

演習問題略解

■ 第 1 章

- 1 適当な整数 m をとれば $\beta^{m-1} \leq |x| < \beta^m$ となる. 区間 $[\beta^{m-1}, \beta^m], [-\beta^m, -\beta^{m-1}]$ 内には, β 進 t 桁浮動小数点数が等間隔 β^{m-t} で分布している. \tilde{x} はそのうち x に最も近い浮動小数点数を表すから, x との間隔は $2^{-1}\beta^{m-t}$ をこえない. したがって

$$|x - \tilde{x}| \leq 2^{-1}\beta^{m-t} = 2^{-1}\beta^{m-1+(1-t)} \leq 2^{-1} \cdot |x| \cdot \beta^{1-t}.$$

- 3 $\log T = \log 2\pi + 2^{-1}(\log l - \log g)$. 両辺の全微分をとって $dg/g = dl/l - 2dT/T$. これより, g の相対変化は約 $0.5 + 2 \times 1 = 2.5(\%)$.
- 4 $V = 3^{-1}\pi(\rho/2)^2 h$ (ρ : 底円の直径, h : 高さ) の対数をと, 微分すれば

$$|dV/V| \leq |d\pi/\pi| + 2|d\rho/\rho| + |dh/h|.$$

よって, たとえば, 右辺各項をそれぞれ 0.3, 0.3, 0.4% 以内におさえればよい (このとき $|\Delta\pi| < 0.3 \times 10^{-2}\pi$ より $\pi = 3.14$, 等).

- 5 $(a_{n+k}/a_{n+1}) \leq (a_{n+2}/a_{n+1})^{k-1}$ に注意.
- 6 開区間 $(-\pi, \pi)$ において $|180 \times 60 \times 60x/\pi - 180 \times 60 \times 60x/\pi^*| < 1$. すなわち

$$|(\pi - \pi^*)/\pi^*| < \pi/(180 \times 60 \times 60 \times |x|)$$

が成り立てばよいから, $|(\pi - \pi^*)/\pi^*| < (180 \times 60 \times 60)^{-1} = 0.000001 \dots$ ととればよい. したがって $\pi^* = 3.14159$ とおけば十分.

■ 第 2 章

- 1 どちらも既約.
- 3 $\sum_{j=1}^n a_{ij} = 0$ ($1 \leq i \leq n$) ならば $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ は非自明解 $\mathbf{x}^* = [1, \dots, 1]^t$ をもつから, A は正則でない. 逆に A が正則でないとすれば, $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ をみたく $\mathbf{x} = [x_1, \dots, x_n]^t \neq \mathbf{0}$ がある. このとき $|x_1| = \dots = |x_n|$ が成り立つ. 実際 $|x_k| = \max_i |x_i|$ とし,

$$J = \{j \mid |x_j| = |x_k|\} \neq N = \{1, 2, \dots, n\}$$

とおけば, $i \in J$ に対し

$$|a_{ii}| |x_i| = |a_{ii}x_i| = \left| -\sum_{j \neq i} a_{ij}x_j \right| \leq \sum_{j \neq i} |a_{ij}| |x_j| \leq \left(\sum_{j \neq i} |a_{ij}| \right) |x_i| \leq |a_{ii}| |x_i|$$

ゆえに

$$|a_{ii}| |x_i| = \sum_{j \neq i} |a_{ij}| |x_j| = \sum_{\substack{j \in J \\ j \neq i}} |a_{ij}| |x_j| + \sum_{j \notin J} |a_{ij}| |x_j|.$$

ここで $j \notin J \Rightarrow a_{ij} = 0$ (仮にある $j \notin J$ につき $a_{ij} \neq 0$ ならば $|a_{ij}| |x_j| < |a_{ij}| |x_i|$ したがって $|a_{ii}| |x_i| < \left(\sum_{j \neq i} |a_{ij}| \right) |x_i|$, ゆえに $|a_{ii}| < \sum_{j \neq i} |a_{ij}|$ となつて優対角性に矛盾する.)

これは A が可約であることになり, 再び矛盾である. よって $J = N$, すなわち $|x_1| = \cdots = |x_n|$ を得る. 次に x_1, \dots, x_n はすべて同符号であることを示す.

$$a_{ii}x_i = \sum_{j \neq i} (-a_{ij})x_j$$

において一般性を失うことなく $x_i > 0$ とし, ある $j_0 \neq i$ について $x_{j_0} < 0$ と仮定すれば,

$$\tilde{J} = \{k \mid x_k > 0\}$$

とにおいて, 上と同じ議論を繰り返せば A の優対角性を用いて $j \notin \tilde{J} \Rightarrow a_{ij} = 0$ を示すことができる (仮にある $j_0 \notin \tilde{J}$ につき $a_{ij_0} \neq 0$ ならば $-a_{ij_0}x_{j_0} < 0$ よって $-a_{ij_0}x_{j_0} < |a_{ij_0}| |x_{j_0}|$ を得て

$$a_{ii}x_i = \sum_{j \neq i} (-a_{ij})x_j < \sum_{j \neq i} |a_{ij}| |x_j| = \left(\sum_{j \neq i} |a_{ij}| \right) |x_i|$$

これは A の優対角性に矛盾する).

A は既約と仮定しているからこのようなこと ($j \notin \tilde{J} \Rightarrow a_{ij} = 0$) は起こり得ない. ゆえに $x_j > 0$ ($\forall j$) となつて $x_1 = \cdots = x_n$ を得る. したがって $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ から $\sum_{j=1}^n a_{ij} = 0$ ($1 \leq i \leq n$) が導かれた.

4 定理 2.5 (iii) を $A \geq |B| \geq O$ に適用すれば $\rho(A) \geq \rho(|B|)$.

次に E はすべての要素が 1 の n 次行列とし, ε を正数として $\tilde{B} = |B| + \varepsilon E$ とおく. \tilde{B}^t は正行列であるから, ペロン・フロベニウスの定理によってペロン根 $\lambda^* = \rho(\tilde{B}^t) = \rho(\tilde{B})$ と $\tilde{B}^t \mathbf{x} = \lambda^* \mathbf{x}$ をみたすペロンベクトル $\mathbf{x} > \mathbf{0}$ がある. いま λ を B の任意の固有値とし, 対応する固有ベクトルを $\mathbf{y} \neq \mathbf{0}$ とすれば $B\mathbf{y} = \lambda\mathbf{y}$ より $|\lambda| \cdot |\mathbf{y}| \leq |B| \cdot |\mathbf{y}| \leq \tilde{B}|\mathbf{y}|$

$$\therefore |\lambda| \mathbf{x}^t |\mathbf{y}| \leq \mathbf{x}^t \tilde{B} |\mathbf{y}| = (\tilde{B}^t \mathbf{x})^t |\mathbf{y}| = \lambda^* \mathbf{x}^t |\mathbf{y}|$$

$\mathbf{x}^t |\mathbf{y}| > 0$ に注意して $|\lambda| \leq \lambda^*$. $\therefore \rho(B) \leq \lambda^*$.

ここで $\varepsilon \rightarrow 0$ とすれば $\lambda^* = \rho(\tilde{B}) \rightarrow \rho(|B|)$.

よって $\rho(B) \leq \rho(|B|)$.

- 5 仮に A が可約ならば適当な順列行列 P を選んで

$$PAP^t = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ O & A_{22} \end{bmatrix} \quad (A_{11} : k \text{ 次正方行列} \quad A_{22} : l \text{ 次正方行列}, \quad k+l = n)$$

とできる. このとき $P(I - A)P^t = \begin{bmatrix} I_k - A_{11} & -A_{12} \\ O & I_l - A_{22} \end{bmatrix}$
したがって

$$\begin{aligned} (I - A)^{-1} &= P^t \begin{bmatrix} I_k - A_{11} & -A_{12} \\ O & I_l - A_{22} \end{bmatrix}^{-1} P \\ &= P^t \begin{bmatrix} (I_k - A_{11})^{-1} & B \\ O & (I_l - A_{22})^{-1} \end{bmatrix} P \end{aligned}$$

よって $(I - A)^{-1}$ の要素に 0 がある. これは仮定に反する.

- 6 A は既約であるから $H = \alpha I - A$ も既約である. 定理 2.6 により (i) から H は M 行列である. さらに定理 2.9 の証明中に用いた事実 (F) により $H^{-1} > O$ となる. 逆は定理 2.6 と前間による.
- 7 $B = I - A$ は既約優対角 L 行列であるから, 定理 2.9 により B は M 行列でかつ $B^{-1} > O$ である. したがって定理 2.6 により $\rho(A) < 1$.
- 8 山本・北川著「数値解析演習」を参照.

■ 第 3 章

- 1 (i) $(1, 0), (0, 1), (-1, 0), (0, -1)$ を 4 頂点とする正方形の内部および境界.
(ii) 単位円の内部と境界.
(iii) $x_1 = \pm 1, x_2 = \pm 1$ の 4 本の直線で囲まれる正方形の内部と境界.
- 4 $\mathbf{x} = [x_1, \dots, x_n]^t, \mathbf{y} = [y_1, \dots, y_n]^t$ とするとき, $\|\mathbf{x} + \mathbf{y}\|_p \leq \|\mathbf{x}\|_p + \|\mathbf{y}\|_p$ は次のようにして示される. $p = 1$ のときは明らかであるから $p > 1$ とし, 一般化された相加平均と相乗平均の関係

$$\alpha\beta \leq \frac{1}{p}\alpha^p + \frac{1}{q}\beta^q, \quad \alpha, \beta \geq 0, \quad \frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1$$

を $\alpha_i = \frac{|x_i|}{\|\mathbf{x}\|_p}, \beta_i = \frac{|y_i|}{\|\mathbf{y}\|_p}$ に適用して i につき辺々加えれば

$$\sum_{i=1}^n |x_i y_i| \leq \|\mathbf{x}\|_p \|\mathbf{y}\|_q$$

よって

$$\begin{aligned} & \sum_{i=1}^n (|x_i| + |y_i|)^p \\ &= \sum_{i=1}^n |x_i| (|x_i| + |y_i|)^{p-1} + \sum_{i=1}^n |y_i| (|x_i| + |y_i|)^{p-1} \\ &\leq \|\mathbf{x}\|_p \left\{ \sum_{i=1}^n (|x_i| + |y_i|)^{(p-1)q} \right\}^{\frac{1}{q}} + \|\mathbf{y}\|_p \left\{ \sum_{i=1}^n (|x_i| + |y_i|)^{(p-1)q} \right\}^{\frac{1}{q}} \\ &= (\|\mathbf{x}\|_p + \|\mathbf{y}\|_p) \left\{ \sum_{i=1}^n (|x_i| + |y_i|)^p \right\}^{\frac{1}{q}} \end{aligned}$$

両辺を $\left\{ \sum_{i=1}^n (|x_i| + |y_i|)^p \right\}^{\frac{1}{q}}$ で割れば求める不等式 $\|\mathbf{x} + \mathbf{y}\|_p \leq \|\mathbf{x}\|_p + \|\mathbf{y}\|_p$ が得られる。

また, $\max_i |x_i| = |x_k|$ とすれば

$$\|\mathbf{x}\|_\infty = |x_k| \leq \|\mathbf{x}\|_p \leq (n|x_k|^p)^{\frac{1}{p}} = n^{\frac{1}{p}} |x_k| = n^{\frac{1}{p}} \|\mathbf{x}\|_\infty \rightarrow \|\mathbf{x}\|_\infty \quad (p \rightarrow \infty)$$

5 $m < n$ のとき

$$\|f_m - f_n\|_1 = \int_0^1 |f_m(x) - f_n(x)| dx \leq \int_{\frac{1}{2}}^{\frac{1}{2} + \frac{1}{m}} f_m(x) dx = \frac{1}{2m} \rightarrow 0 \quad (m \rightarrow \infty)$$

ゆえに $\{f_n\}$ は $\|\cdot\|_1$ につきコーシー列をなすが, 極限関数 $f^*(x)$ がもしあれば

$$f^*(x) = \begin{cases} 1 & (0 \leq x \leq 1/2) \\ 0 & (1/2 < x \leq 1) \end{cases}$$

でなければならず, $f^* \notin X$ であるから $\{f_n\}$ は X 内の元には収束しない。

■ 第4章

$$1 \quad \|A\|_E^2 = \sum_{i,j=1}^n a_{ij}^2 = \text{trace}(A^t A) = (A^t A \text{ の固有値の和}) \geq \rho(A^t A) = \|A\|_2^2$$

2 単純消去法と部分ピボット選択法は一致し, $\tilde{x}_2 = 1, \tilde{x}_1 = 0$. 一方, 完全ピボット選択法による解は $\tilde{x}_1 \doteq 1, \tilde{x}_2 \doteq 1 - \varepsilon$ となる. 真の解は

$$x_1 = -\varepsilon(\varepsilon^2 - \varepsilon)^{-1} \doteq 1, \quad x_2 = 1 - \varepsilon x_1 \doteq 1 - \varepsilon$$

であるから、後者は良い近似を与える。前2者は劣る。

- 3 $M^{-1}Ny = \lambda y$, $y \neq 0$ とすれば $Ny = \lambda My$. すなわち

$$\{(1 - \omega)D - \omega U\}y = \lambda(D + \omega L)y.$$

$\max_i |y_i| = |y_k|$ として、上式の第 k 成分を書き下せば

$$(1 - \omega)a_{kk}y_k - \omega \sum_{j>k} a_{kj}y_j = \lambda a_{kk}y_k + \lambda \omega \sum_{j<k} a_{kj}y_j$$

$$(1 - \omega - \lambda)a_{kk}y_k = \omega \left(\sum_{j>k} a_{kj}y_j + \lambda \sum_{j<k} a_{kj}y_j \right)$$

ここで、 $|\lambda| \geq 1$ と仮定すれば

$$\begin{aligned} (|\lambda| - |1 - \omega|)|a_{kk}| \cdot |y_k| &\leq \omega|\lambda| \left(\sum_{j>k} |a_{kj}| |y_j| + \sum_{j<k} |a_{kj}| |y_j| \right) \\ &\leq \omega|\lambda| \sum_{j \neq k} |a_{kj}| |y_j| < \omega|\lambda| |a_{kk}| |y_k|, \\ |\lambda| - |1 - \omega| &< \omega|\lambda| \end{aligned}$$

ゆえに、 $0 < \omega < 1$ のとき $|\lambda|(1 - \omega) < 1 - \omega$ を得るが、 $|\lambda| \geq 1$ と仮定しているから、これは矛盾である。よって $|\lambda| < 1$, すなわち $\rho(M^{-1}N) < 1$.

- 5 $R = I - AX^{(0)}$ とおけば、 ν に関する帰納法によって、 $X^{(\nu)} = A^{-1}(I - R^{2\nu})$

- 7 補題 4.2 によって A^{-1} は存在し、 $A^{-1}R = C - A^{-1}$, 両辺のノルムをとれ.

- 8 $AA^{-1} = I$ より $1 = \|I\| = \|AA^{-1}\| \leq \|A\| \cdot \|A^{-1}\| = \text{cond}(A)$.

- 9 $\text{cond}_\infty(A) = 2n(n+1) \rightarrow \infty$ ($n \rightarrow \infty$)

- 10 \mathbf{b} を任意のベクトルとして方程式 $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ を考える. $\|\mathbf{x}\|_\infty = |x_k|$ とすれば

$$|b_k| = \left| \sum_{j=1}^n a_{kj}x_j \right| \geq |a_{kk}| |x_k| - \sum_{j \neq k} |a_{kj}| |x_j| \geq d_k |x_k|$$

よって $\|A^{-1}\mathbf{b}\|_\infty = \|\mathbf{x}\|_\infty = |x_k| \leq d_k^{-1}|b_k| \leq d^{-1}\|\mathbf{b}\|_\infty$

- 11 $B\mathbf{x} = \mathbf{0}$ となる \mathbf{x} をとれば $\|A^{-1}\| \cdot \|A - B\| \|\mathbf{x}\| \geq \|A^{-1}(A - B)\mathbf{x}\| = \|\mathbf{x}\|$

- 12 $B = \begin{bmatrix} 1 & 10 \\ 10 & 100 \end{bmatrix}$ ととれば $\text{cond}_\infty(A) \geq 111$

$$\begin{aligned}
 \mathbf{13} \quad \varphi(\omega) &= (\mathbf{d}^{(\nu)} + \omega(\mathbf{f}^{(\nu)} - \mathbf{d}^{(\nu)}), \mathbf{d}^{(\nu)} + \omega(\mathbf{f}^{(\nu)} - \mathbf{d}^{(\nu)})) \\
 &= (\mathbf{d}^{(\nu)}, \mathbf{d}^{(\nu)}) + 2((\mathbf{f}^{(\nu)} - \mathbf{d}^{(\nu)}), \mathbf{d}^{(\nu)})\omega + (\mathbf{f}^{(\nu)} - \mathbf{d}^{(\nu)}, \mathbf{f}^{(\nu)} - \mathbf{d}^{(\nu)})\omega^2
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 \mathbf{14} \quad (\text{i}) \quad f(\mathbf{x} + t\mathbf{r}) &= (A(\mathbf{x} + t\mathbf{r}) - \mathbf{b}, A(\mathbf{x} + t\mathbf{r}) - \mathbf{b}) \\
 &= t^2(A\mathbf{r}, A\mathbf{r}) - 2t(A\mathbf{r}, \mathbf{r}) + f(\mathbf{x}) \quad (\mathbf{r} = \mathbf{b} - A\mathbf{x})
 \end{aligned}$$

は $t = (A\mathbf{r}, \mathbf{r}) / (A\mathbf{r}, A\mathbf{r})$ のとき最小で, 最小値は

$$f(\mathbf{x}) - \frac{(A\mathbf{r}, \mathbf{r})^2}{(A\mathbf{r}, A\mathbf{r})} \leq f(\mathbf{x})$$

$$(\text{ii}) \quad \mathbf{r}^{(\nu+1)} = \mathbf{b} - A\mathbf{x}^{(\nu+1)} \text{ とおくと}$$

$$\mathbf{r}^{(\nu+1)} = \mathbf{b} - A(\mathbf{x}^{(\nu)} + t_\nu \mathbf{r}^{(\nu)}) = \mathbf{r}^{(\nu)} - t_\nu A\mathbf{r}^{(\nu)}$$

$$\begin{aligned}
 \therefore \|\mathbf{r}^{(\nu+1)}\|_2^2 &= t_\nu^2(A\mathbf{r}^{(\nu)}, A\mathbf{r}^{(\nu)}) - 2t_\nu(A\mathbf{r}^{(\nu)}, \mathbf{r}^{(\nu)}) + (\mathbf{r}^{(\nu)}, \mathbf{r}^{(\nu)}) \\
 &\leq t^2(A\mathbf{r}^{(\nu)}, A\mathbf{r}^{(\nu)}) - 2t(A\mathbf{r}^{(\nu)}, \mathbf{r}^{(\nu)}) + (\mathbf{r}^{(\nu)}, \mathbf{r}^{(\nu)}), \quad \forall t \in \mathbf{R} \\
 &= \|\mathbf{r}^{(\nu)} - tA\mathbf{r}^{(\nu)}\|_2^2 = \|(I - tA)\mathbf{r}^{(\nu)}\|_2^2
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 \therefore \|\mathbf{r}^{(\nu+1)}\|_2 &\leq \|(I - tA)\mathbf{r}^{(\nu)}\|_2 \leq \|I - tA\|_2 \cdot \|\mathbf{r}^{(\nu)}\|_2 \\
 &\leq \dots \leq \|I - tA\|_2^{\nu+1} \|\mathbf{r}^{(0)}\|_2
 \end{aligned}$$

一方

$$\mathbf{r}^{(\nu)} = \mathbf{b} - A\mathbf{x}^{(\nu)} = A(\mathbf{x}^* - \mathbf{x}^{(\nu)})$$

よって

$$\begin{aligned}
 \|\mathbf{x}^* - \mathbf{x}^{(\nu)}\|_2 &= \|A^{-1}\mathbf{r}^{(\nu)}\|_2 \\
 &\leq \|A^{-1}\|_2 \cdot \|\mathbf{r}^{(\nu)}\|_2 \leq \|A^{-1}\|_2 \cdot \|I - tA\|_2^\nu \|\mathbf{r}^{(0)}\|_2, \quad \forall t \in \mathbf{R}
 \end{aligned}$$

ここで

$$\begin{aligned}
 \min_t \|I - tA\|_2 &= \min_t \max_i |1 - t\lambda_i| \quad (\lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_n > 0 \text{ は } A \text{ の固有値}) \\
 &= \left| 1 - \frac{2\lambda_n}{\lambda_1 + \lambda_n} \right| = \frac{\lambda_1 - \lambda_n}{\lambda_1 + \lambda_n} \quad \left(t = \frac{2}{\lambda_1 + \lambda_n} \text{ のとき最小} \right)
 \end{aligned}$$

が成り立つ (各自検証せよ).

$$\mathbf{15} \quad \mathbf{r} = \mathbf{b} - A\mathbf{x}^{(0)} \text{ とおけば}$$

$$\mathbf{x}^* - \mathbf{x}^{(0)} = A^{-1}\mathbf{r} = (I - K)^{-1}L\mathbf{r}$$

よって

$$\begin{aligned}
 |x^* - x^{(0)}| &\leq |(I - K)^{-1}| \cdot |Lr| = (I + |K| + |K|^2 + \cdots)\varepsilon \\
 &\leq \varepsilon + \|\varepsilon\|\kappa + \|\varepsilon\|\kappa + \cdots \\
 &\leq \varepsilon + (\|\varepsilon\| + \|\varepsilon\| \cdot \|\kappa\| + \cdots)\kappa = \varepsilon + a\kappa = \alpha
 \end{aligned}$$

したがって

$$|x_i^* - x_i^{(0)}| \leq \alpha_i, \quad 1 \leq i \leq n.$$

さらに

$$\alpha^{(0)} = \alpha, \quad \alpha^{(\nu+1)} = \varepsilon + |K|\alpha^{(\nu)}, \quad \nu \geq 0$$

とおけば, ν に関する帰納法によって

$$\alpha^{(\nu)} \geq \alpha^{(\nu+1)} \geq \alpha^* = (I - |K|)^{-1}\varepsilon$$

を示すことができる.

■ 第 5 章

1 ν に関する帰納法により

$$\begin{aligned}
 |x_\nu - x_0| &\leq |g(x_{\nu-1}) - x_0| \leq |g(x_{\nu-1}) - g(x_0)| + |g(x_0) - x_0| \\
 &\leq \lambda|x_{\nu-1} - x_0| + (1 - \lambda)d \leq \lambda d + (1 - \lambda)d = d
 \end{aligned}$$

2 0.63556400

3 -1.463

8 $p = q = 5/9$, $r = -9^{-1}$, $x_{\nu+1} - \sqrt[3]{a} \doteq (5/3)a^{-2/3}(x_\nu - \sqrt[3]{a})^3$

9 ν に関する帰納法により (ii) を示せば (i) も従う. (iii) は定理 6.3 参照.

10 (i) $x_\nu - \alpha = g(x_{\nu-1}) - g(\alpha) = g'(\xi)(x_{\nu-1} - \alpha)$
 $= g'(\xi)(x_{\nu-1} - x_\nu) + g'(\xi)(x_\nu - \alpha)$

よって $(1 - g'(\xi))(x_\nu - \alpha) = g'(\xi)(x_{\nu-1} - x_\nu)$

(ii) (b) $g'(x) = -(x - 1)^3$ に注意.

(iii) (a) $f(x_4)f(x_5) < 0$

11 グラフを考えよ.

■ 第 6 章

1 第 5 章演習問題 1 と同様.

2 (ii) $x = 0.45$, $y = -3.81$

- 3 コーシー・リーマン (Riemann) の関係式を用いよ。
- 5 計算機内で表現できる浮動小数点数は高々有限個。したがって、相異なる n 次元ベクトル \boldsymbol{x} も高々有限個しかない。
- 6 (i) $\boldsymbol{z} = \theta \boldsymbol{x} + (1 - \theta)\boldsymbol{y}$ とおく。 $\boldsymbol{f}(\boldsymbol{x}) - \boldsymbol{f}(\boldsymbol{y}) \geq J(\boldsymbol{y})(\boldsymbol{x} - \boldsymbol{y})$ ($\boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \in \mathcal{D}$) のとき

$$\begin{aligned} \theta \boldsymbol{f}(\boldsymbol{x}) + (1 - \theta)\boldsymbol{f}(\boldsymbol{y}) - \boldsymbol{f}(\boldsymbol{z}) &= \theta(\boldsymbol{f}(\boldsymbol{x}) - \boldsymbol{f}(\boldsymbol{z})) + (1 - \theta)(\boldsymbol{f}(\boldsymbol{y}) - \boldsymbol{f}(\boldsymbol{z})) \\ &\geq J(\boldsymbol{z})\{\theta(\boldsymbol{x} - \boldsymbol{z}) + (1 - \theta)(\boldsymbol{y} - \boldsymbol{z})\} = \mathbf{0} \end{aligned}$$

逆に、 \boldsymbol{f} が \mathcal{D} 上、下に凸、すなわち $\theta \boldsymbol{f}(\boldsymbol{x}) + (1 - \theta)\boldsymbol{f}(\boldsymbol{y}) \geq \boldsymbol{f}(\boldsymbol{z})$ ($0 < \theta < 1$) をみたすならば

$$\begin{aligned} \boldsymbol{f}(\boldsymbol{x}) - \boldsymbol{f}(\boldsymbol{y}) &\geq \theta^{-1}\{\boldsymbol{f}(\boldsymbol{z}) - \boldsymbol{f}(\boldsymbol{y})\} \\ &= \theta^{-1}J(\boldsymbol{y} + \tilde{\theta}(\boldsymbol{z} - \boldsymbol{y}))(\boldsymbol{z} - \boldsymbol{y}) \quad (0 < \tilde{\theta} < 1) \\ &= J(\boldsymbol{y} + \tilde{\theta}\theta(\boldsymbol{x} - \boldsymbol{y}))(\boldsymbol{x} - \boldsymbol{y}) \rightarrow J(\boldsymbol{y})(\boldsymbol{x} - \boldsymbol{y}) \end{aligned}$$

- (ii) $\boldsymbol{f}(\boldsymbol{x}^{(1)}) - \boldsymbol{f}(\boldsymbol{x}^{(0)}) \geq J(\boldsymbol{x}^{(0)})(\boldsymbol{x}^{(1)} - \boldsymbol{x}^{(0)}) = -\boldsymbol{f}(\boldsymbol{x}^{(0)})$ より $\boldsymbol{f}(\boldsymbol{x}^{(1)}) \geq \mathbf{0}$ 。
ゆえに、 $J(\boldsymbol{x}^{(1)})^{-1} \geq \mathbf{0}$ と $\mathbf{0} = \boldsymbol{f}(\boldsymbol{a}) \geq \boldsymbol{f}(\boldsymbol{x}^{(1)}) + J(\boldsymbol{x}^{(1)})(\boldsymbol{a} - \boldsymbol{x}^{(1)})$ より

$$\boldsymbol{a} - \boldsymbol{x}^{(1)} \leq -J(\boldsymbol{x}^{(1)})^{-1}\boldsymbol{f}(\boldsymbol{x}^{(1)}) \leq \mathbf{0}.$$

以下、帰納法によって、 $\boldsymbol{f}(\boldsymbol{x}^{(\nu)}) \geq \mathbf{0}$ 、 $\boldsymbol{a} \leq \boldsymbol{x}^{(\nu)}$ がいえて

$$\boldsymbol{x}^{(\nu+1)} = \boldsymbol{x}^{(\nu)} - J(\boldsymbol{x}^{(\nu)})^{-1}\boldsymbol{f}(\boldsymbol{x}^{(\nu)}) \leq \boldsymbol{x}^{(\nu)}.$$

(iii) 同様。

■ 第7章

- 3 α はコンパニオン行列

$$A = \begin{bmatrix} 0 & & & & -a_n \\ 1 & \ddots & & & -a_{n-1} \\ & \ddots & \ddots & & \vdots \\ & & \ddots & \ddots & 0 \\ & & & 1 & -a_1 \end{bmatrix}$$

の固有値である。また、 $a_n = 0$ のとき右側の不等式は明らかだから $a_n \neq 0$ 。したがって $\alpha \neq 0$ としてよく、このとき α^{-1} は $g(x) = x^n + (a_{n-1}/a_n)x^{n-1} + \cdots +$

$(a_1/a_n)x + a_n^{-1} = 0$ の根.

4 $\lambda_1 = 2.4812$

5
$$S^{-1}AS = J = \begin{bmatrix} J_1 & & & \\ & \ddots & & \\ & & J_s & \\ & & & B \end{bmatrix}, \quad J_i = \begin{bmatrix} \lambda_i & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda_i \end{bmatrix} \quad (n_i \text{次}),$$

$1 \leq i \leq s, \quad n_1 + \cdots + n_s = m$

とすれば

$$\mathbf{x}^{(\nu)} = A^\nu \mathbf{x}^{(0)} = S J^\nu S^{-1} \mathbf{x}^{(0)} = S \begin{bmatrix} J_1^\nu & & & \\ & \ddots & & \\ & & J_s^\nu & \\ & & & B^\nu \end{bmatrix} S^{-1} \mathbf{x}^{(0)},$$

$\max(n_1, \dots, n_s) = N = n_1 = \dots = n_t$ かつ $\lambda = \lambda_1$ とするとき, 定理 2.3 の証明における J_i^ν の形から, $\nu \rightarrow \infty$ のとき

$$\frac{J_i^\nu}{\nu^{N-1}\lambda^\nu} \rightarrow \lambda^{-N+1} \begin{bmatrix} 0 & \cdots & 0 & 1 \\ 0 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & & \vdots & \\ 0 & \cdots & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad (\equiv \lambda^{-N+1}E \text{ とおく}),$$

$$\frac{\mathbf{x}^{(\nu)}}{\nu^{N-1}\lambda^\nu} \rightarrow S \begin{bmatrix} \lambda^{-N+1}E & & & \\ & \ddots & & \\ & & \lambda^{-N+1}E & \\ & & & O \end{bmatrix} S^{-1} \mathbf{x}^{(0)} \quad (= \mathbf{a} \text{ とおく})$$

よって

$$\mathbf{x}^{(\nu)} = \nu^{N-1}\lambda^{\nu-N+1}S \begin{bmatrix} E & & & \\ & \ddots & & \\ & & E & \\ & & & O \end{bmatrix} S^{-1} \mathbf{x}^{(0)} + o(\nu^{N-1}\lambda^\nu),$$

$$\frac{x_i^{(\nu)}}{x_i^{(\nu-1)}} \rightarrow \lambda \quad (\nu \rightarrow \infty) \quad (a_i \neq 0 \text{ のとき})$$

さらに $J_i E = \lambda E$ ($1 \leq i \leq t$) に注意して $A\mathbf{a} = SJS^{-1}\mathbf{a} = \lambda\mathbf{a}$ を得るから $\mathbf{a} \in U$ (λ の固有空間) で

$$\frac{\mathbf{x}^{(\nu)}}{\nu^{N-1}\lambda^\nu} \rightarrow \mathbf{a} \in U, \quad \frac{\mathbf{x}^{(\nu)}}{\lambda^\nu} \rightarrow \nu^{N-1}\mathbf{a} \in U$$

7 $\|\mathbf{x}\|_2 = 1$ なる \mathbf{x} に対し $\lambda_{\max} \geq (A\mathbf{x}, \mathbf{x}) \geq \lambda_{\min}$, 特に $\mathbf{x} = \mathbf{e}_i$ (第 i 成分のみ 1,

他は 0 のベクトル) ととれば $\lambda_{\max} \geq a_{ii} \geq \lambda_{\min}$.

- 8 第 4 章演習問題 6 において, A が正値対称ならば $a_i = c_i$ かつ $b_i > 0$ で

$$\det A_k \text{ (} k \text{ 次主小行列式)} = r_1 \cdots r_k > 0 \quad \text{ゆえに} \quad r_k > 0 \quad (1 \leq k \leq n)$$

また r_k の漸化式により $r_k = b_k - a_{k-1}^2/r_{k-1} \leq b_k$. 次に A_k の固有値を $\lambda_1^{(k)} \geq \cdots \geq \lambda_k^{(k)}$ とすれば, A_k の正値性により $\lambda_k^{(k)} > 0$. よって分離定理を用いて

$$\begin{aligned} r_k &= \frac{r_1 \cdots r_{k-1} r_k}{r_1 \cdots r_{k-1}} = \frac{\det A_k}{\det A_{k-1}} = \frac{\lambda_1^{(k)} \cdots \lambda_k^{(k)}}{\lambda_1^{(k-1)} \cdots \lambda_{k-1}^{(k-1)}} \\ &= \left(\frac{\lambda_1^{(k)}}{\lambda_1^{(k-1)}} \right) \cdots \left(\frac{\lambda_{k-1}^{(k)}}{\lambda_{k-1}^{(k-1)}} \right) \lambda_k^{(k)} \\ &\geq \lambda_k^{(k)} \geq \lambda_n^{(n)} = \lambda_{\min} \end{aligned}$$

- 9 $D = \text{diag}(1, -1, 1, \dots, (-1)^{n-1})$ とおき, $D^{-1}BD$ をつくれ.

- 11 λ は $V^{-1}(A+E)V$ の固有値であるから, 固有ベクトル $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ が存在して

$$V^{-1}(A+E)V\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x}, \quad (\lambda I - V^{-1}AV)\mathbf{x} = V^{-1}E V\mathbf{x}$$

$$\begin{aligned} \min |\lambda - \lambda_i| \cdot \|\mathbf{x}\|_2 &\leq \|(\lambda I - V^{-1}AV)\mathbf{x}\|_2 = \|V^{-1}E V\mathbf{x}\|_2 \\ &\leq \|V^{-1}\|_2 \cdot \|V\|_2 \cdot \|E\|_2 \cdot \|\mathbf{x}\|_2 \end{aligned}$$

■ 第 8 章

- 1 $|J_0^{(k)}(x)| \leq 1$ ($k \geq 0$) に注意して $|p_n(x) - J_0(x)| \leq 1/(n+1)!$.

- 2 定理 8.5~8.7 を適用する.

- 3 $u = x_0 + t_1(x_1 - x_0) + \cdots + t_n(x_n - x_{n-1}) + t(x - x_n)$ とおけば

$$\begin{aligned} &\frac{d}{dx} f[x_0, x_1, \dots, x_n, x] \\ &= \frac{d}{dx} \int_0^1 \int_0^{t_1} \cdots \int_0^{t_{n-1}} \int_0^{t_n} f^{(n+1)}(u) dt dt_{n-1} \cdots dt_2 dt_1 \\ &= \int_0^1 \int_0^{t_1} \cdots \int_0^{t_{n-1}} \int_0^{t_n} t f^{(n+2)}(u) dt dt_{n-1} \cdots dt_2 dt_1 \\ &= \int_0^1 \int_0^{t_1} \cdots \int_0^{t_{n-1}} \int_0^{t_n} \int_0^t f^{(n+2)}(u) ds dt dt_{n-1} \cdots dt_2 dt_1 \\ &= f[x_0, x_1, \dots, x_n, x] \end{aligned}$$

$$4 \quad \varphi_i(x) = \frac{(x-x_0)\cdots(x-x_{i-1})(x-x_{i+1})\cdots(x-x_n)}{(x_i-x_0)\cdots(x_i-x_{i-1})(x_i-x_{i+1})\cdots(x_i-x_n)},$$

$$\psi_j(y) = \frac{(y-y_0)\cdots(y-y_{j-1})(y-y_{j+1})\cdots(y-y_m)}{(y_j-y_0)\cdots(y_j-y_{j-1})(y_j-y_{j+1})\cdots(y_j-y_m)}$$

とおけば $\varphi_i(x_k) = \delta_{ik}$, $\psi_j(y_l) = \delta_{jl}$. よって

$$P(x, y) = \sum_{i=0}^n \sum_{j=0}^m f_{ij} \varphi_i(x) \psi_j(y)$$

とおけばよい.

5 $\mathbf{c} = [c_1, \dots, c_n]^t \neq [0, \dots, 0]^t$ とおけば, $\{\varphi_i\}$ の 1 次独立性によって

$$(\mathbf{A}\mathbf{c}, \mathbf{c}) = \sum_{i,j=1}^n a_{ij} c_i c_j = \sum_{i,j=1}^n (\varphi_i, \varphi_j) c_i c_j = \left(\sum_{i=1}^n c_i \varphi_i, \sum_{j=1}^n c_j \varphi_j \right) > 0$$

逆に, A が正値ならば任意の $\mathbf{c} \neq \mathbf{0}$ に対して $(\mathbf{A}\mathbf{c}, \mathbf{c}) > 0$. ゆえに $\sum_{i=0}^n c_i \varphi_i \neq 0$.

6 $\Phi(c_1, \dots, c_n) = \left\| f - \sum_{k=1}^n c_k \varphi_k \right\|_2^2$ とおけば

$$\Phi = (f, f) - 2 \sum f_i c_i + \sum a_{ij} c_i c_j$$

Φ を最小にする c_1, \dots, c_n は $\partial\Phi/\partial c_i = 2 \left(\sum_{j=1}^n a_{ij} c_j - f_i \right) = 0$ をみたす. 逆に

この方程式の解 c_1, \dots, c_n に対し $g = f - \sum_{j=1}^n c_j \varphi_j$ とおけば $(\varphi_i, g) = 0$.

一方, d_1, \dots, d_n を任意の定数として, $h = f - \sum d_j \varphi_j$ とおけば $(h-g, g) = 0$. よって

$$\|h\|^2 = \|(h-g) + g\|^2 = \|h-g\|^2 + \|g\|^2 \geq \|g\|^2.$$

等号は $h = g$, すなわち $d_j = c_j$ のときに限る.

7 連立方程式は $\partial S/\partial c_j = 0$ ($1 \leq j \leq n$) よりである. 係数行列が正値対称であることも前々問と同様にしてわかるから, 解 c_1, \dots, c_n は一意に定まる. このとき, $\sum c_j x^j$ が題意に適することも前問と同様.

8 $R_t = 119.86(1 + 0.00426t)$

9 任意の実数 α につき, $(x-\alpha)p_n$ は $n+1$ 次多項式で x^{n+1} の係数は 1.

$$\therefore (x - \alpha)p_n = p_{n+1} + \sum_{i=0}^n c_i p_i, \quad ((x - \alpha)p_n, p_j) = (p_{n+1}, p_j) + \sum_{i=0}^n c_i (p_i, p_j)$$

これより $c_0 = \dots = c_{n-2} = 0$ を得る. いま, $\alpha_n = \alpha + c_n$, $\beta_{n-1} = c_{n-1}$ とおけば

$$p_{n+1} = (x - \alpha_n)p_n - \beta_{n-1}p_{n-1}$$

$(p_{n+1}, p_n) = 0$, $(p_{n+1}, p_{n-1}) = 0$ により α_n , β_{n-1} を決定せよ.

次に, p_n と p_{n-1} とが共通根 x^* をもてば

$$p_n(x^*) = (x^* - \alpha_{n-1})p_{n-1}(x^*) - \beta_{n-2}p_{n-2}(x^*)$$

より $p_{n-2}(x^*) = 0$. 以下これを繰り返して $p_0(x^*) = 0$. これは矛盾.

- 10 (i) $P_{k+1} - (2k+1)/(k+1) \cdot xP_k$ は $k-1$ 次多項式であることをまず導け. 次に

$$(k+1)P_{k+1} - (2k+1)xP_k = \alpha P_{k-1} + q(x) \quad (q: k-2 \text{ 次})$$

とおけば

$$(q, q) = (k+1)(P_{k+1}, q) - (2k+1)(xP_k, q) - \alpha(P_{k-1}, q) = 0, \quad q = 0$$

さらに $x=1$ とおいて

$$(k+1) - (2k+1) = \alpha \quad (P_k(1) = 1 \ (k \geq 0) \text{ に注意})$$

- (ii) $b_k P_k = a_k P_k + (2k+1)/(k+1) \cdot x b_{k+1} P_k - (k+1)/(k+2) \cdot b_{k+2} P_k$

$$= a_k P_k + b_{k+1} [P_{k+1} + k/(k+1) \cdot P_{k-1}] - (k+1)/(k+2) \cdot b_{k+2} P_k$$

$$a_k P_k = (b_k P_k - b_{k+1} P_{k+1})$$

$$+ ((k+1)/(k+2) \cdot b_{k+2} P_k - k/(k+1) \cdot b_{k+1} P_{k-1})$$

$$\sum_{k=1}^n a_k P_k = b_1 P_1 - b_{n+1} P_{n+1} + ((n+1)/(n+2) \cdot b_{n+2} P_n - 1/2 \cdot b_2 P_0)$$

$$= b_1 P_1 - (1/2)b_2 P_0$$

$p_0 = 1$, $p_1 = x$ より結局

$$a_0 P_0 + a_1 P_1 + \dots + a_n P_n = b_1 x - 2^{-1} b_2 + a_0 = b_0.$$

■ 第9章

- 1 $P(x)$ として $1, x, \dots, x^n$ を考えよ.

2 $\alpha_1 = \pi/4, \alpha_2 = \pi/2, \alpha_3 = \pi/4, I \doteq 2.6233.$

4 $f(x) = (x - x_1)^2 \cdots (x - x_{k-1})^2 (x - x_{k+1})^2 \cdots (x - x_n)^2$ とおけば f は $2n - 2$ 次の多項式であるから $E_n^*(f) = 0$. よって

$$0 < \int_a^b f(x)w(x)dx = \sum_{j=1}^n \alpha_j^* f_j = \alpha_k^* \prod_{\substack{i=1 \\ i \neq k}}^n (x_k - x_i)^2, \quad \alpha_k^* > 0$$

また $E_n^*(1) = 0$ により $0 < \sum_{j=1}^n \alpha_j^* = \int_a^b w(x)dx < \infty.$

5 $h = (b - a)/(2^k N)$ とおく.

$$\begin{aligned} I(f) &= T_{k-1}^{(j)}(f) + c_{j+1}^{(j)}(2h)^{2j+2} + \cdots + c_M^{(j)}(2h)^{2M} + o((2h)^{2M}) \\ &= T_k^{(j)}(f) + c_{j+1}^{(j)}h^{2j+2} + \cdots + c_M^{(j)}h^{2M} + o(h^{2M}) \\ &= T_{k+1}^{(j)}(f) + c_{j+1}^{(j)}\left(\frac{h}{2}\right)^{2j+2} + \cdots + c_M^{(j)}\left(\frac{h}{2}\right)^{2M} + o\left(\left(\frac{h}{2}\right)^{2M}\right) \end{aligned}$$

ゆえに $c_{j+1}^{(j)} \neq 0$ なら, $k \geq 1$ のとき

$$r_k^{(j)} \doteq \frac{T_k^{(j)}(f) - T_{k-1}^{(j)}(f)}{T_{k+1}^{(j)}(f) - T_k^{(j)}(f)} \doteq \frac{c_{j+1}^{(j)}h^{2j+2}(4^{j+1} - 1)}{c_{j+1}^{(j)}h^{2j+2}(1 - 4^{-j-1})} = 4^{j+1}$$

6 閉型公式に対して示す. $h = (b - a)/(Nm), x_i = a + ih$ ($0 \leq i \leq Nm$) とおき, N 個の小区間 $I_k = [x_{km}, x_{(k+1)m}]$ ($0 \leq k \leq N - 1$) に公式 Q を適用すれば

$$Q(f) = \sum_{j=0}^m c_j f(x_{km+j}), \quad c_j = hw_j \quad (w_j \text{ は } m \text{ のみに依存し } h \text{ に無関係})$$

$$\begin{aligned} (N \times Q)(f) &= \sum_{k=0}^{N-1} \sum_{j=0}^m hw_j f(x_{km+j}) = \frac{1}{m} \sum_{j=0}^m w_j \sum_{k=0}^{N-1} \frac{b-a}{N} f\left(x_j + \frac{b-a}{N}k\right) \\ &\rightarrow \frac{1}{m} \sum_{j=0}^m w_j \int_a^b f(x)dx = \left(\frac{1}{m} \sum_{j=0}^m w_j\right) \int_a^b f(x)dx \quad (N \rightarrow \infty) \end{aligned}$$

Q は少なくとも 0 次の精度をもつから

$$mh = x_m - x_0 = \int_{x_0}^{x_m} dx = \sum_{j=0}^m c_j = \sum_{j=0}^m hw_j, \quad \frac{1}{m} \sum_{j=0}^m w_j = 1$$

10 台形公式の誤差は $F^{(k)}(x) = f^{(k-1)}(x)$ に注意して

$$\begin{aligned} \int_a^b f(t)dt &= F(x_0 + 2h) \quad \left(h = \frac{b-a}{2}, x_0 = a, F(x) = \int_{x_0}^x f(t)dt \right) \\ &= 2hf_0 + \frac{(2h)^2}{2!}f_0' + \frac{(2h)^3}{3!}f_0'' + \frac{(2h)^4}{4!}f_0''' + \dots \end{aligned}$$

$$f_2 = f(x_0 + 2h) = f_0 + 2hf_0' + \frac{(2h)^2}{2!}f_0'' + \frac{(2h)^3}{3!}f_0''' + \dots$$

よつて, $h = (b-a)/(2n)$, $x_i = a + ih$ として

$$\begin{aligned} &\int_{x_{2i-2}}^{x_{2i}} f(x)dx - h(f_{2i-2} + f_{2i}) \\ &= -\frac{2}{3}h^3 f_{2i-2}^{(2)} - \frac{2}{3}h^4 f_{2i-2}^{(3)} - \frac{2}{5}h^5 f_{2i-2}^{(4)} - \dots \\ f_{2i}' &= f_{2i-2}' + 2hf_{2i-2}'' + \frac{(2h)^2}{2}f_{2i-2}^{(3)} + \dots \\ \frac{h^2}{3}(f_{2i}' - f_{2i-2}') &= \frac{2}{3}h^3 f_{2i-2}'' + \frac{2}{3}h^4 f_{2i-2}^{(3)} + \frac{4}{9}h^5 f_{2i-2}^{(4)} + \dots \\ \int_{x_{2i-2}}^{x_{2i}} f(x)dx - h(f_{2i-2} + f_{2i}) + \frac{h^2}{3}(f_{2i}' - f_{2i-2}') &= \frac{2}{45}h^5 f_{2i-2}^{(4)} + \dots \\ &\int_a^b f(x)dx \\ &= h(f_0 + f_{2n}) + 2h \sum_{j=1}^{n-1} f_{2j} - \frac{h^2}{3}(f'(b) - f'(a)) + \frac{2}{45}h^5 \sum_{i=1}^n f_{2i-2}^{(4)} + \dots \\ &= h(f_0 + f_{2n}) + 2h \sum_{j=1}^{n-1} f_{2j} - \frac{h^2}{3}(f'(b) - f'(a)) + \frac{1}{45}h^4(f'''(b) - f'''(a)) + \dots \end{aligned}$$

11 $x = x_0 + th$ とおけば

$$\begin{aligned} c_j &= \int_a^b \prod_{i \neq j} \left(\frac{x - x_i}{x_j - x_i} \right) dx \\ &= (-1)^{n-j} \frac{h}{n!} \binom{n}{j} \int_{(a-x_0)/h}^{(b-x_0)/h} \frac{t(t-1)\cdots(t-n)}{t-j} dt \\ c_{n-j} &= (-1)^j \frac{h}{n!} \binom{n}{n-j} \int_{(a-x_0)/h}^{(b-x_0)/h} \frac{t(t-1)\cdots(t-n)}{t-(n-j)} dt \\ &= (-1)^j \frac{h}{n!} \binom{n}{j} \int_{\alpha}^{\beta} \frac{(n-s)(n-s-1)\cdots(-s)}{-s+j} (-ds) \quad (t-n = -s) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 & \left(\begin{array}{l} \alpha = n - \frac{a - x_0}{h} = \frac{x_n - a}{h} = \frac{b - x_0}{h} \\ \beta = n - \frac{b - x_0}{h} = \frac{x_n - b}{h} = \frac{a - x_0}{h} \quad (\because x_n + x_0 = a + b) \end{array} \right) \\
 &= (-1)^j (-1)^{n+1} \frac{h}{n!} \binom{n}{j} \int_{\alpha}^{\beta} \frac{s(s-1)\cdots(s-n)}{s-j} ds \\
 &= (-1)^j (-1)^{n+2} \frac{h}{n!} \binom{n}{j} \int_{\beta}^{\alpha} \frac{s(s-1)\cdots(s-n)}{s-j} ds \\
 &= (-1)^{n-j} \frac{h}{n!} \binom{n}{j} \int_{\beta}^{\alpha} \frac{s(s-1)\cdots(s-n)}{s-j} ds = c_j.
 \end{aligned}$$

■ 第 10 章

1
$$\begin{aligned}
 \tau(x, h) &= h^{-1}(1 - \alpha_0 - \cdots - \alpha_{N-1})y(x) + Ny'(\xi_N) \\
 &\quad - (N-1)\alpha_{N-1}y'(\xi_{N-1}) - \cdots - \alpha_1y'(\xi_1) \\
 &\quad - \Phi(x, \cdots, x + Nh, y(x), \cdots, y(x + Nh); h), \\
 &\quad \xi_i = x + i\theta_i h, \quad 0 < \theta_i < 1 \tag{*}
 \end{aligned}$$

とかけるから、 $y \neq 0$ のとき $\lim_{h \rightarrow 0} \tau(h) = 0 \Rightarrow \lim_{h \rightarrow 0} \tau(x, h) = 0 \Rightarrow (i), (ii)$
 逆に、(i), (ii) が成り立つとすれば (*) より

$$\begin{aligned}
 \tau(x, h) &= Ny'(\xi_N) - (N-1)\alpha_{N-1}y'(\xi_{N-1}) - \cdots - \alpha_1y'(\xi_1) \\
 &\quad - \Phi(x, \cdots, y(x + Nh); h) \\
 &= N(y'(\xi_N) - y'(x)) - \sum_{k=1}^{N-1} k(y'(\xi_k) - y'(x)) \\
 &\quad - \{\Phi(x, \cdots, x + Nh, y(x), \cdots, y(x + Nh); h) \\
 &\quad \quad - \Phi(x, \cdots, x, y(x), \cdots, y(x); 0)\}
 \end{aligned}$$

連続関数 y', Φ は閉区間 $[a, b]$ で一様連続だから、 $h \rightarrow 0$ のとき、一様に $\tau(x, h) \rightarrow 0$
 すなわち $\tau(h) \rightarrow 0 (h \rightarrow 0)$.

2 Euler 法においては

$$|\tau(x, h)| \leq \frac{h}{2} |f'(\xi, y(\xi))| = \left| \frac{h}{2} \{1 + \cos y(\xi)(\xi + \sin y(\xi))\} \right| \leq \frac{3}{2} h$$

また $|f(x, y) - f(x, z)| \leq |y - z|$. ゆえに定理 10.2 の証明より

$$|e_i| \leq \frac{A}{K} h(e^{L(1-0)-1}) = \frac{3}{2} h(e - 1) < 2^{-1} \times 10^{-2},$$

$$h < (3(e-1))^{-1} \cdot 10^{-2} = 0.002 \dots$$

- 3 $e_j = y(x_j) - Y_j$, $\bar{e}_j = e_j/h$ とし、 $\bar{e}_{j+1} = \bar{e}_j + hg(x_j, \bar{e}_j) + h^2 r_j$ を導け。ただし、 $g(x, e) = f_y(x, y)\bar{e} + 2^{-1}y''(x)$, $r_j = f_{yy}(x, \eta)(e_j)^2 + (1/3!)y^{(3)}(\xi)$ である。上式は $e'(x) = g(x, e)$, $e(0) = 0$ に対する Euler 法 (各ステップの丸め誤差 $h^2 r_j = O(h^2)$) であるから、定理 10.3 により

$$|e(x_j) - \bar{e}_j| \leq \frac{1}{K} \left(Ah + \frac{O(h^2)}{h} \right) (e^{K(b-a)} - 1) = O(h)$$

$$\text{よつて } (y(x_j) - Y_j)/h = \bar{e}_j = e(x_j) + O(h), \quad y(x_j) = Y_j + e(x_j)h + O(h^2)$$

- 5 $\alpha = 28$, $\beta = 12$, $\gamma = 48$, 不安定.

6 (i) $y(x) = e^x$, $Y_{i+1} = \left(1 + h + \frac{h^2}{2}\right)^{i+1} \doteq e^{h(i+1)} = e^{x_{i+1}}$

(ii) $y(x) = e^{-10x}$, $Y_{i+1} = \left(1 - 10h + \frac{(10h)^2}{2}\right)^{i+1}$
 $h > 0.2$ なら $1 - 10h + 50h^2 > 1$. このとき $Y_i \rightarrow \infty$ ($i \rightarrow \infty$).

- 7 $Y_{i+1} = \left(1 - 10h + 50h^2 - \frac{500}{3}h^3 + \frac{1250}{3}h^4\right)^{i+1}$
 よつて、 $h > 0.27853$ ($-10 + 50x - \frac{500}{3}x^2 + \frac{1250}{3}x^3 = 0$ の正根) なら同様の現象が起こる.

- 10 $x_i = c_1 + c_2 i - i^2/2$ が一般解. $x_0 = x_{n+1} = 0$ より c_1, c_2 を定めよ.

- 11 $y' = 9x + 3y$, $y(x_0) = y_0$ の解は $y = -3x - 1 + (3x_0 + y_0 + 1)e^{3x}$. よつて、ある x_0 において、計算誤差のために $3x_0 + y_0 + 1 \neq 0$ となれば、以後数値解は真の解 $y = -3x - 1$ から急激に離れていく.

- 12 $Y_{j+1} - Y_j = (h/2)(AY_j + AY_{j+1})$, $(I - (h/2)A)Y_{j+1} = (I + (h/2)A)Y_j$,
 $Y_{j+1} = (I - (h/2)A)^{-1}(I + (h/2)A)Y_j$, A は負値だから

$$\rho = \rho\{(I - (h/2)A)^{-1}(I + (h/2)A)\} < 1.$$

よつて

$$\|Y_{j+1}\|_2 \leq \rho \|Y_j\|_2 \leq \dots \leq \rho^j \|Y_0\|_2 \rightarrow 0 \quad (j \rightarrow \infty), \quad \|Y_{j+1}\|_2 < \|Y_j\|_2$$

■ 第 11 章

- 4 $r_i = ih$, $\theta_j = j\Delta\theta$, $u_{ij} = (r_i, \theta_j)$ とし

$$\frac{u_{i+1j} - 2u_{ij} + u_{i-1j}}{h^2} + \frac{(ih)^{-1}(u_{i+1j} - u_{i-1j})}{2h} + \frac{(ih)^{-2}(u_{ij+1} - 2u_{ij} + u_{ij-1})}{(\Delta\theta)^2} = 0.$$

これを整理して

$$(1 - (2i)^{-1})u_{i-1j} + (1 + (2i)^{-1})u_{i+1j} - 2\{1 + (i\Delta\theta)^{-2}\}u_{ij} + (i\Delta\theta)^{-2}u_{ij-1} + (i\Delta\theta)^{-2}u_{ij+1} = 0.$$

5 $2r \leq (1 - \theta)/(1 + \theta)$

6 $u(0.4, 0.2) = 0.30$

7 (i) $O(k)$ (ii) $0 < r \leq 2$ のとき安定, $r > 2$ のとき不安定.

8 $U_{ij+1} = U_{ij} + k(2h^2)^{-1}(U_{i+1j}^2 - 2U_{ij}^2 + U_{i-1j}^2)$

9 $nh = 1$ とおき, 微分方程式を陽型公式により近似すれば,

$$k^{-1}(U_{ij+1} - U_{ij}) = h^{-2}(U_{i-1j} - 2U_{ij} + U_{i+1j}).$$

境界条件を中心差分近似して

$$(2h)^{-1}(U_{1j} - U_{-1j}) = a_1(U_{0j} - c_1), (2h)^{-1}(U_{n+1j} - U_{n-1j}) = -a_2(U_{nj} - c_2).$$

これらより U_{-1j}, U_{n+1j} を消去すれば, $r = k/h^2$ とし

$$\begin{bmatrix} U_{0j+1} \\ U_{1j+1} \\ \vdots \\ U_{n-1j+1} \\ U_{nj+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \{1 - 2r(1 + a_1h)\} & 2r & & & \\ r & (1 - 2r) & r & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & r & (1 - 2r) & r \\ & & & 2r & \{1 - 2r(1 + a_2h)\} \end{bmatrix} \\ \times \begin{bmatrix} U_{0j} \\ U_{1j} \\ \vdots \\ U_{n-1j} \\ U_{nj} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 2ra_1c_1h \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 2ra_2c_2h \end{bmatrix}$$

係数行列を A とすれば A は対称行列に相似 (命題 F.1 の証明参照). よって安定条件は $\rho(A) \leq 1$. $1 - 2r(1 + a_1h) \geq 0$ かつ $1 - 2r(1 + a_2h) \geq 0$ のとき $\rho(A) \leq \|A\|_\infty \leq 1$.

■ 第 12 章

1 E_j の頂点を $P_i(x_i, y_i), P_k(x_k, y_k), P_l(x_l, y_l)$ (右手系) とすれば

$$a_j^{(i)} = \begin{vmatrix} x_k & y_k \\ x_l & y_l \end{vmatrix} / \{2(E_j \text{の面積})\}, \text{等.}$$

2 (i) 必要性. y が解なら

$$\begin{aligned} & F(u) - F(y) \\ &= \int_0^1 \left\{ \frac{1}{2}(u'^2 - y'^2) + f(x, u) - f(x, y) \right\} dx + p(u(1)) - p(y(1)) \\ &= \int_0^1 \left\{ \frac{1}{2}(u' - y')^2 + (u'y' - y'^2) + (u - y)f_u(x, y) + \frac{1}{2}(u - y)^2 f_{uu}(x, \xi) \right\} dx \\ &\quad + p'(y(1))(u(1) - y(1)) + p''(\eta) \{(u(1) - y(1))/2\}^2 \\ &\geq \frac{1}{2} \int_0^1 (u' - y')^2 dx + \int_0^1 \{(u'y' - y'^2) + (u - y)f_u(x, y) \\ &\quad - y'(1)(u(1) - y(1))\} dx \end{aligned}$$

部分積分により $\int_0^1 u'y' dx = u(1)y'(1) - \int_0^1 u f_u(x, y) dx,$

$$\int_0^1 y'^2 dx = y(1)y'(1) - \int_0^1 y f_u(x, y) dx.$$

$$F(u) - F(y) \geq \frac{1}{2} \int_0^1 (u' - y')^2 dx > 0$$

$$(u(0) = y(0) = 0, u \not\equiv y \text{ なら } u' \not\equiv y')$$

(ii) 十分性. $\min\{F(u) ; u \in \mathcal{D}\} = F(\varphi)$ とすると, 任意の正数 ε と $v \in \mathcal{D}$ に対し

$$\begin{aligned} F(\varphi + \varepsilon v) &= F(\varphi) + \varepsilon \left[\int_0^1 (\varphi' v' + v f_u(x, \varphi)) dx + v(1) p'(\varphi(1)) \right] \\ &\quad + \varepsilon^2 \left[\int_0^1 \left(\frac{1}{2} v'^2 + f_{uu}(x, \xi) \frac{v^2}{2} \right) dx + \frac{1}{2} v(1)^2 p''(\eta) \right] \geq F(\varphi) \end{aligned}$$

よって, 任意の v につき

$$\int_0^1 (\varphi' v' + v f_u(x, \varphi)) dx + v(1) p'(\varphi(1)) = 0$$

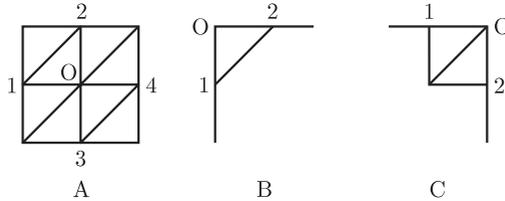
$$\int_0^1 v(f_u(x, \varphi) - \varphi'') dx + v(1)(p'(\varphi(1)) + \varphi'(1)) = 0 \text{ (部分積分による)}$$

これより $f_u(x, \varphi) = \varphi'', p'(\varphi(1)) + \varphi'(1) = 0$ を得る.

3 f, f' をそれぞれ \sin 級数, \cos 級数に展開し, Parseval (パーセバル) の等式を用いる.

4 $f = \frac{1}{2} \left\{ \int_a^x f' dt - \int_x^b f' dt \right\}$ とかき, コーシー・シュワルツの不等式を適用する.

5 下図 A の点 O において $4\alpha_0 - \sum_{i=1}^4 \alpha_i = h^2(f, \varphi_0)$. 角のパターンは下図 B, C の 2 種がある. B のところでは $\alpha_0 - 2^{-1}\alpha_1 - 2^{-1}\alpha_2 = 6^{-1}h^2(f, \varphi_0)$, C のところでは $\alpha_0 - 2^{-1}\alpha_1 - 2^{-1}\alpha_2 = 3^{-1}h^2(f, \varphi_0)$.



6 仮にある $\varphi \in S$ につき $[\varphi^* - u, \varphi] \neq 0$ とすれば

$$[\varphi^* - u, \varphi_i] \neq 0, \quad \text{すなわち } [\varphi^*, \varphi_i] \neq [u, \varphi_i]$$

なる φ_i がある. $\varphi^* = \sum \alpha_j^* \varphi_j$ を代入して

$$\sum_j [\varphi_i, \varphi_j] \alpha_j^* \neq [u, \varphi_i] = (f, \varphi_i) \quad ((12.12) \text{ を参照})$$

これは矛盾.

7 $[\varphi^* - u, v] = (\varphi^* - u, \mathcal{L}v)$ ((12.12) による)

$$= (\varphi^* - u, \varphi^* - u)$$

$$[\varphi^* - u, \varphi^*] = 0 \quad (\text{前問による})$$

よって, 適当な定数 $C_1, C_2 > 0$ をとれば

$$\begin{aligned} \|\varphi^* - u\|^2 &= (\varphi^* - u, \varphi^* - u) = [\varphi^* - u, v - \varphi^*] \\ &\leq \sqrt{[\varphi^* - u, \varphi^* - u][\psi^* - v, \psi^* - v]} \quad (\text{Schwartz の不等式}) \\ &\leq (C_1 h \|u''\|_\infty)(C_2 h \|v''\|_\infty) \quad ((12.18) \text{ 参照}) \\ &= O(h^2) \|v''\|_\infty \end{aligned} \quad (*)$$

ところで, $(\mathcal{L}, \mathcal{D})$ の Green 関数を $G(x, t)$ とすれば

$$v = \int_a^b G(x, t)(\varphi^* - u)(t) dt, \quad \text{よって } \|v''\|_\infty \leq O(\|\varphi^* - u\|)$$

これを (*) に代入して両辺を $\|\varphi^* - u\|$ で割る.