

不完全 QR-GMRES(k) 法による線形最小二乗問題の解法*

伊藤 徳史[†], 速水 謙[‡]
 東京大学[†], 国立情報学研究所[‡]

1 はじめに

本稿では,

$$\min_{x \in \mathbf{R}^n} \|b - Ax\|_2 \quad (1)$$

という形の線形最小二乗問題について考える. ここで, A は大規模で疎な $m \times n$ の長方形行列であり, $m \geq n$ で, A はフルランクであるとする.

問題 (1) を解くための従来の手法として, 直接法と, 正規方程式に CG 法を適用する反復法がある. この反復法は, CGLS 法と呼ばれ,

$$A^T Ax = A^T b \quad (2)$$

を解くことになる.

直接法は確実であるが, 大規模な問題の場合, 計算量と作業領域が膨大になる. 一方, 反復法は一般に消費する作業領域も少なく, 実行時間という点でも速くなる可能性がある. しかしこれは, 収束が十分速く進む場合に限る. $A^T A$ の条件数は, A の条件数の二乗なので, そのままでは収束が遅くなり, 前処理の工夫が必要になる.

一方, Zhang ら [1] は, 正規方程式ではなく, 写像行列 B を導入して (1) に Orthomin(k) 法を適用することにより, 正規方程式を解くよりも条件数を小さくして, 反復法の収束を改善する方法を提案している. 写像行列 B を適切に選ぶことによって, 反復法の収束が改善されることが期待される.

本稿では, 正方形行列に対する GMRES(k) 法に, 写像行列 B を適用した線形最小二乗問題に対するアルゴリズムを検討する. 特に, 写像行列 B として不完全

QR 分解を利用することにより, 収束が改善されることを示し, そのための不完全 QR 分解の手法を示す.

2 GMRES(k)-LS 法

GMRES(k) 法 [2] を, A が矩形行列の線形最小二乗問題にそのまま適用しようとすると, A の次元が $m \times n$, r_0 の次元が $m \times 1$ なので, Krylov 部分空間を生成することができない.

そこで, [1] にならって, $n \times m$ の写像行列 B を用いることにより, m 次元ベクトルを n 次元ベクトルに変換し, Krylov 部分空間 $\{r_0, AB r_0, \dots, (AB)^{i-1} r_0\}$ を構成する.

この Krylov 部分空間を用いた GMRES(k) 法のアルゴリズムは次のようになる.

$$r_0 = b - Ax_0$$

$$\beta = \|r_0\|_2, \quad v_1 = \frac{r_0}{\beta}$$

for $i = 1, 2, \dots, k$

$$\hat{v}_{i+1} = AB v_i$$

for $j = 1, 2, \dots, i$

$$h_{j,i} = (\hat{v}_{i+1}, v_j)$$

$$\hat{v}_{i+1} = \hat{v}_{i+1} - h_{j,i} v_j$$

end for

$$h_{i+1,i} = \|\hat{v}_{i+1}\|_2$$

$$v_{i+1} = \frac{\hat{v}_{i+1}}{h_{i+1,i}}$$

Compose \bar{H}_i from $h_{11}, \dots, h_{(i+1),i}$

$$e_i = (1, 0, \dots, 0)^T \dots (i+1) \times 1$$

Find $y_i \in \mathbf{R}^i$ which minimizes $\|\beta e_i - \bar{H}_i y\|_2$

$$(\|r_i\|_2 = \|b - Ax_i\|_2)$$

if $\|r_i\|_2 \leq \epsilon$, then

*A key to solution of linear least squares problem by incomplete QR-GMRES(k) method

[†]Tokushi Ito, Graduate School of Information Science and Technology, Tokyo University

[‡]Ken Hayami, National Institute of Informatics

```


$$\mathbf{x}_i = \mathbf{x}_0 + B \sum_{j=1}^i y_j \mathbf{v}_j,$$

stop
end if
end for

$$\mathbf{x}_k = \mathbf{x}_0 + B \sum_{j=1}^k y_j \mathbf{v}_j,$$


$$\mathbf{x}_0 = \mathbf{x}_k,$$

repeat

```

3 Bの選択法

GMRES(k)-LS法のアルゴリズムにおいて、 BA は非対称の正方行列となる。アルゴリズムは、

$$BA\mathbf{x} = B\mathbf{b} \quad (3)$$

を解くことと等価である。反復法の収束が改善されることを期待する場合、 $BA \approx I$ となるように写像行列 B を選ぶのが自然である。

そこで、まず考えられるのが、対角行列スケールングである。ただし、 A が $m \times n$ であるのに対し、 B は $n \times m$ であるので、工夫が必要となる。Zhangらは、 $B = (\text{diag}(A^T A))^{-1} A^T$ と置く方法を提案している [1]。

本稿では、不完全行列分解を利用することを考える。行列 A の不完全 QR 分解は、

$$A = QR + E \quad (4)$$

のようになる。ここで、 E は誤差行列であり、 Q は $m \times n$ の行列、 R は $n \times n$ の上三角行列である。行列 Q は、完全な直交行列ではない。不完全 QR 分解を最小二乗問題 (1) に利用する場合、従来考えられていた方法は、行列 R を正規方程式 (2) の前処理行列として利用する方法である [3]。これは、

$$R^{-T} A^T A R^{-1} R\mathbf{x} = R^{-T} A^T \mathbf{b} \quad (5)$$

を解くことになる。すなわち、 $C = (R^T)^{-1} A^T A R^{-1}$ 、 $\mathbf{z} = R\mathbf{x}$ 、 $\mathbf{d} = (R^T)^{-1} A^T \mathbf{b}$ として、

$$C\mathbf{z} = \mathbf{d}, \quad \mathbf{z} = R\mathbf{x} \quad (6)$$

を解けばよいことになる。 C は正定対称行列となるので、 $C\mathbf{z} = \mathbf{d}$ を解くには CG 法が使える。

今回新たに提示する方法は、GMRES(k)-LS法のアルゴリズムにおいて、 $B = R^{-1} Q^T$ とおく方法である。すなわち、

$$R^{-1} Q^T A \mathbf{x} = R^{-1} Q^T \mathbf{b} \quad (7)$$

を解くことと等価となる。

(4)において、 $E = O$ すなわち、QR分解を完全に行って後の計算を進めていくと、反復数は1回で済むが、これは結局QR分解自体が元の問題を直接法で解いていることになるので、意味がない。そこで、 $E \neq O$ すなわち、不完全QR分解を行う。不完全QR分解の Q 、 R が、QR分解の Q 、 R と近ければ近いほど、反復数は少なくて済むが、そのような不完全QR分解を行うことはより時間がかかるという関係がある。そのため、不完全QR分解をうまく行う必要が生じる。

そこで、今回新たに提案する不完全QR分解の方法は、QR分解を行う修正Gram-Schmidt法の過程において、新たに作る Q の列ベクトルを直前の l 本の列ベクトルのみと直交するように計算していくことにより、不完全なQR分解を実現する手法である。 l はパラメータであり、 l の大小によって、不完全QR分解の不完全さを調整することができる。 $l = n$ とすると、QR分解と等価となる。これにより、不完全QR分解にかかる計算時間が短くなり、GMRES(k)-LS法の収束もよくなる。特に、悪条件問題に対しては、従来の手法よりも高速に解けることが、計算実験によって、確かめられた。

参考文献

- [1] S. L. Zhang and Y. Oyanagi, Orthomin(k) method for linear least squares problem, *J. Inf. Proc.*, **14-2** (1991), 121-125.
- [2] Y. Saad and M. H. Schultz, GMRES: A generalized minimal residual algorithm for solving nonsymmetric linear systems, *SIAM J. Sci. Stat. Comput.*, **7-1** (1986), 856-869.
- [3] A. Jennings and M. A. Ajiz, Incomplete methods for solving $A^T A \mathbf{x} = \mathbf{b}$, *SIAM J. Sci. Stat. Comput.*, **5-4** (1984), 978-987.