

## Iteration による最小自乗法の解法とある領域における最小自乗法†

野 田 竜 夫\*

### 1. 序 論

$A=(a_{ij})$  を  $m \times n$  行列,  $A^*$  を  $A$  の転置行列,  $x=(x_j)$  および  $x^*$  をそれぞれ  $n$  次元列および行ベクトル,  $b=(b_i)$  を  $m$  次元列ベクトル,  $R^n$  を  $n$  次元 Euclid 空間とする. また  $A$  の rank が  $n$  であるとし  $m > n$  とする.

このとき

$$E(x) = \sum_{i=1}^m \left( \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j - b_i \right)^2$$

の値を最小にする  $x = \bar{x} \in R^n$  を求める方法は最小自乗法として知られている. 第2節でのべるように,  $x = \bar{x}$  は方程式  $A^*A\bar{x} = A^*b$  で与えられる. この論文では1つの簡単な iteration を行なうことによって,  $x = \bar{x} \in R^n$  が得られることを第3節で示す. さらに  $R^n$  のある部分集合  $B$  の中で  $E(x)$  の値を最小にする解が存在することを第4節で証明する. 他方,  $\bar{x} \in B$  の場合にこの iteration が  $B$  の中で  $E(x)$  の値を最小にする解を求めるのに応用できることを第5節で示す. 第6節では, 第3節の iteration についての注意および数値例をのべる.

### 2. 最小自乗法

まず, 準備としてつぎの補助定理1および2から始めよう. 行列  $A$  の rank を  $\text{rank}(A)$  とおくことにする.

**補助定理 1.**  $\text{rank}(A) = \text{rank}(A^*A) = \text{rank}(AA^*A)$ .

**証明.**  $\text{rank}(A) = \text{rank}(A^*A)$  が成り立つことはよく知られているから,  $\text{rank}(A^*A) = \text{rank}(AA^*A)$  が成り立つことを示す. それは

$$X_1 = \{x \mid A^*Ax = 0\},$$

$$X_2 = \{x \mid AA^*Ax = 0\}$$

とおくとき  $X_1 = X_2$  であることを証明すればよい. 任意の  $x \in X_1$  に対して  $A^*Ax = 0$ , したがっ

† 1969年9月8日受理.

\* 富山県立大谷技術短期大学.

て  $AA^*Ax=0$ . ゆえに  $x \in X_2$ .

逆に任意の  $x \in X_2$  に対して  $AA^*Ax=0$ ,

したがって,  $x^*A^*(AA^*Ax)=0$ , すなわち  $\|A^*Ax\|^2=0$ .  $A^*Ax$  の成分はすべて実数であることから  $A^*Ax=0$ . ゆえに  $x \in X_1$ . (証明終り)

**補助定理 2.**  $m \times n$  行列  $A$  の rank が  $n$  であるとして

$$E(x) \equiv \|Ax - b\|^2 = \sum_{i=1}^m \left( \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j - b_i \right)^2$$

の値を最小にする  $x = \bar{x} \in R^n$  は方程式

$$(2.1) \quad A^*A\bar{x} = A^*b$$

をみたし  $\bar{x} = (A^*A)^{-1}A^*b$  で与えられる.

さらに任意の  $x \in R^n$  に対して

$$(2.2) \quad E(x) - E(\bar{x}) = \|A(x - \bar{x})\|^2$$

および

$$(2.3) \quad E(x) > E(\bar{x}), \quad x \neq \bar{x}$$

が成り立つ.

**証明.**  $E(x) - E(\bar{x})$

$$\begin{aligned} &= \|Ax - b\|^2 - \|A\bar{x} - b\|^2 \\ &= \|Ah + A\bar{x} - b\|^2 - \|A\bar{x} - b\|^2 \\ &= \|Ah\|^2 + 2(h, A^*(A\bar{x} - b)), \end{aligned}$$

ここに  $h = x - \bar{x}$  であり,  $(,)$  は内積をあらわす. また

$$\begin{aligned} \frac{1}{2} \cdot \frac{\partial E(\bar{x})}{\partial x_k} &= \sum_{i=1}^m a_{ik} \left( \sum_{j=1}^n a_{ij}\bar{x}_j - b_i \right) \\ &= \sum_{j=1}^n \left( \sum_{i=1}^m a_{ik}a_{ij} \right) \bar{x}_j - \sum_{i=1}^m a_{ik}b_i \\ &= 0 \quad (k=1, 2, \dots, n) \end{aligned}$$

が成り立つことから

$$A^*A\bar{x} - A^*b = A^*(A\bar{x} - b) = 0$$

が得られる. 補助定理 1 が成り立つことからこの方程式を解けば  $\bar{x} = (A^*A)^{-1}A^*b$ .

ゆえに

$$\begin{aligned} E(x) - E(\bar{x}) &= \|Ah\|^2 + 2(h, 0) \\ &= \|Ah\|^2. \end{aligned}$$

いま  $h = x - \bar{x} \neq 0$  のとき

$$E(x) - E(\bar{x}) = \|Ah\|^2 = 0$$

であるとすれば  $h \neq 0$  に対して  $Ah=0$ .

これは  $A$  の rank が  $n$  であることに矛盾する.

したがって (2.2) より

$$E(x) - E(\bar{x}) > 0, \quad x \neq \bar{x}. \quad (\text{証明終り})$$

### 3. $R^n$ の中での iteration

方程式 (2.1) を解かないで  $E(x)$  の値を最小にする  $x = \bar{x} \in R^n$  を求めるのに反復手順

$$(3.1) \quad y_{k+1} = y_k - \alpha (A^* A y_k - A^* b) \quad (k=0, 1, 2, \dots)$$

を任意の適当に選ばれた初期値  $y_0$  に対して行なう。ここに  $\lambda$  は

$$(3.2) \quad \lambda = \frac{1}{\sum_{i=1}^m \left( \sum_{j=1}^n a_{ij}^2 \right)}$$

によって定められる正数である。このとき、(3.1) によってきまる点列  $\{y_k\}$  に対して定理 1 が成り立つ。

**定理 1.**  $m \times n$  行列  $A$  の rank が  $n$  であるとして、(2.1) および (3.2) のもとに (3.1) によってきまる点列  $\{y_k\}$  に対して

$$(3.3) \quad E(y_{k+1}) \leq E(y_k) \quad (k=0, 1, 2, \dots)$$

および

$$(3.4) \quad \|y_{k+1} - \bar{x}\| \leq M \|y_k - \bar{x}\| \quad (k=0, 1, 2, \dots)$$

が成り立つ。定数  $M$  ( $0 \leq M < 1$ ) は証明の中で決定される。

**(3.3) の証明.**  $h_k = y_k - \bar{x}$  とおけば

$$h_{k+1} = y_{k+1} - \bar{x} = h_k - \lambda A^* A h_k$$

が成り立ち、したがって (2.2) を用いれば

$$\begin{aligned} E(y_{k+1}) - E(y_k) &= \{E(y_{k+1}) - E(\bar{x})\} - \{E(y_k) - E(\bar{x})\} \\ &= \|A h_{k+1}\|^2 - \|A h_k\|^2 \\ &= \|A h_k - \lambda A A^* A h_k\|^2 - \|A h_k\|^2. \end{aligned}$$

ゆえに

$$(3.5) \quad \begin{aligned} E(y_{k+1}) - E(y_k) &= \|A A^* A h_k\|^2 \lambda^2 - 2 \|A^* A h_k\|^2 \lambda. \end{aligned}$$

補助定理 1 が成り立つことから  $h_k \neq 0$  に対して  $\|A A^* A h_k\|^2 > 0$ .

また Schwarz の不等式より

$$\|A A^* A h_k\|^2 \leq \left( \sum_{i=1}^m \left( \sum_{j=1}^n a_{ij}^2 \right) \right) \cdot \|A^* A h_k\|^2$$

が成り立つので  $\lambda$  は

$$0 < \lambda < \frac{2 \|A^* A h_k\|^2}{\|A A^* A h_k\|^2} = \frac{2 \|A^* A \rho_k\|^2}{\|A A^* A \rho_k\|^2}.$$

ここに

$$h_k = \|h_k\| \frac{h_k}{\|h_k\|} = \|h_k\| \rho_k, \quad \|\rho_k\| = 1$$

とおく.  $\lambda$  のこの範囲の値に対して (3.5) より

$$E(y_{k+1}) \leq E(y_k).$$

(3.4) の証明.  $h_{k+1} = h_k - \lambda A^* A h_k$  であることから

$$\|h_{k+1}\|^2 = \|h_k\|^2 - 2\lambda \|Ah_k\|^2 + \lambda^2 \|A^* Ah_k\|^2,$$

すなわち

$$\begin{aligned} \|h_{k+1}\|^2 - \|h_k\|^2 &= \|A^* Ah_k\|^2 \lambda^2 - 2\lambda \|Ah_k\|^2 \\ &= \left( \frac{\|A^* Ah_k\|^2}{\|h_k\|^2} \lambda^2 - 2\lambda \frac{\|Ah_k\|^2}{\|h_k\|^2} \right) \cdot \|h_k\|^2 \\ &= (\|A^* A \rho_k\|^2 \lambda^2 - 2\lambda \|A \rho_k\|^2) \cdot \|h_k\|^2. \end{aligned}$$

また Schwarz の不等式より

$$\|A^* A \rho_k\|^2 \leq \frac{1}{\lambda} \|A \rho_k\|^2$$

が成り立つことから

$$\begin{aligned} \|h_{k+1}\|^2 - \|h_k\|^2 &\leq (\|A \rho_k\|^2 \lambda - 2\lambda \|A \rho_k\|^2) \cdot \|h_k\|^2 \\ &= \left( -\frac{\|A \rho_k\|^2}{\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij}^2} \right) \cdot \|h_k\|^2. \end{aligned}$$

したがって

$$\|h_{k+1}\|^2 \leq \left( 1 - \frac{\|A \rho_k\|^2}{\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij}^2} \right) \cdot \|h_k\|^2.$$

一方,  $\|A \rho\|$  は compact set  $\{\rho \mid \|\rho\|=1\}$  で連続であることから

$$K = \min_{\|\rho\|=1} \|A \rho\|^2$$

を満足する  $K$  が存在し, しかも補助定理 1 が成り立つことから,  $K > 0$ . よって

$$\|h_{k+1}\|^2 \leq \left( 1 - \frac{K}{\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij}^2} \right) \cdot \|h_k\|^2.$$

いま

$$M = \sqrt{1 - \frac{K}{\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij}^2}}$$

とおけば,  $M$  は  $0 \leq M < 1$  をみたし

$$\|h_{k+1}\| \leq M \|h_k\|. \quad (\text{証明終り})$$

#### 4. 領域 $B$ の中での解の存在

$$B = \{x \mid x_1 \geq 0, x_2 \geq 0, \dots, x_n \geq 0\}$$

とおく.

**定理 2.** (解の存在定理).  $m \times n$  行列  $A$  の rank が  $n$  であるとして, (2.1) のもとに領域  $B$  において,  $E(x) = \|Ax - b\|^2$  の値を最小にする  $x = x_0$  は

(1)  $\bar{x} \in B$  ならば  $x_0 = \bar{x}$  である.

(2)  $\bar{x} \in R^n - B$  ならば  $x_0$  は  $B$  の境界上に存在する. ここに  $\bar{x}$  は (2.1) の解である.

**証明.** (1) の場合は (2.3) から明らかである.  $\bar{x} \in R^n - B$  ならば  $x_0$  は  $B$  の内点にはなり得ないことを示そう. かりに  $x_0$  が  $B$  の内点であるとすれば, 線分  $\bar{x}x_0$  が  $B$  の境界と最初に交わる点を  $y$  として

$$p = x_0 - \bar{x},$$

$$q = y - \bar{x}$$

とおけば, ベクトル  $p, q$  は同一直線上にあつて  $q = \alpha p$  を満足する  $\alpha$  ( $0 < \alpha < 1$ ) が存在する. (2.2) を用いれば

$$\begin{aligned} E(y) - E(\bar{x}) &= \|Aq\|^2 \\ &= \|A(\alpha p)\|^2 \\ &= |\alpha|^2 \cdot \|Ap\|^2 \\ &< \|Ap\|^2 \\ &= E(x_0) - E(\bar{x}). \end{aligned}$$

ゆえに  $E(y) < E(\bar{x})$ . 一方,  $y$  の定義により  $B$  の境界を  $\partial B$  と書けば,  $y \in \partial B \subset B$ .

ゆえに  $x = x_0$  は領域  $B$  において  $E(x)$  の値を最小にすることはない. したがって  $x_0$  は  $B$  の内点にはなり得ない.

つぎに  $x_0$  が  $\partial B$  の中に存在することを示そう. いま,  $E(x) = C$  とし, 二次形式

$$\begin{aligned} (1) \quad C &= E(\bar{x}) + \|Ah\|^2 \\ &= E(\bar{x}) + h^* A^* A h, \\ h &= x - \bar{x} \end{aligned}$$

を考える.  $A$  の rank が  $n$  であることから実対称行列  $A^*A$  は positive definite である. それゆえ, ある適当な正則変換  $\bar{h} = D^{-1}h$  によって

$$(2) \quad h^* A^* A h = \bar{h}^* D^* A^* A D \bar{h}.$$

いま,  $\lambda_j$  ( $j=1, 2, \dots, n$ ) を  $A^*A$  の固有値とすると

$$\begin{aligned} (3) \quad D^* A^* A D &= \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n), \\ \lambda_j &> 0 \quad (j=1, 2, \dots, n) \end{aligned}$$

が成り立ち(1), (2)および(3)によって

$$(4) \quad E(\bar{x}) + \sum_{j=1}^n \lambda_j \bar{h}_j^2 = C.$$

二次形式(4)は  $x = \bar{x}$  を中心とする楕円面群をつくる.  $C$  の値を次第に増加させたとき, この楕円面が  $\partial B$  と最初に共通点  $x_0$  をもつとき,  $x = x_0$  が領域  $B$  において  $E(x)$  の値を最小にする解であり, このときの  $C$  に対して,  $\|Ax_0 - b\|^2 = C$  が成り立つ. (証明終り)

### 5. $\bar{x}$ が $B$ に属する場合の第3節の iteration

第3節では  $\bar{x} \in R^n$  および  $y_k \in R^n (k=0, 1, 2, \dots)$  の場合における反復手順 (3.1) を考え、その結果として (3.3) および (3.4) の不等式関係が成立した。ここでは  $\bar{x}$  が  $B$  に属する場合の iteration について考える。

(1)  $\bar{x}$  が  $B$  の内点である場合.

(3.4) の不等式関係から適当な正数  $N_0$  が存在して、 $k \geq N_0$  であるすべての  $k$  に対して

$$(5.1) \quad y_k \in B$$

が成り立ち

$$(5.2) \quad \lim_{k \rightarrow \infty} y_k = \bar{x}$$

であることがわかる。

(2)  $\bar{x}$  が  $B$  の境界点である場合.

これを2つの場合に分けて

(A1) 任意の正数  $N$  に対し  $k (\geq N)$  が存在して  $y_k \in B$  である場合には  $y_k \in B$  をみたす点列  $\{y_k\}$  の部分列  $\{y_{nk}\}$  をとる。そのとき

$$y_{nk} \in B \quad (k=1, 2, \dots)$$

および

$$\lim_{k \rightarrow \infty} y_{nk} = \bar{x}.$$

$E(x)$  の連続性から任意の正数  $\varepsilon$  に対して正数  $N_1$  と  $\delta$  が存在して  $k \geq N_1$  であるすべての  $k$  に対して

$$\|y_{nk} - \bar{x}\| < \delta \text{ であるから } E(y_{nk}) - E(\bar{x}) < \varepsilon$$

が成り立つ。

(A2) ある十分大きい正数  $N_2$  が存在して、 $k \geq N_2$  であるすべての  $k$  に対して、 $y_k \in R^n - B$  である場合には、ベクトル  $y_k$  の成分のうち負である成分をすべて0でおきかえたベクトルを  $\bar{y}_k$  とすれば

$$\|\bar{y}_k - \bar{x}\| < \|y_k - \bar{x}\|$$

が成立する。(3.4) の関係式から正数  $N_3$  が存在して  $k \geq N_3$  ならば

$$\|y_k - \bar{x}\| < \delta \text{ であるから } E(y_k) - E(\bar{x}) < \varepsilon.$$

いま、 $N_4 = \max(N_2, N_3)$  とおけば  $k \geq N_4$  であるすべての  $k$  に対して

$$(5.3) \quad \bar{y}_k \in \partial B \subset B$$

および

$$(5.4) \quad \|\bar{y}_k - \bar{x}\| < \delta \text{ であるから } E(\bar{y}_k) - E(\bar{x}) < \varepsilon.$$

## 6. 第3節の定理1についての注意および数値例

$$(6.1) \quad y_{k+1} = y_k - \mu(A^*Ay_k - A^*b) \\ (k=0, 1, 2, \dots)$$

なる iteration を考える。第3節の定理1の証明をみると  $0 < \mu < 2\lambda$  をみたす  $\mu$  に対しては

$$(6.2) \quad 0 < \mu < \frac{2 \|A^*A\rho_k\|^2}{\|AA^*A\rho_k\|^2}$$

および

$$(6.3) \quad 0 < \mu < \frac{2 \|A\rho_k\|^2}{\|A^*A\rho_k\|^2}$$

が成り立つことは明らかであるが、 $\mu \geq 2\lambda$  なる  $\mu$  に対しても (6.2), (6.3) が成り立つことがある。これは行列  $A$  に関するものである。

$A$				$b$
.6731	-.4135	.7213	.1783	.6471
.2948	.5326	-.3471	.8272	.2538
.1238	.3267	.5197	.2690	.8933
-.6292	.9235	.3578	.4275	.2283
.7530	.1497	.2193	-.1976	.1009
.8105	-.1215	.7068	.5320	.3478

なる  $6 \times 4$  行列  $A$ 、6次元列ベクトル  $b$  に対して (6.1) の反復手順を初期値

$$y_0^* = (-1.000, -1.000, -1.000, -1.000)$$

として本学の電子計算機 OKITAC-5090C を用いて計算した。 $\mu = t\lambda$  として、 $t$  を 0.1 から 4.0 まで 0.1 きざみで変えたとき、 $t = 3.5$  に対する iteration (6.1), すなわち

$$y_{k+1} = y_k - 3.5\lambda(A^*Ay_k - A^*b)$$

を採用するのが最良であることがわかった。

このとき

$$y_k^* = (.0967, .1299, .6030, .3161)$$

となり、 $A^*A\bar{x} = A^*b$  の解

$$\bar{x}^* = (.0967, .1299, .6029, .3160)$$

とほとんど一致している。

終りに、この研究をまとめるにあたり、富山大学文理学部数学教室の田中専一郎教授には終始ご指導をいただいた。また九州大学理学部数学教室の工藤昭夫教授には二、三のご注意と激励をいただいた。また第6節の数値例は本学の応用数学科の浦山和子助手によって計算されたものである。ここに両教授および浦山和子氏に深く感謝の意を表わします。

## 参 考 文 献

- [1] 田中専一郎, “最小自乗法における Jacobi の Algorithm について,” 京都大学数理解析研究所講究録37 (1968), 127-140.
- [2] —, “最小自乗法における Algorithm について,” 京都大学数理解析研究所講究録 42 (1968), 37-51.
- [3] 野田竜夫, “ある領域における最小自乗法について,” 日本オペレーションズ・リサーチ学会春季研究発表会アブストラクト集 (1968), 13-14.
- [4] —, “ある領域における最小自乗法について (第2報),” 日本オペレーションズ・リサーチ学会春季研究発表会アブストラクト集 (1969), 87-88.