



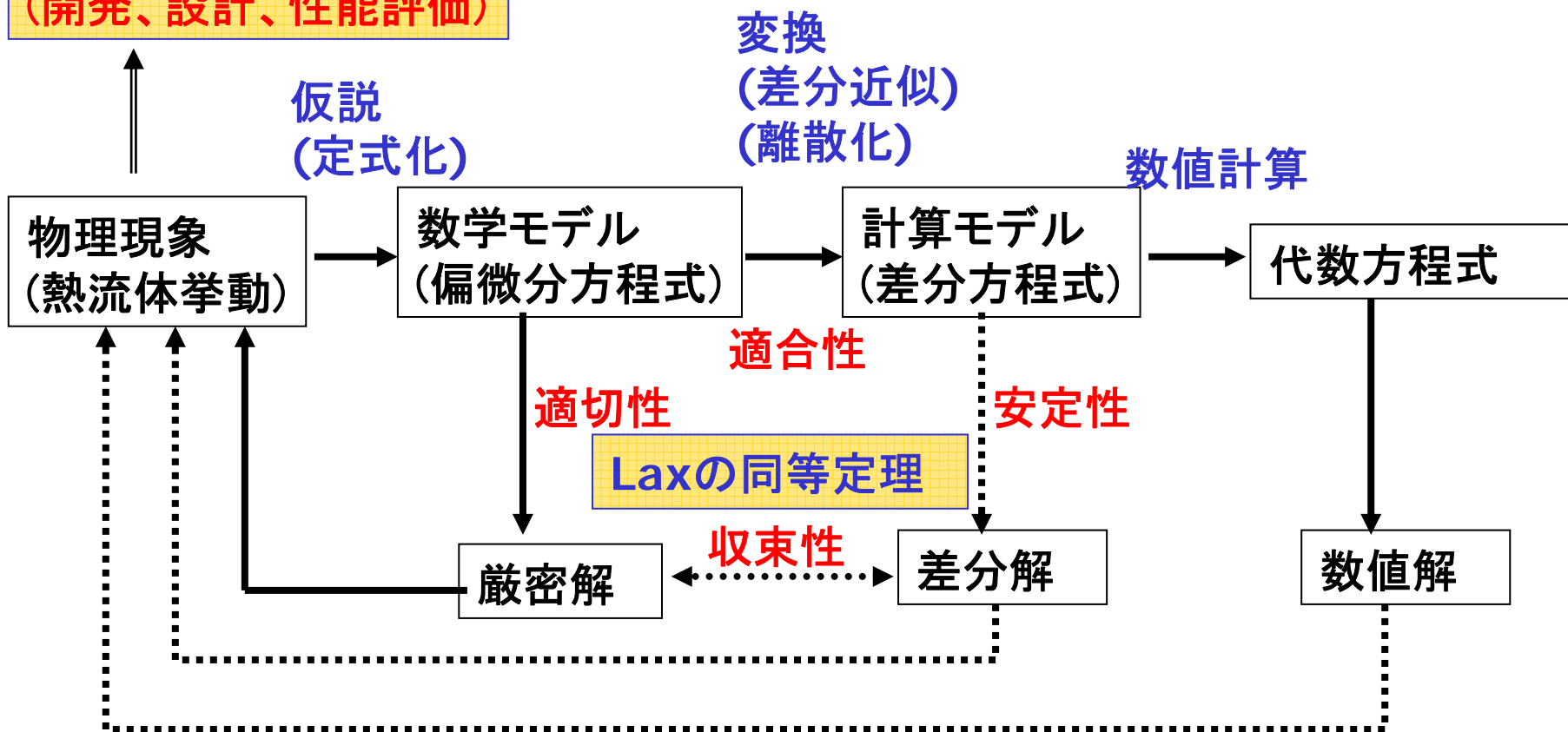
## 講義予定(案)

---

1. ( 9/ 2) 数値シミュレーションの手続き (テキスト第1章)
2. ( 9/ 9) 偏微分方程式と解析解 (テキスト第2章)
3. ( 9/16) 休講
4. ( 9/30) 差分方程式とそのスキーム (テキスト第3章) + 変換 (テキスト第4章)
5. (10/ 7) 計算 (テキスト第5章) + 連立一次方程式の解法 (テキスト第6章)
6. (10/21) 流れ関数-ポテンシャルによる解法 (テキスト第7章)
7. (10/28) 流速-圧力を用いた解法 (テキスト第7章)
8. (11/ 4) 熱流体解析と多相流解析
9. (11/11) 乱流の数値解析 by 金子暁子先生
10. (11/18) 数値解析の実際 by 渡辺正先生(JAEA)
11. (11/25) (予備日)

# 代数方程式(連立一次方程式)の解法

工学への応用  
(開発、設計、性能評価)





# 連立一次方程式の解法

## モデル問題12

---

次の連立一次方程式

$$Au = b$$

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 4 & 1 & 0 \\ -2 & 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 7 \end{pmatrix}$$

を解け。

この場合、解は

$$u = (-1 \quad 2 \quad 1)^T$$

である。

# 一次元Laplace方程式

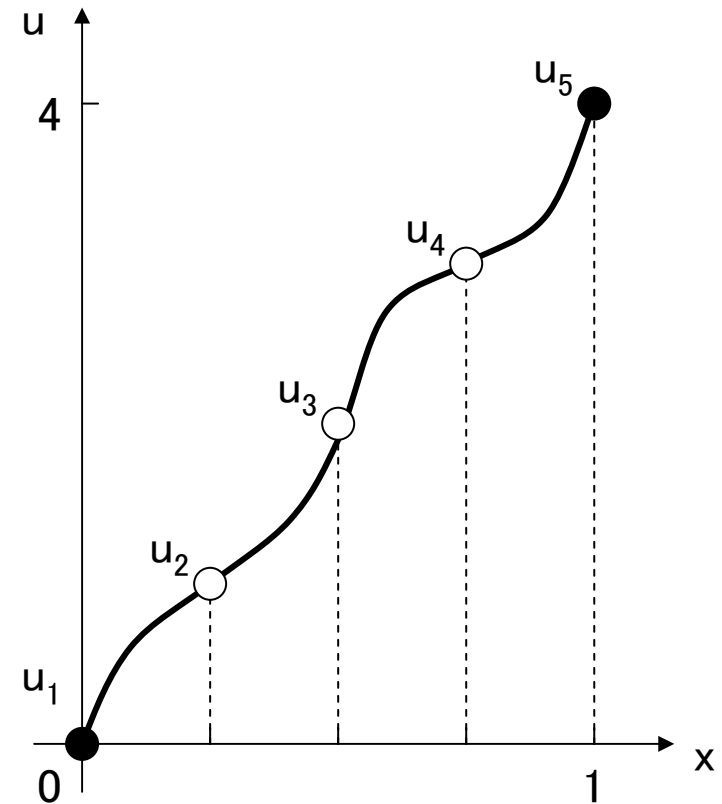
一次元Laplace方程式

$$\frac{d^2 u}{dx^2} = 0$$

一次元Laplace方程式の厳密解

$$u(x) = 4x \quad (0 \leq x \leq 1)$$

変域を4分割する。内点を2,3,4と順々に番号をつけ、境界点を1,5とする。





## 一次元Laplace方程式の近似

---

一次元Laplace方程式を中心差分近似する。

$$\frac{u_{i-1} - 2u_i + u_{i+1}}{\Delta x^2} = 0 \quad (i = 2, 3, 4)$$

境界条件

$$u_1 = 0, \quad u_5 = 4$$

連立一次方程式

$$-2u_2 + u_3 = -u_1 = 0$$

$$u_2 - 2u_3 + u_4 = 0$$

$$u_3 - 2u_4 = -u_5 = -4$$



## モデル問題13

---

次の連立一次方程式

$$\begin{pmatrix} 1 & -1/2 & 0 \\ -1/2 & 1 & -1/2 \\ 0 & -1/2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix}$$

を解け。

この場合、解は

$$u = (1 \quad 2 \quad 3)^T$$

である。



## 係数行列の必要十分条件

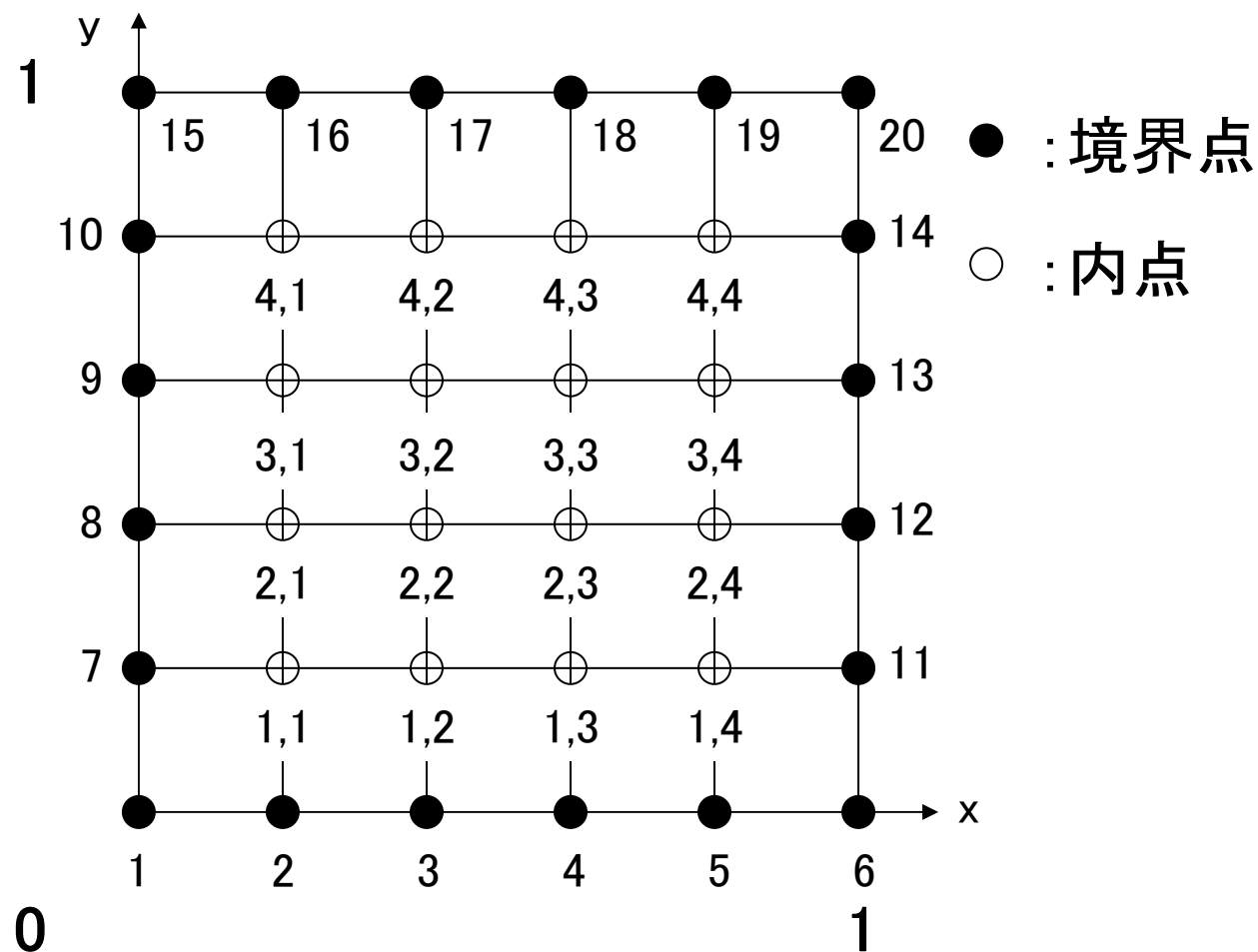
係数行列が正定値であるための必要十分条件

- $A$ の全ての固有値  $\lambda_i$  について  $\lambda_i \geq 0$
- $A$ のすべての左上小行列の行列式が正である

$$\det \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} > 0$$

- 全ての対角要素が正である

# Poisson方程式のDirichlet問題







## モデル問題14 (1/3)

---

次の連立一次方程式

$$AU = B$$

を解け。ただし未知変数と定数項は先の図の順序付けである。すなわち、次の諸式でA, U, Bを与える。

$$U = (U_1 \quad U_2 \quad U_3 \quad U_4)$$

$$U_1 = (u_{1,1} \quad u_{1,2} \quad u_{1,3} \quad u_{1,4})^T$$

$$U_2 = (u_{2,1} \quad u_{2,2} \quad u_{2,3} \quad u_{2,4})^T$$

$$U_3 = (u_{3,1} \quad u_{3,2} \quad u_{3,3} \quad u_{3,4})^T$$

$$U_4 = (u_{4,1} \quad u_{4,2} \quad u_{4,3} \quad u_{4,4})^T$$



## モデル問題14 (2/3)

---

$$B = (B_1 \quad B_2 \quad B_3 \quad B_4)$$

$$B_1 = \begin{pmatrix} -\Delta x^2 g_{1,1} + u_2 + u_7 \\ -\Delta x^2 g_{1,2} + u_3 \\ -\Delta x^2 g_{1,3} + u_4 \\ -\Delta x^2 g_{1,4} + u_5 + u_{11} \end{pmatrix}, \quad B_2 = \begin{pmatrix} -\Delta x^2 g_{2,1} + u_8 \\ -\Delta x^2 g_{2,2} \\ -\Delta x^2 g_{2,3} \\ -\Delta x^2 g_{2,4} + u_{12} \end{pmatrix}$$
$$B_3 = \begin{pmatrix} -\Delta x^2 g_{3,1} + u_9 \\ -\Delta x^2 g_{3,2} \\ -\Delta x^2 g_{3,3} \\ -\Delta x^2 g_{3,4} + u_{13} \end{pmatrix}, \quad B_4 = \begin{pmatrix} -\Delta x^2 g_{4,1} + u_{10} + u_{16} \\ -\Delta x^2 g_{4,2} + u_{17} \\ -\Delta x^2 g_{4,3} + u_{18} \\ -\Delta x^2 g_{4,4} + u_{14} + u_{19} \end{pmatrix}$$



## モデル問題14 (3/3)

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ A_{21} & A_{22} & A_{23} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & A_{32} & A_{33} & A_{34} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & A_{43} & A_{44} \end{pmatrix}$$

$$A_{ii} = \begin{pmatrix} 4 & -1 & 0 & 0 \\ -1 & 4 & -1 & 0 \\ 0 & -1 & 4 & -1 \\ 0 & 0 & -1 & 4 \end{pmatrix}, \quad A_{ij} = A_{ji} = \begin{pmatrix} -1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

$$(i = 1, 2, 3, 4)$$

$$(i, j = 1, 2, 3, 4 : i \neq j)$$



## モデル問題15

---

次の連立一次方程式を解け。

$$\begin{pmatrix} 5 & 1 & -3 \\ -1 & 3 & 1 \\ 2 & 1 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -2 \\ 4 \\ 3 \end{pmatrix}$$

この場合、解は

$$u = (-0.2439 \quad 1.0488 \quad 0.6098)^T$$

である。



## 直接法

---

連立一次方程式を一般的に次のように書いて、

$$Au = b$$

を解くとき、手続きとして

$$u = A^{-1}b$$

の形の解を求める方法を直接法という。また、行列Aを

$$A = LU$$

のように下三角行列Lと上三角行列Uの積に変形することがある。この変換をLU分解と呼ぶ。



## LU分解

---

$Au = b$  において、行列AがLU分解可能ならば、この式は

$$LUu = L(Uu) = b$$

と書ける。これを解くには

$$Lz = b$$

を解いてzを求め、zを用いて

$$Uu = z$$

から解uが求められる。



## Gauss消去法(前進消去)1

$$\begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 4 & 1 & 0 \\ -2 & 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \\ 7 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} \textcircled{1} \\ \textcircled{2} \\ \textcircled{3} \end{array}$$



①の式の2倍を②の式から引く

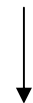
$$\begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & -2 \\ -2 & 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -4 \\ 7 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} \textcircled{1} \\ \textcircled{2}' \\ \textcircled{3} \end{array}$$



①の式の-1倍を③の式から引く

## Gauss消去法(前進消去)2

$$\begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & -2 \\ 0 & 3 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -4 \\ 8 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} \textcircled{1} \\ \textcircled{2}' \\ \textcircled{3}' \end{array}$$



②' の式の-3倍を③' の式から引く

$$\begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & -2 \\ 0 & 0 & -4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -4 \\ -4 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} \textcircled{1} \\ \textcircled{2}' \\ \textcircled{3}'' \end{array}$$

このようにして行列は三角行列となる。





# Gauss消去法(後退消去)

$$\textcircled{3}' \text{ より } u_3 = 1$$

$$\begin{aligned} \textcircled{2}' \text{ より } & -u_2 - 2u_3 = -4 \\ & u_2 = \frac{-4 + 2}{-1} = 2 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \textcircled{1} \text{ より } & 2u_1 + u_2 + u_3 = 1 \\ & u_1 = \frac{1 - 2 - 1}{2} = -1 \end{aligned}$$

→ Program AUB

$$\therefore u = (-1 \quad 2 \quad 1)^T$$



# Gauss-Jordan法1

$$\begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 4 & 1 & 0 \\ -2 & 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \\ 7 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} \textcircled{1} \\ \textcircled{2} \\ \textcircled{3} \end{array}$$



①の式の2倍を②の式から引く

$$\begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & -2 \\ -2 & 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -4 \\ 7 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} \textcircled{1} \\ \textcircled{2}' \\ \textcircled{3} \end{array}$$



①の式の-1倍を③の式から引く



## Gauss-Jordan法2

$$\begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & -2 \\ 0 & 3 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -4 \\ 8 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} \textcircled{1} \\ \textcircled{2}' \\ \textcircled{3}' \end{array}$$



②' の式の-1倍を1の式から引く

$$\begin{bmatrix} 2 & 0 & -1 \\ 0 & -1 & -2 \\ 0 & 3 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -3 \\ -4 \\ 7 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} \textcircled{1}' \\ \textcircled{2}' \\ \textcircled{3}' \end{array}$$



②' の式の-3倍を③'の式から引く



# Gauss-Jordan法3

$$\begin{bmatrix} 2 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & -2 \\ 0 & 0 & -4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -3 \\ -4 \\ -4 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} \textcircled{1} \\ \textcircled{2}' \\ \textcircled{3}'' \end{array}$$



③' 'の式の-1/4倍を①' 'の式から引く

$$\begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & -2 \\ 0 & 0 & -4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2 \\ -4 \\ -4 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} \textcircled{1}'' \\ \textcircled{2}' \\ \textcircled{3}'' \end{array}$$



③' 'の式の-2/4倍を②' 'の式から引く



# Gauss-Jordan法4

$$\begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2 \\ -2 \\ -4 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} \textcircled{1}'' \\ \textcircled{2}'' \\ \textcircled{3}'' \end{array}$$

こうして対角行列が得られた。

$$\textcircled{1}'' \text{ より} \quad u_1 = \frac{(-2)}{2} = -1$$

$$\textcircled{2}'' \text{ より} \quad u_2 = \frac{(-2)}{(-1)} = 2$$

$$\textcircled{3}'' \text{ より} \quad u_3 = \frac{(-4)}{(-4)} = 1$$

$$\therefore u = (-1 \quad 2 \quad 1)^T$$

→ Program AUB



# 前進代入と後退代入

未知ベクトルを $u$ とした連立一次方程式

$$Au = b$$

係数行列 $A$ が三角分解可能ならば、 $L$ を下三角行列、 $U$ を上三角行列とすると

$$A = LU$$

連立一次方程式を解くには  $LUu = L(Uu) = Lz = b$  として

$$Lz = b$$

(前進消去)

この式を満足する $z$ を求め、続いて

$$Uu = z$$

(後退代入)

を解いて  $u$  を求めることができる。



# Crout法(LU分解)1

---

係数行列

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 4 & 1 & 0 \\ -2 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

であり、LとUを

$$L = \begin{bmatrix} l_{11} & & \\ l_{21} & l_{22} & \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} \end{bmatrix}, \quad U = \begin{bmatrix} 1 & u_{12} & u_{13} \\ & 1 & u_{23} \\ & & 1 \end{bmatrix}$$

とする。



## Crout法(LU分解) 2

要素ごとの関係を書き出すと

$$l_{11} = a_{11} = 2 \quad \textcircled{1}$$

$$l_{21} = a_{21} = 4 \quad \textcircled{2}$$

$$l_{31} = a_{31} = -2 \quad \textcircled{3}$$

$$l_{11}u_{12} = a_{12} = 1 \quad \textcircled{4}$$

$$l_{11}u_{13} = a_{13} = 1 \quad \textcircled{5}$$

$$l_{21}u_{12} + l_{22} = a_{22} = 1 \quad \textcircled{6}$$

$$l_{31}u_{12} = l_{32} = a_{32} = 2 \quad \textcircled{7}$$

$$l_{21}u_{13} + l_{22}u_{23} = a_{23} = 0 \quad \textcircled{8}$$

$$l_{31}u_{13} + l_{32}u_{23} + l_{33} = a_{33} = 1 \quad \textcircled{9}$$





## Crout法(LU分解) 3

この関係からLとUの要素を計算すると

①、②、③式から  $l_{11} = 2, l_{21} = 4, l_{31} = -2$

④式から  $2 \times u_{12} = 1 \quad \therefore u_{12} = 1/2$

⑤式から  $2 \times u_{13} = 1 \quad \therefore u_{13} = 1/2$

⑥式から  $4 \times (1/2) + l_{22} = 1 \quad \therefore l_{22} = -1$

⑦式から  $(-2) \times (1/2) + l_{32} = 3 \quad \therefore l_{32} = 3$

⑧式から  $4 \times (1/2) + (-1)u_{23} = 0 \quad \therefore u_{23} = 3$

⑨式から  $(-2) \times (1/2) + 3 \times 2 + l_{33} = 3 \quad \therefore l_{33} = -4$

となる。



## Crout法(LU分解) 4

---

改めて係数行列を $A=LU$ の形に書くと

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 4 & -1 & 0 \\ -2 & 3 & -4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1/2 & 1/2 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

となる。



Program AUB

## Poisson方程式の数値解

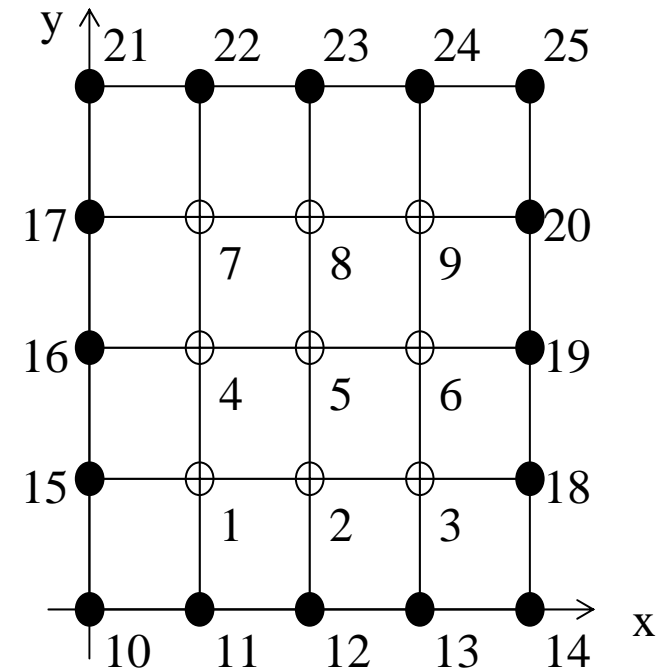
Poisson方程式

$$\frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 u}{\partial y^2} = -g \quad (0 \leq x \leq 1, 0 \leq y \leq 1)$$

境界条件は、一辺が1の正方形  
の上で $u=0$ とする。差分方程式は

$$-u_{i,j-1} - u_{i-1,j} + 4u_{i,j} + u_{i+1,j} - u_{i,j+1} = \Delta x^2 g_{i,j}$$

ここで、 $\Delta x = \Delta y$ とした。



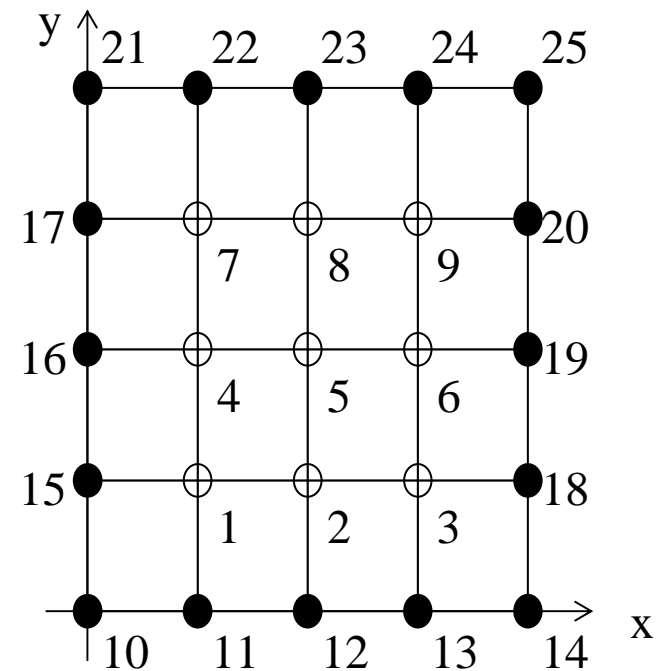
## 差分方程式の行列表示(1/2)

### 行列表示

$$\begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \\ A_{21} & A_{22} & A_{23} \\ & A_{32} & A_{33} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} U_1 \\ U_2 \\ U_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} B_1 \\ B_2 \\ B_3 \end{pmatrix}$$

$$A_{ii} = \begin{pmatrix} 4 & -1 & \\ -1 & 4 & -1 \\ & -1 & 4 \end{pmatrix} \quad (i = 1, 2, 3)$$

$$A_{ij} = A_{ji} = \begin{pmatrix} -1 & & \\ & -1 & \\ & & -1 \end{pmatrix} \quad (i, j = 1, 2, 3, \quad i \neq j)$$





## 疎な行列(Sparse Matrix)

格子分割の数:  $n$ 分割とすると

変数の数:  $n \times n = n^2$

係数行列の全要素数:  $n^2 \times n^2 = n^4$

非零の要素数:  $(n+2(n-1)) \times n + n \times (n-1) \times 2 = (5n-4)n$

非零の要素数の割合:  $(5n-4)/n^3$

$n=1$  100 %

$n=2$  75 %

$n=5$  16.8 %

$n=10$  4.6 %

$n=20$  1.2 %

$n=50$  0.1968 %

$n=100$  0.0496 %

$$\begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \\ A_{21} & A_{22} & A_{23} \\ & A_{32} & A_{33} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} U_1 \\ U_2 \\ U_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} B_1 \\ B_2 \\ B_3 \end{pmatrix}$$

$$A_{ii} = \begin{pmatrix} 4 & -1 & \\ -1 & 4 & -1 \\ & -1 & 4 \end{pmatrix} \quad (i=1,2,3)$$

$$A_{ij} = A_{ji} = \begin{pmatrix} -1 & & \\ & -1 & \\ & & -1 \end{pmatrix} \quad (i,j=1,2,3, \quad i \neq j)$$



# 反復法 1

---

連立一次方程式

$$Au = b$$

この係数行列Aが次の形に分離できるものと仮定する。

$$A = Q - R$$

ここで、Qは分離行列で正則である。こうすると方程式は

$$Qu = Ru + b$$

と書ける。Qは正則であるからこの式は次式のようにになる。

$$u = Q^{-1}Ru + Q^{-1}b$$

これを書き改めて、

$$u = Gu + f, \quad G = Q^{-1}R, \quad f = Q^{-1}b$$



# 反復法2

---

反復法の基礎式

$$u^{(k+1)} = Gu^{(k)} + f \quad (k = 0, 1, 2, \dots)$$

ここで $k$ は反復回数である。 $u$ を反復計算によって収束した真の解とする。そうすると、次式が成立する。

$$u = Gu + f$$

第 $k$ 番目の反復における誤差

$$e^{(k)} = u^{(k)} - u \quad (k = 0, 1, 2, \dots)$$

上式に代入

$$u^{(k+1)} - u = G(u^{(k)} - u)$$



## 反復法2

---

よって

$$e^{(k+1)} = Ge^{(k)}$$

この式は

$$e^{(k)} = G^k e^{(0)}$$

を意味するから、 $G^k \rightarrow 0$ ならば

$$e^{(k)} \rightarrow \mathbf{0} \quad (k \rightarrow \infty)$$

である。このときGは収束する性質を持つという。





# 収束のための必要十分条件

近似関数列  $u^{(0)}, u^{(1)}, u^{(2)}, \dots$  が  $u$  に収束するとき、収束するという。

収束のための必要十分条件は反復行列  $G$  のスペクトル半径  $\rho(G)$  が

$$\rho(G) < 1$$

を満たすことである。 $G$  のスペクトル半径とは  $G$  の固有値  $\lambda_j$  の絶対値が最大のものである。すなわち、

$$\rho(G) = \max_{1 \leq j \leq n} |\lambda_j|$$

である。



# 反復法の意味

---

反復法の意味は

$Au = b$ の解と $(I - G)u = f$ の解は同じである

ということである。ここで、

$$u = Gu + f, \quad G = Q^{-1}R, \quad f = Q^{-1}b$$

$$A = Q - R$$



# 数学的準備 1

---

$Au=b$ の解 $u$ と第 $k$ 回目の反復値 $u^{(k)}$ を用いて、誤差ベクトル $e^{(k)}$ を

$$e^{(k)} = u^{(k)} - u$$

と定義すると、次式である。

$$e^{(k)} = Ge^{(k-1)} = \dots = G^k e^{(0)} \quad k > 0$$

ノルムの性質と定理から

$$\|e^{(k)}\| \leq \|G^k\| \cdot \|e^{(0)}\| \quad k > 0$$



## 数学的準備2

行列Aに対する第k回の反復の平均収束率

$$R(A^{(k)}) = -\ln \left[ \left( \|A^k\| \right)^{1/k} \right] = -\ln \frac{\|A^k\|}{k} \quad \left( \|A^k\| < 1 \right)$$

また、 $R(A^k) < R(B^k)$ ならば、第k回目までの反復に対して「行列BはAよりも反復が早い」という。また、十分大きいkに対して

$$R_\infty(A) = \lim_{k \rightarrow \infty} R(A^k) = -\ln \rho(A)$$

なので漸近収束率 $R_\infty(A)$ はスペクトル半径 $\rho(A)$ から求めることができる。



# 誤差ノルム

---

Euclidノルム以外の誤差を評価するノルムとして、以下のものがあげられる。

ベクトル  $x = (x_1 \ x_2 \ \dots \ x_n)^T$  とするとき、

$$\|x\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|$$

$$\|x\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} |x_i|$$



# 収束状況

---

$u$ を真の解として第 $k$ 回目の反復値を $u^{(k)}$ として以下の式の誤差 $e^{(k)}$ をもって評価する。

$$e^{(k)} = \left\| \frac{u^{(k)} - u}{u} \right\|_{\infty}$$

収束を判定する規準として

$$e^{(k)} < \varepsilon$$

とする。



# Jacobi法 1

---

連立一次方程式

$$Au = b$$

行列Aを次式のように分離する

$$A = D - E - F$$

ここで、 $D = \text{diag}(a_{11} \ a_{22} \ \cdots \ a_{nn})$  は対角行列である。E、FはAの主対角要素を境にしてAの要素に一符号をつけてそれぞれ下三角と上三角の行列である



## Jacobi法2

---

モデル問題13における行列Aを分離する。

$$\begin{aligned} & \begin{pmatrix} 1 & -1/2 & 0 \\ -1/2 & 1 & -1/2 \\ 0 & -1/2 & 1 \end{pmatrix} \\ = & \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 1/2 & 0 & 0 \\ 0 & 1/2 & 0 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 0 & 1/2 & 0 \\ 0 & 0 & 1/2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

$Au=b$ を分離すると次式のようになる。

$$Du = (E + F)u + b$$





# Jacobi法3

---

$u$ の $i$ 成分は

$$u_i^{(k+1)} = - \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n (a_{i,j} / a_{i,i}) u_j^{(k)} + b_i / a_{i,i}$$

この式を第 $k$ 回目から第 $k+1$ 回目へと順次反復させる。これを行列式で書くと

$$\mathbf{u}^{(k+1)} = \mathbf{G}\mathbf{u}^{(k)} + \mathbf{D}^{-1}\mathbf{b}$$

$$\mathbf{G} = \mathbf{D}^{-1}(\mathbf{E} + \mathbf{F})$$



# Jacobi法4

---

誤差ノルム

$$e_1 = \|u^{(k)} - u_E\|_\infty$$

$$e_2 = \|(u^{(k)} - u_E) / u_E\|_\infty$$

$$e_3 = \|(u^{(k)} - u^{(k-1)}) / u^{(k)}\|_\infty$$

$$e_4 = \|Au^{(k)} - b\|_2 / \|b\|_2$$

モデル問題12と15の係数行列

$$A_{12} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 4 & 1 & 0 \\ -2 & 2 & 1 \end{pmatrix} \quad A_{15} = \begin{pmatrix} 5 & 1 & -3 \\ -1 & 3 & -1 \\ 2 & 1 & 4 \end{pmatrix}$$



Program AUBIT



# Gauss-Seidel法1

いま、 $u_i^{(k+1)}$ を求めるときに第k+1回目の反復値

$$u_i^{(k+1)} \quad (i = 1, 2, \dots, i-1)$$

はすでに計算が完了している。この変数値を $u_i^{(k+1)}$ の計算に役立てたほうがよいと考えるのは自然である。この考えによって次式を書き換える。

$$u_i^{(k+1)} = - \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n (a_{i,j} / a_{i,i}) u_j^{(k)} + b_i / a_{i,i}$$



# Gauss-Seidel法2

すると

$$a_{i,i}u_i^{(k+1)} = -\sum_{j=1}^{i-1} a_{i,j}u_j^{(k+1)} - \sum_{j=i+1}^{i-1} a_{i,j}u_j^{(k)} + b_i \quad (1 \leq i \leq n)$$

これがGauss-Seidel法である。行列Aの分離を用いて、この式を行列形式に書くと

$$(D - E)u^{(k+1)} = Fu^{(k)} + b$$

となり、変形すると

$$u^{(k+1)} = L_1 u^{(k)} + (D - E)^{-1} b, \quad L_1 = (D - E)^{-1} F$$

ここで、 $L_1$  はGauss-Seidel行列と呼ばれる。

→ Program AUBIT



# SOR法 1

Gauss-Seidel法を書き、その左辺を仮の反復値  $\tilde{u}_i^{(k+1)}$  と見る。  
すなわち、

$$a_{i,i}\tilde{u}_i^{(k+1)} = -\sum_{j=1}^{i-1} a_{i,j}u_j^{(k+1)} - \sum_{j=i+1}^{i-1} a_{i,j}u_j^{(k)} + b_i$$

と定義する。反復値  $u_i^{(k+1)}$  は重み $\omega$ として

$$u_i^{(k+1)} = u_i^{(k)} + \omega[\tilde{u}_i^{(k+1)} - u_i^{(k)}]$$

あるいは変形して

$$u_i^{(k+1)} = (1-\omega)u_i^{(k)} + \omega\tilde{u}_i^{(k+1)}$$

$\omega$ は緩和係数と呼ばれる。



## SOR法2

$\omega > 1$ を過緩和といい、 $\omega < 1$ を不足緩和という。  
上式から  $\tilde{u}_i^{(k+1)}$ を消去すると、

$$a_{i,i}u_i^{(k+1)} = a_{i,i}u_i^{(k)} + \omega \left[ - \sum_{j=1}^{i-1} a_{i,j}u_j^{(k+1)} - \sum_{j=i+1}^n a_{i,j}u_j^{(k)} + b_i - a_{i,i}u_i^{(k)} \right]$$

この表現をSOR法という。行列Aを分離すると、この式のベクトル形式は

$$(D - \omega)Eu^{(k+1)} = [(1 - \omega)D + \omega F]u^{(k)} + \omega b$$

である。



## SOR法3

---

$$L = D^{-1}E, \quad U = D^{-1}F$$

と定義するとこの式は

$$u^{(k+1)} = (1 - \omega L)^{-1} [(1 - \omega)I + \omega U] u^{(k)} + \omega (1 - \omega L)^{-1} D^{-1}b$$

となる。この式を整理して、

$$u^{(k+1)} = L_{\omega} u^{(k)} + \omega (1 - \omega L)^{-1} D^{-1}b$$

$$L_{\omega} = (1 - \omega L)^{-1} [(1 - \omega)I + \omega U]$$

が反復法の行列形式による表現である。 $L_{\omega}$ はSOR行列と呼ばれ、 $L_{\omega=1}$ はGauss-Seidel行列を意味している。



# SOR法4

$$a_{i,i}u_i^{(k+1)} = a_{i,i}u_i^{(k)} + \omega \left[ - \sum_{j=1}^{i-1} a_{i,j}u_j^{(k+1)} - \sum_{j=i+1}^n a_{i,j}u_j^{(k)} + b_i - a_{i,i}u_j^{(k)} \right]$$

この式中所において

$$R = D^{-1}\omega$$

とし、右辺第2項の[ ]の中の1, 2, 3項は

$$b - A\tilde{u}^{(k)}$$

とかける。こうすると上式は、

$$u^{(k+1)} = u^{(k)} + \omega [b - A\tilde{u}^{(k)}]$$

→ Program SOR

よって、SOR法は残差修正法である。





# 系の制御

---

力学系の状態

$$\frac{dx}{dt} = Ax + Bu$$

$$x = (x \quad \dot{x})^T = (x_1 \quad x_2)^T$$

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & -\alpha \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} 0 \\ \beta \end{pmatrix} \quad (\alpha = 1, \quad \beta = 1)$$

$$x(0) = (1 \quad 0)^T$$



Program OPTCON



# 終端値に到達するための入力1

評価関数

$$J = \frac{1}{2} \int (x^T Q x + R u^2) dt$$

$$Q = \begin{pmatrix} 10^2 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad R = 1$$

ここで、 $Q$ 、 $R$ は評価関数に含まれる重みである。この計算では投入エネルギーができるだけ小さくなるように状態 $x(t)$ を制御することを目的としている。



## 終端値に到達するための入力2

変分法の計算から操作 $u$ は次式のようにになる。

$$U = Q^{-1} B^T P x$$

$$P = \begin{pmatrix} p_{11} & p_{12} \\ p_{21} & p_{22} \end{pmatrix}$$

$$p_{11} = a\delta + \Delta\delta p_{22}, \quad \delta = \sqrt{q_{11}R} / \beta, \quad \Delta = \beta^2 / R$$

$$p_{12} = p_{21} = \delta$$

$$p_{22} = \left( -a + \sqrt{a^2 + \Delta(q_{22} + 2\delta)} \right) / \Delta$$



## 終端値に到達するための入力3

最短時間で到達するための $u$ を計算する。評価関数は

$$J = \int_0^t dt$$

操作 $u$ に次の制約を設ける。

$$|u| < u_m$$

制御の切り替え時間 $t_1$ と最短到達時間 $T$ は

$$t_1 = (T + ax_0 / u_m)^2$$

$$T = -\frac{2}{a} \ln z, \quad z = \delta - \sqrt{\delta^2 - 1} > 0$$

$$\delta = e^{\alpha\gamma}, \quad \gamma = \alpha x_0 / 2\beta u_m$$



## モデル問題13

---

$$u = (u_1 \quad u_2 \quad u_3)^T$$

としてこの問題を再び書くと次式である。

$$Au = b$$
$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1/2 & 0 \\ -1/2 & 1 & -1/2 \\ 0 & -1/2 & 1 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix}$$

これを解くと、解は次式のようにになる。

$$u = (1 \quad 2 \quad 3)^T$$



# Jacobi行列のスペクトル半径

Jacobi法

$$Iu^{(k+1)} = (L + U)u^{(k)} + b$$

$$L = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 1/2 & 0 & 0 \\ 0 & 1/2 & 0 \end{pmatrix}, \quad U = \begin{pmatrix} 0 & 1/2 & 0 \\ 0 & 0 & 1/2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Jacobi行列の固有値 $\mu$ は

$$|L + U - \mu I| = -\mu^3 + \frac{1}{2}\mu = -\mu\left(\mu^2 - \frac{1}{2}\right) = 0, \quad \therefore \mu = -\frac{\sqrt{2}}{2}, \frac{\sqrt{2}}{2}$$

スペクトル半径 $\rho(L+U)$

$$\rho(L+U) = \sqrt{2}/2 < 1$$



# Gauss-Seidel行列のスペクトル半径1

反復法

$$u^{(k+1)} = L_1 u^{(k)} + (\mathbf{1} - L)^{-1} b$$

$$L_1 = (\mathbf{1} - L)^{-1} U$$

$$\mathbf{1} - L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1/2 & 1 & 0 \\ 0 & 1/2 & 1 \end{pmatrix}, \quad (\mathbf{1} - L)^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1/2 & 1 & 0 \\ 1/4 & 1/2 & 1 \end{pmatrix},$$

$$L_1 = \begin{pmatrix} 0 & 1/2 & 0 \\ 0 & 1/4 & 1/2 \\ 0 & 1/8 & 1/4 \end{pmatrix}$$



## Gauss-Seidel行列のスペクトル半径2

Gauss-Seidel行列の固有値は

$$|L_1 - \lambda I| = -\lambda^2(\lambda - 1/2) = 0 \quad \therefore \lambda = 0, 1/2$$

スペクトル半径 $\rho(L_1)$

$$\rho(L_1) = 1/2 < 1$$

また、

$$\rho(L_1) < \rho(L+U) < 1$$

なので、Gauss-Seidel法のほうがJacobi法よりも早い反復であることがわかる





# SOR法のスペクトル半径1

---

反復法

$$u^{(k+1)} = L_{\omega} u^{(k)} + \omega(I - \omega L)^{-1} b$$

$$L_{\omega} = \omega(I - \omega L)^{-1} [(I - \omega)I + \omega U]$$

固有値

$$|L_{\omega} - \lambda I| = 0$$

しかし、この方法では固有値を計算するのは容易ではない。



## SOR法のスペクトル半径2

そこで、この式を変形する。

$$\left| (I + \omega(U - I)) - \lambda(I - \omega L) \right| = 0$$

$$\left| (U + \lambda L) - \frac{\lambda + \omega - 1}{\omega} I \right| = 0$$

第1項を修正して $(\alpha L + U/\alpha)$ の形にする。

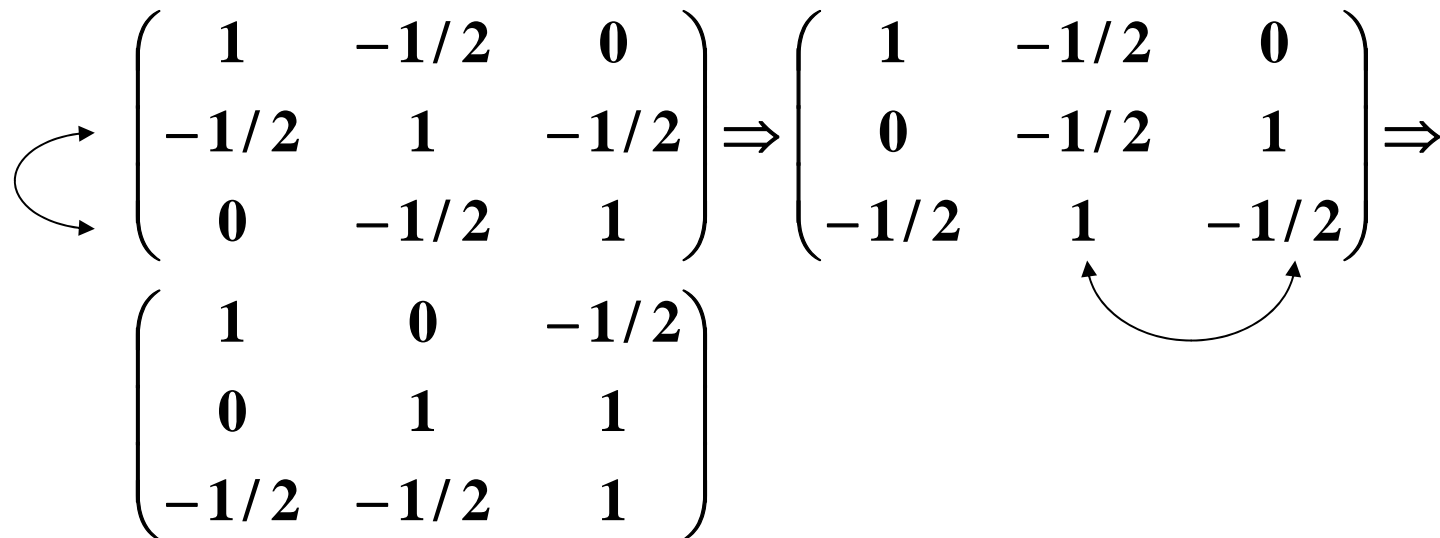
$$\left| \lambda^{1/2}(\lambda^{1/2}L + \lambda^{-1/2}U) - \frac{\lambda + \omega - 1}{\omega} I \right| = 0$$



# 数学的準備 1

$$\begin{bmatrix} I_1 & F \\ G & I_2 \end{bmatrix} \quad (I_1, I_2 \text{は単位行列})$$

行列がこの条件を満たすとき、「この行列は2循環である」という。問題としている行列は

$$\begin{array}{c} \begin{array}{c} \curvearrowright \\ \curvearrowleft \end{array} \begin{pmatrix} 1 & -1/2 & 0 \\ -1/2 & 1 & -1/2 \\ 0 & -1/2 & 1 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -1/2 & 0 \\ 0 & -1/2 & 1 \\ -1/2 & 1 & -1/2 \end{pmatrix} \Rightarrow \\ \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1/2 \\ 0 & 1 & 1 \\ -1/2 & -1/2 & 1 \end{pmatrix} \end{array}$$




## 数学的準備2

---

もし、行列  $A=(I-L-U)$  が2循環であり、次の行列のすべての固有値が  $\alpha$  に依存しないとき、

$$\alpha L + U / \alpha \quad (\alpha \neq 0)$$

$A$  は整合順序であるという。例えば次の行列

$$\begin{pmatrix} 1 & -2 & 0 \\ -4 & 1 & -3 \\ 0 & -5 & 1 \end{pmatrix} = I - L - U$$

この行列は2循環行列である。



## 数学的準備3

---

固有値

$$\begin{pmatrix} -\lambda & 2/\alpha & 0 \\ 4\alpha & -\lambda & 3/\alpha \\ 0 & 5\alpha & -\lambda \end{pmatrix} = \lambda(\lambda^2 - 23) = 0$$

$$\therefore \lambda = \pm\sqrt{23}, 0$$

固有値は $\alpha$ に依存せず、したがってこの行列は2循環であり、かつ整合順序である



## SOR法のスペクトル半径3

$$\left| \lambda^{1/2} (\lambda^{1/2} L + \lambda^{-1/2} U) - \frac{\lambda + \omega - 1}{\omega} I \right| = 0$$

この式を変形して、

$$\left| (L + U) - \frac{\lambda + \omega - 1}{\lambda^{1/2} \omega} I \right| = 0$$

また、 $\Lambda(\lambda) = (\lambda + \omega - 1) / \lambda^{1/2} \omega$  とすると、

$$|(L + U) - \Lambda I| = 0$$

したがって、 $\Lambda$ はJacobi行列 $L+U$ の固有値と結びつく。



# SOR法のスペクトル半径4

---

すなわち、

$$\mu = \frac{\lambda + \omega - 1}{\lambda^{1/2} \omega}$$

である。次の変域

$$0 \leq \mu \leq \rho(L+U) < 1$$

の範囲の $\mu$ について固有値を計算する。このために次の関数を定義する。

$$f_{\omega}(\lambda) = \frac{\lambda + \omega - 1}{\omega}$$

$$g(\lambda) = \mu \lambda^{1/2}$$



# SOR法のスペクトル半径5

$\mu = (\lambda + \omega - 1) / \lambda^{1/2} \omega$  の式の根は

$$\lambda = \frac{1}{2} \mu^2 \omega^2 - (\omega - 1) \pm \mu \omega \sqrt{\frac{1}{4} \mu^2 \omega^2 - (\omega - 1)}$$

$f_\omega(\lambda)$  と  $g(\lambda)$  の接点においては次の条件が成り立つ。

$$\frac{1}{4} \mu^2 \omega^2 - \omega + 1 = 0 \quad \therefore \omega = \frac{2}{1 + \sqrt{1 - \mu^2}}$$

SOR法はGauss-Seidel法を含むので

$$\omega = \frac{2}{1 + \sqrt{1 - \mu^2}} \quad (1 \leq \omega \leq 2)$$

を採用しなければならない。





## SOR法のスペクトル半径6

$\omega_+ < \omega \leq 2$  とすると、 $\lambda$ は複素共役根となる。そのとき、 $\lambda^*$ を複素共役とすると

$$\lambda\lambda^* = (\omega - 1)^2$$

となる。つまり、

$$|\lambda| = \omega - 1 \quad (\omega_+ < \omega \leq 2)$$

である。こうして $\lambda$ の最小値 $\bar{\lambda}$ は

$$\bar{\lambda} = \omega_+ - 1$$

である。



# SOR法のスペクトル半径7

---

$$\omega = \frac{2}{1 + \sqrt{1 - \mu^2}}$$

この式の $\mu$ は変域を  $(0 \leq \mu \leq \rho(L+U) < 1)$  とするJacobi行列の固有値である。また、

$$g(\lambda) = \mu\lambda^{1/2}$$

だから、 $\mu$ が最も大きい

$$g(\lambda) = \rho(L+U)\lambda^{1/2}$$

としたときに $f_{\omega}(\lambda)$ と $g(\lambda)$ の接点は原点に近くなる。



# SOR法のスペクトル半径8

---

したがって、SOR行列のスペクトル半径の最小は、 $\mu$ がJacobi行列のスペクトル半径 $\mu_0$ のときである。

$$\lambda_0 = \min_{\omega} \rho(L_{\omega}) = \rho(L_{\omega_0}) = \omega_b - 1$$

$$\therefore \omega_b = \frac{2}{1 + \sqrt{1 - \mu_0^2}} \longrightarrow \text{Program SORCG}$$