. Solving Hamilton-Jacobi-Bellman

Equations by a modified method of characteristics[J]. Nonlinear Analysis, Series A: Theory Methods, 2000, 40(1/8):279.

- [4] 朱经浩. 最优控制中的数学方法[M]. 北京: 科学出版社, 2011. ZHU Jinghao. Mathematical methods in optimal control [M]. Beijing: Science Press, 2011.
- [5] Pontryagin L S. The mathematical theory of optimal processes [M]. Oxford: Pergamon Press, 1964.
- [6] ZHU Jinghao, WU Dan, GAO David. Applying the canonical dual theory in optimal control problems [J]. Journal of Global Optimization, 2012, 54(2):221.