

線形発展方程式のための Inexact shift-invert Arnoldi 法

橋本 悠香[†]

慶応義塾大学理工学部[†]

野寺 隆[‡]

慶応義塾大学理工学部[‡]

1 はじめに

$\Omega \subset \mathbb{R}^p$ を Lipschitz 連続な境界を持つ有界開集合として, $[0, T] \times \bar{\Omega}$ 上で定義された次のような初期値境界値問題を考える.

$$\begin{cases} \frac{\partial u(t, x)}{\partial t} = \mathcal{L}u(t, x) & \text{in } (0, T] \times \Omega \\ u(t, x) = \phi(x) & \text{on } \{0\} \times \bar{\Omega} \\ u(t, x) = \psi(x) & \text{on } (0, T] \times \partial\Omega_1 \\ \frac{\partial u(t, x)}{\partial n} = \tau_1(x)u(t, x) + \tau_2(x) & \text{on } (0, T] \times \partial\Omega_2 \end{cases} \quad (1)$$

ただし, $\partial\Omega = \partial\Omega_1 \cup \partial\Omega_2$ であり, n は $\partial\Omega$ への単位法線ベクトル, \mathcal{L} は \mathcal{V} 上の微分作用素で, $u(t, \cdot)$ ($\forall t \in (0, T]$) に関して線形で t に依存しないものである. また, $\phi, \psi, \tau_1, \tau_2$ は既知の関数とする. 式 (1) で表される問題を有限要素法や有限差分法により, 空間方向に離散化すると次式が導かれる [2].

$$\begin{cases} B\dot{y}(t) = -Ay(t) + c \\ y(0) = v \end{cases} \quad (2)$$

ただし, $A, B \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $c, v \in \mathbb{R}^n$, $y(t) \in (L^2([0, T]))^n$ である. 式 (2) の解は, 行列 A, B が正則であれば次式のようになる.

$$y(t) = e^{-tB^{-1}A}(v - A^{-1}c) + A^{-1}c \quad (3)$$

よって, 式 (3) に現れる行列指数関数を計算する必要がある. 文献 [3] で提案された Arnoldi 法 (AE 法) で計算すると, 行列 A, B の性質や t の値によっては反復回数が増加する. これを避けるために, Shift-invert Arnoldi 法 (SIAE 法) [4] が提案された. この方法では, 収束が t にはよらず, さらに, 収束に必要な反復回数は大幅に減少する [4]. 式 (3) に現れる行列指数関数を計算するには, AE 法では各反復において $B^{-1}Av_m$, SIAE 法では $(B + \gamma A)^{-1}Bv_m$ を計算する必要があるから, AE 法と SIAE 法で 1 回の反復に必要な計算コストがほぼ等

しくなる. よって, このような行列指数関数を計算するには SIAE 法が適しているといえる. ただし, SIAE 法を用いたとしても, 各反復に現れる線形方程式を解くには, かなりの計算コスト, メモリ, またはその両方が必要である.

本稿では, 必要な $y(t)$ の近似の精度を保障しながら, 各反復において現れる線形方程式を, 反復法で解の精度を落としながら解くことで, 高速化を行う Inexact Shift-invert Arnoldi 法 (ISIAE 法) を提案する.

2 ISIAE 法

SIAE 法において, 線形方程式を解く計算コストを少なくすることを考える. m 回目の外部反復で, $(B + \gamma A)x_m = Bv_m$ を計算した時の誤差を $f_m := x_m - \tilde{x}_m$ とし, $F_m := [f_1 \cdots f_m]$ とする. さらに, $r_{sys, m} := Bv_m - (B + \gamma A)\tilde{x}_m$ とし, $R_m := [r_{sys, 1} \cdots r_{sys, m}]$, $\beta = \|v + A^{-1}c\|_2$, $v_1 = (v + A^{-1}c)/\beta$ とすると, m 回の外部反復を行うことで, 次式が得られる.

$$(B + \gamma A)^{-1}BV_m - F_m = V_m H_m + h_{m+1, m} v_{m+1} e_m^T$$

この行列 V_m, H_m に対して, 次式のように近似する.

$$\begin{aligned} y(t) &\approx \beta V_m e^{-\frac{t}{\gamma}(H_m^{-1} - I)} e_1 + A^{-1}c \\ &=: V_m b_m(t) + A^{-1}c \end{aligned} \quad (4)$$

この近似の残差 $r_{exp, m}^{real}$ を計算すると, 次式のようになる.

$$\begin{aligned} r_{exp, m}^{real} &= \frac{1}{\gamma} h_{m+1, m} (e_m^T H_m^{-1} b_m(t)) (B + \gamma A)v_{m+1} \\ &\quad - \frac{1}{\gamma} R_m H_m^{-1} b_m(t) \end{aligned} \quad (5)$$

式 (5) の第 1 項 $r_{exp, m}^{comp}$ のノルムは, 以下の命題より m の増加とともに任意に小さくなる [1].

Proposition 1 $f(z) := z^{-1}e^{-\frac{t}{\gamma}(z^{-1} - 1)}$ とおく. H_m を正方な上ヘッセンベルグ行列とし,

$$W(H_m) \subset \{z \in \mathbb{C}; \operatorname{Re}(z) > 0\} \quad (6)$$

と仮定すると, ある定数 $K > 0$ と $0 < \lambda < 1$ が存在して, 次式が成立する.

$$\left| (f(H_m))_{i, j} \right| < K \lambda^{i-j} \quad (i > j) \quad (7)$$

Inexact shift-invert Arnoldi method for linear evolution equations

[†]Yuka Hashimoto-Keio University

[‡]Takashi Nodera-Keio University

式 (5) の第 2 項目のノルムは, $(f(H_m))_{i,j} =: g_{i,j}^m$ とし, $tol_{exp} > 0$ を外部反復の収束判定条件, m_{max} を最大反復回数とすると

$$\|r_{sys,1}\|_2 \leq \frac{\gamma \cdot tol_{exp}}{m_{max} \|H_m^{-1} b_m(t)\|_2} \quad (8)$$

$$\|r_{sys,j}\|_2 \leq \frac{|g_{1,1}^m|}{|g_{j-1,1}^m|} \|r_{sys,1}\|_2 \quad (2 \leq j \leq m) \quad (9)$$

ならば, tol_{exp} 以下となる. 式 (8), 式 (9) を事前に計算することは出来ないため, 式 (8) の代わりに次式を用いる.

$$\|r_{sys,1}\|_2 \leq \frac{\gamma \cdot tol_{exp}}{m_{max} \|B^{-1}(B + \gamma A)(v - A^{-1}c)\|_2}$$

式 (9) においては, 式 (7) の K と λ が, H_m の次元 m に依存しないことから, $2 \leq j \leq m$ に対して $|g_{1,1}^m| \approx |g_{1,1}^{j-1}|$, $|g_{1,j-1}^m| \approx |g_{1,j-1}^{j-1}|$ と近似する.

2 章の内容をまとめると, Algorithm 1 のようになる.

3 数値実験

数値実験は, OS : Ubuntu14.04LTS, CPU : Intel(R) Xeon(R) E3-1270 V2 @ 3.50GHz, メモリ : 16GB, プログラム言語 : MATLAB 2015a で行った.

Example $\Omega = ((-1.5, 1.5) \times (-1, 1)) \subset \mathbb{R}^2$,

$$\begin{cases} \rho c_v \frac{\partial u}{\partial t} = \lambda \Delta u + \nabla \cdot cu & \text{in } (0, T] \times \Omega \\ u = 300 & \text{on } \{0\} \times \Omega \\ -\lambda \frac{\partial u}{\partial n} = \alpha(u - 280) & \text{on } (0, T] \times \partial\Omega_1 \\ -\lambda \frac{\partial u}{\partial n} = -1 & \text{on } (0, T] \times \partial\Omega_2 \end{cases}$$

ただし, $\partial\Omega_2 = \{1.5\} \times [-1, 1]$, $\partial\Omega_1 = \partial\Omega \setminus \partial\Omega_2$, $c = [5 \ 0]$, $\rho = 1.29$, $c_v = 1000$, $\lambda = 0.025$, $\alpha = 9.3$. この問題を有限要素法により $n = 29969$ の行列に離散化し, ISIAE 法により解を求めた際の, 反復回数と相対残差ノルムの関係を図 1 に示す. ISIAE 法が欲しい精度の解を効率良く計算していることがわかる.

4 結論

1 階の時間微分項が含まれる線形発展方程式に対しては, 空間方向のみ離散化を行い, ISIAE 法を用いて解を近似するのが効率的である. これにより, 欲しい解の時間変数 t の値に依存しない計算時間で解を近似できる. さらに, ISIAE 法は, 各反復に現れる線形方程式を効率良く解くことで, 大規模問題に対しても少ない計算時間で解を近似できる.

Algorithm 1 ISIAE 法

Require: $A, B \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $v, c \in \mathbb{R}^n$, $t \in (0, T]$, $\gamma > 0$, $\delta > 0$, $tol_{exp} > 0$, m_{max}

Ensure: $y_m(t)$ s.t. $\|r_{exp,m}^{real}\|_2 \leq tol_{exp}$

$\beta = \|v - A^{-1}c\|_2$, $v_1 = (v - A^{-1}c)/\beta$

$tol_{sys,1} = \gamma tol_{exp} / (m_{max} \|B^{-1}(B + \gamma A)(v - A^{-1}c)\|_2)$

for $m = 1, 2, \dots, m_{max}$ **do**

 Compute \tilde{x} s.t. $\|Bv_m - (B + \gamma A)\tilde{x}\|_2 \leq tol_{sys,m}$

for $k = 1, 2, \dots, m$ **do**

$h_{k,m} = \tilde{x}^T v_k$

$\tilde{x} = \tilde{x} - h_{k,m} v_k$

end for

$h_{m+1,m} = \|\tilde{x}\|_2$, $v_{m+1} = \tilde{x}/h_{m+1,m}$

if $\lambda_{min}((H_m + H_m^T)/2) \leq 0$ **then**

print Warning

end if

$f_m = H_m^{-1} e^{-\frac{t}{\gamma}(H_m^{-1} - I)} e_1$

$r = |h_{m+1,m}(f_m)_m| \| (B + \gamma A)v_{m+1} \|_2 / \gamma$

$tol_{sys,m+1} = \min\{tol_{sys,1}, |f_m)_1| / |(f_m)_m|, \delta\}$

if $r \leq tol_{exp}$ **then**

$y_m(t) = \beta V_m e^{-\frac{t}{\gamma}(H_m^{-1} - I)} e_1 + A^{-1}c$, **break**

end if

end for

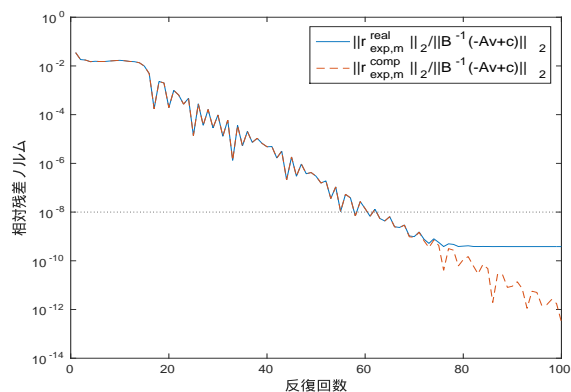


図 1: 反復回数 m と相対残差ノルムの関係 ($t = 300$, $\gamma = 10$, $\delta = 10^{-2}$, $m_{max} = 100$)

参考文献

- [1] Benzi, M. and Poito, P., “Decay properties for functions of matrices over C^* -algebras,” Linear Algebra Appl., vol. 456, pp. 174–198, 2014.
- [2] Evans, L. C., “Partial Differential Equations Second Edition,” AMS, Providence, 2010.
- [3] Gallopoulos, E. and Saad, Y., “Efficient Solution of Parabolic Equations By Krylov Approximation Methods,” SIAM J. Sci. Stat., vol. 13, pp. 1236–1264, 1992.
- [4] Moret, I. and Novati, P., “RD-rational approximations of the matrix exponential,” BIT vol. 44, pp. 595–615, 2004.