

数値解析第7回 線形変換の誤差解析1

1. ベクトルのノルム ベクトルの大きさ(長さ)の指標

ベクトル $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T \in \mathbb{R}^n$ について,

$$1) \text{ 1-ノルム} : \|\mathbf{x}\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|$$

$$2) \text{ 2-ノルム} : \|\mathbf{x}\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2}$$

$$3) \text{ } \infty\text{-ノルム} : \|\mathbf{x}\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} |x_i|$$

○ ベクトルノルムの公理(ノルムの性質)

任意のベクトル $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$ とスカラー $\alpha \in \mathbb{R}$ について,

$$(1) \|\mathbf{x}\| \geq 0. \text{ かつ } \|\mathbf{x}\| = 0 \Leftrightarrow \mathbf{x} = \mathbf{0},$$

$$(2) \|\alpha \mathbf{x}\| = |\alpha| \cdot \|\mathbf{x}\|,$$

$$(3) \|\mathbf{x} + \mathbf{y}\| \leq \|\mathbf{x}\| + \|\mathbf{y}\| \text{ (三角不等式).}$$

$$[\text{例1}] \quad \mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_k \in \mathbb{R}^n, \alpha_1, \dots, \alpha_k \in \mathbb{R}, \mathbf{y} = \sum_{i=1}^k \alpha_i \mathbf{x}_i \text{ について, } \|\mathbf{y}\| \leq \sum_{i=1}^k |\alpha_i| \cdot \|\mathbf{x}_i\|.$$

$$\because \|\mathbf{y}\| = \left\| \sum_{i=1}^k \alpha_i \mathbf{x}_i \right\| \stackrel{(2)}{\leq} \sum_{i=1}^k |\alpha_i| \|\mathbf{x}_i\| \stackrel{(1)}{\leq} \sum_{i=1}^k |\alpha_i| \cdot \|\mathbf{x}_i\|. //$$

△ 近似ベクトルと誤差

ベクトル \mathbf{x} , 近似ベクトル $\mathbf{x}' \approx \mathbf{x}$ に対し,

$$\text{誤差} : \Delta \mathbf{x} = \mathbf{x}' - \mathbf{x}, \quad \text{絶対誤差} : \|\Delta \mathbf{x}\|, \quad \text{相対誤差} : \frac{\|\Delta \mathbf{x}\|}{\|\mathbf{x}\|}.$$

2. 行列のノルム 行列の大きさ(強さ)の指標

行列 $A = (a_{ij}) = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ の大きさについて考える.

$$\triangle A \text{ による } \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n - \{\mathbf{0}\} \text{ の拡大率} : \mu(\mathbf{x}) = \frac{\|A\mathbf{x}\|}{\|\mathbf{x}\|}.$$

$$\triangle \text{ 従属ノルム} : \|A\| = \max_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n - \{\mathbf{0}\}} \frac{\|A\mathbf{x}\|}{\|\mathbf{x}\|} = \max_{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n - \{\mathbf{0}\}} \mu(\mathbf{x}). // \text{ 最大拡大率!}$$

○ 行列ノルムの公理

該当する演算に整合する任意の行列 A, B と, スカラー $\alpha \in \mathbb{R}$ について,

$$(1) \|A\| \geq 0. \text{ かつ } \|A\| = 0 \Leftrightarrow A = O,$$

$$(2) \|\alpha A\| = |\alpha| \cdot \|A\|,$$

$$(3) \|A + B\| \leq \|A\| + \|B\| \text{ (三角不等式).}$$

$$(4) \|AB\| \leq \|A\| \cdot \|B\|$$

$$[\text{例2}] \quad \|A(\alpha B + C)\| \stackrel{(4)}{\leq} \|A\| \cdot \|\alpha B + C\| \stackrel{(3)}{\leq} \|A\|(\|\alpha B\| + \|C\|) \stackrel{(2)}{=} \|A\|(|\alpha| \cdot \|B\| + \|C\|). //$$

☆1 従属ノルムは行列ノルムである. //

[定理1] $A \in \mathbb{R}^{m \times n}, x \in \mathbb{R}^n$ のとき $\|Ax\| \leq \|A\| \cdot \|x\|$. //

(証明) x を $n \times 1$ 行列と見なし, 行列ノルムの公理の(4)を用いる. //

○ 具体的な従属ノルムの計算法

1) 1-ノルム: $\|A\|_1 = \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^m |a_{ij}|$.

2) 2-ノルム: $\|A\|_2 = \sqrt{\sigma(A^T A)} = \sqrt{\sigma(AA^T)}$. ここで, σ はスペクトル半径(定義はすぐ下).

3) ∞ -ノルム: $\|A\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq m} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$.

△ 正方行列 $B \in \mathbb{R}^{n \times n}$ のスペクトル半径: $\sigma(B) = \max_{1 \leq i \leq n} |\lambda_i|$. $\lambda_i (1 \leq i \leq n)$ は B の固有値. //

3. 線形変換による絶対誤差の伝播

行列 $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ が定義する線形変換 $y = Ax \in \mathbb{R}^m (x \in \mathbb{R}^n)$ を考える. 入力 $x \in \mathbb{R}^n$ の近似を $x' = x + \Delta x$ とすると, 出力 $y = Ax$, 近似出力 $y' = Ax' = A(x + \Delta x) = Ax + A\Delta x = y + A\Delta x$,

☆2 出力誤差: $\Delta y = y' - y = A\Delta x$. //

☆3 出力絶対誤差評価: $\|\Delta y\| \leq \|A\| \cdot \|\Delta x\|$. 最悪の場合, 等号が成立. //

< $\|A\|$ は絶対誤差の拡大率 >

[例3] $A = \begin{pmatrix} -1 & 0 & 2 \\ -2 & 1 & -1 \end{pmatrix}$ について, $\|\Delta x\|_1 \leq 10^{-3}$ のとき, $\Delta y = A\Delta x$ のノルム $\|\Delta y\|_1$ を評価する.

$$\|A\|_1 = \max \left\{ \begin{matrix} 1 & 0 & 2 \\ + & + & + \\ 2 & 1 & 1 \end{matrix} \right\} = 3 \text{ より, } \|\Delta y\|_1 = \|A\Delta x\|_1 \leq \|A\|_1 \|\Delta x\|_1 \leq 3 \times 10^{-3}. //$$

練習問題

(1) $x = (1, 2, -3)^T$ について, $\|x\|_1, \|x\|_2, \|x\|_\infty$ を求めよ.

(2) $A = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 3 \\ 1 & -1 & -1 \end{pmatrix}$ について, $\|A\|_1, \|A\|_2, \|A\|_\infty$ を求めよ.

(3) (2)の A について, $\|\Delta x\|_\infty \leq 10^{-3}$ のとき, $\Delta y = A\Delta x$ のノルム $\|\Delta y\|_\infty$ を評価せよ.