

关于一类特殊 3×3 块鞍点系统解的结构向后误差分析

邢嘉璐

西北师范大学, 数学与统计学院, 甘肃 兰州

收稿日期: 2023年4月23日; 录用日期: 2023年5月24日; 发布日期: 2023年5月31日

摘要

近年来, 一类特殊的 3×3 块鞍点系统被广泛应用于一些物理问题中。为了便于测试实际数值算法的稳定性, 本文对这种类型的 3×3 块鞍点系统进行了结构向后误差分析, 并给出了结构向后误差的可计算的具体公式。基于结构向后误差, 我们进行了数值实验。数值实验结果表明该表达式可用于检验实际算法的稳定性。

关键词

3×3 块鞍点问题, 向后误差, 结构向后误差

Structured Backward Error Analysis on a Special Class of Block Three-by-Three Saddle Point Systems

Jialu Xing

College of Mathematics and Statistics, Northwest Normal University, Lanzhou Gansu

Received: Apr. 23rd, 2023; accepted: May 24th, 2023; published: May 31st, 2023

Abstract

In recent years, a special class of block three-by-three saddle point systems is widely applied to a number of physical problems. In order to evaluate the stability of actual numerical algorithms, this paper performs the structured backward error analysis for this type of block three-by-three saddle point system and presents an explicit and computable formula for the structured backward error. Based on the structured backward error, we perform numerical experiment. Numerical example shows that the expressions are useful for testing the stability of practical algorithms.

Keywords

Block 3×3 Saddle Point Problem, Backward Error, Structured Backward Error

Copyright © 2023 by author(s) and Hans Publishers Inc.

This work is licensed under the Creative Commons Attribution International License (CC BY 4.0).

<http://creativecommons.org/licenses/by/4.0/>



Open Access

1. 引言

本文研究了以下 3×3 块鞍点问题的结构向后误差

$$\begin{bmatrix} A & B^T & 0 \\ B & -E & C^T \\ 0 & C & D \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f \\ g \\ h \end{bmatrix}, \quad (1.1)$$

其中 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 和 $D \in \mathbb{R}^{p \times p}$ 是对称正定矩阵, $E \in \mathbb{R}^{m \times m}$ 是对称半正定矩阵, $B \in \mathbb{R}^{m \times n}$ 和 $C \in \mathbb{R}^{p \times m}$ 是矩形矩阵. B^T 代表 B 的转置, C^T 代表 C 的转置. 对 A, B, C, D, E 的约束保证了线性系统 (1.1) 解的存在唯一性. 给定某个结构问题的近似解, 结构向后误差分析包括在数据中寻找一个最小的保结构扰动, 使得近似解是保结构扰动问题的精确解, 最小保结构扰动的大小称为结构向后误差. 结构向后误差分析可以回答实际解决的问题与我们想要解决的问题有多接近, 并揭示数值算法的稳定性 [1, 2]. 线性系统 (1.1) 产生于众多科学计算领域中, 比如耦合地幔-岩浆动力学的最佳预调节器开发 [3], 加速耦合孔隙力学方程三场迭代求解的块预调节器开发 [4], 稳定耦合孔隙力学混合块的块三角形预调节器开发 [5] 等.

3×3 块鞍点系统 (1.1) 可以恰当地分为广义鞍点问题, 即:

$$\left[\begin{array}{cc|c} A & B^T & 0 \\ B & -E & C^T \\ \hline 0 & C & D \end{array} \right] \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f \\ g \\ h \end{bmatrix} \quad \text{或} \quad \left[\begin{array}{c|cc} A & B^T & 0 \\ B & -E & C^T \\ \hline 0 & C & D \end{array} \right] \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f \\ g \\ h \end{bmatrix}.$$

近年来, 一些学者 [6–10] 已经对广义鞍点系统进行了结构向后误差分析, 证明了相应的数值算法具有较强的稳定性. 尽管 3×3 块鞍点系统 (1.1) 可以被认为是广义的 (2×2 块) 鞍点问题, 因为它具有特殊的 3×3 块结构, 上述结构向后误差分析并不能准确地表示系统 (1.1). 在本文中, 我们将对 3×3 块鞍点系统 (1.1) 进行结构向后误差分析.

为了简便, 把 (1.1) 记作

$$\mathcal{A}t = d.$$

对任意计算解 $\tilde{t} = [\tilde{x}^T, \tilde{y}^T, \tilde{z}^T]^T$, 定义其无结构的向后误差 $\eta(\tilde{t})$ 为

$$\eta(\tilde{t}) = \min_{\Delta \mathcal{A}, \Delta d} \left\{ \left\| \left(\frac{\|\Delta \mathcal{A}\|_F}{\|\mathcal{A}\|_F}, \frac{\|\Delta d\|_2}{\|d\|_2} \right) \right\|_2 : (\mathcal{A} + \Delta \mathcal{A})\tilde{t} = d + \Delta d \right\},$$

上面的式子可以进一步表示为 [11]

$$\eta(\tilde{t}) = \frac{\|d - \mathcal{A}\tilde{t}\|_2}{\sqrt{\|\mathcal{A}\|_F^2 \|\tilde{t}\|_2^2 + \|d\|_2^2}}, \quad (1.2)$$

其中 $\|\cdot\|_F$ 和 $\|\cdot\|_2$ 分别表示矩阵的 Frobenius 范数和 2-范数. 若 $\eta(\tilde{t})$ 是机器精度的同量级, 则计算解 \tilde{t} 的计算过程是向后稳定的, 即 \tilde{t} 是一个向后稳定解. 需要注意的是, 如果系数矩阵 \mathcal{A} 具有某种特殊的结构, 自然要求 $\mathcal{A} + \Delta \mathcal{A}$ 也具有与 \mathcal{A} 相同的结构. 在这种情况下, 自然要考虑结构后向误差.

本文结构安排如下:

在第 2 节中, 主要介绍了 Kronecker 积, 和后面证明中需要用到的几个关键的引理.

在第 3 节中, 推导了 3×3 块鞍点系统 (1.1) (矩阵 C 不扰动) 结构向后误差的具体的可计算的表达式.

在第 4 节中, 推导了 3×3 块鞍点系统 (1.1) ((i) $\tilde{y} = 0$, (ii) $\tilde{x} = 0$, (iii) $\tilde{z} = 0$) 结构向后误差的具体的可计算的表达式.

在第 5 节中, 通过数值实验来证明推导出的表达式对于测试求解 3×3 块鞍点系统的实际数值算法稳定性是有用的.

在第 6 节中, 对全文工作进行了总结.

2. 预备知识

本文用 $\mathbb{R}^{m \times n}$ 和 $\mathbb{S}\mathbb{R}^{n \times n}$ 分别表示 $m \times n$ 阶实矩阵的集合和 $n \times n$ 阶实对称矩阵的集合, 用 A^\dagger 表示矩阵 A 的 Moore-Penrose 逆, 设 $X = (x_{ij}) \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $Z \in \mathbb{R}^{p \times q}$. X 和 Z 之间的 Kronecker 积定

义为(见文献 [12], 第4 章)

$$X \otimes Z = (x_{ij}Z) \in \mathbb{R}^{mp \times nq}.$$

由文献 [12] 知

$$\text{vec}(XYZ) = (Z^T \otimes X) \text{vec}(Y), \quad (2.1)$$

$$(X \otimes Z)^T = X^T \otimes Z^T, \quad (2.2)$$

$$(X \otimes Z)(C \otimes G) = (XC \otimes ZG), \quad (2.3)$$

其中 $Y \in \mathbb{R}^{n \times p}$, C 和 G 为合适阶数的矩阵, $\text{vec}(Y)$ 定义为将矩阵 Y 的所有列依次堆叠成一个向量后得到的向量.

在本节中, 我们将介绍一些引理, 这些引理将在接下来的章节中使用.

引理2.1 ([8, 13]) 设 $u \in \mathbb{R}^m$ 和 $p \in \mathbb{R}^n$ 已知. 定义

$$\mathcal{X} = \{X \in \mathbb{R}^{n \times m} : Xu = p\}.$$

则, $\mathcal{X} \neq \emptyset$ 当且仅当 $pu^\dagger u = p$, 且在此情况下, 任意的 $X \in \mathcal{X}$ 可表示为

$$X = pu^\dagger + Z(I_m - uu^\dagger), Z \in \mathbb{R}^{n \times m}.$$

引理2.2 ([8, 13]) 设 $b, c \in \mathbb{R}^n$ 已知. 定义

$$\mathcal{H} = \{H \in \mathbb{S}\mathbb{R}^{n \times n} : Hb = c\}.$$

则, $\mathcal{H} \neq \emptyset$ 当且仅当 b 和 c 满足 $cb^\dagger b = c$, 且在此条件下, 任意的 $H \in \mathcal{H}$ 可表示为

$$H = cb^\dagger + (b^\dagger)^T c^T (I_n - bb^\dagger) + (I_n - bb^\dagger) T (I_n - bb^\dagger),$$

其中 $T \in \mathbb{S}\mathbb{R}^{n \times n}$.

3. 求解系统 (1.1) (矩阵 C 不扰动) 的结构向后误差问题

令 $\tilde{t} = (\tilde{x}^T, \tilde{y}^T, \tilde{z}^T)^T$ 是系统 (1.1) 的计算解, 定义结构向后误差 $\eta_S(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$ 为

$$\eta_S(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) = \min_{\left(\begin{array}{c} \Delta A, \Delta B, \Delta E, \\ \Delta D, \Delta f, \Delta g, \\ \Delta h \end{array} \right) \in \mathcal{F}} \left\| \left[\begin{array}{ccc} \frac{\|\Delta A\|_F}{\|A\|_F} & \frac{\|\Delta B\|_F}{\|B\|_F} & \frac{\|\Delta E\|_F}{\|E\|_F} \\ \frac{\|\Delta D\|_F}{\|D\|_F} & \frac{\|\Delta f\|_2}{\|f\|_2} & \frac{\|\Delta g\|_2}{\|g\|_2} \\ \frac{\|\Delta h\|_2}{\|h\|_2} & 0 & 0 \end{array} \right] \right\|_F,$$

其中

$$\mathcal{F} = \left\{ \left(\begin{array}{c} \Delta A, \Delta B, \Delta E, \\ \Delta D, \Delta f, \Delta g, \\ \Delta h \end{array} \right) : \begin{bmatrix} A + \Delta A & (B + \Delta B)^T & 0 \\ B + \Delta B & -(E + \Delta E) & C^T \\ 0 & C & D + \Delta D \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \tilde{x} \\ \tilde{y} \\ \tilde{z} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f + \Delta f \\ g + \Delta g \\ h + \Delta h \end{bmatrix}, \begin{array}{l} \Delta A = \Delta A^T, \\ \Delta D = \Delta D^T, \\ \Delta E = \Delta E^T \end{array} \right\}. \quad (3.1)$$

若计算解 \tilde{t} 的结构向后误差是机器精度的同量级, 则计算解 \tilde{t} 是一个结构向后稳定解, 相应的数值算法是结构向后稳定的 (或强稳定 [14]). 因此, 给出结构向后误差 $\eta_S(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$ 的可计算的具体表达式将有助于测试实际数值算法的稳定性. 为此, 进一步定义 $\eta^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$ 为

$$\begin{aligned} & \eta^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) \\ &= \min_{\left(\begin{array}{c} \Delta A, \Delta B, \Delta E, \\ \Delta D, \Delta f, \Delta g, \\ \Delta h \end{array} \right) \in \mathcal{F}} \left\| \begin{bmatrix} \theta_1 \|\Delta A\|_F & \theta_2 \|\Delta B\|_F & \theta_3 \|\Delta E\|_F \\ \theta_4 \|\Delta D\|_F & \lambda_1 \|\Delta f\|_2 & \lambda_2 \|\Delta g\|_2 \\ \lambda_3 \|\Delta h\|_2 & 0 & 0 \end{bmatrix} \right\|_F, \end{aligned} \quad (3.2)$$

其中 $\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2$ 和 λ_3 为正参数. 若 $A \neq 0, B \neq 0, E \neq 0, D \neq 0, f \neq 0, g \neq 0$ 和 $h \neq 0$, 则取

$$\tilde{\theta}_1 = \frac{1}{\|A\|_F}, \tilde{\theta}_2 = \frac{1}{\|B\|_F}, \tilde{\theta}_3 = \frac{1}{\|E\|_F}, \tilde{\theta}_4 = \frac{1}{\|D\|_F}, \tilde{\lambda}_1 = \frac{1}{\|f\|_2}, \tilde{\lambda}_2 = \frac{1}{\|g\|_2}, \text{ and } \tilde{\lambda}_3 = \frac{1}{\|h\|_2},$$

从而有

$$\eta_S(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) = \eta^{(\tilde{\theta}_1, \tilde{\theta}_2, \tilde{\theta}_3, \tilde{\theta}_4, \tilde{\lambda}_1, \tilde{\lambda}_2, \tilde{\lambda}_3)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}). \quad (3.3)$$

为了给出 $\eta^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$ 的结构向后误差的明确表达式. 我们首先研究了部分结构向后误差 $\eta^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$, 其定义为

$$\eta^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) = \min_{(\Delta A, \Delta B, \Delta E, \Delta D) \in \mathcal{F}^0} \left\| \begin{bmatrix} \theta_1 \|\Delta A\|_F & \theta_2 \|\Delta B\|_F \\ \theta_3 \|\Delta E\|_F & \theta_4 \|\Delta D\|_F \end{bmatrix} \right\|_F, \quad (3.4)$$

其中

$$\mathcal{F}^0 = \left\{ \left(\begin{array}{c} \Delta A, \Delta B, \\ \Delta E, \Delta D \end{array} \right) : \begin{bmatrix} A + \Delta A & (B + \Delta B)^T & 0 \\ B + \Delta B & -(E + \Delta E) & C^T \\ 0 & C & D + \Delta D \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \tilde{x} \\ \tilde{y} \\ \tilde{z} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f \\ g \\ h \end{bmatrix}, \begin{array}{l} \Delta A = \Delta A^T, \\ \Delta D = \Delta D^T, \\ \Delta E = \Delta E^T \end{array} \right\}. \quad (3.5)$$

下面给出 $\eta^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$ 的明确表达式.

定理 3.1 假设 $(\tilde{x}^T, \tilde{y}^T, \tilde{z}^T)^T$ 满足 $\tilde{x} \neq 0, \tilde{y} \neq 0$ 和 $\tilde{z} \neq 0$ 为系统 (1.1) 的一个计算解. 则

$$\begin{aligned} [\eta^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})]^2 &= \frac{2\theta_1^2\theta_2^2}{\gamma_1} \|r_f\|_2^2 + \frac{2\theta_2^2\theta_3^2}{\gamma_2} \|r_g\|_2^2 + \frac{2\theta_4^2}{\|\tilde{z}\|_2^2} \|r_h\|_2^2 + \frac{\theta_1^2\gamma_4}{\gamma_1\gamma_3} (r_f^T \tilde{x})^2 \\ &+ \frac{\theta_3^2\gamma_5}{\gamma_2\gamma_3} (r_g^T \tilde{y})^2 - \frac{\theta_4^2}{\|\tilde{z}\|_2^4} (r_h^T \tilde{z})^2 + \frac{2\theta_1^2\theta_3^2}{\gamma_3} (r_f^T \tilde{x}) (r_g^T \tilde{y}), \end{aligned} \quad (3.6)$$

其中

$$\begin{aligned} r_f &= f - A\tilde{x} - B^T\tilde{y}, \quad r_g = -g + B\tilde{x} - E\tilde{y} + C^T\tilde{z}, \quad r_h = h - C\tilde{y} - D\tilde{z}, \\ \gamma_1 &= \theta_2^2\|\tilde{x}\|_2^2 + 2\theta_1^2\|\tilde{y}\|_2^2, \quad \gamma_2 = 2\theta_3^2\|\tilde{x}\|_2^2 + \theta_2^2\|\tilde{y}\|_2^2, \quad \gamma_3 = \theta_3^2\|\tilde{x}\|_2^4 + \theta_2^2\|\tilde{x}\|_2^2\|\tilde{y}\|_2^2 + \theta_1^2\|\tilde{y}\|_2^4, \\ \gamma_4 &= 2\theta_1^2\theta_3^2\|\tilde{y}\|_2^2 - \theta_2^2\theta_3^2\|\tilde{x}\|_2^2 - \theta_2^4\|\tilde{y}\|_2^2, \quad \gamma_5 = 2\theta_1^2\theta_3^2\|\tilde{x}\|_2^2 - \theta_1^2\theta_2^2\|\tilde{y}\|_2^2 - \theta_2^4\|\tilde{x}\|_2^2. \end{aligned}$$

证明 由 (3.5) 知, $(\Delta A, \Delta B, \Delta E, \Delta D) \in \mathcal{F}^0$ 当且仅当 $\Delta A, \Delta B, \Delta E$ 和 ΔD 满足

$$\Delta A\tilde{x} = r_f - \Delta B^T\tilde{y}, \quad \Delta E\tilde{y} = r_g + \Delta B\tilde{x}, \quad \Delta D\tilde{z} = r_h, \quad \Delta A = \Delta A^T, \quad \Delta D = \Delta D^T, \quad \Delta E = \Delta E^T. \quad (3.7)$$

将引理 2.2 应用于 (3.7), 可得

$$\Delta A = (r_f - \Delta B^T\tilde{y})\tilde{x}^\dagger + (\tilde{x}^\dagger)^T (r_f - \Delta B^T\tilde{y})^T (I_n - \tilde{x}\tilde{x}^\dagger) + (I_n - \tilde{x}\tilde{x}^\dagger) T_1 (I_n - \tilde{x}\tilde{x}^\dagger), \quad (3.8)$$

其中 $T_1 \in \mathbb{S}\mathbb{R}^{n \times n}$.

$$\Delta E = (r_g + \Delta B\tilde{x})\tilde{y}^\dagger + (\tilde{y}^\dagger)^T (r_g + \Delta B\tilde{x})^T (I_m - \tilde{y}\tilde{y}^\dagger) + (I_m - \tilde{y}\tilde{y}^\dagger) T_2 (I_m - \tilde{y}\tilde{y}^\dagger), \quad (3.9)$$

其中 $T_2 \in \mathbb{S}\mathbb{R}^{m \times m}$.

$$\Delta D = r_h\tilde{z}^\dagger + (\tilde{z}^\dagger)^T r_h^T (I_p - \tilde{z}\tilde{z}^\dagger) + (I_p - \tilde{z}\tilde{z}^\dagger) T_3 (I_p - \tilde{z}\tilde{z}^\dagger), \quad (3.10)$$

其中 $T_3 \in \mathbb{S}\mathbb{R}^{p \times p}$.

对 (3.8), (3.9) 和 (3.10) 的等号两边同时取 Frobenius 范数, 可得

$$\begin{aligned} \|\Delta A\|_F^2 &= \frac{\|r_f - \Delta B^T\tilde{y}\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} + \|(I_n - \tilde{x}\tilde{x}^\dagger) T_1 (I_n - \tilde{x}\tilde{x}^\dagger)\|_F^2 + \frac{\|(I_n - \tilde{x}\tilde{x}^\dagger) (r_f - \Delta B^T\tilde{y})\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} \\ &= \frac{2\|r_f - \Delta B^T\tilde{y}\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} - \frac{(r_f^T\tilde{x} - \tilde{y}^T\Delta B\tilde{x})^2}{\|\tilde{x}\|_2^4} + \|(I_n - \tilde{x}\tilde{x}^\dagger) T_1 (I_n - \tilde{x}\tilde{x}^\dagger)\|_F^2, \end{aligned} \quad (3.11)$$

$$\begin{aligned} \|\Delta E\|_F^2 &= \frac{\|r_g + \Delta B\tilde{x}\|_2^2}{\|\tilde{y}\|_2^2} + \|(I_m - \tilde{y}\tilde{y}^\dagger) T_2 (I_m - \tilde{y}\tilde{y}^\dagger)\|_F^2 + \frac{\|(I_m - \tilde{y}\tilde{y}^\dagger) (r_g + \Delta B\tilde{x})\|_2^2}{\|\tilde{y}\|_2^2} \\ &= \frac{2\|r_g + \Delta B\tilde{x}\|_2^2}{\|\tilde{y}\|_2^2} - \frac{(r_g^T\tilde{y} + \tilde{y}^T\Delta B\tilde{x})^2}{\|\tilde{y}\|_2^4} + \|(I_m - \tilde{y}\tilde{y}^\dagger) T_2 (I_m - \tilde{y}\tilde{y}^\dagger)\|_F^2, \end{aligned} \quad (3.12)$$

和

$$\begin{aligned} \|\Delta D\|_F^2 &= \frac{\|r_h\|_2^2}{\|\tilde{z}\|_2^2} + \|(I_p - \tilde{z}\tilde{z}^\dagger) T_3 (I_p - \tilde{z}\tilde{z}^\dagger)\|_F^2 + \frac{\|(I_p - \tilde{z}\tilde{z}^\dagger) r_h\|_2^2}{\|\tilde{z}\|_2^2} \\ &= \frac{2\|r_h\|_2^2}{\|\tilde{z}\|_2^2} - \frac{(r_h^T\tilde{z})^2}{\|\tilde{z}\|_2^4} + \|(I_p - \tilde{z}\tilde{z}^\dagger) T_3 (I_p - \tilde{z}\tilde{z}^\dagger)\|_F^2, \end{aligned} \quad (3.13)$$

根据 $\eta^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$ 的定义 (3.4), 以及表达式 (3.11), (3.12) 和 (3.13) 可以得出

$$\begin{aligned}
& [\eta^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})]^2 \\
&= \min_{\substack{\Delta B \in \mathbb{R}^{m \times n}, T_1 \in \mathbb{S}\mathbb{R}^{n \times n} \\ T_2 \in \mathbb{S}\mathbb{R}^{m \times m}, T_3 \in \mathbb{S}\mathbb{R}^{p \times p}}} \left\{ \theta_1^2 \|\Delta A\|_F^2 + \theta_2^2 \|\Delta B\|_F^2 + \theta_3^2 \|\Delta E\|_F^2 + \theta_4^2 \|\Delta D\|_F^2 \right\} \\
&= \frac{2\theta_4^2 \|r_h\|_2^2}{\|\tilde{z}\|_2^2} - \frac{\theta_4^2 (r_h^T \tilde{z})^2}{\|\tilde{z}\|_2^4} + \min_{\Delta B \in \mathbb{R}^{m \times n}} p(\Delta B),
\end{aligned} \tag{3.14}$$

其中

$$\begin{aligned}
p(\Delta B) &= \frac{2\theta_1^2 \|r_f - \Delta B^T \tilde{y}\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} - \frac{\theta_1^2 (r_f^T \tilde{x} - \tilde{y}^T \Delta B \tilde{x})^2}{\|\tilde{x}\|_2^4} + \frac{2\theta_3^2 \|r_g + \Delta B \tilde{x}\|_2^2}{\|\tilde{y}\|_2^2} \\
&\quad - \frac{\theta_3^2 (r_g^T \tilde{y} + \tilde{y}^T \Delta B \tilde{x})^2}{\|\tilde{y}\|_2^4} + \theta_2^2 \|\Delta B\|_F^2 \\
&= \frac{2\theta_1^2 \|r_f\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} + \frac{2\theta_3^2 \|r_g\|_2^2}{\|\tilde{y}\|_2^2} - \frac{\theta_1^2 (r_f^T \tilde{x})^2}{\|\tilde{x}\|_2^4} - \frac{\theta_3^2 (r_g^T \tilde{y})^2}{\|\tilde{y}\|_2^4} + \frac{2\theta_1^2 (r_f^T \tilde{x}) (\tilde{y}^T \Delta B \tilde{x})}{\|\tilde{x}\|_2^4} \\
&\quad - \frac{2\theta_3^2 (r_g^T \tilde{y}) (\tilde{y}^T \Delta B \tilde{x})}{\|\tilde{y}\|_2^4} - \frac{(\theta_1^2 \|\tilde{y}\|_2^4 + \theta_3^2 \|\tilde{x}\|_2^4) (\tilde{y}^T \Delta B \tilde{x})^2}{\|\tilde{x}\|_2^4 \|\tilde{y}\|_2^4} - \frac{4\theta_1^2 (\tilde{y}^T \Delta B r_f)}{\|\tilde{x}\|_2^2} \\
&\quad + \frac{4\theta_3^2 (r_g^T \Delta B \tilde{x})}{\|\tilde{y}\|_2^2} + \frac{2\theta_1^2 \|\tilde{y}^T \Delta B\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} + \frac{2\theta_3^2 \|\Delta B \tilde{x}\|_2^2}{\|\tilde{y}\|_2^2} + \theta_2^2 \|\Delta B\|_F^2.
\end{aligned}$$

记 $t = \text{vec}(\Delta B) \in \mathbb{R}^{nm}$, 利用 Kronecker 积的性质 (2.1) 和 (2.2), 上面的式子可以进一步化为

$$\begin{aligned}
& p(\Delta B) \\
&= \frac{2\theta_1^2 \|r_f\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} + \frac{2\theta_3^2 \|r_g\|_2^2}{\|\tilde{y}\|_2^2} - \frac{\theta_1^2 (r_f^T \tilde{x})^2}{\|\tilde{x}\|_2^4} - \frac{\theta_3^2 (r_g^T \tilde{y})^2}{\|\tilde{y}\|_2^4} + \theta_2^2 t^T I_{nm} t + \frac{2\theta_1^2 (r_f^T \tilde{x}) (\tilde{x}^T \otimes \tilde{y}^T) t}{\|\tilde{x}\|_2^4} \\
&\quad - \frac{2\theta_3^2 (r_g^T \tilde{y}) (\tilde{x}^T \otimes \tilde{y}^T) t}{\|\tilde{y}\|_2^4} - \frac{(\theta_3^2 \|\tilde{x}\|_2^4 + \theta_1^2 \|\tilde{y}\|_2^4) t^T (\tilde{x} \otimes \tilde{y}) (\tilde{x}^T \otimes \tilde{y}^T) t}{\|\tilde{x}\|_2^4 \|\tilde{y}\|_2^4} - \frac{4\theta_1^2 (r_f^T \otimes \tilde{y}^T) t}{\|\tilde{x}\|_2^2} \\
&\quad + \frac{2\theta_1^2 t^T (I_n \otimes \tilde{y}) (I_n \otimes \tilde{y}^T) t}{\|\tilde{x}\|_2^2} + \frac{4\theta_3^2 (\tilde{x}^T \otimes r_g^T) t}{\|\tilde{y}\|_2^2} + \frac{2\theta_3^2 t^T (\tilde{x} \otimes I_m) (\tilde{x}^T \otimes I_m) t}{\|\tilde{y}\|_2^2}
\end{aligned}$$

将上面的等式带入到 (3.14) 中, 并重复使用 (2.2), 可以得到

$$\begin{aligned}
[\eta^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})]^2 &= \frac{2\theta_1^2 \|r_f\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} + \frac{2\theta_3^2 \|r_g\|_2^2}{\|\tilde{y}\|_2^2} + \frac{2\theta_4^2 \|r_h\|_2^2}{\|\tilde{z}\|_2^2} - \frac{\theta_1^2 (r_f^T \tilde{x})^2}{\|\tilde{x}\|_2^4} - \frac{\theta_3^2 (r_g^T \tilde{y})^2}{\|\tilde{y}\|_2^4} \\
&\quad - \frac{\theta_4^2 (r_h^T \tilde{z})^2}{\|\tilde{z}\|_2^4} + \min_{t \in \mathbb{R}^{nm}} H(t),
\end{aligned}$$

这里 $H(t) = t^T K t - 2k^T t$, 其中

$$\begin{aligned}
K &= \theta_2^2 I_{nm} + \frac{2\theta_1^2 (I_n \otimes \tilde{y}) (I_n \otimes \tilde{y}^T)}{\|\tilde{x}\|_2^2} + \frac{2\theta_3^2 (\tilde{x} \otimes I_m) (\tilde{x}^T \otimes I_m)}{\|\tilde{y}\|_2^2} \\
&\quad - \frac{(\theta_1^2 \|\tilde{y}\|_2^4 + \theta_3^2 \|\tilde{x}\|_2^4) (\tilde{x} \otimes \tilde{y}) (\tilde{x}^T \otimes \tilde{y}^T)}{\|\tilde{x}\|_2^4 \|\tilde{y}\|_2^4},
\end{aligned}$$

和

$$k = \frac{2\theta_1^2 (r_f \otimes \tilde{y})}{\|\tilde{x}\|_2^2} - \frac{2\theta_3^2 (\tilde{x} \otimes r_g)}{\|\tilde{y}\|_2^2} - \left(\frac{\theta_1^2 (r_f^T \tilde{x})}{\|\tilde{x}\|_2^4} - \frac{\theta_3^2 (r_g^T \tilde{y})}{\|\tilde{y}\|_2^4} \right) (\tilde{x} \otimes \tilde{y}),$$

利用(2.3), 并注意到 $(I_n - \tilde{x}\tilde{x}^\dagger)^2 = (I_n - \tilde{x}\tilde{x}^\dagger)$, $(I_m - \tilde{y}\tilde{y}^\dagger)^2 = (I_m - \tilde{y}\tilde{y}^\dagger)$ 和 $\tilde{x}^\dagger = \tilde{x}^T/\|\tilde{x}\|_2^2$, $\tilde{y}^\dagger = \tilde{y}^T/\|\tilde{y}\|_2^2$, 可以得出

$$K = \theta_2^2 I_{nm} + \frac{\theta_1^2 (I_n \otimes \tilde{y}) (I_n \otimes \tilde{y}^T)}{\|\tilde{x}\|_2^2} + \frac{\theta_3^2 (\tilde{x} \otimes I_m) (\tilde{x}^T \otimes I_m)}{\|\tilde{y}\|_2^2} \\ + \frac{\theta_1^2 [(I_n - \tilde{x}\tilde{x}^\dagger) \otimes \tilde{y}] [(I_n - \tilde{x}\tilde{x}^\dagger) \otimes \tilde{y}^T]}{\|\tilde{x}\|_2^2} + \frac{\theta_3^2 [\tilde{x} \otimes (I_m - \tilde{y}\tilde{y}^\dagger)] [\tilde{x}^T \otimes (I_m - \tilde{y}\tilde{y}^\dagger)]}{\|\tilde{y}\|_2^2}.$$

明显地, K 是一个对称正定矩阵. 从而当 $t = K^{-1}k$ 时, $H(t)$ 能取得最小值. 相应的,

$$[\eta^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})]^2 = \frac{2\theta_1^2 \|r_f\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} + \frac{2\theta_3^2 \|r_g\|_2^2}{\|\tilde{y}\|_2^2} + \frac{2\theta_4^2 \|r_h\|_2^2}{\|\tilde{z}\|_2^2} - \frac{\theta_1^2 (r_f^T \tilde{x})^2}{\|\tilde{x}\|_2^4} - \frac{\theta_3^2 (r_g^T \tilde{y})^2}{\|\tilde{y}\|_2^4} \\ - \frac{\theta_4^2 (r_h^T \tilde{z})^2}{\|\tilde{z}\|_2^4} - k^T K^{-1}k. \quad (3.15)$$

多次利用 Sherman-Morrison-Woodbury 公式(见文献 [15]), 经过一些初等计算可得

$$K^{-1} = \frac{1}{\theta_2^2} I_{nm} - \frac{2\theta_1^2 (I_n \otimes \tilde{y}\tilde{y}^T)}{\theta_2^2 (\theta_2^2 \|\tilde{x}\|_2^2 + 2\theta_1^2 \|\tilde{y}\|_2^2)} - \frac{2\theta_3^2 (\tilde{x}\tilde{x}^T \otimes I_m)}{\theta_2^2 (2\theta_3^2 \|\tilde{x}\|_2^2 + \theta_2^2 \|\tilde{y}\|_2^2)} + \frac{\omega (\tilde{x}\tilde{x}^T \otimes \tilde{y}\tilde{y}^T)}{\theta_2^2 (2\theta_3^2 \|\tilde{x}\|_2^2 + \theta_2^2 \|\tilde{y}\|_2^2)}$$

其中

$$\omega = \frac{(\theta_2^4 \theta_3^2 + 4\theta_1^2 \theta_3^4) \|\tilde{x}\|_2^4 + 8\theta_1^2 \theta_2^2 \theta_3^2 \|\tilde{x}\|_2^2 \|\tilde{y}\|_2^2 + (4\theta_1^4 \theta_3^2 + \theta_1^2 \theta_2^4) \|\tilde{y}\|_2^4}{(\theta_2^2 \|\tilde{x}\|_2^2 + 2\theta_1^2 \|\tilde{y}\|_2^2) (\theta_3^2 \|\tilde{x}\|_2^2 + \theta_2^2 \|\tilde{x}\|_2^2 \|\tilde{y}\|_2^2 + \theta_1^2 \|\tilde{y}\|_2^4)}.$$

经过一些繁琐的计算, 可以得出

$$k^T K^{-1}k = \frac{4\theta_1^4 \|\tilde{y}\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2 \gamma_1} \|r_f\|_2^2 + \frac{4\theta_3^4 \|\tilde{x}\|_2^2}{\|\tilde{y}\|_2^2 \gamma_2} \|r_g\|_2^2 - \frac{\theta_1^4 \|\tilde{y}\|_2^2 \gamma_6}{\|\tilde{x}\|_2^4 \gamma_1 \gamma_3} (r_f^T \tilde{x})^2 \\ - \frac{\theta_3^4 \|\tilde{x}\|_2^2 \gamma_7}{\|\tilde{y}\|_2^4 \gamma_2 \gamma_3} (r_g^T \tilde{y})^2 - \frac{2\theta_1^2 \theta_3^2}{\gamma_3} (r_f^T \tilde{x}) (r_g^T \tilde{y}),$$

其中

$$\gamma_6 = 4\theta_3^2 \|\tilde{x}\|_2^4 + 3\theta_2^2 \|\tilde{x}\|_2^2 \|\tilde{y}\|_2^2 + 2\theta_1^2 \|\tilde{y}\|_2^4, \quad \gamma_7 = 2\theta_3^2 \|\tilde{x}\|_2^4 + 3\theta_2^2 \|\tilde{x}\|_2^2 \|\tilde{y}\|_2^2 + 4\theta_1^2 \|\tilde{y}\|_2^4.$$

其中 γ_1, γ_2 和 γ_3 在定理 3.1 的前面部分定义过, 将上式代入到 (3.15) 中, 推出 (3.6). 证明完毕.

下面, 利用定理 3.1 中部分结构向后误差 $\eta^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$ 的表达式推出结构向后误差 $\eta^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$ 的具体表达式.

定理 3.2 假设 $(\tilde{x}^T, \tilde{y}^T, \tilde{z}^T)^T$ 满足 $\tilde{x} \neq 0$, $\tilde{y} \neq 0$ 和 $\tilde{z} \neq 0$ 为系统 (1.1) 的一个计算解. 且 $\eta^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$ 的定义由 (3.1) 和 (3.2) 给出. 则

$$\begin{aligned}
& [\eta^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})]^2 \\
&= \frac{2\theta_1^2\theta_2^2(\mu_1 - 2\theta_1^2\theta_2^2)}{\gamma_1\mu_1} \|r_f\|_2^2 + \frac{2\theta_2^2\theta_3^2(\mu_2 - 2\theta_2^2\theta_3^2)}{\gamma_2\mu_2} \|r_g\|_2^2 + \frac{2\theta_4^2(\mu_3 - 2\theta_4^2)}{\|\tilde{z}\|_2^2\mu_3} \|r_h\|_2^2 \\
&+ (r_f^T \tilde{x})^2 k_1 + (r_g^T \tilde{y})^2 k_2 + (r_h^T \tilde{z})^2 k_3 + (r_f^T \tilde{x})(r_g^T \tilde{y}) k_4,
\end{aligned} \tag{3.16}$$

其中

$$\begin{aligned}
\mu_1 &= \gamma_1\lambda_1^2 + 2\theta_1^2\theta_2^2, \quad \mu_2 = \gamma_2\lambda_2^2 + 2\theta_2^2\theta_3^2, \quad \mu_3 = \|\tilde{z}\|_2^2\lambda_3^2 + 2\theta_4^2, \quad \mu_4 = \theta_1^2\|\tilde{x}\|_2^2\gamma_4 + \gamma_1\gamma_3\lambda_1^2 + 2\theta_1^2\theta_2^2\gamma_3, \\
\mu_5 &= \theta_1^2\theta_3^2\|\tilde{x}\|_2^2\gamma_4\gamma_5 + \theta_3^2\gamma_1\gamma_3\gamma_5\lambda_1^2 + 2\theta_1^2\theta_2^2\theta_3^2\gamma_3\gamma_5 - \theta_1^4\theta_3^4\|\tilde{x}\|_2^2\gamma_1\gamma_2, \quad \mu_6 = \|\tilde{z}\|_2^2\lambda_3^2 + \theta_4^2,
\end{aligned}$$

和

$$\Omega_1 = \gamma_3\mu_2\mu_4 + \|\tilde{y}\|_2^2\mu_5, \quad \Omega_2 = \theta_1^2\theta_3^4\|\tilde{y}\|_2^2\gamma_1\gamma_2\gamma_3\mu_1 - \gamma_3\gamma_4\mu_2\mu_4 - \|\tilde{y}\|_2^2\gamma_4\mu_5,$$

和

$$\begin{aligned}
k_1 &= \frac{\theta_1^2\gamma_4(\gamma_3\mu_1\mu_4\Omega_1 - 4\theta_1^4\theta_2^2\|\tilde{x}\|_2^2\gamma_3\Omega_2 - \theta_1^2\|\tilde{x}\|_2^2\gamma_4\mu_4\Omega_1 - \theta_1^4\|\tilde{x}\|_2^4\gamma_4\Omega_2)}{\gamma_1\gamma_3^2\mu_1\mu_4\Omega_1} \\
&\quad - \frac{\theta_1^4\theta_3^4\|\tilde{y}\|_2^2\gamma_2(\Omega_1 - \|\tilde{y}\|_2^2\mu_5 - 4\theta_1^2\theta_2^2\gamma_3^2\mu_2)}{\gamma_3^2\mu_2\Omega_1} \\
&\quad - \frac{2\theta_1^4(2\theta_2^2\gamma_4\mu_4\Omega_1 + 2\theta_1^2\theta_2^4\gamma_3\Omega_2 - \theta_1^2\theta_3^4\|\tilde{x}\|_2^2\|\tilde{y}\|_2^2\gamma_1\gamma_2\gamma_4\mu_1\mu_4)}{\gamma_1\gamma_3\mu_1\mu_4\Omega_1}, \\
k_2 &= \frac{\theta_3^2\gamma_5(\gamma_3\mu_2\Omega_1 - \theta_3^2\|\tilde{y}\|_2^2\gamma_5\Omega_1 + 4\theta_2^2\theta_3^2\|\tilde{y}\|_2^2\gamma_3\mu_5 + \theta_3^2\|\tilde{y}\|_2^4\gamma_5\mu_5)}{\gamma_2\gamma_3^2\mu_2\Omega_1} \\
&\quad - \frac{\theta_1^4\theta_3^4\|\tilde{x}\|_2^2\gamma_1(\mu_4\Omega_1 + \theta_1^2\|\tilde{x}\|_2^2\Omega_2 - 4\theta_2^2\theta_3^2\gamma_3^2\mu_1\mu_4)}{\gamma_3^2\mu_1\mu_4\Omega_1} \\
&\quad - \frac{2\theta_3^4(2\theta_2^2\gamma_5\Omega_1 - \theta_1^4\theta_3^4\|\tilde{x}\|_2^2\|\tilde{y}\|_2^2\gamma_1\gamma_2\gamma_5\mu_2 - 2\theta_2^4\gamma_3\mu_5)}{\gamma_2\gamma_3\mu_2\Omega_1}, \\
k_3 &= \frac{\theta_4^2(3\theta_4^2\mu_6 - \mu_3\mu_6 - \theta_4^4)}{\|\tilde{z}\|_2^4\mu_3\mu_6}, \\
k_4 &= \frac{2\theta_1^2\theta_3^2(\Omega_1 + \theta_1^2\theta_3^2\|\tilde{x}\|_2^2\|\tilde{y}\|_2^2\gamma_4\gamma_5 + \theta_1^4\theta_3^4\|\tilde{x}\|_2^2\|\tilde{y}\|_2^2\gamma_1\gamma_2)}{\gamma_3\Omega_1} \\
&\quad - \frac{2\theta_1^4\theta_3^2\|\tilde{x}\|_2^2(\gamma_4\mu_4\Omega_1 + \theta_1^2\|\tilde{x}\|_2^2\gamma_4\Omega_2 + 2\theta_1^2\theta_2^2\gamma_3\Omega_2 - 2\theta_2^2\theta_3^2\gamma_3^2\gamma_4\mu_1\mu_4)}{\gamma_3^2\mu_1\mu_4\Omega_1} \\
&\quad - \frac{2\theta_1^2\theta_3^4\|\tilde{y}\|_2^2(\gamma_5\Omega_1 - 2\theta_1^2\theta_2^2\gamma_3^2\gamma_5\mu_2 - 2\theta_2^2\gamma_3\mu_5 - \|\tilde{y}\|_2^2\gamma_5\mu_5)}{\gamma_3^2\mu_2\Omega_1} \\
&\quad - \frac{4\theta_1^2\theta_2^2\theta_3^2(\theta_1^2\mu_2\Omega_1 - 2\theta_1^2\theta_2^2\theta_3^2\gamma_3\mu_1\mu_2 + \theta_3^2\mu_1\Omega_1)}{\gamma_3\mu_1\mu_2\Omega_1}.
\end{aligned}$$

证明 根据 $\eta^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$ 的定义 (3.2) 和部分结构向后误差 $\eta^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$ 的表达式 (3.6), 可以推出

$$[\eta^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})]^2 = \min_{\Delta f \in \mathbb{R}^n, \Delta g \in \mathbb{R}^m, \Delta h \in \mathbb{R}^p} \mathcal{X}(\Delta f, \Delta g, \Delta h),$$

其中

$$\begin{aligned} & \mathcal{X}(\Delta f, \Delta g, \Delta h) \\ &= \lambda_1^2 \|\Delta f\|_2^2 + \lambda_2^2 \|\Delta g\|_2^2 + \lambda_3^2 \|\Delta h\|_2^2 + \frac{2\theta_1^2\theta_2^2}{\gamma_1} \|r_f + \Delta f\|_2^2 + \frac{2\theta_2^2\theta_3^2}{\gamma_2} \|r_g + \Delta g\|_2^2 \\ &+ \frac{2\theta_4^2}{\|\tilde{z}\|_2^2} \|r_h + \Delta h\|_2^2 + \frac{\theta_1^2\gamma_4}{\gamma_1\gamma_3} [(r_f + \Delta f)^T \tilde{x}]^2 + \frac{\theta_3^2\gamma_5}{\gamma_2\gamma_3} [(r_g + \Delta g)^T \tilde{y}]^2 \\ &- \frac{\theta_4^2}{\|\tilde{z}\|_2^4} [(r_h + \Delta h)^T \tilde{z}]^2 + \frac{2\theta_1^2\theta_3^2}{\gamma_3} [(r_f + \Delta f)^T \tilde{x}] [(r_g + \Delta g)^T \tilde{y}]. \end{aligned}$$

经过一些基本的计算, 可以得出

$$\mathcal{X}(\Delta f, \Delta g, \Delta h) = [\eta^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})]^2 + \begin{bmatrix} \Delta f \\ \Delta g \\ \Delta h \end{bmatrix}^T \Phi \begin{bmatrix} \Delta f \\ \Delta g \\ \Delta h \end{bmatrix} + 2 \begin{bmatrix} \Delta f \\ \Delta g \\ \Delta h \end{bmatrix}^T q,$$

且

$$\Phi = \begin{bmatrix} \frac{\gamma_1\lambda_1^2 + 2\theta_1^2\theta_2^2}{\gamma_1} I_n + \frac{\theta_1^2\gamma_4\tilde{x}\tilde{x}^T}{\gamma_1\gamma_3} & \frac{\theta_1^2\theta_3^2\tilde{x}\tilde{y}^T}{\gamma_3} & 0 \\ \frac{\theta_1^2\theta_3^2\tilde{y}\tilde{x}^T}{\gamma_3} & \frac{\gamma_2\lambda_2^2 + 2\theta_2^2\theta_3^2}{\gamma_2} I_m + \frac{\theta_3^2\gamma_5\tilde{y}\tilde{y}^T}{\gamma_2\gamma_3} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{\|\tilde{z}\|_2^2\lambda_3^2 + 2\theta_4^2}{\|\tilde{z}\|_2^2} I_p - \frac{\theta_4^2\tilde{z}\tilde{z}^T}{\|\tilde{z}\|_2^4} \end{bmatrix},$$

和

$$q = \begin{pmatrix} \frac{2\theta_1^2\theta_2^2}{\gamma_1} r_f + \frac{\theta_1^2\gamma_4}{\gamma_1\gamma_3} (r_f^T \tilde{x}) \tilde{x} + \frac{\theta_1^2\theta_3^2}{\gamma_3} (r_g^T \tilde{y}) \tilde{x} \\ \frac{2\theta_2^2\theta_3^2}{\gamma_2} r_g + \frac{\theta_3^2\gamma_5}{\gamma_2\gamma_3} (r_g^T \tilde{y}) \tilde{y} + \frac{\theta_1^2\theta_3^2}{\gamma_3} (r_f^T \tilde{x}) \tilde{y} \\ \frac{2\theta_4^2}{\|\tilde{z}\|_2^2} r_h - \frac{\theta_4^2}{\|\tilde{z}\|_2^4} (r_h^T \tilde{z}) \tilde{z} \end{pmatrix}.$$

通过繁琐的计算, 对于任意非零向量 $s = (a^T, b^T, c^T)^T$, 其中 $a \in \mathbb{R}^n, b \in \mathbb{R}^m$, 和 $c \in \mathbb{R}^p$, 可得

$$\begin{aligned} s^T \Phi s &= \frac{\gamma_1\lambda_1^2 + 2\theta_1^2\theta_2^2}{\gamma_1} a^T a + \frac{\theta_1^2\gamma_4}{\gamma_1\gamma_3} a^T \tilde{x}\tilde{x}^T a + \frac{\gamma_2\lambda_2^2 + 2\theta_2^2\theta_3^2}{\gamma_2} b^T b + \frac{\theta_3^2\gamma_5}{\gamma_2\gamma_3} b^T \tilde{y}\tilde{y}^T b \\ &+ \frac{\|\tilde{z}\|_2^2\lambda_3^2 + 2\theta_4^2}{\|\tilde{z}\|_2^2} c^T c - \frac{\theta_4^2}{\|\tilde{z}\|_2^4} c^T \tilde{z}\tilde{z}^T c + \frac{2\theta_1^2\theta_3^2}{\gamma_3} a^T \tilde{x}\tilde{y}^T b \\ &= \lambda_1^2 a^T a + \lambda_2^2 b^T b + \frac{\|\tilde{z}\|_2^2\lambda_3^2 + \theta_4^2}{\|\tilde{z}\|_2^2} c^T c + \frac{\theta_1^2\theta_2^2\|\tilde{y}\|_2^2}{\gamma_3\|\tilde{x}\|_2^2} a^T \tilde{x}\tilde{x}^T a + \frac{\theta_2^2\theta_3^2\|\tilde{x}\|_2^2}{\gamma_3\|\tilde{y}\|_2^2} b^T \tilde{y}\tilde{y}^T b \\ &+ \frac{\theta_1^2\theta_3^2}{\gamma_3} (a^T \tilde{x} + b^T \tilde{y})^2 + \frac{2\theta_1^2\theta_2^2}{\gamma_1\|\tilde{x}\|_2^2} a^T (\|\tilde{x}\|_2^2 I_n - \tilde{x}\tilde{x}^T) a \\ &+ \frac{2\theta_2^2\theta_3^2}{\gamma_2\|\tilde{y}\|_2^2} b^T (\|\tilde{y}\|_2^2 I_m - \tilde{y}\tilde{y}^T) b + \frac{\theta_4^2}{\|\tilde{z}\|_2^4} c^T (\|\tilde{z}\|_2^2 I_p - \tilde{z}\tilde{z}^T) c \\ &> 0, \end{aligned}$$

这表明 Φ 是一个对称正定矩阵. 因此, $\mathcal{X}(\Delta f, \Delta g, \Delta h)$ 的最小值点为

$$(\Delta f^T, \Delta g^T, \Delta h^T)^T = -\Phi^{-1}q.$$

相应的,

$$[\eta^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})]^2 = [\eta^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})]^2 - q^T \Phi^{-1}q. \quad (3.17)$$

令

$$\Phi^{-1} = \begin{bmatrix} \Psi_{11} & \Psi_{12} & 0 \\ \Psi_{12}^T & \Psi_{22} & 0 \\ 0 & 0 & \Psi_{33} \end{bmatrix}, \quad \Psi_{11} \in \mathbb{R}^{n \times n}, \quad \Psi_{22} \in \mathbb{R}^{m \times m}, \quad \Psi_{33} \in \mathbb{R}^{p \times p}.$$

经过一系列初等行变换, 有

$$\begin{aligned} \Psi_{11} &= \frac{\gamma_1}{\mu_1} I_n + \frac{\theta_1^2 \gamma_1 \Omega_2}{\mu_1 \mu_4 \Omega_1} \tilde{x} \tilde{x}^T, \quad \Psi_{12} = -\frac{\theta_1^2 \theta_3^2 \gamma_1 \gamma_2 \gamma_3}{\Omega_1} \tilde{x} \tilde{y}^T, \\ \Psi_{22} &= \frac{\gamma_2}{\mu_2} I_m - \frac{r_2 \mu_5}{\mu_2 \Omega_1} \tilde{y} \tilde{y}^T, \quad \Psi_{33} = \frac{\|\tilde{z}\|_2^2}{\mu_3} I_p + \frac{\theta_4^2}{\mu_3 \mu_6} \tilde{z} \tilde{z}^T. \end{aligned}$$

经过一系列繁琐的初等代数计算, 可以得到

$$\begin{aligned} q^T \Phi^{-1}q &= \frac{4\theta_1^4 \theta_2^4 \|r_f\|_2^2}{\gamma_1 \mu_1} + \frac{4\theta_2^4 \theta_3^4 \|r_g\|_2^2}{\gamma_2 \mu_2} + \frac{4\theta_4^4 \|r_h\|_2^2}{\|\tilde{z}\|_2^2 \mu_3} \\ &\quad + (r_f^T \tilde{x})^2 l_1 + (r_g^T \tilde{y})^2 l_2 + (r_h^T \tilde{z})^2 l_3 + (r_f^T \tilde{x}) (r_g^T \tilde{y}) l_4, \end{aligned} \quad (3.18)$$

这里

$$\begin{aligned} l_1 &= \frac{\theta_1^4 \|\tilde{x}\|_2^2 \gamma_4 (4\theta_1^2 \theta_2^2 \gamma_3 \Omega_2 + \gamma_4 \mu_4 \Omega_1 + \theta_1^2 \|\tilde{x}\|_2^2 \gamma_4 \Omega_2)}{\gamma_1 \gamma_3^2 \mu_1 \mu_4 \Omega_1} \\ &\quad + \frac{\theta_1^4 \theta_3^4 \|\tilde{y}\|_2^2 \gamma_2 (\Omega_1 - \|\tilde{y}\|_2^2 \mu_5 - 4\theta_1^2 \theta_2^2 \gamma_3^2 \mu_2)}{\gamma_3^2 \mu_2 \Omega_1} \\ &\quad + \frac{2\theta_1^4 (2\theta_2^2 \gamma_4 \mu_4 \Omega_1 + 2\theta_1^2 \theta_2^4 \gamma_3 \Omega_2 - \theta_1^2 \theta_3^4 \|\tilde{x}\|_2^2 \|\tilde{y}\|_2^2 \gamma_1 \gamma_2 \gamma_4 \mu_1 \mu_4)}{\gamma_1 \gamma_3 \mu_1 \mu_4 \Omega_1}, \\ l_2 &= \frac{\theta_1^4 \theta_3^4 \|\tilde{x}\|_2^2 \gamma_1 (\mu_4 \Omega_1 + \theta_1^2 \|\tilde{x}\|_2^2 \Omega_2 - 4\theta_2^2 \theta_3^2 \gamma_3^2 \mu_1 \mu_4)}{\gamma_3^2 \mu_1 \mu_4 \Omega_1} \\ &\quad + \frac{\theta_3^4 \|\tilde{y}\|_2^2 \gamma_5 (\gamma_5 \Omega_1 - 4\theta_2^2 \gamma_3 \mu_5 - \|\tilde{y}\|_2^2 \gamma_5 \mu_5)}{\gamma_2 \gamma_3^2 \mu_2 \Omega_1} \\ &\quad + \frac{2\theta_3^4 (2\theta_2^2 \gamma_5 \Omega_1 - \theta_1^4 \theta_3^2 \|\tilde{x}\|_2^2 \|\tilde{y}\|_2^2 \gamma_1 \gamma_2 \gamma_5 \mu_2 - 2\theta_2^4 \gamma_3 \mu_5)}{\gamma_2 \gamma_3 \mu_2 \Omega_1}, \\ l_3 &= \frac{\theta_4^4 (\theta_4^2 - 3\mu_6)}{\|\tilde{z}\|_2^4 \mu_3 \mu_6}, \\ l_4 &= \frac{2\theta_1^4 \theta_3^2 \|\tilde{x}\|_2^2 (\gamma_4 \mu_4 \Omega_1 + \theta_1^2 \|\tilde{x}\|_2^2 \gamma_4 \Omega_2 + 2\theta_1^2 \theta_2^2 \gamma_3 \Omega_2 - 2\theta_2^2 \theta_3^2 \gamma_3^2 \gamma_4 \mu_1 \mu_4)}{\gamma_3^2 \mu_1 \mu_4 \Omega_1} \\ &\quad + \frac{2\theta_1^2 \theta_3^4 \|\tilde{y}\|_2^2 (\gamma_5 \Omega_1 - 2\theta_1^2 \theta_2^2 \gamma_3^2 \gamma_5 \mu_2 - 2\theta_2^2 \gamma_3 \mu_5 - \|\tilde{y}\|_2^2 \gamma_5 \mu_5)}{\gamma_3^2 \mu_2 \Omega_1} \\ &\quad - \frac{2\theta_1^4 \theta_3^4 \|\tilde{x}\|_2^2 \|\tilde{y}\|_2^2 (\gamma_4 \gamma_5 + \theta_1^2 \theta_3^2 \gamma_1 \gamma_2)}{\gamma_3 \Omega_1} \\ &\quad + \frac{4\theta_1^2 \theta_2^2 \theta_3^2 (\theta_1^2 \mu_2 \Omega_1 - 2\theta_1^2 \theta_2^2 \theta_3^2 \gamma_3 \mu_1 \mu_2 + \theta_3^2 \mu_1 \Omega_1)}{\gamma_3 \mu_1 \mu_2 \Omega_1}. \end{aligned}$$

其中 $\gamma_1, \gamma_2, \gamma_3, \gamma_4$ 和 γ_5 在定理 3.1 的前面部分定义过, $\mu_1, \mu_2, \mu_3, \mu_4, \mu_5, \mu_6, \Omega_1$ 和 Ω_2 在定理 3.2 的前面部分定义过, 最后将 (3.18) 和 (3.6) 带入 (3.17) 中得到期望的表达式 (3.16).

结构向后误差 $\eta^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$ 的表达式 (3.16) 虽然看起来很简单, 但是从计算的角度来看, 表达式 (3.16) 是容易计算的, 因为它只涉及加、减、乘、除这样基本的运算.

4. 求解系统 (1.1) ($\tilde{y} = 0, \tilde{x} \neq 0$ 和 $\tilde{z} \neq 0$) 的结构向后误差问题

令 $\tilde{t}_1 = (\tilde{x}^T, 0, \tilde{z}^T)^T$ 是系统 (1.1) 的计算解, 定义结构向后误差 $\eta_{S_1}(\tilde{x}, 0, \tilde{z})$ 为

$$\eta_{S_1}(\tilde{x}, 0, \tilde{z}) = \min_{\left(\begin{array}{c} \Delta A, \Delta B, \Delta C, \\ \Delta D, \Delta f, \Delta g, \\ \Delta h \end{array} \right) \in \mathcal{F}_1} \left\| \left[\begin{array}{ccc} \frac{\|\Delta A\|_F}{\|A\|_F} & \frac{\|\Delta B\|_F}{\|B\|_F} & \frac{\|\Delta C\|_F}{\|C\|_F} \\ \frac{\|\Delta D\|_F}{\|D\|_F} & \frac{\|\Delta f\|_2}{\|f\|_2} & \frac{\|\Delta g\|_2}{\|g\|_2} \\ \frac{\|\Delta h\|_2}{\|h\|_2} & 0 & 0 \end{array} \right] \right\|_F,$$

其中

$$\mathcal{F}_1 = \left\{ \left(\begin{array}{c} \Delta A, \Delta B, \Delta C, \\ \Delta D, \Delta f, \Delta g, \\ \Delta h \end{array} \right) : \begin{bmatrix} A + \Delta A & (B + \Delta B)^T & 0 \\ B + \Delta B & -(E + \Delta E) & (C + \Delta C)^T \\ 0 & C + \Delta C & D + \Delta D \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \tilde{x} \\ 0 \\ \tilde{z} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f + \Delta f \\ g + \Delta g \\ h + \Delta h \end{bmatrix}, \begin{array}{l} \Delta A = \Delta A^T, \\ \Delta D = \Delta D^T \end{array} \right\}. \quad (4.1)$$

若计算解 \tilde{t}_1 的结构向后误差是机器精度的同量级, 则计算解 \tilde{t}_1 是一个结构向后稳定解, 相应的数值算法是结构向后稳定的 (或强稳定 [14]). 因此, 给出结构向后误差 $\eta_{S_1}(\tilde{x}, 0, \tilde{z})$ 的可计算的具体表达式将有助于测试实际数值算法的稳定性. 为此, 进一步定义 $\eta_1^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3)}(\tilde{x}, 0, \tilde{z})$ 为

$$\begin{aligned} & \eta_1^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3)}(\tilde{x}, 0, \tilde{z}) \\ &= \min_{\left(\begin{array}{c} \Delta A, \Delta B, \Delta C, \\ \Delta D, \Delta f, \Delta g, \\ \Delta h \end{array} \right) \in \mathcal{F}_1} \left\| \left[\begin{array}{ccc} \theta_1 \|\Delta A\|_F & \theta_2 \|\Delta B\|_F & \theta_3 \|\Delta C\|_F \\ \theta_4 \|\Delta D\|_F & \lambda_1 \|\Delta f\|_2 & \lambda_2 \|\Delta g\|_2 \\ \lambda_3 \|\Delta h\|_2 & 0 & 0 \end{array} \right] \right\|_F, \end{aligned} \quad (4.2)$$

其中 $\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2$ 和 λ_3 为正参数. 从而有

$$\eta_{S_1}(\tilde{x}, 0, \tilde{z}) = \eta_1^{(\tilde{\theta}_1, \tilde{\theta}_2, \tilde{\theta}_3, \tilde{\theta}_4, \tilde{\lambda}_1, \tilde{\lambda}_2, \tilde{\lambda}_3)}(\tilde{x}, 0, \tilde{z}). \quad (4.3)$$

为了给出 $\eta_1^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3)}(\tilde{x}, 0, \tilde{z})$ 的结构向后误差的明确表达式. 我们首先研究了部分结构向后误差 $\eta_1^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4)}(\tilde{x}, 0, \tilde{z})$, 其定义为

$$\eta_1^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4)}(\tilde{x}, 0, \tilde{z}) = \min_{(\Delta A, \Delta B, \Delta C, \Delta D) \in \mathcal{F}_1^0} \left\| \left[\begin{array}{cc} \theta_1 \|\Delta A\|_F & \theta_2 \|\Delta B\|_F \\ \theta_3 \|\Delta C\|_F & \theta_4 \|\Delta D\|_F \end{array} \right] \right\|_F, \quad (4.4)$$

其中

$$\mathcal{F}_1^0 = \left\{ \left(\begin{array}{cc} \Delta A, \Delta B, \\ \Delta C, \Delta D \end{array} \right) : \begin{bmatrix} A + \Delta A & (B + \Delta B)^T & 0 \\ B + \Delta B & -(E + \Delta E) & (C + \Delta C)^T \\ 0 & C + \Delta C & D + \Delta D \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \tilde{x} \\ 0 \\ \tilde{z} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f \\ g \\ h \end{bmatrix}, \begin{array}{l} \Delta A = \Delta A^T, \\ \Delta D = \Delta D^T \end{array} \right\}. \quad (4.5)$$

下面给出 $\eta_1^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4)}(\tilde{x}, 0, \tilde{z})$ 的明确表达式.

定理 4.1 假设 $(\tilde{x}^T, 0, \tilde{z}^T)^T$ 满足 $\tilde{x} \neq 0$ 和 $\tilde{z} \neq 0$ 为系统 (1.1) 的一个计算解. 则

$$\left[\eta_1^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4)}(\tilde{x}, 0, \tilde{z}) \right]^2 = \frac{2\theta_1^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} \|r_f\|_2^2 + \frac{\theta_2^2 \theta_3^2}{\gamma_1} \|r_g\|_2^2 + \frac{2\theta_4^2}{\|\tilde{z}\|_2^2} \|r_h\|_2^2 - \frac{\theta_1^2}{\|\tilde{x}\|_2^4} (r_f^T \tilde{x})^2 - \frac{\theta_4^2}{\|\tilde{z}\|_2^4} (r_h^T \tilde{z})^2, \quad (4.6)$$

其中

$$r_f = f - A\tilde{x}, \quad r_g = g - B\tilde{x} - C^T \tilde{z}, \quad r_h = h - D\tilde{z}, \quad \gamma_1 = \theta_3^2 \|\tilde{x}\|_2^2 + \theta_2^2 \|\tilde{z}\|_2^2.$$

证明 由 (4.5) 知, $(\Delta A, \Delta B, \Delta C, \Delta D) \in \mathcal{F}_1^0$ 当且仅当 $\Delta A, \Delta B, \Delta C$ 和 ΔD 满足

$$\Delta A \tilde{x} = r_f, \quad \Delta B \tilde{x} = r_g - \Delta C^T \tilde{z}, \quad \Delta D \tilde{z} = r_h, \quad \Delta A = \Delta A^T, \quad \Delta D = \Delta D^T. \quad (4.7)$$

将引理 2.1 应用于 (4.7) 的第二个等式, 可得

$$\Delta B = (r_g - \Delta C^T \tilde{z}) \tilde{x}^\dagger + Z (I_n - \tilde{x} \tilde{x}^\dagger), \quad Z \in \mathbb{R}^{m \times n} \quad (4.8)$$

将引理 2.2 应用于 (4.7) 的第一、三个等式, 可得

$$\Delta A = r_f \tilde{x}^\dagger + (\tilde{x}^\dagger)^T r_f^T (I_n - \tilde{x} \tilde{x}^\dagger) + (I_n - \tilde{x} \tilde{x}^\dagger) T_1 (I_n - \tilde{x} \tilde{x}^\dagger), \quad T_1 \in \mathbb{S}\mathbb{R}^{n \times n} \quad (4.9)$$

$$\Delta D = r_h \tilde{z}^\dagger + (\tilde{z}^\dagger)^T r_h^T (I_p - \tilde{z} \tilde{z}^\dagger) + (I_p - \tilde{z} \tilde{z}^\dagger) T_2 (I_p - \tilde{z} \tilde{z}^\dagger), \quad T_2 \in \mathbb{S}\mathbb{R}^{p \times p}. \quad (4.10)$$

对 (4.8), (4.9) 和 (4.10) 的等号两边同时取 Frobenius 范数, 可得

$$\begin{aligned} \|\Delta A\|_F^2 &= \frac{\|r_f\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} + \|(I_n - \tilde{x} \tilde{x}^\dagger) T_1 (I_n - \tilde{x} \tilde{x}^\dagger)\|_F^2 + \frac{\|(I_n - \tilde{x} \tilde{x}^\dagger) r_f\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} \\ &= \frac{2\|r_f\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} - \frac{(r_f^T \tilde{x})^2}{\|\tilde{x}\|_2^4} + \|(I_n - \tilde{x} \tilde{x}^\dagger) T_1 (I_n - \tilde{x} \tilde{x}^\dagger)\|_F^2, \end{aligned} \quad (4.11)$$

$$\|\Delta B\|_F^2 = \frac{\|r_g - \Delta C^T \tilde{z}\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} + \|Z (I_n - \tilde{x} \tilde{x}^\dagger)\|_F^2, \quad (4.12)$$

和

$$\begin{aligned} \|\Delta D\|_F^2 &= \frac{\|r_h\|_2^2}{\|\tilde{z}\|_2^2} + \|(I_p - \tilde{z} \tilde{z}^\dagger) T_2 (I_p - \tilde{z} \tilde{z}^\dagger)\|_F^2 + \frac{\|(I_p - \tilde{z} \tilde{z}^\dagger) r_h\|_2^2}{\|\tilde{z}\|_2^2} \\ &= \frac{2\|r_h\|_2^2}{\|\tilde{z}\|_2^2} - \frac{(r_h^T \tilde{z})^2}{\|\tilde{z}\|_2^4} + \|(I_p - \tilde{z} \tilde{z}^\dagger) T_2 (I_p - \tilde{z} \tilde{z}^\dagger)\|_F^2, \end{aligned} \quad (4.13)$$

根据 $\eta_1^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4)}(\tilde{x}, 0, \tilde{z})$ 的定义 (4.4), 以及表达式 (4.11), (4.12) 和 (4.13) 可以得出

$$\begin{aligned} & \left[\eta_1^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4)}(\tilde{x}, 0, \tilde{z}) \right]^2 \\ &= \min_{\substack{\Delta C \in \mathbb{R}^{p \times m}, Z \in \mathbb{R}^{m \times n} \\ T_1 \in \mathbb{S}\mathbb{R}^{n \times n}, T_2 \in \mathbb{S}\mathbb{R}^{p \times p}}} \left\{ \theta_1^2 \|\Delta A\|_F^2 + \theta_2^2 \|\Delta B\|_F^2 + \theta_3^2 \|\Delta C\|_F^2 + \theta_4^2 \|\Delta D\|_F^2 \right\} \\ &= \frac{2\theta_1^2 \|r_f\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} + \frac{2\theta_4^2 \|r_h\|_2^2}{\|\tilde{z}\|_2^2} - \frac{\theta_1^2 (r_f^T \tilde{x})^2}{\|\tilde{x}\|_4^4} - \frac{\theta_4^2 (r_h^T \tilde{z})^2}{\|\tilde{z}\|_4^4} + \min_{\Delta C \in \mathbb{R}^{p \times m}} p(\Delta C), \end{aligned} \quad (4.14)$$

其中

$$\begin{aligned} p(\Delta C) &= \frac{\theta_2^2 \|r_g - \Delta C^T \tilde{z}\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} + \theta_3^2 \|\Delta C\|_F^2 \\ &= \frac{\theta_2^2 \|r_g\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} - \frac{2\theta_2^2 (\tilde{z}^T \Delta C r_g)}{\|\tilde{x}\|_2^2} + \frac{\theta_2^2 \|\tilde{z}^T \Delta C\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} + \theta_3^2 \|\Delta C\|_F^2. \end{aligned}$$

记 $t_1 = \text{vec}(\Delta C) \in \mathbb{R}^{mp}$, 利用 Kronecker 积的性质 (2.1) 和 (2.2), 上面的式子可以进一步化为

$$p(\Delta C) = \frac{\theta_2^2 \|r_g\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} + \theta_3^2 t_1^T I_{mp} t_1 - \frac{2\theta_2^2 (r_g^T \otimes \tilde{z}^T) t_1}{\|\tilde{x}\|_2^2} + \frac{\theta_2^2 t_1^T (I_m \otimes \tilde{z}) (I_m \otimes \tilde{z}^T) t_1}{\|\tilde{x}\|_2^2}$$

将上面的等式带入到 (4.14) 中, 并重复使用 (2.2), 可以得到

$$\begin{aligned} \left[\eta_1^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) \right]^2 &= \frac{2\theta_1^2 \|r_f\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} + \frac{\theta_2^2 \|r_g\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} + \frac{2\theta_4^2 \|r_h\|_2^2}{\|\tilde{z}\|_2^2} - \frac{\theta_1^2 (r_f^T \tilde{x})^2}{\|\tilde{x}\|_4^4} - \frac{\theta_4^2 (r_h^T \tilde{z})^2}{\|\tilde{z}\|_4^4} \\ &\quad + \min_{t_1 \in \mathbb{R}^{mp}} H(t_1), \end{aligned}$$

这里 $H(t_1) = t_1^T K_1 t_1 - 2k_1^T t_1$, 其中

$$K_1 = \theta_3^2 I_{mp} + \frac{\theta_2^2 (I_m \otimes \tilde{z}) (I_m \otimes \tilde{z}^T)}{\|\tilde{x}\|_2^2}, \quad k_1 = \frac{\theta_2^2 (r_g \otimes \tilde{z})}{\|\tilde{x}\|_2^2},$$

显然 K_1 是一个对称正定矩阵. 从而当 $t_1 = K_1^{-1} k_1$ 时, $H(t_1)$ 能取得最小值. 相应的,

$$\left[\eta_1^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) \right]^2 = \frac{2\theta_1^2 \|r_f\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} + \frac{\theta_2^2 \|r_g\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} + \frac{2\theta_4^2 \|r_h\|_2^2}{\|\tilde{z}\|_2^2} - \frac{\theta_1^2 (r_f^T \tilde{x})^2}{\|\tilde{x}\|_4^4} - \frac{\theta_4^2 (r_h^T \tilde{z})^2}{\|\tilde{z}\|_4^4} - k_1^T K_1^{-1} k_1. \quad (4.15)$$

利用 Sherman-Morrison-Woodbury 公式(见文献 [15]), 可得

$$K_1^{-1} = \frac{1}{\theta_3^2} I_{mp} - \frac{\theta_2^2 (I_m \otimes \tilde{z} \tilde{z}^T)}{\theta_3^2 (\theta_3^2 \|\tilde{x}\|_2^2 + \theta_2^2 \|\tilde{z}\|_2^2)}$$

经过一些初等计算, 可以得出

$$k_1^T K_1^{-1} k_1 = \frac{\theta_2^4 \|\tilde{z}\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2 \gamma_1} \|r_g\|_2^2,$$

其中 $\gamma_1 = \theta_3^2 \|\tilde{x}\|_2^2 + \theta_2^2 \|\tilde{z}\|_2^2$. 将上式带入到 (4.15) 中, 推出 (4.6). 证明完毕.

下面, 利用定理 4.1 中部分结构向后误差 $\eta_1^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4)}(\tilde{x}, 0, \tilde{z})$ 的表达式推出结构向后误差 $\eta_1^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3)}(\tilde{x}, 0, \tilde{z})$ 的具体表达式.

定理 4.2 假设 $(\tilde{x}^T, 0, \tilde{z}^T)^T$ 满足 $\tilde{x} \neq 0$ 和 $\tilde{z} \neq 0$ 为系统 (1.1) 的一个计算解. 且 $\eta_1^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3)}(\tilde{x}, 0, \tilde{z})$ 的定义由 (4.1) 和 (4.2) 给出. 则

$$\begin{aligned} & \left[\eta_1^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3)}(\tilde{x}, 0, \tilde{z}) \right]^2 \\ &= \frac{2\theta_1^2(\mu_1 - 2\theta_1^2)}{\|\tilde{x}\|_2^2 \mu_1} \|r_f\|_2^2 + \frac{\theta_2^2 \theta_3^2 (\mu_2 - \theta_2^2 \theta_3^2)}{\gamma_1 \mu_2} \|r_g\|_2^2 + \frac{2\theta_4^2 (\mu_3 - 2\theta_4^2)}{\|\tilde{z}\|_2^2 \mu_3} \|r_h\|_2^2 \\ &+ \frac{\theta_1^2 (3\theta_1^2 \mu_4 - \theta_1^4 - \mu_1 \mu_4)}{\|\tilde{x}\|_2^4 \mu_1 \mu_4} (r_f^T \tilde{x})^2 + \frac{\theta_4^2 (3\theta_4^2 \mu_5 - \theta_4^4 - \mu_3 \mu_5)}{\|\tilde{z}\|_2^4 \mu_3 \mu_5} (r_h^T \tilde{z})^2, \end{aligned} \quad (4.16)$$

其中

$$\begin{aligned} \mu_1 &= \|\tilde{x}\|_2^2 \lambda_1^2 + 2\theta_1^2, \quad \mu_2 = \gamma_1 \lambda_2^2 + \theta_2^2 \theta_3^2, \quad \mu_3 = \|\tilde{z}\|_2^2 \lambda_3^2 + 2\theta_4^2, \\ \mu_4 &= \|\tilde{x}\|_2^2 \lambda_1^2 + \theta_1^2, \quad \mu_5 = \|\tilde{z}\|_2^2 \lambda_3^2 + \theta_4^2. \end{aligned}$$

证明 根据 $\eta_1^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3)}(\tilde{x}, 0, \tilde{z})$ 的定义 (4.2) 和部分结构向后误差 $\eta_1^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4)}(\tilde{x}, 0, \tilde{z})$ 的表达式 (4.6), 可以推出

$$\left[\eta_1^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3)}(\tilde{x}, 0, \tilde{z}) \right]^2 = \min_{\Delta f \in \mathbb{R}^n, \Delta g \in \mathbb{R}^m, \Delta h \in \mathbb{R}^p} \mathcal{X}_1(\Delta f, \Delta g, \Delta h),$$

其中

$$\begin{aligned} & \mathcal{X}_1(\Delta f, \Delta g, \Delta h) \\ &= \lambda_1^2 \|\Delta f\|_2^2 + \lambda_2^2 \|\Delta g\|_2^2 + \lambda_3^2 \|\Delta h\|_2^2 + \frac{2\theta_1^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} \|r_f + \Delta f\|_2^2 + \frac{\theta_2^2 \theta_3^2}{\gamma_1} \|r_g + \Delta g\|_2^2 \\ &+ \frac{2\theta_4^2}{\|\tilde{z}\|_2^2} \|r_h + \Delta h\|_2^2 - \frac{\theta_1^2}{\|\tilde{x}\|_2^4} \left[(r_f + \Delta f)^T \tilde{x} \right]^2 - \frac{\theta_4^2}{\|\tilde{z}\|_2^4} \left[(r_h + \Delta h)^T \tilde{z} \right]^2. \end{aligned}$$

经过一些基本的计算, 可以得出

$$\mathcal{X}_1(\Delta f, \Delta g, \Delta h) = \left[\eta_1^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4)}(\tilde{x}, 0, \tilde{z}) \right]^2 + \begin{bmatrix} \Delta f \\ \Delta g \\ \Delta h \end{bmatrix}^T \Phi_1 \begin{bmatrix} \Delta f \\ \Delta g \\ \Delta h \end{bmatrix} + 2 \begin{bmatrix} \Delta f \\ \Delta g \\ \Delta h \end{bmatrix}^T q_1,$$

且

$$\Phi_1 = \begin{bmatrix} \frac{\|\tilde{x}\|_2^2 \lambda_1^2 + 2\theta_1^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} I_n - \frac{\theta_1^2 \tilde{x} \tilde{x}^T}{\|\tilde{x}\|_2^4} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{\gamma_1 \lambda_2^2 + \theta_2^2 \theta_3^2}{\gamma_1} I_m & 0 \\ 0 & 0 & \frac{\|\tilde{z}\|_2^2 \lambda_3^2 + 2\theta_4^2}{\|\tilde{z}\|_2^2} I_p - \frac{\theta_4^2 \tilde{z} \tilde{z}^T}{\|\tilde{z}\|_2^4} \end{bmatrix},$$

和

$$q_1 = \begin{pmatrix} \frac{2\theta_1^2}{\|\tilde{x}\|_2^2} r_f - \frac{\theta_1^2 (r_f^T \tilde{x})}{\|\tilde{x}\|_2^4} \tilde{x} \\ \frac{\theta_2^2 \theta_3^2}{\gamma_1} r_g \\ \frac{2\theta_4^2}{\|\tilde{z}\|_2^2} r_h - \frac{\theta_4^2 (r_h^T \tilde{z})}{\|\tilde{z}\|_2^4} \tilde{z} \end{pmatrix}.$$

容易证明 Φ_1 是一个对称正定矩阵. 因此, $\mathcal{X}_1(\Delta f, \Delta g, \Delta h)$ 的最小值点为

$$(\Delta f^T, \Delta g^T, \Delta h^T)^T = -\Phi_1^{-1} q_1.$$

相应的,

$$\left[\eta_1^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3)}(\tilde{x}, 0, \tilde{z}) \right]^2 = \left[\eta_1^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4)}(\tilde{x}, 0, \tilde{z}) \right]^2 - q_1^T \Phi_1^{-1} q_1. \tag{4.17}$$

其中

$$\Phi_1^{-1} = \begin{bmatrix} \frac{\|\tilde{x}\|_2^2}{\mu_1} I_n + \frac{\theta_1^2}{\mu_1 \mu_4} \tilde{x} \tilde{x}^T & 0 & 0 \\ 0 & \frac{\gamma_1}{\mu_2} I_m & 0 \\ 0 & 0 & \frac{\|\tilde{z}\|_2^2}{\mu_3} I_p + \frac{\theta_4^2}{\mu_3 \mu_5} \tilde{z} \tilde{z}^T \end{bmatrix}.$$

经过一系列的初等代数计算, 可以得到

$$q_1^T \Phi_1^{-1} q_1 = \frac{4\theta_1^4 \|r_f\|_2^2}{\|\tilde{x}\|_2^2 \mu_1} + \frac{\theta_2^4 \theta_3^4 \|r_g\|_2^2}{\gamma_1 \mu_2} + \frac{4\theta_4^4 \|r_h\|_2^2}{\|\tilde{z}\|_2^2 \mu_3} + \frac{\theta_1^4 (\theta_1^2 - 3\mu_4)}{\|\tilde{x}\|_2^4 \mu_1 \mu_4} (r_f^T \tilde{x})^2 + \frac{\theta_4^4 (\theta_4^2 - 3\mu_5)}{\|\tilde{z}\|_2^4 \mu_3 \mu_5} (r_h^T \tilde{z})^2. \tag{4.18}$$

其中 γ_1 在定理 4.1 的前面部分定义过, $\mu_1, \mu_2, \mu_3, \mu_4$ 和 μ_5 在定理 4.2 的前面部分定义过, 最后将 (4.18) 和 (4.6) 带入 (4.17) 中得到期望的表达式 (4.16).

定理 4.3 如果 $\tilde{x} = 0, \tilde{y} \neq 0$ 和 $\tilde{z} \neq 0$, 可以类似上面的证明给出

$$\begin{aligned} & \left[\eta_2^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3)}(0, \tilde{y}, \tilde{z}) \right]^2 \\ &= \frac{\theta_1^2 (\mu_1 - \theta_1^2)}{\|\tilde{y}\|_2^2 \mu_1} \|r_f\|_2^2 + \frac{2\theta_2^2 \theta_3^2 (\mu_2 - 2\theta_2^2 \theta_3^2)}{\gamma_1 \mu_2} \|r_g\|_2^2 + \frac{2\theta_2^2 \theta_4^2 (\mu_3 - 2\theta_2^2 \theta_4^2)}{\gamma_2 \mu_3} \|r_h\|_2^2 \\ &+ (r_g^T \tilde{y})^2 k_1 + (r_h^T \tilde{z})^2 k_2 + (r_g^T \tilde{y}) (r_h^T \tilde{z}) k_3, \end{aligned} \tag{4.19}$$

其中 $\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2$ 和 λ_3 为正参数. 其中

$$r_f = f - B^T \tilde{y}, \quad r_g = -g - E \tilde{y} + C^T \tilde{z}, \quad r_h = h - C \tilde{y} - D \tilde{z},$$

$$\gamma_1 = \theta_2^2 \|\tilde{y}\|_2^2 + 2\theta_3^2 \|\tilde{z}\|_2^2, \quad \gamma_2 = 2\theta_4^2 \|\tilde{y}\|_2^2 + \theta_2^2 \|\tilde{z}\|_2^2, \quad \gamma_3 = \theta_4^2 \|\tilde{y}\|_2^4 + \theta_2^2 \|\tilde{y}\|_2^2 \|\tilde{z}\|_2^2 + \theta_3^2 \|\tilde{z}\|_2^4,$$

$$\gamma_4 = 2\theta_3^2 \theta_4^2 \|\tilde{z}\|_2^2 - \theta_2^2 \theta_4^2 \|\tilde{y}\|_2^2 - \theta_2^4 \|\tilde{z}\|_2^2, \quad \gamma_5 = 2\theta_3^2 \theta_4^2 \|\tilde{y}\|_2^2 - \theta_2^2 \theta_3^2 \|\tilde{z}\|_2^2 - \theta_2^4 \|\tilde{y}\|_2^2,$$

和

$$\begin{aligned}\mu_1 &= \|\tilde{y}\|_2^2 \lambda_1^2 + \theta_1^2, \quad \mu_2 = \gamma_1 \lambda_2^2 + 2\theta_2^2 \theta_3^2, \quad \mu_3 = \gamma_2 \lambda_3^2 + 2\theta_2^2 \theta_4^2, \quad \mu_4 = \gamma_1 \gamma_3 \lambda_2^2 + 2\theta_2^2 \theta_3^2 \gamma_3 + \theta_3^2 \gamma_4 \|\tilde{y}\|_2^2, \\ \mu_5 &= \theta_4^2 \gamma_1 \gamma_3 \gamma_5 \lambda_2^2 + 2\theta_2^2 \theta_3^2 \theta_4^2 \gamma_3 \gamma_5 + \theta_3^2 \theta_4^2 \gamma_4 \gamma_5 \|\tilde{y}\|_2^2 - \theta_3^4 \theta_4^4 \|\tilde{y}\|_2^2 \gamma_1 \gamma_2, \\ \Omega_1 &= \gamma_3 \mu_3 \mu_4 + \|\tilde{z}\|_2^2 \mu_5, \quad \Omega_2 = \theta_3^2 \theta_4^4 \|\tilde{z}\|_2^2 \gamma_1 \gamma_2 \gamma_3 \mu_2 - \gamma_3 \gamma_4 \mu_3 \mu_4 - \|\tilde{z}\|_2^2 \gamma_4 \mu_5,\end{aligned}$$

和

$$\begin{aligned}k_1 &= \frac{\theta_3^2 \gamma_4 (\mu_2 \Omega_1 - 2\theta_2^2 \theta_3^2 \Omega_1 + 2\theta_3^4 \theta_4^4 \|\tilde{y}\|_2^2 \|\tilde{z}\|_2^2 \gamma_1 \gamma_2 \mu_2)}{\gamma_1 \gamma_3 \mu_2 \Omega_1} \\ &\quad - \frac{\theta_3^4 (2\theta_2^2 \gamma_3 + \|\tilde{y}\|_2^2 \gamma_4) (2\theta_2^2 \theta_3^2 \gamma_3 \Omega_2 + \gamma_4 \mu_4 \Omega_1 + \theta_3^2 \|\tilde{y}\|_2^2 \gamma_4 \Omega_2)}{\gamma_1 \gamma_3^2 \mu_2 \mu_4 \Omega_1} \\ &\quad - \frac{\theta_3^4 \theta_4^4 \|\tilde{z}\|_2^2 \gamma_2 (\Omega_1 - \|\tilde{z}\|_2^2 \mu_5 - 4\theta_2^2 \theta_3^2 \gamma_3^2 \mu_3)}{\gamma_3^2 \mu_3 \Omega_1}, \\ k_2 &= \frac{\theta_2^4 \gamma_5 (\mu_3 \Omega_1 - 2\theta_2^2 \theta_4^2 \Omega_1 + 2\theta_3^4 \theta_4^4 \|\tilde{y}\|_2^2 \|\tilde{z}\|_2^2 \gamma_1 \gamma_2 \mu_3)}{\gamma_2 \gamma_3 \mu_3 \Omega_1} \\ &\quad - \frac{\theta_4^4 (2\theta_2^2 \gamma_3 + \|\tilde{z}\|_2^2 \gamma_5) (\gamma_5 \Omega_1 - 2\theta_2^2 \gamma_3 \mu_5 - \|\tilde{z}\|_2^2 \gamma_5 \mu_5)}{\gamma_2 \gamma_3^2 \mu_3 \Omega_1} \\ &\quad - \frac{\theta_3^4 \theta_4^4 \|\tilde{y}\|_2^2 \gamma_1 (\mu_4 \Omega_1 + \theta_3^2 \|\tilde{y}\|_2^2 \Omega_2 - 4\theta_2^2 \theta_4^2 \gamma_3^2 \mu_2 \mu_4)}{\gamma_3^2 \mu_2 \mu_4 \Omega_1}, \\ k_3 &= \frac{\theta_3^2 \theta_4^4 (2\gamma_3 \mu_3 \Omega_1 - \|\tilde{z}\|_2^2 \gamma_5 \Omega_1 + 2\theta_2^2 \|\tilde{z}\|_2^2 \gamma_3 \mu_5 + \|\tilde{z}\|_2^4 \gamma_5 \mu_5)}{\gamma_3^2 \mu_3 \Omega_1} \\ &\quad - \frac{\theta_3^4 \theta_4^2 (2\theta_2^2 \gamma_3 + \|\tilde{y}\|_2^2 \gamma_4) (\mu_4 \Omega_1 + \theta_3^2 \|\tilde{y}\|_2^2 \Omega_2)}{\gamma_3^2 \mu_2 \mu_4 \Omega_1} \\ &\quad - \frac{\theta_3^2 \theta_4^4 (2\theta_2^2 \gamma_3 + \|\tilde{z}\|_2^2 \gamma_5) (\Omega_1 - \|\tilde{z}\|_2^2 \mu_5 - 4\theta_2^2 \theta_3^2 \gamma_3^2 \mu_3 - 2\theta_3^2 \|\tilde{y}\|_2^2 \gamma_3 \gamma_4 \mu_3)}{\gamma_3^2 \mu_3 \Omega_1} \\ &\quad - \frac{2\theta_2^2 \theta_4^2 (\theta_2^2 \theta_3^2 \mu_3 \Omega_1 - \theta_3^4 \theta_4^4 \|\tilde{y}\|_2^2 \|\tilde{z}\|_2^2 \gamma_1 \gamma_2 \mu_2 \mu_3 + \theta_2^2 \theta_4^2 \mu_2 \Omega_1)}{\gamma_3 \mu_2 \mu_3 \Omega_1} \\ &\quad - \frac{\theta_3^4 \theta_4^4 \|\tilde{y}\|_2^2 (2\theta_2^2 \theta_3^2 \gamma_3 \Omega_2 + \gamma_4 \mu_4 \Omega_1 + \theta_3^2 \|\tilde{y}\|_2^2 \gamma_4 \Omega_2)}{\gamma_3^2 \mu_2 \mu_4 \Omega_1}\end{aligned}$$

定理 4.4 如果 $\tilde{z} = 0$, $\tilde{x} \neq 0$ 和 $\tilde{y} \neq 0$, 可以类似上面的证明给出

$$\begin{aligned}& \left[\eta_3^{(\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3)}(\tilde{x}, \tilde{y}, 0) \right]^2 \\ &= \frac{2\theta_1^2 \theta_2^2 (\mu_1 - 2\theta_1^2 \theta_2^2)}{\gamma_1 \mu_1} \|r_f\|_2^2 + \frac{2\theta_2^2 \theta_3^2 (\mu_2 - 2\theta_2^2 \theta_3^2)}{\gamma_2 \mu_2} \|r_g\|_2^2 + \frac{\theta_3^2 (\mu_3 - \theta_3^2)}{\|\tilde{y}\|_2^2 \mu_3} \|r_h\|_2^2 \\ &+ (r_f^T \tilde{x})^2 k_1 + (r_g^T \tilde{y})^2 k_2 + (r_f^T \tilde{x}) (r_g^T \tilde{y}) k_4,\end{aligned} \quad (4.20)$$

其中 $\theta_1, \theta_2, \theta_3, \theta_4, \lambda_1, \lambda_2$ 和 λ_3 为正参数. 其中

$$r_f = f - A\tilde{x} - B^T\tilde{y}, \quad r_g = -g + B\tilde{x} - E\tilde{y}, \quad r_h = h - C\tilde{y}, \quad \mu_3 = \|\tilde{y}\|_2^2\lambda_3^2 + \theta_3^2.$$

并且 $\gamma_1, \gamma_2, \gamma_3, \gamma_4, \gamma_5, \mu_1, \mu_2, \mu_4, \mu_5, \Omega_1, \Omega_2, k_1, k_2, k_4$ 与第三部分(矩阵 C 不扰动)所定义的相同.

5. 数值实验

本节将给出一个数值例子来比较第 3 节中推出的结构向后误差 $\eta_S(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$ 和相应的无结构向后误差 $\eta(\tilde{t})$. 数值实验在 MATLAB R2015b 中进行, 机器精度为 2.2204×10^{-16} .

考虑线性系统 (1.1) 满足

$$A = M_1 P M_1, \quad D = M_2 P M_2 \quad B = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 10^{-3} & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad C = \begin{bmatrix} 1 & -2 & 1 & 0 \\ -2 & -1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

和

$$E = I_4, \quad f = [10^8, 10, 0, 0, 0, 0]^T, \quad g = [10^8, 1, 0, 0]^T, \quad h = [10^{-8}, 0, 0]^T$$

其中

$$M_1 = \text{diag}(1, 5, 10, 50, 100, 10000), \quad M_2 = \text{diag}(1, 5, 10),$$

$$P = (p_{ij}), \quad p_{ij} = \frac{(i+j-2)!}{(i-1)!(j-1)!}$$

这个问题是由文 [8] 中的 Example 5.2 修改而来. 很显然系数矩阵是非奇异的. 使用列选主元的高斯消去法可以得到一个计算解 $\tilde{t} = (\tilde{x}^T, \tilde{y}^T, \tilde{z}^T)^T$, 其中

$$\tilde{x} = \begin{pmatrix} 4.0418 \times 10^8 \\ -1.6445 \times 10^8 \\ 1.0030 \times 10^8 \\ -1.4400 \times 10^7 \\ 2.8125 \times 10^6 \\ -4.6236 \times 10^3 \end{pmatrix}, \quad \tilde{y} = \begin{pmatrix} 7.3927 \times 10^5 \\ -3.4302 \times 10^7 \\ -8.8214 \times 10^7 \\ 4.0418 \times 10^5 \end{pmatrix} \quad \text{和} \quad \tilde{z} = \begin{pmatrix} 7.6232 \times 10^7 \\ -1.7857 \times 10^7 \\ 3.1926 \times 10^6 \end{pmatrix}.$$

由 (1.2) 得, 无结构向后误差

$$\eta(\tilde{t}) = 8.8414 \times 10^{-22}.$$

由 (3.3) 和 (3.16) 得, 结构向后误差

$$\eta_S(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) = 1.4127 \times 10^{-8}.$$

6. 总结

本文利用文 [10,16] 中的技巧和 Kronecker 积的性质, 首先将 3×3 块鞍点问题近似解的结构向后误差这一矩阵优化问题转化为正定二次型的最小值问题, 然后利用 Sherman-Morrison-Woodbury 公式, 最终获得结构向后误差的可计算的具体表达式. 最后我们给出了一个数值实验, 以证明我们的结果可以很容易地用来测试实际数值算法的稳定性.

基金项目

甘肃省杰出青年基金 (20JR5RA540)。

参考文献

- [1] Bunch, J.R. (1987) The Weak and Strong Stability of Algorithms in Numerical Linear Algebra. *Linear Algebra and Its Applications*, **88-89**, 49-66. [https://doi.org/10.1016/0024-3795\(87\)90102-9](https://doi.org/10.1016/0024-3795(87)90102-9)
- [2] Higham, N.J. (2002) Accuracy and Stability of Numerical Algorithms. 2nd Edition, SIAM, Philadelphia. <https://doi.org/10.1137/1.9780898718027>
- [3] Rhebergen, S., Wells, G.N., Wathen, A.J. and Katz, R.F. (2015) Three-Field Block Preconditioners for Models of Coupled Magma/Mantle Dynamics. *SIAM Journal on Scientific Computing*, **37**, A2270-A2294. <https://doi.org/10.1137/14099718X>
- [4] Castelletto, N., White, J.A. and Ferronato, M. (2016) Scalable Algorithms for Three-Field Mixed Finite Element Coupled Poromechanics. *Journal of Computational Physics*, **327**, 894-918. <https://doi.org/10.1016/j.jcp.2016.09.063>
- [5] Frigo, M., Castelletto, N., Ferronato, M. and White, J.A. (2021) Efficient Solvers for Hybridized Three-Field Mixed Finite Element Coupled Poromechanics. *Computers and Mathematics with Applications*, **91**, 36-52. <https://doi.org/10.1016/j.camwa.2020.07.010>
- [6] Chen, X.S., Li, W., Chen, X.J. and Liu, J. (2012) Structured Backward Errors for Generalized Saddle Point Systems. *Linear Algebra and Its Applications*, **436**, 3109-3119. <https://doi.org/10.1016/j.laa.2011.10.012>
- [7] Meng, L.S., He, Y.W. and Miao, S.X. (2020) Structured Backward Errors for Two Kinds of Generalized Saddle Point Systems. *Linear and Multilinear Algebra*, **70**, 1345-1355. <https://doi.org/10.1080/03081087.2020.1760193>
- [8] Sun, J.G. (1999) Structured Backward Errors for KKT Systems. *Linear Algebra and Its Applications*, **288**, 75-88. [https://doi.org/10.1016/S0024-3795\(98\)10184-2](https://doi.org/10.1016/S0024-3795(98)10184-2)

-
- [9] Xiang, H. and Wei, Y.M. (2007) On Normwise Structured Backward Errors for Saddle Point Systems. *SIAM Journal on Matrix Analysis and Applications*, **29**, 838-849.
<https://doi.org/10.1137/060663684>
- [10] Zheng, B. and Lv, P. (2020) Structured Backward Error Analysis for Generalized Saddle Point Problems. *Advances in Computational Mathematics*, **46**, Article No. 34.
<https://doi.org/10.1007/s10444-020-09787-x>
- [11] Sun, J.G. (1996) Optimal Backward Perturbation Bounds for Linear Systems and Linear Least Squares Problems. Tech. Rep., UMINF 96.15, Department of Computing Science, Umea University, Umea.
- [12] Horn, R.A. and Johnson, C.R. (1991) Topics in Matrix Analysis. Cambridge University Press, Cambridge. <https://doi.org/10.1017/CBO9780511840371>
- [13] Sun, J.G. (2001) Matrix Perturbation Analysis. 2nd Edition, Science Press, Beijing.
- [14] Boffi, D., Brezzi, F. and Fortin, M. (2013) Mixed Finite Element Methods and Applications. In: *Springer Series in Computational Mathematics*, Springer, New York.
<https://doi.org/10.1007/978-3-642-36519-5>
- [15] Golub, G.H. and Van Loan, C.F. (2013) Matrix Computations. 4th Edition, The Johns Hopkins University Press, Baltimore.
- [16] Lv, P. and Zheng, B. (2022) Structured Backward Error Analysis for a Class of Block Three-by-Three Saddle Point Problems. *Numerical Algorithms*, **90**, 59-78.
<https://doi.org/10.1007/s11075-021-01179-6>