

線形方程式の解の精度保証に対する OishiRump 法

2009SE197 中野綾子

指導教員：杉浦洋

1 はじめに

本論文では, Shin'Ichi Oishi, Siegfried M.Rump[1] による線形方程式の高速精度保証付き解法を研究し, その有効性を Mathematica による数値実験で検証する. コンピュータでは, 高速に数値計算するために, 実数を浮動小数点数で近似して計算を行っている.

本研究では, 線形方程式 $Ax = b$ の解を精度保証付きで求める方法を考える. 最近, 効率的な精度保証付き数値計算方法が開発され, 元数の大きい方程式に対しても, 実用的な精度保証が得られるようになってきた. 本研究では, その方法を学び, 理解を深め, Mathematica 用の高速な精度保証アルゴリズムの構成を目指す.

2 精度保証の基本定理

[定理 1] 方程式 $Ax = b$ の近似解 \tilde{x} と A の近似逆行列 A^+ が与えられたとする. 行列 $R = A^+A - I$ が不等式

$$\|R\|_\infty < 1$$

が満たされたなら, 真の解 x^* が存在し,

$$\|x^* - \tilde{x}\|_\infty \leq \frac{\|A^+r\|_\infty}{1 - \|R\|_\infty} \leq \frac{\|A^+\|_\infty \|r\|_\infty}{1 - \|R\|_\infty} \quad (1)$$

が成り立つ. ここで $r = A\tilde{x} - b$ は残差である. // 式 (1) の右辺を精度保証付きで計算することにより, 誤差 $\|x^* - \tilde{x}\|_\infty$ の上界が得られる. 重要なのは $\|R\|_\infty$ と $\|r\|_\infty$ の限界の計算である.

低速アルゴリズム $\|R\|_\infty$ と $\|r\|_\infty$ の限界

```
setround(down);  
R = fl(A+A - I);  
r = fl(r);  
setround(up);  
R̄ = fl(A+A - I);  
r̄ = fl(r);  
rmid = fl(r + r̄/2);  
rrad = fl(rmid - r);
```

ここで, *setround(down)*, *setround(up)* は丸めモードの切り替えである. しかし, 丸めモードの切り替え機能は, Mathematica に実装されていないため, 数値実験ではこれを等価な区間演算で置き換えた.

3 高速精度保証

式 (1) の右辺の計算において, 計算量の大きい部分は逆行列 A^+ の計算と残差 R の計算で, それぞれ計算量は $O(n^3)$ flops である. ここで述べる高速精度保証アルゴリズムの目的は, $\|R\|_\infty$ を直接評価せず事前誤差評価で

行い, 計算量を $O(n^3)$ flops から $O(n^2)$ flops に削減することである [1].

計算量を削減する方法として, 行列 PA の近似 LU 分解 $PA = \tilde{L}\tilde{U}$ と \tilde{L}, \tilde{U} の数値逆行列 $\tilde{L}^+ \cong \tilde{L}^{-1}, \tilde{U}^+ \cong \tilde{U}^{-1}$ を計算し, 定理 1 で $A^+ = P^{-1}\tilde{L}^+\tilde{U}^+$ とする. このとき

$$\begin{aligned} \|R\|_\infty &= \|A^+A - I\|_\infty = \|\tilde{U}^+\tilde{L}^+PA - I\|_\infty \\ &= \|\tilde{U}^+\tilde{L}^+(PA - \tilde{L}\tilde{U})\|_\infty \\ &\quad + \|\tilde{U}^+(\tilde{L}^+\tilde{L} - I)\tilde{U}\|_\infty + \|\tilde{U}^+\tilde{U} - I\|_\infty \end{aligned}$$

となる.
第一項は

$$\begin{aligned} &\gamma_n \|\tilde{U}^+ \|\tilde{L}^+ \|\tilde{L} \|\tilde{U} \|\mathbf{e}\|_\infty \\ &+ \delta_n \|\tilde{U}^+ \|\tilde{L}^+ \|\mathbf{ne} + \text{diag}(|\tilde{U}|)\|_\infty \mathbf{u}, \end{aligned}$$

第二項は

$$\begin{aligned} &\gamma_n \|\tilde{U}^+ \|\tilde{L}^+ \|\tilde{L} \|\tilde{U} \|\mathbf{e}\|_\infty \\ &+ n\delta_n \|\tilde{U}^+ \|\mathbf{e}\|_\infty \|\tilde{U} \|\mathbf{e}\|_\infty \mathbf{u}, \end{aligned}$$

第三項は

$$\gamma_n \|\tilde{U}^+ \|\tilde{U} \|\mathbf{e}\|_\infty + \delta_n \|\mathbf{ne} + \text{diag}(|\tilde{U}|)\|_\infty \mathbf{u}$$

でおさえられる. ここで, $\delta_n = n/(1 - nu)$, $\gamma_n = u\delta_n$, $u = 2^{-53}$, $\mathbf{u} = 2^{-1027}$, $\mathbf{e} = (1, \dots, 1)^T$ である. これが $\|R\|_\infty$ の計算量 $O(n^2)$ flops の事前誤差評価である.

4 Mathematica 用高速精度保証

Mathematica の区間演算は非常に遅い. 行列・ベクトルの ∞ ノルムを事前誤差評価により, 区間演算を用いずに求めることを考える.

4.1 ベクトルの 1 ノルム

ベクトル $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T \in R^n$ の ∞ ノルム

$$\|x\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|$$

の評価を考える.

(定理 1) ベクトル $x \in R^n$ の ∞ ノルムについて, 次の評価式が成り立つ.

$$\|x\|_1 \leq \frac{s}{1 - \gamma_{n-1}} = M = \frac{1}{1 - \gamma_{n-1}} fl[\|x\|_1].$$

アルゴリズムは次のようになる.

1. 機械計算 $fl[\|x\|_\infty]$ を実行.
 2. 評価式 (1) の右辺を区間計算し区間上限を \overline{M} とする.
- ☆定理 1 より $\|x\|_\infty \leq \overline{M}$ である.

表 1 誤差ノルムの厳格な上界

n	上界 (OR 低)	上界 (OR 高)	上界 (M 高速)
2	2.13×10^{-14}	2.13×10^{-14}	1.88×10^{-14}
4	1.24×10^{-13}	1.24×10^{-13}	1.40×10^{-13}
8	5.97×10^{-13}	5.97×10^{-13}	9.04×10^{-13}
16	2.79×10^{-12}	2.79×10^{-12}	6.45×10^{-12}
32	1.52×10^{-11}	1.52×10^{-11}	1.96×10^{-10}
64	1.03×10^{-10}	1.03×10^{-10}	3.53×10^{-9}
128	7.68×10^{-10}	7.68×10^{-10}	7.93×10^{-9}
256		5.92×10^{-9}	6.67×10^{-8}
512			3.01×10^{-7}
1024			2.19×10^{-5}
2048			1.22×10^{-4}

表 2 計算時間

n	時間 (OR 低)	時間 (OR 高)	時間 (M 高速)
2	0	1.60×10^{-2}	2.49×10^{-4}
4	1.50×10^{-2}	1.50×10^{-2}	2.19×10^{-4}
8	1.60×10^{-2}	4.70×10^{-2}	2.96×10^{-4}
16	1.09×10^{-1}	1.09×10^{-1}	2.97×10^{-4}
32	3.43×10^{-1}	2.03×10^{-1}	4.83×10^{-4}
64	2.64	7.64×10^{-1}	1.12×10^{-3}
128	2.07×10^1	3.25	3.84×10^{-3}
256		3.50×10^1	1.94×10^{-2}
512			1.03×10^{-1}
1024			7.80×10^{-1}
2048			4.66

4.2 行列の ∞ ノルム

行列 $A = (a_{ij}) \in R^{m \times n}$ の ∞ ノルム

$$\|A\|_{\infty} = \max_{1 \leq i \leq m} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$$

は、上で述べたベクトルの 1-ノルムの評価技法を用いて次のように評価できる。

1. 機械計算 $fl[\|A\|_{\infty}]$ を実行。
2. 評価式 (7) の最右辺を区間計算し区間上限を \overline{M} とする。
☆ $\|A\|_{\infty} \leq \overline{M}$ が成立する。

4.3 線形方程式の残差ノルム

線形方程式 $Ax = b$, $A = (a_{ij}) \in R^{n \times n}$, $b = (b_i)$, $x = (x_i) \in R^n$ の残差 $r = Ax - b = (r_i) \in R^n$ の ∞ ノルム $\|r\|_{\infty}$ の評価も以下に行える。

1. $\tilde{r}_i, \tilde{\rho}_i$ を機械計算する。
2. (9) を区間計算し、区間 $[M_i]$ の上限を \overline{M}_i とする。
3. $M = \max_{1 \leq i \leq n} \overline{M}_i$ を計算する。
☆ $\|r\|_{\infty} \leq M$ である。

4.4 $\|R\|_{\infty}$ の上界

$\|R\|_{\infty}$ の上界も次のように計算できる。

1. $\tilde{R} = fl[A^+ A - I]$ を計算
2. $\tilde{R}_1 = fl[\|A^+ \|A\| + I]$ を計算
3. $M_1 = fl[\|\tilde{R}\|_{\infty}]$ を計算
4. $M_2 = fl[\|\tilde{R}_1\|_{\infty}]$ を計算
5. $M = \frac{1}{1-\gamma_{n-1}}(M_1 + \frac{\gamma_{n+1}}{1-\gamma_{n+1}} M_2)$ を区間計算。

5 数値実験

三種類のアルゴリズムを Mathematica 上に実現し、数値実験を行った。n 次 Frank 行列を係数行列とする線形方程式の解の精度保証を行った。Oishi, Rump の低速版 (OR 低), 高速版 (OR 高) と今回開発した Mathematica 用のアルゴリズム (M 高速) の近似解の誤差ノルムの厳格な上界を計算した。その結果を表 1, 2 に示す。表 1 は、計算された上界の値である。n は方程式の次元である。表 2 は、計算時間を示す。

OR 低と OR 高を比べると誤差ノルム上界は等しい。実行時間では、OR 高の方が短く、比は n が大きくなるほど大きい。n=128 のときは 1/6 となる。今回開発した Mathematica 用のアルゴリズム (M 高速) は、誤差ノルム上界が OR 低, OR 高の約 10 倍大きめにできる。しかし、非常に高速で例えば、n=256 のとき、OR 高に対する実行時間の比が 1/1800 となる。誤差ノルムの上界は、値が小さいほど正確で、大きいほど不正確である。また、時間が短いほど良い。

6 終わりに

本研究では、Shin'Ichi Oishi, Siegfried M.Rump[1] により、線形方程式の解を精度保証付きで求める方法を学び、Mathematica 上でプログラムを実装し数値実験を行った。三輪 [2] は正規数領域で計算が行われると仮定し研究を行った。本研究では、正規数領域と副正規数領域で計算が行われる場合に拡張し、研究を行った。しかし、Mathematica の数システムを調査し、副正規数が使われていないことが数値実験により分かり、副正規数領域の実験は行われなかった。精度保証付き計算では、Oishi, Rump の低速アルゴリズム、高速アルゴリズムを実装し、数値実験を行った。高速アルゴリズムは、方程式の次元が 128 のとき、約 6 倍高速であったが、きわめて遅い。その原因は、Mathematica の区間演算の低速性にある。そこで、事前誤差解析に基づき、Mathematica 専用の高速アルゴリズムを開発した。このアルゴリズムは、誤差ノルムの上界が約 10 倍大きめにできるが、非常に高速で、方程式の次元が 256 のとき、Oishi, Rump の高速版に比べて約 1800 倍高速である。

参考文献

- [1] Shin'Ichi Oishi, Siegfried M.Rump:Fast verification of solutions of matrix equations, Numer. Math. Vol. 90, pp. 755-773(2002).
- [2] 三輪嵩:「線形方程式の精度保証付き解法」。南山大学数理情報学部数理科学科卒業論文 (2010).