

# 局所的エラーバウンド条件のもとでの Inexact Levenberg-Marquardt 法の収束性

京都大学情報学研究科 \*檀 寛成 DAN Hiroshige  
京都大学情報学研究科 山下 信雄 YAMASHITA Nobuo  
京都大学情報学研究科 福島 雅夫 FUKUSHIMA Masao

## 1 序論

本発表では、非線形方程式

$$F(x) = 0 \quad (1)$$

の解法を考える。ここで、 $F$  は  $\mathbb{R}^n$  から  $\mathbb{R}^m$  への連続微分可能な関数とする。Levenberg-Marquardt 法 (LMM) [2] は、次の線形方程式の解  $\hat{d}^k$  を用いて、 $x^{k+1} := x^k + \hat{d}^k$  として点列  $\{x^k\}$  を生成する手法である。

$$\left( F'(x^k)^T F'(x^k) + \mu_k I \right) d = -F'(x^k)^T F(x^k) \quad (2)$$

ここで  $\mu_k$  は正の定数であり、 $I$  は単位行列とする。このとき、 $F'(x^k)^T F'(x^k) + \mu_k I$  は正定値行列になるので、解  $\hat{d}^k$  は必ずただ一つ存在する。

最近、山下と福島 [3] は、解における  $F'$  の正則性の代わりに  $\|F(x)\|$  が局所的エラーバウンドになるという仮定のもとで、LMM が局所的に二次収束することを示した。ここで、 $\|F(x)\|$  が局所的エラーバウンドになるという条件は、解  $x^*$  において  $F'(x^*)$  が正則になるという条件よりも緩い条件であることに注意する。ところで、[3] で提案された LMM では (2) を厳密に解くことが必要であった。しかし、大規模問題においては各反復で厳密な解を求めるよりも、適当な規範を満たす近似解を求めて次の反復に移る inexact 法がしばしば有効である。そこで、本発表では、(2) の近似解  $d^k$  を用いた Inexact Levenberg-Marquardt 法 (ILMM) を考える。ここで  $r^k$  を

$$r^k := \left( F'(x^k)^T F'(x^k) + \mu_k I \right) d^k + F'(x^k)^T F(x^k)$$

とする。 $r^k$  は近似解  $d^k$  によって生じた残差ベクトルである。

本発表では、[3] と同様の解析を行うことで、 $\|F(x)\|$  が解の近傍で局所的エラーバウンドを与えるとき、 $\|r^k\|$  がある条件を満たせば、ILMM によって生成される点列が解集合に超一次収束することを示す。さらに、Armijo のステップサイズルールを組み合わせたアルゴリズムを提案し、そのアルゴリズムが大域的収束性を持つことを示す。

## 2 局所的収束性

まず、関数  $\theta^k$  を次のように定義する。

$$\theta^k(d) = \|F'(x^k)d + F(x^k)\|^2 + \mu_k \|d\|^2$$

ここで、 $\theta^k(d)$  は狭義凸 2 次関数であるので、制約なし最小化問題

$$\min \theta^k(d) \quad (3)$$

の最適性の 1 次の必要十分条件は (2) で与えられる。よって、(2) と (3) は等価な問題となる。この最小化問題の性質を用いて、ILMM の収束性についての解析を行う。

本発表では次のことを仮定する。

**仮定 1** 次の (i), (ii) を満たすような (1) の解  $x^*$  が存在する。

(i) 以下の不等式が成立する定数  $b_1 \in (0, 1)$ ,  $c_1 \in (0, \infty)$  が存在する。

$$\|F'(y)(x - y) - (F(x) - F(y))\| \leq c_1 \|x - y\|^2 \quad \forall x, y \in B(x^*, b_1)$$

ただし、 $B(x^*, b_1) := \{x \mid \|x - x^*\| \leq b_1\}$  である。

(ii)  $\|F(x)\|$  は  $B(x^*, b_1)$  上で (1) に対するエラーバウンドとなる。つまり、次の不等式が成立する正の定数  $c_2$  が存在する。

$$c_2 \text{dist}(x, X^*) \leq \|F(x)\| \quad \forall x \in B(x^*, b_1)$$

ここで、 $X^*$  は (1) の解集合を表す。

本発表においては仮定 1 (ii) が最も本質的な役割を果たす。また、仮定 1 (i) は、 $F'$  がリプシッツ連続であれば成立する。

本発表では  $\mu_k$  を次のように更新する。

**仮定 2**

$$\mu_k = \|F(x^k)\|^\delta$$

ただし、 $\delta$  は  $0 < \delta \leq 2$  となる定数である。

これらの仮定のもと、次の定理が成立する。

定理 1 仮定 1, 2 が成立し, 初期点  $x^0$  が  $x^*$  の十分近くにあるものとする. さらに,  $\{x^k\}$  を ILMM で生成された点列とする. このとき, 各反復  $k$  において,

$$\|r^k\|/\mu_k = o(\text{dist}(x^k, X))$$

が満たされていれば,  $\{\text{dist}(x^k, X^*)\}$  は 0 に超一次収束する. さらに, 点列  $\{x^k\}$  はある解  $\hat{x}$  に収束する. 特に,

$$\|r^k\|/\mu_k = O(\text{dist}(x^k, X)^2)$$

が満たされていれば,  $\{\text{dist}(x^k, X^*)\}$  は 0 に二次収束する.  $\square$

### 3 大域的収束するアルゴリズム

本節では, ILMM に Armijo のステップサイズルールを組み合わせたアルゴリズムを提案し, そのアルゴリズムが大域的収束することを示す. 本節で提案するアルゴリズムは以下の通りである. ただし, メリット関数として  $\phi(x) = \frac{1}{2}\|F(x)\|^2$  を用いる.

#### アルゴリズム 1

**Step 0:** パラメータ  $\alpha \in (0, 1), \beta \in (0, 1), \gamma \in (0, 1), \rho \in (0, 1), \delta \in (0, 2], p > 0$  と初期点  $x^0$  を決める.  $\mu_0 = \|F(x^0)\|^\delta$  とする.  $k := 0$  とする.

**Step 1:**  $x^k$  が終了条件を満たしていたら計算を終了.

**Step 2:** 線形方程式 (2) の近似解  $d^k$  を求める. もし,

$$\|F(x^k + d^k)\| \leq \gamma \|F(x^k)\|$$

ならば,  $x^{k+1} := x^k + d^k$  として Step 4 へ.

**Step 3:** もし

$$\nabla\phi(x^k)^T d^k \leq -\rho \|d^k\|^p \quad (4)$$

でなければ  $d^k = -\nabla\phi(x^k)$  とする. 次の不等式を満たす最小の非負の整数  $m$  を求め,  $x^{k+1} := x^k + \beta^m d^k$  とする.

$$\phi(x^k + \beta^m d^k) - \phi(x^k) \leq \alpha \beta^m \nabla\phi(x^k)^T d^k$$

**Step 4:**  $\mu_{k+1} = \|F(x^{k+1})\|^\delta$  とする.  $k := k+1$  として Step 1 へ.  $\square$

アルゴリズム 1 の Step 3 においては, 探索方向  $d^k$  が (4) を満たしているかどうかを調べている. これは,  $d^k$  として, (2) の厳密解ではなく近似解を用いているために,  $d^k$  がメリット関数  $\phi$  の必ずしもよい降下方向にならない可能性があるためである. そのような場合には,  $d^k = -\nabla\phi(x^k)$  とすることで,  $d^k$  がメリット関

数の降下方向になり, Step 3 の直線探索が well defined となることを保証している.

アルゴリズム 1 に対して, 次の定理が成立する. なお, 証明には [1] と同様の手法を用いている.

定理 2  $\{x^k\}$  をアルゴリズム 1 で生成された点列とし, 探索方向  $d^k$  は,  $r^k$  が

$$\|r^k\| \leq \min \left\{ \eta \left\| F'(x^k)^T F(x^k) \right\|, \nu_k \left\| F'(x^k)^T F(x^k) \right\|^\delta \right\} \quad (5)$$

を満たすように定められているものとする. ただし,  $\eta \in (0, 1), \nu_k = o(\text{dist}(x^k, X^*))$  であるものとする. このとき,  $\{x^k\}$  の任意の集積点は  $\phi$  の停留点となる. さらに,  $\{x^k\}$  の集積点が (1) の解を少なくとも一つ含むとする. その解  $x^*$  において仮定 1 がみたされていれば,  $\{\text{dist}(x^k, X^*)\}$  は 0 に超一次収束する. 特に,  $\delta = 2$  かつ  $\nu_k = O(\text{dist}(x^k, X^*)^2)$  であれば,  $\{\text{dist}(x^k, X^*)\}$  は 0 に二次収束する.  $\square$

ここで, 近似基準 (5) における  $\nu_k$  は

$$\nu_k = \|F(x^k)\|^\tau$$

とすることができる. ただし,  $\tau$  は  $\tau > 1$  となる定数である. このとき, 十分大きい  $k$  に対して  $\nu_k = o(\text{dist}(x^k, X^*))$  となる. 特に,  $\tau \geq 2$  とすれば, 十分大きい  $k$  に対して  $\nu_k = O(\text{dist}(x^k, X^*)^2)$  となる.

### 4 まとめ

本発表では, 局所的エラーバウンド性が成立するときの ILMM の収束性について考察し, 探索方向を計算するときの誤差が十分小さければ, 解集合に超一次収束することを示した. このことは, 特に大規模な問題を解くときに大きな利点となる. なお, 数値実験の結果を当日に発表する予定である.

### 参考文献

- [1] F. Facchinei and C. Kanzow, A nonsmooth inexact Newton Method for the solution of large-scale nonlinear complementarity problems, *Mathematical Programming* 76 (1997) 493-512.
- [2] R. Fletcher, *Practical Methods of Optimization*, second ed., John Wiley & Sons, New York, (1987).
- [3] N. Yamashita and M. Fukushima, On the rate of convergence of the Levenberg-Marquardt method, Technical Report 2000-008, Department of Applied Mathematics and Physics, Kyoto University (November 2000).