

計算情報学 I

名古屋大学 情報文化学部
自然情報学科3年
第7回

鈴木泰博

情報文化学部・大学院情報科学研究科
複雑系科学専攻



問題別正答率

1-1 計算回数の数え上げ	40.7%
1-2 精度の評価	22.2%
2 ガウスの消去法	81.4%
3 LU分解	40.7%
4-1 ガウスの消去法のアルゴリズム	7.4%
4-2 計算量の評価	11.1%

Agenda

計算情報学 | 第7回

1. 逐次近似法(2分法)
2. 逐次代入法
3. ニュートン法
4. 解の収束について

方程式の根を求める数値計算手法

$$f(x) = x^2 + 2x - 1 = 0$$

↓
解の公式により求めることが可能。

でも。。

- 5次以上の多項式の場合は？
- 特殊関数が含まれる場合は？
- ...

↓
数値計算が必要となる。

逐次近似法 ～2分法

解の候補となる空間を2分することで区間縮小を行い近似する方法

$x^2 = 11$ を満たす x を開平算を用いずに計算するには。。

$3^2=9, 4^2=16$ より、解は3と4の間にあると大よその見当をつける(第1近似)
そして、解の存在する区間を順次狭めていく(逐次近似)

$$3 < \alpha < 4 \rightarrow \frac{3+4}{2} = 3.5, \quad (3.5)^2 = 12.25$$

$$3 < \alpha < 3.5 \rightarrow \frac{3+3.5}{2} = 3.25, \quad (3.25)^2 = 10.56\dots$$

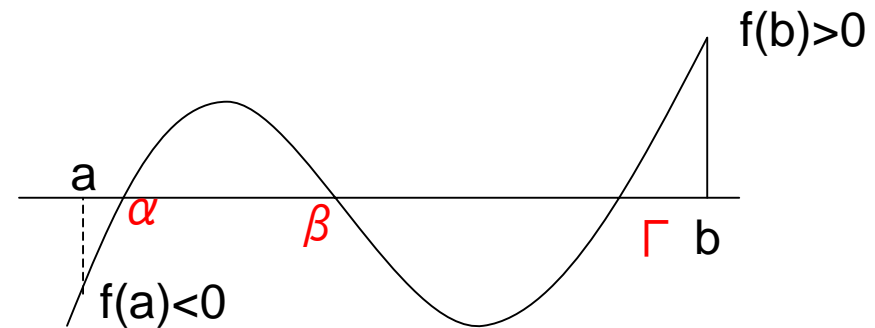
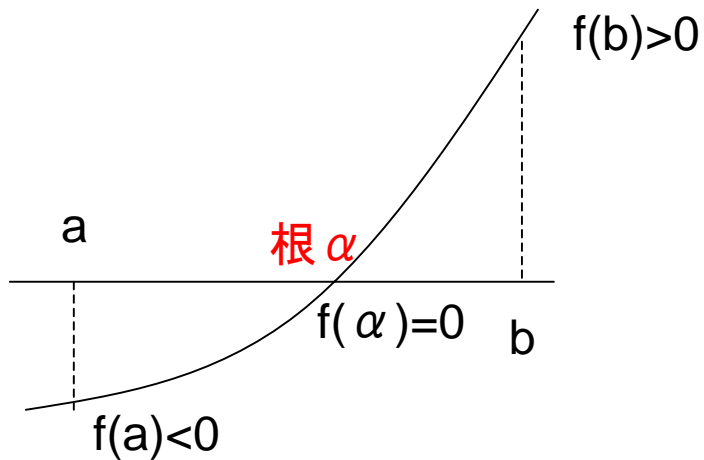
$$3.25 < \alpha < 3.5 \rightarrow \frac{3.25+3.5}{2} = 3.375, \quad (3.375)^2 = 11.39$$

$$3.25 < \alpha < 3.375 \rightarrow \frac{3.25+3.375}{2} = 3.3125, \quad (3.3125)^2 = 10.97$$

$$3.3125 < \alpha < 3.375 \rightarrow \dots$$

2分法の原理 ～中間値の定理

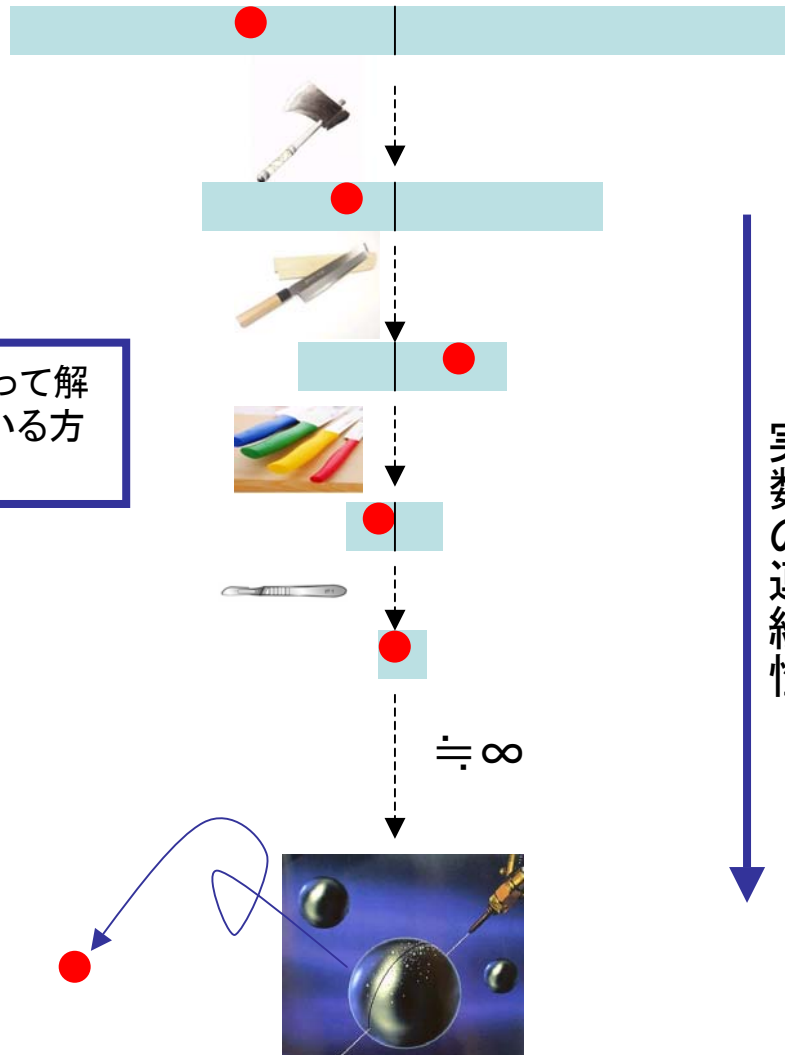
関数 $f(x)$ が区間 $a, b (a \neq b)$ で連続なとき、もし、 $f(a) > 0$, $f(b) < 0$ なる a, b が存在すれば $f(\alpha) = 0$ となるような根 α が a と b の間に少なくとも1つは存在する。



中間値の定理の証明 = 2分法の原理

証明のスケッチ

半分に切って解
を含んでいる方
を残す



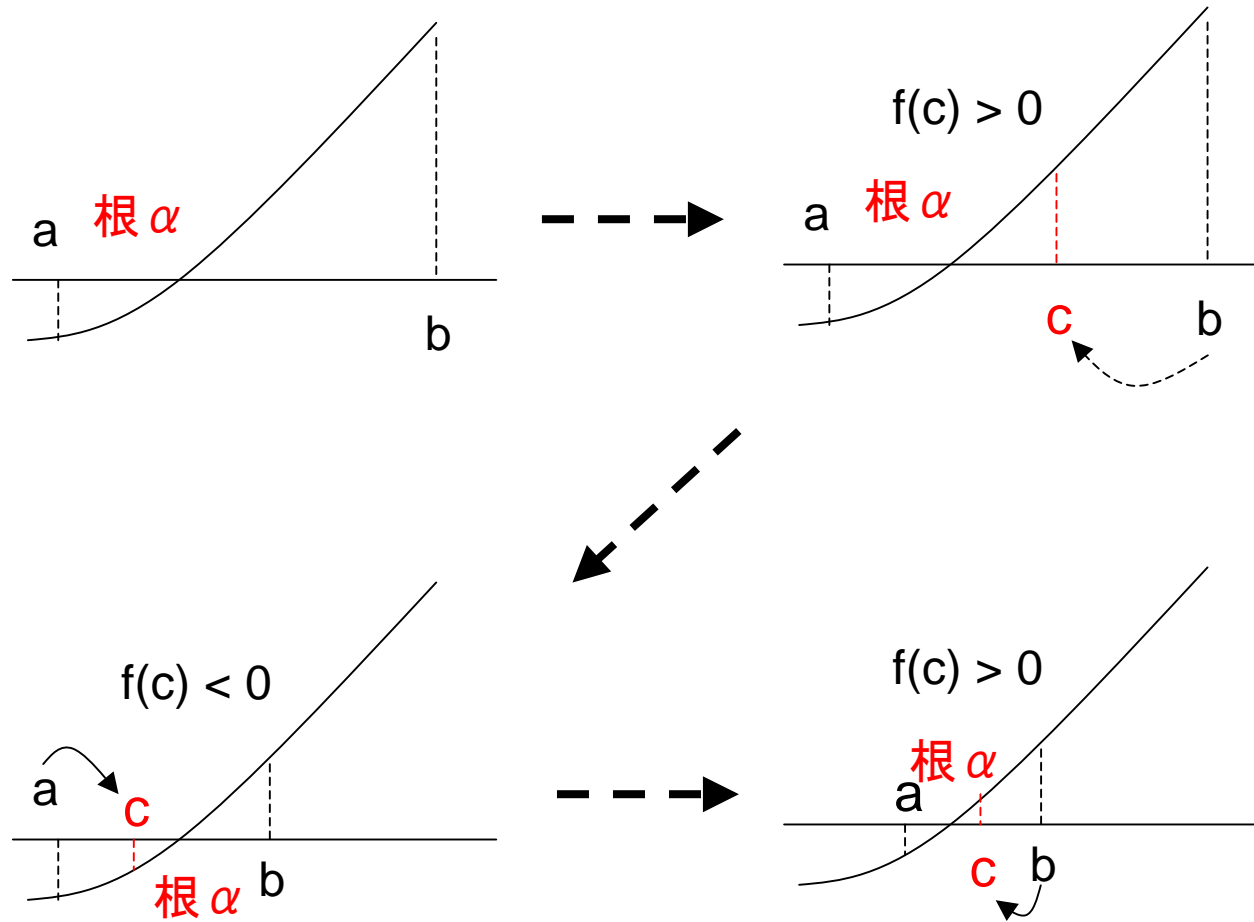
収束判定条件

有限の縮小で解に到達できるかわからないので、以下の判定条件を用いる。

$$\frac{a-b}{2} < \varepsilon$$

この条件を満たしたら計算を止めてこの値を近似値とする。その場合、真の値との誤差は高々 ε となる。

2分法のアルゴリズム



2分法のアルゴリズム

(1) $f(a) < 0, f(b) > 0$ を満たすように変数 a, b の値を設定する。

(2) 以下

$$c := (a + b) / 2$$

$|a - b| / 2 < \varepsilon$ ならばステップ(3)へ

$$f_c := f(c)$$

$f_c > 0$ ならば $b := c$

もし、 $f_c < 0$ ならば $a := c$

$f_c = 0$ ならばステップ(3)へ

を繰り返す

(3) c を答えとする

2分法の計算量

2分法で最も計算の手間がかかるのは $f(c)$ の計算なので、その回数を見積もれば計算量が測れる。計算終了までに要する繰り返し回数は、収束条件を満たした場合は $f(c)$ を計算しないので、条件を満たす1回前までを N 回とすると、

$$\frac{a-b}{2^{N+1}} < \varepsilon$$

をみたす最小の N である。すなわち、

$$N > \log_2 \left(\frac{|a-b|}{\varepsilon} \right) - 1$$

をみたす最小の N となる。

2分法の計算例

$$f(x) = e^{-x} - x^2 = 0$$

$$\begin{array}{l} f(0) = 1 > 0 \\ f(1) = -1 < 0 \end{array} \quad \text{より、} a=1, b=0 \text{ とおく}$$

解を小数点以下5桁まで計算するため、 $\varepsilon = 5.0 \times 10^{-6}$ とおく

↓

$$\log_2 \left(\frac{|a-b|}{\varepsilon} \right) - 1 = 16.609\dots \text{ 計算に必要な計算回数は17回}$$

演習 2分法をプログラミングし実際に17回で収束するか確認せよ。

ちなみに、17回目で0.7034683、18回目で0.7034645
($a - b = 3.8 \times 10^{-6}$ より、 $(a - b)/2 < \varepsilon$)

逐次代入法 最も原始的な近似解法

$f(x)$ を $x = g(x)$ と変形した方程式を、 $x_{k+1} = g(x_k)$ と逐次に代入することにより解く方法

$$x = \cos x$$

$$x_1 = 1 \text{ (rad)}$$

$$x_2 = \cos x_1 = \cos 1$$

⋮

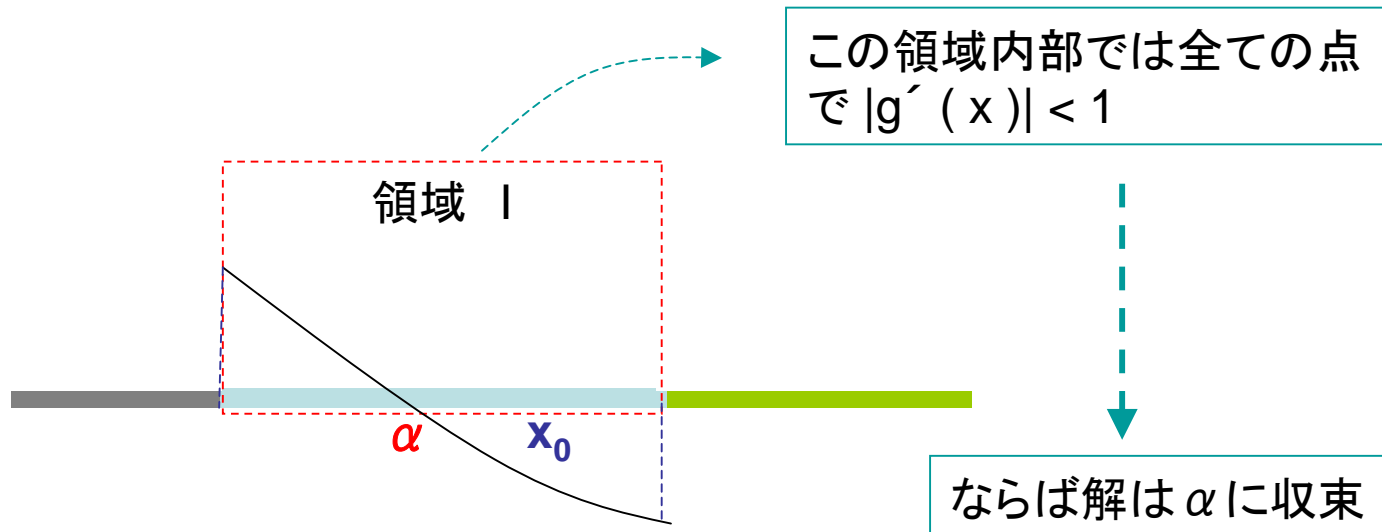
$$x_{k+1} = \cos x_k$$

なにしろ簡単なので昔から広く使われてきた。でも、収束が遅い。

演習: 逐次代入法をプログラミングしこの問題をといてみよ。
50回ぐらいで 0.739085133が得られるはず。

逐次代入法の収束性

$f(x) = 0$ の解を α とし、領域 I を $|x - \alpha| < \varepsilon$ を満たす全ての点の集合とする。
いま、 $f(x) = 0$ を $x = g(x)$ として逐次近似を行なう場合、 $g(x)$, $g'(x)$ が I で連続で、 I に含まれる全ての点に対し $|g'(x)| \leq K < 1$ となる正の定数 k が存在し、初期近似値が I に選ばれていれば、解は α に収束する。



逐次代入法の原理

$f(x) = 0$ の解を α とし、領域 I を $|x - \alpha| < \varepsilon$ を満たす全ての点の集合とする。
いま、 $f(x) = 0$ を $x = g(x)$ として逐次近似を行なう場合、 $g(x)$, $g'(x)$ が I で連続で、 I に含まれる全ての点に対し $|g'(x)| \leq K < 1$ となる正の定数 k が存在し、初期近似値が I に選ばれていれば、解は α に収束する。

α は逐次代入

証明のスケッチ

$$x_{i+1} = g(x_i) \quad \text{①}$$

の解であるから、 $\alpha = g(\alpha)$ であり、これを①から辺々ひくと、

$$x_{i+1} - \alpha = g(x_i) - g(\alpha) \quad \text{②}$$

平均値の定理より、 $g(x_i) - g(\alpha) = g'(\tau_i)(x_i - \alpha)$

$i = 0$ に対しては仮定より、 τ_0 が I に含まれ、 $|g'(\tau_0)| < 1$ である。

これと②より、

$$|x_1 - \alpha| = |g'(\tau_0)| \cdot |x_0 - \alpha| \leq |x_0 - \alpha|$$

が成立し、 x_1 もまた I に含まれ、解により近い値となる。

k 回目の反復計算での誤差 $(x_k - \alpha)$ を e_k とすれば、

$$|e_{i+1}| = |g'(\tau_i)| \cdot |e_i| \leq K|e_i|, \quad (i = 0, 1, \dots) \text{ となる。}$$

よって、この式を繰り返し適用することにより、

$$|e_{i+1}| \leq K|e_i| \leq K^2|e_{i-1}| \leq \dots \leq K^{i+1}|e_0| \text{ が得られる。}$$

ここで $K < 1$ より、

$$\lim_{i \rightarrow \infty} K^{i+1} = 0 \quad (i \rightarrow \infty) \text{ よって } \lim_{i \rightarrow \infty} |e_{i+1}| = 0 \quad (i \rightarrow \infty) \text{ となる。}$$

したがって、 $\lim_{i \rightarrow \infty} x_i = \alpha$ となる。

平均値の定理

$f(x)$ を区間 a, b で連続、かつ微分可能な関数とする。このとき、区間 a, b に次の関係を満たす c が少なくとも1つ存在する。

$$f'(c) = \frac{f(b) - f(a)}{b - a}$$

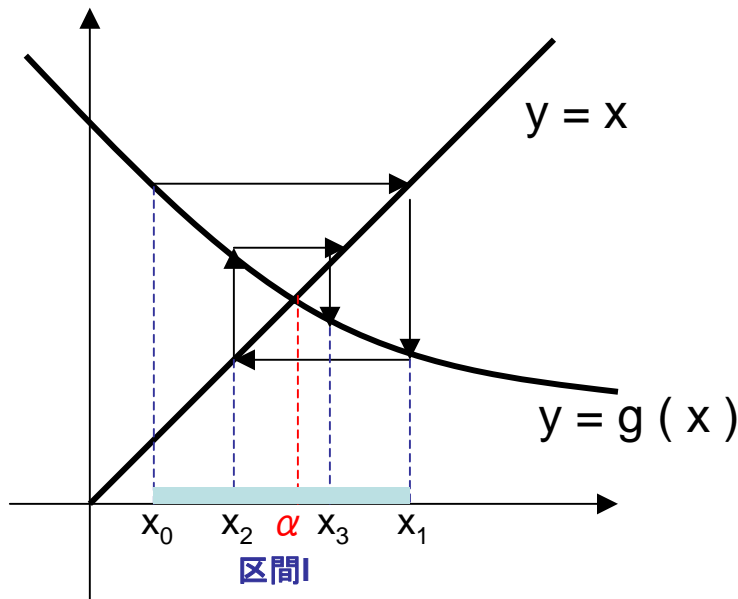
逐次代入法の原理

区間の縮小の程度を決める
 だから解近傍での $g'(x)$ が小さいほど
 収束が早くなる。

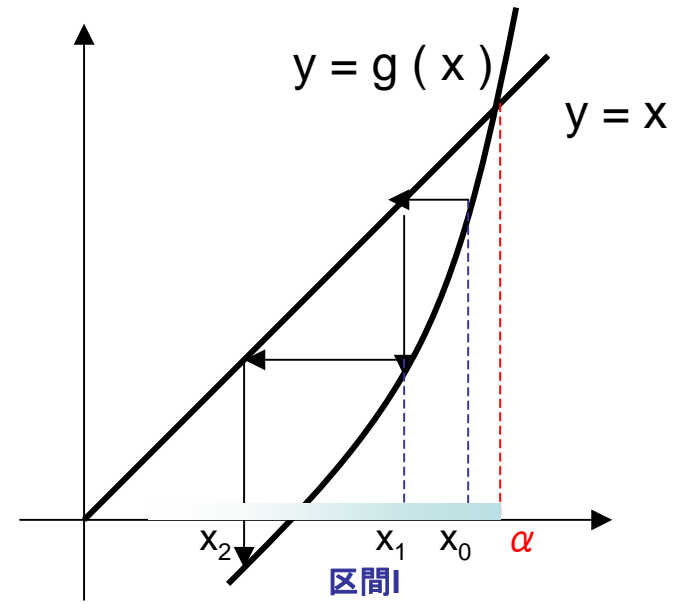
$|e_{i+1}| = |g'(\tau_i)| \cdot |e_i| \leq K|e_i|, (i=0,1,\dots)$
 より、
 $|e_{i+1}| \leq K|e_i| \leq K^2|e_{i-1}| \leq \dots \leq K^{i+1}|e_0|$
 $K < 1$ より、
 $\lim_{i \rightarrow \infty} K^{i+1} = 0, \lim_{i \rightarrow \infty} |e_{i+1}| = 0$
 $\Rightarrow \lim_{i \rightarrow \infty} x_i = \alpha$

評価のために定数 K で変数 $g'(\tau_i)$ を上から押さえる

固定点



収束する場合 $K = |g'(x)| < 1$



発散する場合 $K = |g'(x)| > 1$

収束の速さの評価

反復式 $x_{k+1} = \phi(x_k)$ ①

の解(真の値)を $x_{真}$ とする。また、第 k 近似解 x_k の誤差を $e_k = x_k - x_{真}$ つまり、 $x_k = x_{真} + e_k$

①より、 $x_{k+1} = \phi(x_{真} + e_k)$ 。これをテイラー展開すると、

$$x_{k+1} = \Phi(x_{真}) + \Phi'(x_{真})e_k + \frac{\Phi''(x_{真})}{2}e_k^2$$

$\phi(x_{真})=x_{真}$ 、かつ、 $x_{k+1} = x_{真} + e_{k+1}$ より、

誤差の評価

$$e_{k+1} = \Phi'(x_{真})e_k + O(e_k^2)$$

$$\cong Ce_k$$

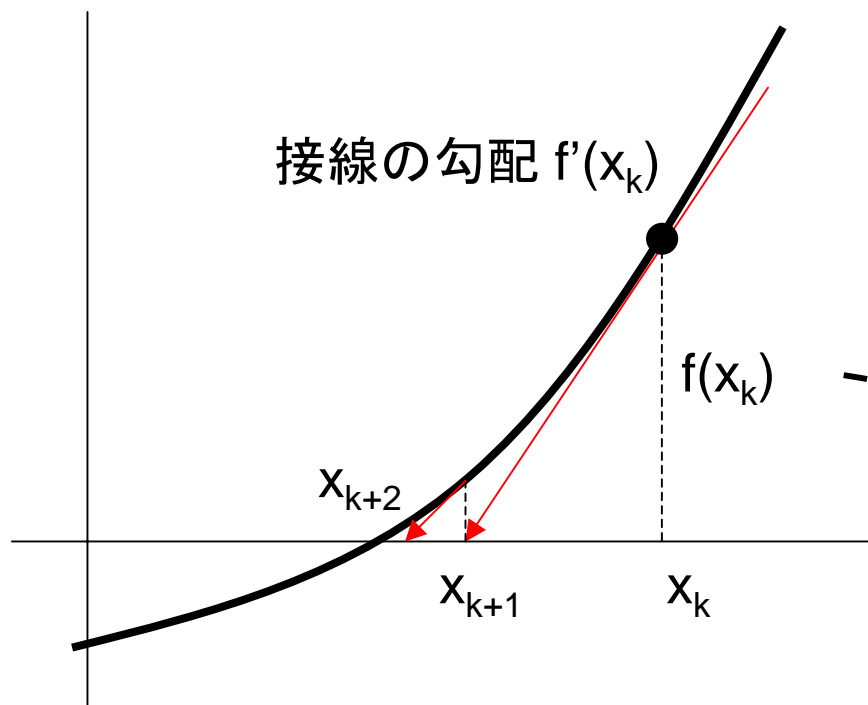


「1次収束」、もしくは、「収束次数が1」である

$|\Phi'(x_{真})|$ が
>1 ... 発散
<1 ... 収束
この値に収束の速度が依存

ニュートン法

- きわめてシンプルだが、収束が早く実用的
- 他のより複雑な手法と比べてもさほど遜色がない
- 唯一の難点は $f''(x)$ の計算が必要なこと



初期値を適当に選ぶ

$k = 0, 1, 2, \dots$ の順に

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$

収束判定

$$f'(x_k) = \frac{f(x_k)}{x_k - x_{k+1}} \text{ より。}$$

演習

与えられた数 a の平方根をニュートン法で解く場合の反復式を求めよ。

解答

与えられた数 a の平方根をニュートン法で解く場合の反復式を求めよ。

$$x^2 - a = 0$$

$$f(x) = x^2 - a$$

$$f'(x) = 2x \quad \text{より、}$$

$$x_{k+1} = x_k - \frac{(x_k^2 - a)}{2x_k} = \frac{x_k + \frac{a}{x_k}}{2}$$

この反復式を用いることで、繰り返し回数は1回から2回になる。

収束の速さの評価

反復式 $x_{k+1} = \phi(x_k)$ ①

の解(真の値)を $x_{真}$ とする。また、第 k 近似解 x_k の誤差を $e_k = x_k - x_{真}$ つまり、 $x_k = x_{真} + e_k$

①より、 $x_{k+1} = \phi(x_{真} + e_k)$ 。これをテイラー展開すると、

$$e_{k+1} = \Phi'(x_{真})e_k + \frac{\Phi''(x_{真})}{2}e_k^2 + \dots$$

$f(x_{真})=x_{真}$ 、かつ、 $x_{k+1} = x_{真} + e_{k+1}$ より、

$$e_{k+1} = \Phi'(x_{真})e_k + \frac{\Phi''(x_{真})}{2}e_k^2 + \dots$$

$$\Phi(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)} \Rightarrow \Phi'(x) = 1 - \frac{\{f'(x)\}^2 - f(x)f''(x)}{\{f'(x)\}^2} \quad \text{より、} \phi'(x_{真})=0$$

$$e_{k+1} \cong Ce_k^2 + O(e_k^3)$$

「2次収束」

$|f(x_{真})|$ が
>1 ... 発散
<1 ... 収束
この値に収束の速度が依存

(数値) 解析的な背景

これまで紹介してきた反復法には次のような解析的な背景がある。

定理1 閉区間 I から I への関数 $g(x)$ が $x, y \in I$ ならば、
 $|g(x) - g(y)| \leq L |x - y|, (0 \leq L < 1)$

を満たすならば、 g は I 内にただ一つの解 α を持ち、 $x_{n+1} = g(x_n)$ は α に収束する。
(このような g は縮小写像 contractive mapping と呼ばれる)。

注) 一般にこのような条件を満たすとき、 g はリプシッツ(Lipschitz)条件を満たすといいい、 L をリプシッツ定数をいう。

証明 解の存在と収束性の証明については、中間値の定理を用いた収束性の証明と同様であるので省略する。

解の唯一性の証明は、もし α 以外に解 β , $\beta = g(\beta)$ があったと仮定すると、

$$|\beta - \alpha| = |g(\beta) - g(\alpha)| \leq L |\beta - \alpha|$$

より、 $L = 1$ となり条件に矛盾することにより得られる。

縮小写像の原理を応用するポイントはリプシッツ定数 $L < 1$ である！