

用分割映射法解容差设计问题

叶庆凯

毛剑琴

吴智铭

(北京大学力学系) (北京航空学院自动控制系) (上海交通大学电机与计算机系)

摘 要

本文介绍控制系统的容差设计方法。它使设计参数在一定范围内变化时系统仍能满足指定的性能要求。文中给出了容差设计的可实现程序方案, 讨论了具体的实现步骤, 并给出了两个算例。

一、引 言

当用不等式方法设计控制系统时, 对系统的性能要求归结为在 n 维欧氏空间 R^n 中寻找一个点 x 满足不等式

$$f^{(j)}(x) \leq 0, \quad j=1, 2, \dots, m. \quad (1)$$

称此 x 为标准设计值。但实际实现 x 时不可避免地会有误差。因而为保证实现的系统能满足要求应要求系统具有鲁棒性, 即当实现的 x 对标准值有小偏离时系统仍应满足要求。但是, 以往的鲁棒性讨论只是一种定性的讨论, 即使对鲁棒的系统, 到底容许实现的参数偏离标准值多少仍是不知道的。容差设计可以认为是一种定量的鲁棒性研究, 即寻找点 x 满足不等式

$$f^{(j)}(x+t) \leq 0, \quad j=1, 2, \dots, n; \quad t \in T, \quad (2)$$

其中 T 是 R^n 中的一个区域, 可事先规范化为

$$T \triangleq \{t \in R^n \mid |t^i| \leq 1\}, \quad (3)$$

这里 t^i 是 t 的第 i 个分量。这样的容差设计也就是只要实现的参数偏离标准值不超出区域 T 的范围, 就能保证系统仍满足性能要求。

问题 (2) (称为 P_T) 是无限维的。它还可表达为: 寻找一个点 x 满足不等式

$$\theta_T(x) \leq 0, \quad (4)$$

其中 $\theta_T: R^n \rightarrow R$ 定义为

$$\theta_T(x) \triangleq \max_t \{ \phi(x+t) \mid t \in T \}, \quad (5)$$

而 $\phi: R^n \rightarrow R$ 定义为

$$\phi(x) \triangleq \max_j \{ f^{(j)}(x) \mid j=1, 2, \dots, m \}. \quad (6)$$

二、算法概述

以 F 记问题 (1) 的解集, 以 G 记问题 (2) 即问题 P_T 的解集, 即

$$F \triangleq \{x \in R^n | \phi(x) \leq 0\}, \quad (7)$$

$$G \triangleq \{x \in R^n | \theta_T(x) \leq 0\} \\ = \{x \in R^n | \phi(x+t) \leq 0, t \in T\}. \quad (8)$$

集 F 与 G 的关系如图 1 所示. 显然, G 是 F 的子集.

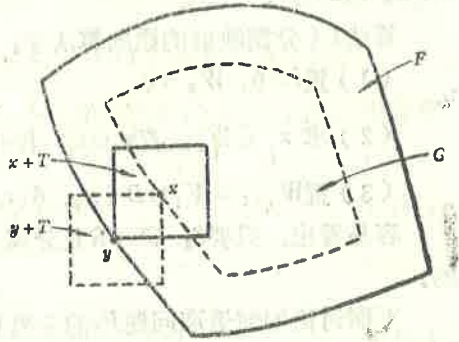


图 1 集 F 与集 G 之间的关系

可以用外逼近法^[1]将无限维问题 P_T 化为一系列有限维问题 P_{T_i} :

$$\phi(x+t) \leq 0, \quad t \in T_i, \quad (9)$$

而 T_i 是 T 的子集, 且只含有限个点. 但在一般性算法中, 确定 G 的一个外逼近是相当复杂的问题. 而凭藉分割映射方法可以用相当简单的办法来构成 G 的一个外逼近. 具体来说, 在第 i 次迭代时, 可以用

$$W_i = U\{B(x_j, \epsilon_j) | j < i\} \quad (10)$$

或它的一个子集来近似 G^c (集 G 的补集), 其中 $B(x_j, \epsilon_j)$ 是中心在 x_j , 半径为 $\epsilon_j > 0$ 且与 G 不相交的开球. 显然, $G \cap W_i = \phi$, 因而 $G \subset W_i^c$. 这样, W_i^c 乃是 G 的一个外逼近.

整个算法在于在 W_{i-1}^c 中找一点 x_i , 然后确定 ϵ_i 使 $G \cap B(x_i, \epsilon_i) = \phi$, 再令 $W_i = W_{i-1} \cup B(x_i, \epsilon_i)$. 反复迭代下去直至 $\epsilon_i = 0$, 这表明相应的 x_i 已在 G 中. 本文以后将讨论确定 ϵ_i 以及构造 W_i 的具体方法.

三、分离算子与分割映射

定义 设 G 是闭集, 函数 $\delta: G^c \rightarrow R$ 是分离算子, 如果

(1) 对一切 $x \in G^c$, 有 $\delta(x) > 0$;

(2) 若 $i \rightarrow \infty$ 时有 $x_i \in G^c$, $x_i \rightarrow x^*$ 且 $\delta(x_i) \rightarrow 0$, 则 $\delta(x^*) = 0$, 即 $x^* \in G$.

容易证明, 若 δ 是分离算子, 且无穷序列 $\{x_i\}$ 满足

$$x_i \in W_i^c, \quad i = 1, 2, \dots \quad (11)$$

$$W_i \triangleq U\{B(x_j, \delta(x_j)) | j = 1, 2, \dots, i-1\},$$

则 $\{x_i\}$ 的任一聚点均属于 G .

定义 若对一切 $x \in G^c$ 有

$$0 < \delta(x) \leq d(x, G) \triangleq \min_{y \in G} \|y - x\|,$$

$$B(x, \delta(x)) \triangleq \{y | \|y - x\| < \delta\},$$

则从点到集的映射 $x \rightarrow B(x, \delta(x))^c$ 称为分割映射, 显然有 $x \in B(x, \delta(x))$, $G \subset$

$B(x, \delta(x))^c$.

算法1 (分割映射的原则算法):

(1) 置 $i=0$, $W_0 = \phi$

(2) 求 $x_i \in W_i^c$. 若 $x_i \in G$, 停止, 否则进行 (3).

(3) 置 $W_{i+1} = W_i \cup B(x_i, \delta(x_i))$, $i=i+1$, 返回 (2)

容易看出, 只要 $\delta: G^c \rightarrow R$ 是分离算子, 由算法1得到的序列 $\{x_i\}$ 的聚点 x^* 是属于 G 的.

下面讨论如何选取问题 P_T 的分离算子. 首先, 将分割映射定义中的范数取为无穷范数:

$$B_\infty(x, p) \triangleq \{y \in R^n \mid \|y - x\|_\infty < p\}, \quad (12)$$

因而

$$x + T \triangleq \{y \in R^n \mid \|y - x\|_\infty \leq 1\} = \overline{B_\infty(x, 1)}, \quad (13)$$

这里上面的一横表示集的闭包. 这样, 问题 P_T 成为寻找点 x 使 $x + T \subset F$ (看图1).

再定义函数 $\eta: G^c \rightarrow R$ 如下

$$\eta(x) \triangleq \min_y \{\|y - x\|_\infty \mid y \in x + T, y \in U\}, \quad (14)$$

其中 $U = \overline{F^c} \triangleq \{x \in R^n \mid \phi(x) \geq 0\}$. 图2说明了 $\eta(x)$ 的几何意义. 以后为方便起见, 记使式 (14) 取最小的 y 值为 $w(x)$. 因而 $\eta(x) = \|w(x) - x\|_\infty$.

定义

$$\delta(x) = 1 - \eta(x). \quad (15)$$

可以证明, 若问题 P_T 中的函数 $f^{(i)}$ 均是连续的, 则由式 (15) 定义的函数 $\delta: G^c \rightarrow R$ 是一个分离算子.

现在, 算法1可具体化为如下算法.

算法2:

(1) 置 $i=0$, $W_0 = \phi$.

(2) 求 $x_i \in W_i^c$. 若 $x_i \in G$, 停止, 否则进行 (3).

(3) 按式 (14) 计算 $\eta(x_i)$, 令 $\delta(x_i) = 1 - \eta(x_i)$.

(4) 置 $W_{i+1} = W_i \cup B_\infty(x_i, \delta(x_i))$, $i=i+1$, 返回 (2).

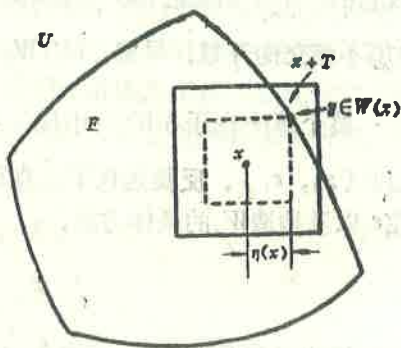


图2 $\eta(x)$ 的几何意义

四、容差问题的分割映射算法

算法2仍是一个原则算法. 按式 (14) 计算 $\eta(x_i)$ 以及第 (2) 步中判断 x_i 是否属于 G 均需无穷次计算. 而且, 每迭代一次, W_i 中将增加一个约束, 使问题越来越复杂, 为构造一个可实现的算法, 可采取如下措施.

(1) 用范数 $\|\cdot\|_2$ 代替无穷范数 $\|\cdot\|_\infty$ 算法 2 中第 (4) 步改为 $W_{i+1} = W_i \cup B_2(x_i, \delta(x_i))$, 以使第 (2) 步中要处理的约束 $x \notin B_2(\tilde{x}, \delta(\tilde{x}))$ 具有可微形式.

(2) 在算法 2 的第 (3) 步中, 用近似的 $\bar{\delta}(\cdot, \cdot)$ 来代替 $\delta(\cdot)$. 为此, 用含有 $x+T$ 中的 $\tau(i)$ 个点的集合 $V_{\tau(i)}$ 来代替 $x+T$ 本身. 式 (14) 成为

$$\bar{\eta}(x, i) \triangleq \min_y \{\|y - x\|_\infty \mid y \in V_{\tau(i)}, \phi(y) \geq 0\}. \quad (16)$$

将使式 (16) 取最小的 y 值记为 $w(x, i)$. 相应地,

$$\bar{\delta}(x, i) \triangleq 1 - \bar{\eta}(x, i) = 1 - \|w(x, i) - x\|_\infty \leq \delta(x) \quad (17)$$

是 $\delta(x)$ 的一个近似.

为使算法收敛, $\tau(i)$ 应满足条件: (i) 当 $i \rightarrow \infty$ 时 $\tau(i) \rightarrow \infty$; (ii) 对一切 $x \in G^c$, 存在整数 $I(x)$, 对一切 $i \geq I(x)$ 均有 $w(x, i) \in U$ 且在 $x+T$ 的内部; (iii) 对 G^c 的任一紧的子集 X , 当 $i \rightarrow \infty$ 时, $|\eta(x) - \|w(x, i) - x\|_\infty|$ 对 $x \in X$ 应一致地趋于零.

(3) 为不使算法 2 第 (2) 步中的 W_i^c 的结构过于复杂, 可采取抛弃无效约束技术. 为此将第 (4) 步中决定 W_i 的计算公式改为

$$W_i = U\{B_2(x_j, \bar{\delta}(x_j, j)) \mid j \in J(i-1)\}, \quad (18)$$

其中 $J(i-1)$ 是 $\{1, 2, \dots, i-1\}$ 的子集, 定义为

$$J(i) \triangleq \{j < i \mid \bar{\delta}(x_j, j) > \varepsilon_{i,j}\}, \quad (19)$$

而 $\varepsilon_{i,j}$ 具有性质: (i) 对一切 $i, j < i$ 有 $\varepsilon_{i,j} > 0$, (ii) 当 $i \rightarrow \infty$ 时 $\varepsilon_{i,j}$ 对 j 一致地单调递升地趋向于某一 $\bar{\varepsilon}_j$; (iii) 当 $j \rightarrow \infty$ 时 $\bar{\varepsilon}_j$ 单调递减地趋于零.

式 (18) 中 i 为当前迭代次数, j 为建立相应约束 $x \notin B_2(x_j, \bar{\delta}(x_j, j))$ 时的迭代次数.

算法 3:

(1) 置 $i=0$, $W_0 = \phi$, $J(0) = \phi$, $\tau(0) = 100$.

(2) 求 $x_i \in W_i^c$ 即求 x_i 满足

$$\bar{\delta}(x_i, j)^2 - \|x_i - x_j\|_2^2 \leq 0, \quad j \in J(i).$$

(3) 计算 $w(x_i, i)$.

(4) 计算 $\bar{\delta}(x_i, i) = 1 - \|w(x_i, i) - x_i\|_\infty$.

(5) 若全部 $\tau(i)$ 个试验点均满足条件 $\phi(z_i) \geq 0$, 置 $x_{i+1} = x_i$, $W_{i+1} = W_i$, $i = i+1$, 计算 $\tau(i+1)$ 后返回 (3); 否则进行 (6).

(6) 计算 $J(i+1)$, $\tau(i+1)$.

(7) 置 $W_{i+1} = U\{B_2(x_j, \bar{\delta}(x_j, j)) \mid j \in J(i+1)\}$.

(8) 置 $i = i+1$, 返回 (2).

可以证明, 由算法3求得的无穷序列 $\{x_i\}$ 的任一聚点 x^* 均位于 G 中.

五、实现算法3时的一些具体考虑

(1) 原则上讲, 算法3并不需要给定初始迭代点. 但若能给出一个合适的初始点, 显然能加速算法的收敛. 我们取 $x_0 \in F$.

(2) 每次计算 $w(x_i, i)$ 可能要计算 $\tau(i)$ 次 ϕ 值, 我们限制 $\tau(i)$ 的最大值 $\tau_{\max} = 500 \sim 1000$.

(3) 在 $\tau(i) = \tau_{\max}$ 且 $\bar{\delta}(x_i, i) < 0.05$ 时计算结束, 此时 x_i 即所求的解. 否则在 $i = I_{\max}$ 时计算结束, 并认为解不存在 (不妨另取初始点再试试).

(4) 为实现算法3中的第(2)步, 即求 $x_{i+1} \in w_{i+1}^c$, 采用了带外罚函数的组合变尺度方法. 这需要一个初始点. 由于相应的约束函数

$$\bar{\delta}(x_i, i) = \|x - x_i\|_2^2$$

在 $x = x_i$ 处的梯度为零, 取点 x_i 为初始点是不合适的. 我们的程序中, 在求得新的 $w(x_i, i)$ 后, 在 $w(x_i, i)$ 至 x_i 的方向上对 $\phi(x)$ 进行一次极小值搜索, 将所得结果 x'_i 作为下一次解问题 $x \in W_{i+1}^c$ 的初始值. 若上述搜索过程所得的 x'_i 十分靠近 x_i , 则取

$$x'_i{}' = x_i + \lambda(x_i - w(x_i, i))$$

为解问题 $x \in W_{i+1}^c$ 的初始值, 其中

$$\lambda = a \bar{\delta}(x_i, i) / \|x_i - w(x_i, i)\|_2, \quad a > 1.$$

(5) 算法执行过程中, 若发现迭代点越出了 F (即 $\bar{\delta}(x_i, i) \geq 1$), 就将它拉回到 F 中来.

最后, 我们提出如下用分割映射解容差问题的计算方案.

算法4:

(1) 置 $i = 0$, $W_0 = \phi$, $J(0) = \phi$, $x'_0 = x(0)$.

(2) 以 x'_0 为初始点解问题 $\min \phi(x)$ 得 $x_0 \in F$.

(3) 计算 $\tau(i)$, $y_i = w(x_i, i)$.

(4) 计算 $\bar{\delta}(x_i, i) = 1 - \|y_i - x_i\|$.

(5) 若 $\bar{\delta}(x_i, i) > 0.99$, 置 $x'_0 = x_i$, 进行(2); 否则进行(6).

(6) 若 $\tau(i) = \tau_{\max}$ 且 $\bar{\delta}(x_i, i) \leq 0.05$, 停止; 否则进行(7).

(7) 若全部 $\tau(i)$ 个试验点均满足条件 $\phi(z_i) \geq 0$, 置 $x_{i+1} = x_i$, $W_{i+1} = W_i$, $i = i + 1$, 进行(8); 否则进行(9).

(8) 若 $i \geq I_{\max}$, 停止; 否则进行(3).

(9) 计算 $J(i+1)$, $W_{i+1} = U\{B_2(x_j, \bar{\delta}(x_j, j)) | j \in J(i+1)\}$.

(10) 求点 $x_{i+1} \in W_{i+1}^c$.

(11) 置 $i = i+1$. 若 $i \geq I_{\max}$, 停止, 否则进行 (3).

六、例 子

(1) 集 F 定义为

$$f^{(1)}(x) = -x_1^2 + x_2 - 1.5 \leq 0,$$

$$f^{(2)}(x) = x_1 - 0.5(x_2 - 1)^2 - 1.5 \leq 0,$$

$$f^{(3)}(x) = -0.2x_1^2 - x_2 - 1 \leq 0,$$

$$f^{(4)}(x) = -x_1 - (2x_2 - 1)^2 - 1 \leq 0,$$

$$f^{(5)}(x) = x_1^2 + x_2^2 - 13 \leq 0.$$

它的定义范围如图3所示.

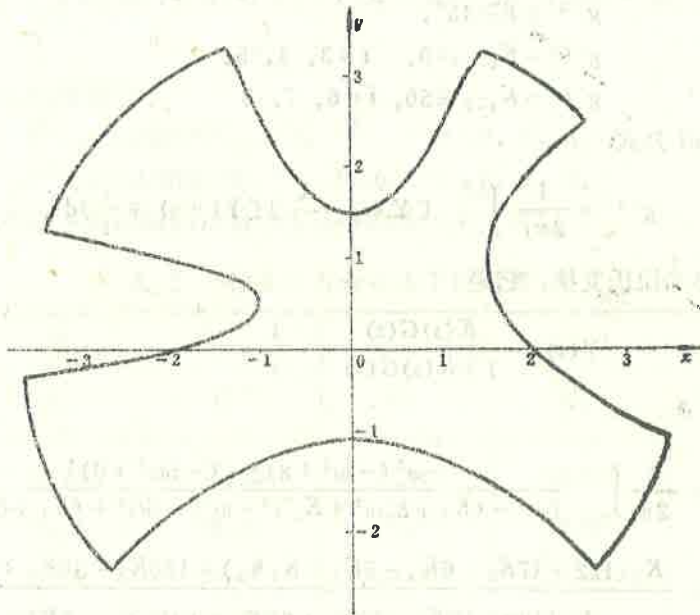


图 3 例1的可行集 F

用我们的程序在各种不同的初始点下求得的结果示于表1.

(2) 设系统的传递函数为

$$G(s) = \frac{1}{(s+3)(s^2+2s+2)},$$

要求设计一个PID控制器

表 1 例1在不同初始点下的结果

初 始 点		结 果	
x_1	x_2	x_1	x_2
-1.0	-2.0	0.25557	0.00000
4.0	8.0	0.00000	0.00000
1.0	3.0	0.00000	0.24117
-1.0	2.0	0.01720	0.36344
3.0	-1.0	0.56020	0.23229

$$K(s) = K_1 + K_2/s + K_3s$$

使 $0 \leq K_i \leq 50$ ($i=1, 2, 3$) 有 ± 1 的误差情况下系统在单位阶跃输入时的瞬态反应对于阶跃函数的误差的平方积分总小于 0.2, 且相位裕度总不小于 45° , 即要求

$$g^{(1)} = \int_0^\infty (y(t) - 1)^2 dt \leq 0.2,$$

$$g^{(2)} = \theta \geq 45^\circ,$$

$$g^{(i)} = K_{i-2} \geq 0, \quad i=3, 4, 5,$$

$$g^{(i)} = K_{i-5} \leq 50, \quad i=6, 7, 8$$

由 Parseval 公式

$$g^{(1)} = \frac{1}{2\pi j} \int_{-j\infty}^{j\infty} \left[Y(s) - \frac{1}{s} \right] \left[Y(-s) + \frac{1}{s} \right] ds,$$

其中 $Y(s)$ 是 $y(t)$ 的拉氏变换, 它是

$$Y(s) = \frac{K(s)G(s)}{1 + K(s)G(s)} \cdot \frac{1}{s}.$$

经计算后可得^[2]

$$g^{(1)} = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{-\omega^2(-\omega^2+8)^2 - (-5\omega^2+6)^2}{[\omega^4 - (K_3+8)\omega^2 + K_2]^2 + \omega^2[-5\omega^2 + (K_1+6)^2]} d\omega$$

$$= \frac{K_2(122 + 17K_1 + 6K_3 - 5K_2 + K_1K_3) + 180K_3 - 36K_1 + 1224}{K_2(408 + 56K_1 - 50K_2 + 60K_3 + 10K_1K_3 - 2K_1^2)}.$$

因而不等式约束 $g^{(1)} \leq 0.2$ 即约束

$$f^{(1)} = K_2(40.4 + 5.8K_1 + 5K_2 - 6K_3 - K_1K_3 + 0.4K_1^2) + 180K_3 - 36K_1 + 1224 \leq 0.$$

现在令

$$G(j\omega)K(j\omega) = R(\omega) + jI(\omega),$$

增刊 1

经计算可得

$$R(\omega) = \frac{(K_2 - K_3\omega^2)(\omega^2 - 8) + K_1(-5\omega^2 + 6)}{\omega^2(\omega^2 - 8)^2 + (-5\omega^2 + 6)^2}$$

$$I(\omega) = \frac{K_1\omega(\omega^2 - 8) - (K_2 - K_3\omega^2)(-5\omega^2 + 6)/\omega}{\omega^2(\omega^2 - 8)^2 + (-5\omega^2 + 6)^2}$$

要求相位裕度不小于 45° ，即要求

$$I(\omega_0)/R(\omega_0) \leq -1$$

其中 ω_0 由方程

$$R^2(\omega_0) + I^2(\omega_0) = 1$$

决定。因而不等式约束 $g^{(2)} \geq 45^\circ$ 即约束

$$f^{(2)} = (\omega_0^2 - 8)(K_1\omega_0 + K_2 - K_3\omega_0^2) + (-5\omega_0^2 + 6)(K_1 - K_2/\omega_0 + K_3\omega_0) \leq 0,$$

其中 ω_0 是由方程

$$\omega_0^8 + 9\omega_0^6 + (4 - K_3^2)\omega_0^4 + (36 - K_1^2 + 2K_2K_3)\omega_0^2 - K_2^2 = 0$$

决定的正实数解。

其它的不等式约束等价于

$$f^{(i)} = -10000K_{i-2} \leq 0, \quad i = 3, 4, 5,$$

$$f^{(i)} = -10000(50 - K_{i-5}) \leq 0, \quad i = 6, 7, 8.$$

用我们的程序在各种不同的初始点下求得的结果示于表2。

表 2 例2在不同初始点下的结果

初 始 点			结 果		
K_1	K_2	K_3	K_1	K_2	K_3
25.00	25.00	25.00	17.20	24.36	38.92
10.00	20.00	30.00	42.00	20.00	30.00
20.00	20.00	20.00	20.00	20.50	36.00
40.00	10.00	20.00	29.99	18.25	27.54

参 考 文 献

- [1] Mayne, D. Q., Polak, E., Trahan, R., An Outer Approximations Algorithm for Computer Aided Design Problems, JOTA, 28 (1979).
- [2] Gonzaga, C., et al, An Improved Algorithm for Optimization Prob-

lems with Functional Inequality Constraints, IEEE Trans. Auto. Cont., AC-25, (1980).

Solve Design Problems with Parameter Tolerances by Cut Map Method

Ye Qingkai

(Department of Mechanics, Peking University)

Mao Jianqin

(Department of Automatic Control, Beijing Institute of Aeronautics and Astronautics)

Wu Zhiming

(Department of Electrical Engineering and Computer, Shanghai Jiaotong University)

Abstract

This paper introduces a design method for control systems with parameter tolerances. This method can consider the problem with parameter tolerances, i. e., the system will always satisfy the performance demands when the design parameters are changed in a given region. In this paper, an implementable algorithm for the tolerance problem is discussed. Two numerical examples are presented.