

誤字・脱字・解法の誤りなどがあれば連絡して下さい

この解答例を使用したことによって起こるあらゆる損害に対して、当方は責任を負いかねます

用法・用量を守ってご使用ください

・数理解析(山本)

1.1.「桁落ち」とはどういう現象か？ 簡単に説明せよ。

$$2. f(x) = \frac{1 - \cos x}{x^2}$$

の計算は $x \ll 1$ のとき桁落ちを起こす。なぜ起きるのかを1.で述べた内容に則して説明せよ。

3. 2.の $f(x)$ の計算で桁落ちが起こらないようにするにはどうしたらよいか。

$(1 - \cos x)(1 + \cos x) = (\sin x)^2$ をヒントにして、考察せよ。

(解)

1: 桁落ちとは絶対値の近い2数の加減算の結果、もとの数と比べて絶対値の小さな数が得られるとき、計算結果の有効桁数が著しく落ちる現象である。

2: $x \ll 1$ のとき $\cos x \cong 1$ となる。このとき分子に絶対値の近い2数の減法が現われる。したがって桁落ちが起こる。

3: $f(x)$ の分子、分母に $1 + \cos x$ を掛けると

$$f(x) = \frac{(1 - \cos x)(1 + \cos x)}{x^2(1 + \cos x)} \\ = \frac{(\sin x)^2}{x^2(1 + \cos x)}$$

$f(x)$ から絶対値の近い2数の減算がなくなるので桁落ちは起こらない。したがって桁落ちが起こらないようにするためには $f(x)$ の分子、分母に $1 + \cos x$ を掛ければよいと分かる。

2. 行列

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 10 \end{bmatrix}$$

の絶対値最大固有値およびその固有ベクトルの近似値を、 $x^{(0)} = [0, 0, 1]^T$ から出発するべき乗法によって求めよ。

ただし規格化には最大値ノルムを使用し、 $x^{(2)}$ (規格化後) の算定値の近似値を答とする。

固有値の算定にはレイリー商を用いない方法をとること。

(解)

反復法のアルゴリズム1を用いると

$$y^{(1)} = A \times x^{(0)} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 10 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 3 \\ 10 \end{bmatrix}$$

$$v^{(1)} = \|y^{(1)}\| = 10 \quad (y^{(1)} \text{ベクトルにおける最大数})$$

$$x^{(1)} = \frac{y^{(1)}}{v^{(1)}} = \begin{bmatrix} \frac{3}{10} \\ \frac{3}{10} \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$y^{(2)} = A \times x^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 10 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} \frac{3}{10} \\ \frac{3}{10} \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{39}{10} \\ \frac{33}{10} \\ 10 \end{bmatrix}$$

$$v^{(2)} = \|y^{(2)}\| = 10$$

誤字・脱字・解法の誤りなどがあれば連絡して下さい

この解答例を使用したことによって起こるあらゆる損害に対して、当方は責任を負いかねます

用法・用量を守ってご使用ください

$$\mathbf{x}^{(2)} = \frac{\mathbf{y}^{(2)}}{\mathbf{v}^{(2)}} = \begin{bmatrix} \frac{39}{100} \\ \frac{33}{100} \\ 1 \end{bmatrix}$$

したがって

$$\text{絶対値最大固有値の近似解 } \mathbf{v}^{(2)} = \|\mathbf{y}^{(2)}\| = 10$$

$$\text{固有ベクトルの近似解 } \mathbf{x}^{(2)} = \frac{\mathbf{y}^{(2)}}{\mathbf{v}^{(2)}} = \begin{bmatrix} \frac{39}{100} \\ \frac{33}{100} \\ 1 \end{bmatrix}$$

3.1. 関数 $f(x) = (x^2 - 9)$ に対し、 $f(x) = 0$ となる x を求めるための Newton 法の計算方法を具体的に記せ。

2. 上で記した計算方法を用いて、 $x^{(0)} = 1$ から出発し、真の解 $x = 3$ に対する近似解の相対誤差が3パーセント以下になるまで計算せよ。

3. 連立非線形方程式

$$2x_1^3 + 3x_2^2 = 5, 3x_1^2 - 2x_2^3 = 1$$

の近似解を求める Newton 法を考える。K 回反復して得られる近似解を $\mathbf{x}^{(k)} = (x_1^{(k)}, x_2^{(k)})^T$ とするとき、 $\mathbf{x}^{(k)}$

ら $\mathbf{x}^{(k+1)}$ を求めるための式を具体的に書け。最終的な表現は、 $\mathbf{x}^{(k+1)} = (x_1^{(k+1)}, x_2^{(k+1)})^T$ のそれぞれの成分ごとに記述すること。

(解)

1. Newton 法のアルゴリズムは、 $\mathbf{x}^{(0)}$ を適切に定めると

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{x}^{(k)} - \frac{f(\mathbf{x}^{(k)})}{f'(\mathbf{x}^{(k)})} \quad (k=0,1,2,\dots)$$

なので、具体的に式を代入すると

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{x}^{(k)} - \frac{(x^{(k)})^2 - 9}{2x^{(k)}}$$

となる。

2. 問題文の条件により

$$\mathbf{x}^{(0)} = 1$$

$$\text{停止条件 } \left| \frac{3 - x^{(k)}}{3} \right| \leq 0.03$$

として反復を繰り返す。

$$\mathbf{x}^{(1)} = \mathbf{x}^{(0)} - \frac{(x^{(0)})^2 - 9}{2x^{(0)}} = 1 - \left(-\frac{8}{2} \right) = 5$$

$$\left| \frac{3-5}{3} \right| = 0.66 \geq 0.03$$

$$\mathbf{x}^{(2)} = \mathbf{x}^{(1)} - \frac{(x^{(1)})^2 - 9}{2x^{(1)}} = 5 - \left(\frac{16}{10} \right) = 3.4$$

$$\left| \frac{3-3.4}{3} \right| = 0.13 \geq 0.03$$

$$\mathbf{x}^{(3)} = \mathbf{x}^{(2)} - \frac{(x^{(2)})^2 - 9}{2x^{(2)}} = \frac{17}{5} - \left(\frac{32}{85} \right) = 3.023529 \dots \cong 3.024$$

$$\left| \frac{3-3.024}{3} \right| = 0.008 \leq 0.03$$

よって近似解は3.024

3. 連立非線形方程式の近似解を求める Newton 法のアルゴリズムは、 $\mathbf{x}^{(0)}$ を適切に定めると

誤字・脱字・解法の誤りなどがあれば連絡して下さい

この解答例を使用したことによって起こるあらゆる損害に対して、当方は責任を負いかねます

用法・用量を守ってご使用ください

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{x}^{(k)} - \left(\frac{\partial f(\mathbf{x}^{(k)})}{\partial \mathbf{x}} \right)^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}^{(k)}) \quad (k=0,1,2,\dots)$$

となる。与えられた連立方程式を行列形に整理して以下のように置く。

$$\mathbf{f}(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} f_1(x) \\ f_2(x) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2x_1^3 + 3x_2^2 - 5 \\ 3x_1^2 - 2x_2^3 - 1 \end{bmatrix}$$

\mathbf{x} についてのヤコビ行列をとると

$$\frac{\partial \mathbf{f}}{\partial \mathbf{x}} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} \end{bmatrix} = 6 \begin{bmatrix} x_1^2 & x_2 \\ x_1 & -x_2^2 \end{bmatrix}$$

2元なので逆行列を直接求めてしまえば

$$\left(\frac{\partial \mathbf{f}}{\partial \mathbf{x}} \right)^{-1} = -\frac{1}{6|(x_1^2 x_2^2) + x_1 x_2|} \begin{bmatrix} -x_2^2 & -x_2 \\ -x_1 & x_1^2 \end{bmatrix}$$

以上より、具体的な式は

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \begin{bmatrix} x_1^{(k+1)} \\ x_2^{(k+1)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1^{(k)} \\ x_2^{(k)} \end{bmatrix} + \frac{1}{6|(x_1^2 x_2^2) + x_1 x_2|} \begin{bmatrix} -x_2^{(k)2} & -x_2^{(k)} \\ -x_1^{(k)} & x_1^{(k)2} \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} f_1(x^{(k)}) \\ f_2(x^{(k)}) \end{bmatrix}$$

整理して各成分ごとに記述すると

$$x_1^{(k+1)} = x_1^{(k)} + \frac{1}{6|(x_1^2 x_2^2) + x_1 x_2|} (-x_2^{(k)2} f_1(x^{(k)}) - x_2^{(k)} f_2(x^{(k)}))$$

$$x_2^{(k+1)} = x_2^{(k)} + \frac{1}{6|(x_1^2 x_2^2) + x_1 x_2|} (-x_1^{(k)} f_1(x^{(k)}) + x_1^{(k)2} f_2(x^{(k)}))$$