

# 計算機数学II (2018)

## 7: 連立1次方程式

照井 章 (筑波大学 数理物質系 数学域)

Akira Terui (Institute of Mathematics, University of Tsukuba)

# 第7章の内容

- 連立1次方程式の数値解法
  - 直接法
    - ガウスの消去法
    - $LU$ 分解
  - 反復法
    - ヤコビ法
    - ガウス・ザイデル法
    - SOR法

# 7-1 連立1次方程式

# 連立1次方程式

$$\begin{cases} a_{1,1}x_1 + a_{1,2}x_2 + \cdots + a_{1,N}x_N = y_1 \\ a_{2,1}x_1 + a_{2,2}x_2 + \cdots + a_{2,N}x_N = y_2 \\ \vdots \\ a_{M,1}x_1 + a_{M,2}x_2 + \cdots + a_{M,N}x_N = y_M \end{cases} \quad (7.3)$$

- $N$ : 未知変数  $x_i$  の個数
- $M$ : 方程式の個数
- $a_{i,j}$  および  $y_i$  はすべて実数で与えられている
- ここでは  $N=M$  の場合のみを考える

# 連立1次方程式

行列・ベクトル積で表すと

$$\begin{pmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \cdots & a_{1,N} \\ a_{2,1} & a_{2,2} & \cdots & a_{2,N} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{N,1} & a_{N,2} & \cdots & a_{N,N} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_N \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_N \end{pmatrix} \quad (7.5)$$

$$A\boldsymbol{x} = \boldsymbol{y}$$

$A \in \mathbb{R}^{N \times N}$ : 係数行列 (coefficient matrix)

# 数値計算の必要性

- 連立1次方程式の解法の研究は奥が深い
- 計算量の問題
  - 現実の問題では  $N=10^6$  程度の大規模な問題もざらにある
- 与えられた問題により、係数行列が特殊な形になることが多い(対称行列、3重対角行列、etc.)
  - それらの行列の形に応じた解法を選ぶ

# 一意解の存在

- 今回は、連立1次方程式が一意的な解をもつ  
( $\text{rank}(A)=N$ ) と仮定する

## 7-2 ガウスの消去法

# ガウスの消去法の一般形：前進消去

連立1次方程式の拡大係数行列：

$$\begin{pmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \cdots & a_{1,N} & y_1 \\ a_{2,1} & a_{2,2} & \cdots & a_{2,N} & y_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{N,1} & a_{N,2} & \cdots & a_{N,N} & y_N \end{pmatrix} \begin{matrix} (1) \\ (2) \\ \\ (N) \end{matrix}$$

# ガウスの消去法の一般形：前進消去

第1列を消去：

$$\begin{pmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \cdots & a_{1,N} & y'_1 \\ 0 & a'_{2,2} & \cdots & a'_{2,N} & y'_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & a'_{N,2} & \cdots & a'_{N,N} & y'_N \end{pmatrix} \begin{array}{l} (1) \\ (2)' \leftarrow (2) - \\ (a_{2,1}/a_{1,1})x(1) \\ \vdots \\ (N)' \leftarrow (N) - (a_{N,1}/a_{1,1})x(1) \end{array}$$

# ガウスの消去法の一般形：前進消去

第2列を消去：

$$\begin{pmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & a_{1,3} & \cdots & a_{1,N} & y'_1 \\ 0 & a'_{2,2} & a'_{2,3} & \cdots & a'_{2,N} & y'_2 \\ 0 & 0 & a''_{3,3} & \cdots & a''_{3,N} & y''_3 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & a''_{N,3} & \cdots & a''_{N,N} & y''_N \end{pmatrix} \begin{array}{l} (1) \\ (2)' \\ (3)'' \leftarrow (3)' - (a'_{3,2}/a'_{2,2})x(2)' \\ \vdots \\ (N)'' \leftarrow (N)' - (a'_{N,2}/a'_{2,2})x(2)' \end{array}$$

以下、同様の消去を繰り返す

# ガウスの消去法の一般形：前進消去

最終的に次の形を得る：

$$\begin{pmatrix} \bar{a}_{1,1} & \bar{a}_{1,2} & \bar{a}_{1,3} & \cdots & \bar{a}_{1,N} & \bar{y}_1 \\ 0 & \bar{a}_{2,2} & \bar{a}_{2,3} & \cdots & \bar{a}_{2,N} & \bar{y}_2 \\ 0 & 0 & \bar{a}_{3,3} & \cdots & \bar{a}_{3,N} & \bar{y}_3 \\ \vdots & \vdots & & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & \bar{a}_{N,N} & \bar{y}_N \end{pmatrix}$$

☞ 前進消去 (forward elimination)

## ガウスの消去法の一般形：後退代入

$$\begin{pmatrix} \bar{a}_{1,1} & \bar{a}_{1,2} & \bar{a}_{1,3} & \cdots & \bar{a}_{1,N} & \bar{y}_1 \\ 0 & \bar{a}_{2,2} & \bar{a}_{2,3} & \cdots & \bar{a}_{2,N} & \bar{y}_2 \\ 0 & 0 & \bar{a}_{3,3} & \cdots & \bar{a}_{3,N} & \bar{y}_3 \\ \vdots & \vdots & & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & \bar{a}_{N,N} & \bar{y}_N \end{pmatrix}$$

より

$$x_i = \left( \bar{y}_i - \sum_{k=i+1}^N \bar{a}_{i,k} x_k \right) / \bar{a}_{i,i} \quad (i = N, \dots, 1)$$

⇒ 後退代入 (backward substitution)

# ガウスの消去法の一般形: 前進消去のアルゴリズム

1. for  $k \in [1.. N-1]$  do
  - a. for  $i \in [k+1.. N]$  do
    - i.  $\alpha \leftarrow a_{i,k} / a_{k,k}$
    - ii. for  $j \in [k+1.. N]$  do
      1.  $a_{i,j} \leftarrow a_{i,j} - \alpha a_{k,j}$
    - iii.  $y_i \leftarrow y_i - \alpha y_k$

# ガウスの消去法の一般形: 後退代入のアルゴリズム

1.  $x_N \leftarrow y_N / a_{N,N}$
2. for  $i \in [N-1..1]$  do
  - i.  $x_i \leftarrow y_i$
  - ii. for  $j \in [i+1.. N]$  do
    1.  $x_i \leftarrow x_i - a_{i,j} x_j$
  - iii.  $x_i \leftarrow x_i / a_{i,i}$

# ガウスの消去法の時間計算量

- 前進消去の計算量

- 乗除算:

$$\sum_{k=1}^{N-1} (N-k)(N-k+2) = \frac{N^3}{3} + \frac{N^2}{2} - \frac{5N}{6} = O\left(\frac{N^3}{3}\right)$$

- 加減算:  $O(N^3/2)$

# ガウスの消去法の時間計算量

- 後退代入の計算量
  - 乗除算、加減算それぞれ  $O(N^2/2)$
- 合計の計算量:  $O(N^3/2)$

# ガウスの消去法の空間計算量

- 行列  $A$  のすべての成分:  $N^2$  個
- 変数の個数
  - $x_i, y_i$ : 共用すると計  $N$  個
- 合計の空間計算量:  $O(N^2)$

## アルゴリズムの問題点 (1)

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 6 \\ 2 & 2 & -1 & 3 \\ -1 & 3 & 1 & 8 \end{pmatrix} \quad (7.18)'$$

の第1列を消去すると

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 6 \\ 0 & 0 & -3 & 9 \\ 0 & 4 & 2 & 14 \end{pmatrix} \quad (7.19)'$$

となり、第2行を用いた第2列の消去が不可能

## アルゴリズムの問題点 (2)

$$\begin{pmatrix} 0.0003 & 1 & 1 & 5 \\ 2 & -1 & 2 & 6 \\ -1 & 3 & 1 & 8 \end{pmatrix} \quad (7.20)'$$

正解は

$$x_1 = 10000/9979 = 1.0021\dots$$

$$x_2 = 19970/9979 = 2.0012\dots$$

$$x_3 = 29922/9979 = 2.9984\dots$$

## アルゴリズムの問題点 (2)

ガウスの消去法で、有効数字5桁で解く

第1列を消去すると

$$\begin{pmatrix} 0.0003 & 1 & 1 & 5 \\ 0 & -6667.7 & -6664.7 & -33328 \\ 0 & 3336.3 & 3334.3 & 16675 \end{pmatrix} \begin{array}{l} (1) \\ (2)' \leftarrow (2) - 6666.7x(1) \\ (3)' \leftarrow (3) + 3333.3x(1) \end{array}$$

## アルゴリズムの問題点 (2)

第2列を消去すると

$$\begin{pmatrix} 0.0003 & 1 & 1 & 5 \\ 0 & -6667.7 & -6664.7 & -33328 \\ 0 & 0 & -0.50000 & -1.00000 \end{pmatrix} \begin{array}{l} (1) \\ (2)' \\ (3)'' \leftarrow (3)' \\ \quad +0.50037x(2)' \end{array}$$

後退代入の結果は

$$x_1 = 2.0000, x_2 = 2.9994, x_3 = 2.0000$$

(正解:  $x_1 = 1.0021\dots, x_2 = 2.0012\dots, x_3 = 2.9984\dots$ )

## アルゴリズムの問題点 (2)

第1列の消去の際

$$\begin{pmatrix} 0.0003 & 1 & 1 & 5 \\ 0 & -6667.7 & -6664.7 & -33328 \\ 0 & 3336.3 & 3334.3 & 16675 \end{pmatrix} \begin{array}{l} (1) \\ (2)' \leftarrow (2) - 6666.7x(1) \\ (3)' \leftarrow (3) + 3333.3x(1) \end{array}$$

$|a_{1,1}| \ll 1$  より,

$$(2)' \leftarrow (2) - 6666.7 \times (1), \quad (3)' \leftarrow (3) + 3333.3 \times (1)$$

もともとの第2行、第3行の値が有効数字の下位桁に押し込められてしまう→誤差の原因

# ピボット(枢軸)選択 (ピボットイング Pivoting)

第  $k$  列の消去の前に、第  $k$  列の成分  $a_{k,k}, \dots, a_{k,n}$  の  
中で絶対値が最も大きな成分を選んで消去を行う

## アルゴリズムの問題点 (1)

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 6 \\ 2 & 2 & -1 & 3 \\ -1 & 3 & 1 & 8 \end{pmatrix} \quad (7.18)'$$

の第1列を消去すると

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 6 \\ 0 & 0 & -3 & 9 \\ 0 & 4 & 2 & 14 \end{pmatrix} \quad (7.19)'$$

となり、第2行を用いた第2列の消去が不可能

## アルゴリズムの問題点 (1): ピボット選択による改善

第2列の消去前に第2行と第3行を交換すると

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 6 \\ 0 & 4 & 2 & 14 \\ 0 & 0 & -3 & 9 \end{pmatrix}$$

これにより、ガウスの消去法を続行可能になる

## アルゴリズムの問題点 (2): ピボット選択による改善

$$\begin{pmatrix} 0.0003 & 1 & 1 & 5 \\ 2 & -1 & 2 & 6 \\ -1 & 3 & 1 & 8 \end{pmatrix} \quad (7.20)'$$

第1行と第2行を交換すると

$$\begin{pmatrix} 2 & -1 & 2 & 6 \\ 0.0003 & 1 & 1 & 5 \\ -1 & 3 & 1 & 8 \end{pmatrix}$$

## アルゴリズムの問題点 (2): ピボット選択による改善

第1列を消去すると

$$\begin{pmatrix} 2 & -1 & 2 & 6 \\ 0 & 1.0001 & 0.9997 & 4.9991 \\ 0 & 2.5 & 2 & 11 \end{pmatrix}$$

第2行と第3行を交換すると

$$\begin{pmatrix} 2 & -1 & 2 & 6 \\ 0 & 2.5 & 2 & 11 \\ 0 & 1.0001 & 0.9997 & 4.9991 \end{pmatrix}$$

## アルゴリズムの問題点 (2): ピボット選択による改善

第2列を消去すると

$$\begin{pmatrix} 2 & -1 & 2 & 6 \\ 0 & 2.5 & 2 & 11 \\ 0 & 0 & 0.19962 & 0.59866 \end{pmatrix}$$

後退代入でこれを解くと有効数字3桁まで一致

$$x_1 = \underline{1.0014}, x_2 = \underline{2.0008}, x_3 = \underline{2.999}$$

(数式処理システム Risa/Asir で計算)

## 部分ピボット選択 (Partial pivoting)

- 第  $k$  列の消去の前に、第  $k$  列の成分  $a_{k,k}, \dots, a_{k,n}$  の中で絶対値が最も大きな成分を選んで消去を行う
- 「完全ピボット選択」(complete pivoting) という手法もあるが、今回は省略

## 前進消去のアルゴリズム(部分ピボット選択つき)

1. for  $k \in [1.. N-1]$  do
  - // 絶対値最大の  $a_{k,L}$  成分を探す
  - a.  $L \leftarrow k; \max \leftarrow |a_{k,k}|$
  - b. for  $i \in [k+1.. N]$  do
    - i. if ( $|a_{i,k}| > \max$ ) then
      1.  $L \leftarrow i; \max \leftarrow |a_{i,k}|;$

## 前進消去のアルゴリズム(部分ピボット選択つき)

c. if ( $L \neq k$ ) then

// 第  $k$  行と第  $L$  行を交換する

i. for  $j \in [k .. M]$  do

1.  $\text{tmp} \leftarrow a_{k,j}; a_{k,j} \leftarrow a_{L,j}; a_{L,j} \leftarrow \text{tmp};$

ii.  $\text{tmp} \leftarrow y_k; y_k \leftarrow y_L; y_L \leftarrow \text{tmp};$

## 前進消去のアルゴリズム(部分ピボット選択つき)

- d. for  $i \in [k+1.. N]$  do
  - // 通常の列消去を行う
  - i.  $\alpha \leftarrow a_{i,k} / a_{k,k}$
  - ii. for  $j \in [k+1.. N]$  do
    - 1.  $a_{i,j} \leftarrow a_{i,j} - \alpha a_{k,j}$
  - iii.  $y_i \leftarrow y_i - \alpha y_k$

## 7-3 $LU$ 分解

## 3重対角行列とLU分解

3重対角行列:

$$\begin{pmatrix} a_1 & c_1 & & & O \\ b_2 & a_2 & c_2 & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & b_{N-1} & a_{N-1} & c_{N-1} \\ O & & & b_N & a_N \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_{N-1} \\ x_N \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_{N-1} \\ y_N \end{pmatrix} \quad (7.26)$$

$$Ax = y$$

## 3重対角行列とLU分解

- $LU$ 分解を用いることで、3重対角行列という特殊性を用いて連立1次方程式を効率よく解くことができる
- ただし、 $LU$ 分解の方法は一般の連立1次方程式にも適用可能(実際に用いられている場合が多い)

# 3重対角行列のLU分解

行列AをLとUの積で表す:

$$\begin{pmatrix} a_1 & c_1 & & & O \\ b_2 & a_2 & c_2 & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & b_{N-1} & a_{N-1} & c_{N-1} \\ O & & & b_N & a_N \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & & & O \\ l_2 & 1 & & & \\ & l_3 & 1 & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ O & & & l_{N-1} & 1 \\ & & & & l_N & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} d_1 & c_1 & & & O \\ & d_2 & c_2 & & \\ & & d_3 & c_3 & \\ & & & \ddots & \ddots \\ O & & & & d_{N-1} & c_{N-1} \\ & & & & & d_N \end{pmatrix} \quad (7.27)$$

L: lower triangular matrix  
U: upper triangular matrix

L: 下三角行列

U: 上三角行列

# 3重対角行列のLU分解

LとUの積をとると

$$\begin{pmatrix} a_1 & c_1 & & & 0 \\ b_2 & a_2 & c_2 & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & b_{N-1} & a_{N-1} & c_{N-1} \\ 0 & & & b_N & a_N \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} d_1 & & & & & & & & 0 \\ l_2 d_1 & d_2 + l_2 c_1 & & & & & & & \\ & l_3 d_2 & d_3 + l_3 c_2 & & & & & & \\ & & \ddots & \ddots & \ddots & & & & \\ & & & l_{N-1} d_{N-2} & d_{N-1} + l_{N-1} c_{N-2} & & & & \\ 0 & & & & l_N d_{N-1} & & & & d_N + l_N c_{N-1} \end{pmatrix} \quad (7.28)$$

### 3重対角行列のLU分解

$L$ と $U$ の積をとり、両辺の行列の各成分を比較すると

- 0の成分および $c_1, \dots, c_{N-1}$ の成分は等しい

- その他の成分は以下を満たす:

$$d_1 = a_1, \quad l_i = b_i / d_{i-1}, \quad d_i = a_i - l_i c_{i-1} \quad (i = 2, 3, \dots, N)$$

- $a_i, b_i, c_i$ から $d_1, l_1, d_2, l_2, \dots$ の順に値が定まる

以上より、行列 $L$ と $U$ が $A$ から一意に定まる

## 3重対角行列のLU分解

行列AをLとUの積で表す:

$$\begin{pmatrix} a_1 & c_1 & & & O \\ b_2 & a_2 & c_2 & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & b_{N-1} & a_{N-1} & c_{N-1} \\ O & & & b_N & a_N \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & & & O \\ l_2 & 1 & & & \\ & l_3 & 1 & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ O & & & l_{N-1} & 1 \\ & & & & l_N & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} d_1 & c_1 & & & O \\ & d_2 & c_2 & & \\ & & d_3 & c_3 & \\ & & & \ddots & \ddots \\ O & & & & d_{N-1} & c_{N-1} \\ & & & & & d_N \end{pmatrix} \quad (7.27)$$

L: 下三角行列

U: 上三角行列

**LU 分解**  
(LU decomposition)

# 前進代入と後退代入

- $A\mathbf{x} = \mathbf{y}$
- $A = LU$  を代入すると  $LU\mathbf{x} = \mathbf{y}$  (7.30)
- $\mathbf{z} = (z_1, z_2, \dots, z_N)^T$  とおく
- $\mathbf{z} = U\mathbf{x}$  とおくと  $L(U\mathbf{x}) = \mathbf{y}$  より  $L\mathbf{z} = \mathbf{y}$

# 前進代入と後退代入

- そこで、 $Ax = y$  を以下の手順で解く
  - a.  $Lz = y$  を解いて  $z$  を求める  
(前進代入, forward substitution)
  - b.  $Ux = z$  を解いて  $x$  を求める(後退代入)





# LU分解のアルゴリズム

1.  $d_1 \leftarrow a_1;$
2. for  $i \in [2 .. N]$  do
  - a.  $l_i \leftarrow b_i / d_{i-1};$
  - b.  $d_i \leftarrow a_i - l_i c_{i-1};$

## 前進代入、後退代入のアルゴリズム

1.  $z_1 \leftarrow y_1;$
2. for  $i \in [2 .. N]$  do
  - a.  $z_i \leftarrow y_i - l_i z_{i-1};$
3.  $x_N \leftarrow z_N / d_N;$
4. for  $i \in [N-1 .. 1]$  do
  - a.  $x_i \leftarrow (z_i - c_i x_{i+1}) / d_i;$

## 3重対角行列のLU分解の方法の時間計算量

- 乗算回数
  - LU分解:  $2(N-1)$ 回
  - 前進代入:  $N-1$ 回
  - 後退代入:  $2N-1$ 回
  - 計:  $O(5N)$  回

## 3重対角行列のLU分解の方法の時間計算量

- 加算回数
  - LU分解:  $N-1$  回
  - 前進代入:  $N-1$  回
  - 後退代入:  $N-1$  回
  - 計:  $O(3N)$  回
- 合計の時間計算量:  $O(8N) = O(N)$

## 3重対角行列のLU分解の方法の空間計算量

- 変数の個数
  - $a_i, d_i$  : 各  $N$  個、計  $2N$  個
  - $b_i, c_i, l_i$  : 各  $N-1$  個、計  $3(N-1)$  個
  - $x_i, y_i, z_i$  : 共用すると計  $N$  個
- 合計の空間計算量 :  $O(6N) = O(N)$

# LU分解とガウスの消去法の対応

$N = 4$ の場合

$$\begin{pmatrix} a_1 & c_1 & & \\ b_2 & a_2 & c_2 & \\ & b_3 & a_3 & c_3 \\ & & b_4 & a_4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \end{pmatrix} \quad (7.34)$$

## LU分解とガウスの消去法の対応

ガウスの消去法の前進消去を行うと

$$\begin{pmatrix} d_1 & c_1 & & \\ & d_2 & c_2 & \\ & & d_3 & c_3 \\ & & & d_4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \\ z_3 \\ z_4 \end{pmatrix} \quad (7.35)$$

$Ux = z$ の形になる: LU分解後の前進代入の後の形に対応する

これを後退代入で解けば「LU分解→前進代入→後退代入」の形に対応する



# 一般の係数行列に対するLU分解のアルゴリズム

1.  $N, a_{i,j}, y_i$ を設定する;

2. for  $i \in [1 .. N]$  do

a. for  $j \in [1 .. i-1]$  do

i. 
$$l_{i,j} \leftarrow \frac{1}{u_{j,j}} \left( a_{i,j} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{i,k} u_{k,j} \right)$$

b. for  $j \in [i .. N]$  do

i. 
$$u_{i,j} \leftarrow a_{i,j} - \sum_{k=1}^{i-1} l_{i,k} u_{k,j}$$

# 一般の係数行列に対する前進代入、後退代入のアルゴリズム

1.  $z_1 \leftarrow y_1;$

2. for  $i \in [2 .. N]$  do

a. 
$$z_i \leftarrow y_i - \sum_{k=1}^{i-1} l_{i,k} z_k$$

3.  $x_N \leftarrow z_N / u_{N,N};$

4. for  $i \in [N-1 .. 1]$  do

a. 
$$x_i \leftarrow \left( z_i - \sum_{k=i+1}^N u_{i,k} x_k \right) / u_{i,i}$$

# 一般の行列に対するLU分解の方法の時間計算量

- LU分解:  $O(N^3)$
- 前進代入:  $O(N^2)$
- 後退代入:  $O(N^2)$

## LU分解の方法の長所

連立1次方程式  $A\mathbf{x}=\mathbf{y}$  を、 $\mathbf{y}$  をいろいろ変えて解く場合

- LU分解  $A=LU: O(N^3)$  を一度計算しておけば
- 前進代入  $L\mathbf{z}=\mathbf{y}: O(N^2)$
- 後退代入  $U\mathbf{x}=\mathbf{z}: O(N^2)$

で、 $\mathbf{y}$  を次々に取り替えた後で  $O(N^2)$  の計算量で解を求められる

(ガウスの消去法だと毎回  $O(N^3)$  の計算が必要)