

# 計算数学1 第1回課題解説

2008.5.26

作成者 田村博志

1(1)

$$\begin{cases} 2x_1 & -x_2 & -5x_3 & & = 16 \\ x_1 & & -x_3 & +x_4 & = 10 \\ x_1 & -x_2 & -x_3 & -2x_4 & = 4 \\ & x_2 & -x_3 & +2x_4 & = 4 \end{cases}$$

につき部分軸選択つき Gauss の消去法で解を導出する.

(第1段)

1列目において絶対値最大は1行目にあるので行の交換は行わない. 2行目以下の1列目を消去するために1行目の $-1/2$ 倍を2行目, 3行目に加える.

$$\begin{cases} 2x_1 & -x_2 & -5x_3 & & = 16 \\ & \frac{1}{2}x_2 & +\frac{3}{2}x_3 & +x_4 & = 2 \\ & -\frac{1}{2}x_2 & +\frac{3}{2}x_3 & -2x_4 & = -4 \\ & x_2 & -x_3 & +2x_4 & = 4 \end{cases}$$

(第2段)

2列目2行以下において絶対値最大は4行目にあるので2行目と4行目を交換する.

$$\begin{cases} 2x_1 & -x_2 & -5x_3 & & = 16 \\ & x_2 & -x_3 & +2x_4 & = 4 \\ & -\frac{1}{2}x_2 & +\frac{3}{2}x_3 & -2x_4 & = -4 \\ & \frac{1}{2}x_2 & +\frac{3}{2}x_3 & +x_4 & = 2 \end{cases}$$

3行目以下の2列目を消去するために2行目の $1/2$ 倍を3行目に,  $-1/2$ 倍を4行目にそれぞれ加える.

$$\begin{cases} 2x_1 & -x_2 & -5x_3 & & = 16 \\ & x_2 & -x_3 & +2x_4 & = 4 \\ & & x_3 & -x_4 & = -2 \\ & & 2x_3 & & = 0 \end{cases}$$

(第3段)

3列目3行以下において絶対値最大は4行目にあるので3行目と4行目を交換する.

$$\begin{cases} 2x_1 - x_2 - 5x_3 & = 16 \\ x_2 - x_3 + 2x_4 & = 4 \\ 2x_3 & = 0 \\ x_3 - x_4 & = -2 \end{cases}$$

4行目の3列目を消去するために3行目の $-1/2$ 倍を4行目に加える.

$$\begin{cases} 2x_1 - x_2 - 5x_3 & = 16 \\ x_2 - x_3 + 2x_4 & = 4 \\ 2x_3 & = 0 \\ -x_4 & = -2 \end{cases}$$

これで前進消去が完了である. 対角成分に0がないので, この行列は正則である. 後退代入で解を求める.

$$\begin{aligned} x_4 &= -(-2) = 2 \\ x_3 &= \frac{0}{2} = 0 \\ x_2 &= 4 + x_3 - 2x_4 = 0 \\ x_1 &= \frac{1}{2}(16 + x_2 + 5x_3) = 8 \end{aligned}$$

よって解は  $x = \begin{pmatrix} 8 \\ 0 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix}$

問題は解きっぱなしにせず, 元の方程式に解を代入して検算するのが望ましい. コンピュータで計算をした場合は誤差が入るので  $\|Ax - b\|$  の評価が重要である.

(2) 前進消去過程を行列で表示すると

$$P_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, G_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ -\frac{1}{2} & 1 & 0 & 0 \\ -\frac{1}{2} & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix},$$

$$P_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}, G_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{2} & 1 & 0 \\ 0 & -\frac{1}{2} & 0 & 1 \end{pmatrix},$$

$$P_3 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}, G_3 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -\frac{1}{2} & 1 \end{pmatrix}$$

となる. よって

$$G = G_3 P_3 G_2 P_2 G_1 P_1 \\ = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ -\frac{1}{2} & 1 & 0 & -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{4} & -\frac{1}{2} & 1 & \frac{3}{4} \end{pmatrix}$$

(3)

$$A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & -5 & 0 \\ 1 & 0 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & -1 & -2 \\ 0 & 1 & -1 & 2 \end{pmatrix}, \mathbf{b} = \begin{pmatrix} 16 \\ 10 \\ 4 \\ 4 \end{pmatrix}$$

とおけば方程式は  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  となる.  $GA$  と  $G\mathbf{b}$  を計算すると

$$GA = \begin{pmatrix} 2 & -1 & -5 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 2 \\ 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}, G\mathbf{b} = \begin{pmatrix} 16 \\ 4 \\ 0 \\ -2 \end{pmatrix}$$

これは (1) の前進消去後の結果と一致する.

(4)

方程式  $A\mathbf{x}_k = \mathbf{e}_k$  の両辺左から  $G$  をかけると

$$(GA)\mathbf{x}_k = G\mathbf{e}_k$$

となる.  $G\mathbf{e}_k$  は  $G$  の  $k$  列ベクトルであることを利用して後退代入だけを行えばよい.

$$(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \mathbf{x}_3, \mathbf{x}_4) = \begin{pmatrix} -\frac{1}{2} & 1 & 1 & \frac{1}{2} \\ -\frac{3}{4} & -\frac{1}{2} & 2 & \frac{9}{4} \\ -\frac{1}{4} & \frac{1}{2} & 0 & -\frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{2} & -1 & -\frac{3}{4} \end{pmatrix} \text{で, これは } A \text{ の逆行列となっている.}$$

2 直交性  $(\mathbf{r}_i, \mathbf{r}_j) = 0$  と共役直交性  $(A\mathbf{p}_i, \mathbf{p}_j) = 0 (i \neq j)$  の証明

$$\text{直交性 : } (\mathbf{r}_i, \mathbf{r}_j) = 0 \quad (i \neq j) \quad (1)$$

$$\text{共役直交性 : } (A\mathbf{p}_i, \mathbf{p}_j) = 0 \quad (i \neq j) \quad (2)$$

となることを示す.

$(A\mathbf{p}_i, \mathbf{p}_j) = (\mathbf{p}_i, A\mathbf{p}_j)$  より  $i < j$  としても一般性を失わない.  $0 \leq i < j \leq k$  で成立することを  $k$  について帰納法で示す.

•  $k = 1$  のとき (つまり  $i = 0, j = 1$ )

$$\begin{aligned} (\mathbf{r}_0, \mathbf{r}_1) &= (\mathbf{r}_0, \mathbf{r}_0 - \alpha_0 A\mathbf{p}_0) \\ &= (\mathbf{p}_0, \mathbf{r}_0) - \frac{(\mathbf{r}_0, \mathbf{r}_0)}{(A\mathbf{p}_0, \mathbf{p}_0)} (\mathbf{p}_0, A\mathbf{p}_0) \\ &= 0 \end{aligned}$$

$$(A\mathbf{p}_0, \mathbf{p}_1) = 0 \quad \mathbf{p}_1 \text{ の定義より}$$

•  $0 \leq i < j \leq k$  につき (1), (2) が成り立つとして

$$(\mathbf{r}_i, \mathbf{r}_j) = 0 \quad (0 \leq i < j \leq k+1) \quad (3)$$

$$(A\mathbf{p}_i, \mathbf{p}_j) = 0 \quad (0 \leq i < j \leq k+1) \quad (4)$$

が成り立つことを示す.  $0 \leq i < j \leq k$  のときは帰納法の仮定から成立するので  $j = k+1$  のときを示せばよい. まず直交性を示す.

(直交性)

$i < k$  のとき

$$\begin{aligned} (\mathbf{r}_i, \mathbf{r}_{k+1}) &= (\mathbf{r}_i, \mathbf{r}_k - \alpha_k A\mathbf{p}_k) \\ &= (\mathbf{r}_i, \mathbf{r}_k) - \alpha_k (\mathbf{r}_i, A\mathbf{p}_k) \\ &= (\mathbf{r}_i, \mathbf{r}_k) - \alpha_k (\mathbf{p}_i - \beta_{i-1} \mathbf{p}_{i-1}, A\mathbf{p}_k) \\ &= (\mathbf{r}_i, \mathbf{r}_k) - \alpha_k (\mathbf{p}_i, A\mathbf{p}_k) \quad \text{仮定 (2) より} \\ &= (\mathbf{r}_i, \mathbf{r}_k) - \frac{(\mathbf{p}_k, \mathbf{r}_k)}{(A\mathbf{p}_k, \mathbf{p}_k)} (\mathbf{p}_i, A\mathbf{p}_k) \\ &= 0 \quad \text{仮定 (1), (2) より} \end{aligned}$$

$i = k$  のとき

$$\begin{aligned} (\mathbf{r}_k, \mathbf{r}_{k+1}) &= (\mathbf{r}_k, \mathbf{r}_k) - \frac{(\mathbf{p}_k, \mathbf{r}_k)}{(A\mathbf{p}_k, \mathbf{p}_k)} (\mathbf{p}_k, A\mathbf{p}_k) \\ &= (\mathbf{r}_k, \mathbf{r}_k) - (\mathbf{p}_k, \mathbf{r}_k) \\ &= 0 \quad \text{付録の (14) より} \end{aligned}$$

以上より (3) が示されたので直交性が示せた. 次に共役直交性 (4) を示す.  
 (共役直交性)  
 $i < k$  のとき

$$\begin{aligned}
 (Ap_i, p_{k+1}) &= (Ap_i, r_{k+1} + \beta_k p_k) && (12) \text{ より} \\
 &= (Ap_i, r_{k+1}) && \text{帰納法の仮定により} \\
 &= \frac{1}{\alpha_i} (r_i - r_{i+1}, r_{k+1}) && (11) \text{ より} \\
 &= 0 && \text{前半の } (r_i, r_j) = 0 (i < j) \text{ により}
 \end{aligned}$$

$i = k$  のとき

$$(Ap_k, p_{k+1}) = 0 \quad p_{k+1} \text{ の定義より}$$

以上より (4) が示されたので共役直交性が示せた.

### 付録 CG 法のアルゴリズム

正値対称行列  $A$  に対する  $Ax = b$  に対する CG 法のアルゴリズムを導出する.

$$f(x) := \frac{1}{2}(Ax, x) - (x, b) \quad (5)$$

とおくと  $f$  を最小にする  $x$  が  $Ax = b$  の解であるという事実に基づいて適当な  $x_0$  から出発して近似解  $x_k$  を構成する.

$$r_k = b - Ax_k \quad (6)$$

$$p_0 = r_0 \quad (7)$$

$$x_{k+1} = x_k + \alpha_k p_k \quad (8)$$

$p_k \neq 0$  のとき  $\alpha_k$  は  $f(x_{k+1})$  を最小にするものを選ぶ ( $p_0 = 0$  なら  $r_0 = 0$  で終了). (2), (4) ならびに  $A$  の対称性を用いて

$$\begin{aligned}
 f(x_{k+1}) &= \frac{1}{2}(Ax_{k+1}, x_{k+1}) - (x_{k+1}, b) \\
 &= \frac{1}{2}(A(x_k + \alpha_k p_k), x_k + \alpha_k p_k) - (x_k + \alpha_k p_k, b) \\
 &= f(x_k) + \frac{1}{2}(Ax_k, \alpha_k p_k) + \frac{1}{2}(\alpha_k Ap_k, x_k) + \frac{1}{2}(\alpha_k Ap_k, \alpha_k p_k) \\
 &\quad - (\alpha_k p_k, Ax_k + r_k) \\
 &= f(x_k) - \frac{1}{2}\alpha_k (Ax_k, p_k) + \frac{1}{2}\alpha_k (Ap_k, x_k) + \frac{1}{2}\alpha_k^2 (Ap_k, p_k) - \alpha_k (p_k, r_k) \\
 &= f(x_k) + \frac{1}{2}\alpha_k^2 (Ap_k, p_k) - \alpha_k (p_k, r_k)
 \end{aligned}$$

$A$  は正定値であり  $(Ap_k, p_k) > 0$  を係数とする  $\alpha_k$  の 2 次式なのでこれを最小にする  $\alpha_k$  は

$$\alpha_k = \frac{(p_k, r_k)}{(Ap_k, p_k)} \quad (9)$$

で与えられる.

$x_{k+1}$  は (8),  $r_{k+1}$  は (6) によって定義される.

$$r_{k+1} = b - Ax_{k+1} \quad (10)$$

しかし (10) は  $k+1$  番目の量を使わずに次のようにも書ける.

$$\begin{aligned} r_{k+1} &= b - A(x_k + \alpha_k p_k) \\ &= r_k - \alpha_k Ap_k \end{aligned} \quad (11)$$

次に  $p_{k+1}$  を決める.

$$p_{k+1} = r_{k+1} + \beta_k p_k \quad (12)$$

の形で  $\beta_k$  を

$$(Ap_k, p_{k+1}) = 0 \quad (13)$$

なるように選ぶ.

$$\begin{aligned} (Ap_k, p_{k+1}) &= (Ap_k, r_{k+1} + \beta_k p_k) \\ &= (Ap_k, r_{k+1}) + \beta_k (Ap_k, p_k) \\ &= 0 \end{aligned}$$

これより

$$\beta_k = -\frac{(Ap_k, r_{k+1})}{(Ap_k, p_k)}$$

また  $\alpha_k$  の分子は次のようにも書ける.

$$(p_k, r_k) = (r_k + \beta_{k-1} p_{k-1}, r_k) \quad (12) \text{ より}$$

$$= (r_k, r_k) + \beta_{k-1} (p_{k-1}, r_{k-1} - \alpha_{k-1} Ap_{k-1}) \quad (11) \text{ より}$$

$$= (r_k, r_k) + \beta_{k-1} \left( (p_{k-1}, r_{k-1}) - \frac{(p_{k-1}, r_{k-1})}{(Ap_{k-1}, p_{k-1})} (Ap_{k-1}, p_{k-1}) \right) \quad (9) \text{ より}$$

$$= (r_k, r_k) \quad (14)$$

実はこの式から  $r_k \neq 0 \implies p_k \neq 0$  も出る,

$$\alpha_k = \frac{(r_k, r_k)}{(Ap_k, p_k)}$$

以上からアルゴリズムは適当な  $x_0$  から出発して

$$\mathbf{r}_0 = \mathbf{b} - A\mathbf{x}_0 \quad \mathbf{p}_0 = \mathbf{r}_0 \text{(初期設定)} \quad k = 0 \quad (15)$$

$$\alpha_k = \frac{(\mathbf{r}_k, \mathbf{r}_k)}{(A\mathbf{p}_k, \mathbf{p}_k)} \quad (16)$$

$$\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{x}_k + \alpha_k \mathbf{p}_k \quad (17)$$

$$\mathbf{r}_{k+1} = \mathbf{b} - A\mathbf{x}_{k+1} \quad (18)$$

$\|\mathbf{r}_{k+1}\|$  の評価. ある程度小さければ終了

$$\beta_k = -\frac{(A\mathbf{p}_k, \mathbf{r}_{k+1})}{(A\mathbf{p}_k, \mathbf{p}_k)} \quad (19)$$

$$\mathbf{p}_{k+1} = \mathbf{r}_{k+1} + \beta_k \mathbf{p}_k \quad (\mathbf{r}_{k+1} \neq \mathbf{o} \text{ なので } \mathbf{p}_{k+1} \neq \mathbf{o}) \quad (20)$$

$k$  に 1 を加えて (16) へ行く

となる.