

数値計算講義 第5回

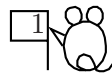
2分法とニュートン法
— 非線型方程式の一般解法 —



金子 晃

kanenko@mbk.nifty.com
<http://kanenko.a.la9.jp/>

数学で解けない方程式を計算機で解きたい!



例1 : $\cos x = x$

$[0, \frac{\pi}{2}]$ に解が唯一つ有ることは, グラフ (中間値定理) から分かる.

区間の両端で連続関数の符号が異なっていれば, 中に必ず零点が有る!

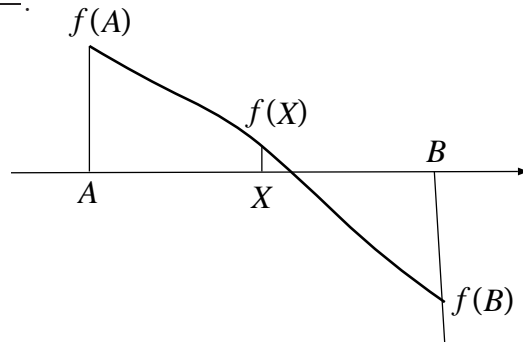
例2 : $x^5 - x + 1 = 0$

Gauss によれば, 根は5 個有る. 奇数次なら, 少なくとも1 個は実根.

最も汎用的な方法は2 分法である!

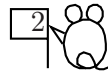
区間を半分にし, 符号変化がある方を残すという操作を繰り返す.

n 回反復したときの誤差は $\frac{B-A}{2^n}$.



まず, 例1 で実験してみよう.

FORTRAN プログラム num5-1.f



```

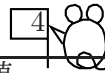
PROGRAM BISECT
IMPLICIT DOUBLE PRECISION (A-H,O-Z)
F(X)=DCOS(X)-X      ! 文函数 (いわゆるマクロ)
A=0.0D0
B=1.57D0            !  $\pi/2$  の近似値はこのくらい粗くても十分
FA=F(A)            ! 使うのは符号だけ
FB=F(B)            ! 同上
IF (FA*FB.GT.0.0D0) THEN
  WRITE(*,*) 'WRONG INTERVAL'
  STOP
END IF
DO I=1,10000        ! 反復回数は適当に設定
  X=(A+B)/2
  FX=F(X)
  WRITE(*,100) I,': H= ',B-X,', X= ',X,', ERROR: ',FX
  IF (B-A .LT. 0.2D-15) STOP ! 誤差 $<0.2 \times 10^{-15}$ で停止
  IF (FX*FA .LT. 0.0D0) THEN ! 符号を見て次はどちらか決める
    B=X                      ! このとき FX は FB と同符号
  ELSE
    A=X                      ! このとき FX は FA と同符号
  END IF
END DO              ! DO ループの終点を 行番号で指定しない書き方
100 FORMAT(1H ,I2,A5,F18.15,A5,F18.15,A9,F18.15)
END

```

● .LT. は不等号 < のこと。昔は計算機で使える記号が極端に少なかったのがこのように書いた。

| | 区間幅 | 中点の座標 | 函数値 <input type="checkbox"/> 3 |
|----|-------------------|-------------------|--------------------------------|
| 1 | 0.785000000000000 | 0.785000000000000 | -0.077611730832800 |
| 2 | 0.392500000000000 | 0.392500000000000 | 0.531455699470272 |
| 3 | 0.196250000000000 | 0.588750000000000 | 0.242885481025376 |
| 4 | 0.098125000000000 | 0.686875000000000 | 0.086356424607338 |
| 5 | 0.049062500000000 | 0.735937500000000 | 0.005264252036190 |
| 6 | 0.024531250000000 | 0.760468750000000 | -0.035955750807525 |
| 7 | 0.012265625000000 | 0.748203125000000 | -0.015290618361843 |
| 8 | 0.006132812500000 | 0.742070312500000 | -0.004999322074341 |
| 9 | 0.003066406250000 | 0.739003906250000 | 0.000135939987751 |
| 10 | 0.001533203125000 | 0.740537109375000 | -0.002430823505879 |
| 11 | 0.000766601562500 | 0.739770507812500 | -0.001147224722764 |
| 12 | 0.000383300781250 | 0.739387207031250 | -0.000505588089452 |
| 13 | 0.000191650390625 | 0.739195556640625 | -0.000184810478965 |
| 14 | 0.000095825195312 | 0.739099731445312 | -0.000024431852339 |
| 15 | 0.000047912597656 | 0.739051818847656 | 0.000055754916060 |
| 16 | 0.000023956298828 | 0.739075775146484 | 0.000015661743944 |
| 17 | 0.000011978149414 | 0.739087753295898 | -0.000004385001177 |
| 18 | 0.000005989074707 | 0.739081764221191 | 0.000005638384639 |
| 19 | 0.000002994537354 | 0.739084758758545 | 0.000000626695045 |
| 20 | 0.000001497268677 | 0.739086256027222 | -0.000001879152238 |
| 21 | 0.000000748634338 | 0.739085507392883 | -0.000000626228389 |
| 22 | 0.000000374317169 | 0.739085133075714 | 0.000000000233380 |

途中を省略してループの最後のところを示す：



| 回数 | 区間幅 | 中点の座標 | 函数値 |
|----|-------------------|-------------------|--------------------|
| 46 | 0.000000000000022 | 0.739085133215180 | -0.000000000000033 |
| 47 | 0.000000000000011 | 0.739085133215169 | -0.000000000000014 |
| 48 | 0.000000000000006 | 0.739085133215164 | -0.000000000000005 |
| 49 | 0.000000000000003 | 0.739085133215161 | -0.000000000000000 |
| 50 | 0.000000000000001 | 0.739085133215159 | 0.000000000000002 |
| 51 | 0.000000000000001 | 0.739085133215160 | 0.000000000000001 |
| 52 | 0.000000000000000 | 0.739085133215160 | 0.000000000000000 |
| 53 | 0.000000000000000 | 0.739085133215161 | -0.000000000000000 |
| 54 | 0.000000000000000 | 0.739085133215161 | 0.000000000000000 |
| 55 | 0.000000000000000 | 0.739085133215161 | -0.000000000000000 |

これから，確かに誤差が $O(2^{-n})$ で減ってゆくことが見て取れる．

しかし，函数値で見た誤差は単調減少ではないことも観察される．

2 分法は高速な計算が可能なので，実際には $n = 53$ くらいまでは

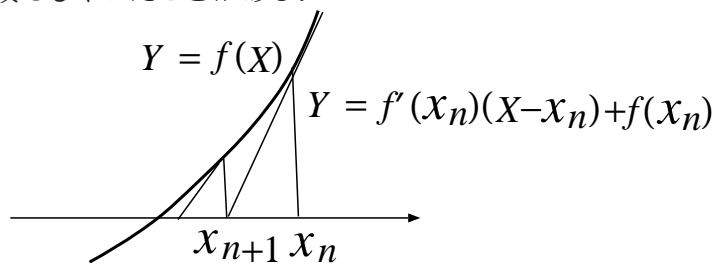
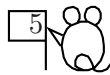
あつと言う間に計算でき，それで十分な精度が得られる．

● この問題に対しては“真の値”は無いが，2 分法の値はまさに区間演算
なので，真の値と見てよいであろう．ちなみに Risa/Asir での計算値は

0.7390851332151606416553120876738734040134117589007574649656806...

Newton 法

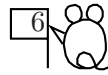
昔は高校でもやったことがある。



第 n 近似値 x_n から第 $n + 1$ 近似値 x_{n+1} を,
点 $(x_n, f(x_n))$ における曲線 $Y = f(X)$ への接線
 $Y - f(x_n) = f'(x_n)(X - x_n)$ が x 軸と交わる点として定める:
 $Y = 0$ と置いて

$$-f(x_n) = f'(x_n)(x_{n+1} - x_n) \quad \therefore x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$$

これを, 二分法と同じ方程式で実験してみよう.

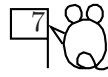


2 分法と同じ方程式を解いている.

```
PROGRAM NEWTON
IMPLICIT DOUBLE PRECISION (A-H,O-Z)
F(X)=X-DCOS(X)      ! プレゼンの挿絵と同じ形にする
G(X)=1+DSIN(X)      ! ここでは F'(X) は人間が計算した
X=1.57D0            ! 近似解の初期値
EPSLON=1.0D-15
DO I=1,100          ! 反復回数は適当に大きめに設定
  DX=F(X)/G(X)
  X=X-DX
  WRITE(*,200)I,'-th Iteration: ',X,'; Error: ',DX
  IF (DABS(DX).LT.EPSLON) GO TO 100 !.LT. は不等号<のこと
END DO
100 STOP           ! GO TO 文の飛び先は実行文に限る, END 等はだめ
200 FORMAT(1H ,I2,A15,F18.15,A9,F18.15)
END
```

- 汎用化するには、全体を Newton 法の収束値を返す関数に変える。
更に F, G を外部関数とし、EXTERNAL 宣言するとよい。
- GO TO 100 は直接 STOP (関数にした場合は RETURN) と書いてもよい。
- EPSLON はミスプリではない。6 文字に納めるため詰めてある。

実行結果



| 反復回数 | 近似解 | 一つ前との差分 |
|------|-------------------|-------------------|
| 1 | 0.785398038969214 | 0.784601961030786 |
| 2 | 0.739536131151519 | 0.045861907817696 |
| 3 | 0.739085178105540 | 0.000450953045979 |
| 4 | 0.739085133215161 | 0.000000044890379 |
| 5 | 0.739085133215161 | 0.000000000000000 |

Newton 法の収束はおそろしく速い.

今までの近似公式はいずれも 1 次の収束.

i.e. 回数に比例して正しい桁数が増えて行く.

これに対し, Newton 法は 2 次の収束をする.

i.e. 正しい桁数が常に一つ前の桁数の倍に増える.

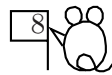
初期誤差から見ると, 誤差は反復回数につき 2 重指数的に減少: $O(e^{-c2^n})$

i.e. 正しい桁数が反復回数について指数的に増加する.

これは級数で例えると $\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{e^{2^n}}$ の収束の速さと同等で

e^x や $\sin x$ の Taylor 展開に対する $O(e^{-cn \log n})$ よりも更に速い.

理論的正当化



真の解を a とする. i.e. $f(a) = 0$.

話を決めるため, $x_n > a$ として論ずる.

漸化式 $x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$ の両辺から a を引くと

$$x_{n+1} - a = x_n - a - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)} = -\frac{f(x_n) - (x_n - a)f'(x_n)}{f'(x_n)}$$

ここで, 分子は, $f(a) = 0$ に注意し平均値の定理を繰り返し用いると

$$\begin{aligned} f(x_n) - (x_n - a)f'(x_n) &= \{f(x_n) - f(a)\} - (x_n - a)f'(x_n) \\ &= (x_n - a)f'(\xi_n) - (x_n - a)f'(x_n) \\ &= (x_n - a)\{f'(\xi_n) - f'(x_n)\} \\ &= (x_n - a)(\xi_n - x_n)f''(\eta_n) \end{aligned}$$

となる. ここに $a < \xi_n < \eta_n < x_n$.

この量は $|f''(x)| \leq M_2$ とすれば, $\leq M_2|x_n - a|^2$

よって, $|f'(x)| \geq m_1$ と仮定すれば,

$$|x_{n+1} - a| \leq \frac{M_2}{m_1}|x_n - a|^2$$

つまり, 誤差が一つ前の2乗で小さくなる2次の収束をしている.

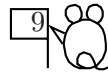
これは, 初期誤差でいうと,

$$\begin{aligned} &\leq \dots \leq \left(\frac{M_2}{m_1}\right)^{1+2+4+\dots+2^{n-1}} |x_1 - a|^{2^n} = \left(\frac{M_2}{m_1}\right)^{2^n - 1} |x_1 - a|^{2^n} \\ &\leq C \left(\frac{M_2}{m_1}|x_1 - a|\right)^{2^n} = Ce^{-\lambda 2^n} \quad (\lambda = -\log\left(\frac{M_2}{m_1}|x_1 - a|\right)) \end{aligned}$$

つまり, $O\left(\frac{1}{e^{\lambda 2^n}}\right)$ の形で小さくなる.

● 初期値を $\frac{M_2}{m_1}|x_1 - a| < 1$ に取らないと収束は保証されない.

応用: 関数の作成 num5-3.f



これだけ収束が速いと、関数ライブラリの作成に使える。

例: $\text{sqrt}(x)$ の最も速い実装

$y^2 - x = 0$ を Newton 法で y につき解くと、漸化式は

$$x_{n+1} = x_n - \frac{x_n^2 - x}{2x_n} = \frac{x_n}{2} + \frac{x}{2x_n}$$

これだけでも十分速い (倍精度の算出に3回程度の反復で済む。)

更なる工夫: 一番時間がかかる割り算を避けて、掛け算だけでやる。

そのため、まず $\frac{1}{y^2} - x = 0$ を Newton 法で解く:

$$x_{n+1} = x_n - \frac{1/x_n^2 - x}{-2/x_n^3} = x_n + \frac{x_n}{2} - \frac{x_n^3 x}{2} = x_n \left(\frac{3}{2} - \frac{x_n^2 x}{2} \right)$$

得られた $\frac{1}{\sqrt{x}}$ に x を掛けて \sqrt{x} を求める。

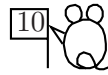
この工夫による計算時間の改良は、関数を1回使っただけでは分からない。
しかし、数値積分などで何万回も呼ぶと差が出て来る。

cf. 2GHz の CPU は、1クロックでできる演算を1秒間に 2G 回実行。

主な浮動小数演算のクロック数 (Pentium II の場合):

load, store (1), 加減乗算 (3), 除算 (19)

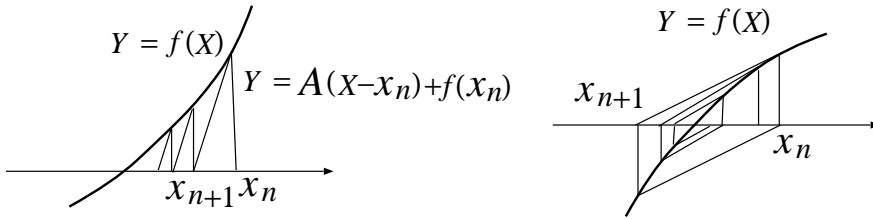
最近の CPU はパイプライン方式なので、乗除算も1クロックのように書かれているが、パイプが詰まったときは上の比に近くなってしまうので、差が無くなった訳ではない。



Newton 法はすばらしいが、毎回 $f'(x)$ を計算する必要がある。
 $f'(x)$ の計算は簡単ではないかもしれない。そこで
 $f'(x_n)$ を使う代わりに、一定の傾き A (例えば $A = f'(x_1)$) で代用すると

$$\text{線型反復公式} \quad x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{A}$$

この反復法の収束は、初期値のみならず、傾き A の取り方にも依存する。



$$|x_{n+1} - a| = \left| x_n - a - \frac{f(x_n) - f(a)}{A} \right| \leq \frac{|A - f'(\xi_n)|}{|A|} |x_n - a|$$

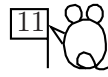
だから、 A が求める解の近傍で $f'(x)$ の良い近似になっていれば、

$$\frac{|A - f'(\xi_n)|}{|A|} \leq \lambda < 1, \quad \text{従って} \quad |x_{n+1} - a| \leq \lambda^n |x_1 - a|$$

と、1 次の収束が保証される。

$\cos x = x$ で実行してみると、 $A = f'(x_1)$ で2分法より速い。
 しかし、一般には A の選び方で2分法より遅くなることもある。

Richardson 加速法



$$a_n = a + c_1 \lambda_1^n + c_2 \lambda_2^n + c_3 \lambda_3^n + \dots,$$
$$(1 > \lambda_1 > \lambda_2 > \lambda_3 > \dots)$$

という数列の極限值 a の近似値は、大きな n に対して a_n を直接計算するより

$$a_{n+1} = a + c_1 \lambda_1^{n+1} + c_2 \lambda_2^{n+1} + c_3 \lambda_3^{n+1} + \dots,$$

と上との差をとって

$$t_{1,n} = \frac{a_{n+1} - \lambda_1 a_n}{1 - \lambda_1} = a + c_2 \frac{\lambda_2 - \lambda_1}{1 - \lambda_1} \lambda_2^n + c_3 \frac{\lambda_3 - \lambda_1}{1 - \lambda_1} \lambda_3^n + \dots$$

の形にしておけば、ずっと小さな n に対して a のより良い近似値が得られるであろう。更に、

$$t_{1,n+1} = \frac{a_{n+2} - \lambda_1 a_{n+1}}{1 - \lambda_1} = a + c_2 \frac{\lambda_2 - \lambda_1}{1 - \lambda_1} \lambda_2^{n+1} + c_3 \frac{\lambda_3 - \lambda_1}{1 - \lambda_1} \lambda_3^{n+1} + \dots$$

との差を取って、

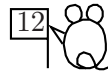
$$t_{2,n} = \frac{t_{1,n+1} - \lambda_2 t_{1,n}}{1 - \lambda_2} = a + c_3 \frac{(\lambda_3 - \lambda_1)(\lambda_3 - \lambda_2)}{(1 - \lambda_1)(1 - \lambda_2)} \lambda_3^n + \dots$$

とすれば、もっとよい近似になるであろう。

この操作は、上の漸近展開が有効な限り続けることができる。

● この計算には、予め $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3, \dots$ が分かっている必要がある。

近似式の加速への応用 num5-5.f



$f(h)$ が $O(h)$ の近似式のとき、多くの場合に

$$f(h) = c_0 + c_1h + c_2h^2 + \dots$$

という漸近展開を持つ。(ここに $c_0 = f(0)$ は求めたい真の極限值)

● 漸近展開とは、 $\forall N$ に対し、

$$f(h) - \{c_0 + c_1h + c_2h^2 + \dots + c_Nh^N\} = O(h^{N+1})$$

となっていること。(級数は収束しなくてもよい。)

このとき、 $h = h_0, h_0/2, h_0/2^2, \dots, h_0/2^N$ に対して $f(h)$ を計算して得られる数列 f_n は、Richardson 加速が適用できる典型的な例となる：

$$f\left(\frac{h_0}{2^n}\right) = c_0 + \frac{c_1h_0}{2^n} + \frac{c_2h_0^2}{4^n} + \frac{c_3h_0^3}{8^n} + \dots$$

i.e. $\lambda_1 = \frac{1}{2}, \lambda_2 = \frac{1}{4}, \lambda_3 = \frac{1}{8}, \dots$ で Richardson 加速の要件を満たす。

従って、適当に係数を掛けて1次結合をとると、 c_1, c_2, \dots, c_N を消去でき、

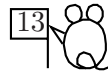
$$\text{既知の値 (計算値の1次結合)} = f(0) + O(h_0^{N+1})$$

という式が得られるであろう。

i.e. 1次の近似式を元に、 $N+1$ 次の近似式が作れるであろう。

num5-5.f は、前進差分を加速した例。

実際のアルゴリズム 以下, $f_n = f(h_0/2^{n-1})$ と置く



● f_1 を計算する.

● f_2 を計算する.

● $t_{1,1} = \frac{f_2 - f_1/2}{1 - 1/2} = \frac{2f_2 - f_1}{2 - 1}$ を計算する.

これが良い近似値なら停止する.

● f_3 を計算する.

● $t_{1,2} = \frac{2f_3 - f_2}{2 - 1}$ を計算する.

● $t_{2,1} = \frac{2^2 t_{1,2} - t_{1,1}}{2^2 - 1}$ を計算する. これが良い近似値なら停止する.

● f_4 を計算する.

● $t_{1,3} = \frac{2f_4 - f_3}{2 - 1}$ を計算する.

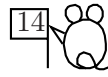
● $t_{2,2} = \frac{2^2 t_{1,3} - t_{1,2}}{2^2 - 1}$ を計算する.

● $t_{3,1} = \frac{2^3 t_{2,2} - t_{2,1}}{2^3 - 1}$ を計算する. これが良い近似値なら停止する.

∴ (停止条件は普通 $|t_{n,1} - t_{n-1,2}| < \varepsilon$ とする.)

| | | | | |
|-----------|-----------|-----------|-------|--|
| f_1 | | | | |
| $t_{1,1}$ | f_2 | | | |
| $t_{2,1}$ | $t_{1,2}$ | f_3 | | |
| $t_{3,1}$ | $t_{2,2}$ | $t_{1,3}$ | f_4 | |
| \vdots | | | | |

Romberg 積分法



元になった近似式が2 次の場合:

$$f(h) = c_0 + c_1 h^2 + c_2 h^4 + \dots$$

という漸近展開を持つとすれば, $h = h_0, h_0/2, h_0/2^2, \dots, h_0/2^N$ に対して

$$f\left(\frac{h_0}{2^n}\right) = c_0 + \frac{c_1 h_0^2}{4^n} + \frac{c_2 h_0^4}{16^n} + \frac{c_3 h_0^6}{64^n} + \dots$$

i.e. $\lambda_1 = \frac{1}{4}, \lambda_2 = \frac{1}{4^2}, \lambda_3 = \frac{1}{4^3}, \dots$ で Richardson 加速の用件を満たす.

従って, 2 次の近似式から更に効率良く $2N + 2$ 次の近似式が一般の Richardson 加速と同程度の手間で作れる:

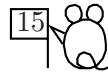
$$\text{既知の値 (計算値の1 次結合)} = f(0) + O(h_0^{2N+2})$$

適用例: 台形公式にこの Richardson 加速法を適用したものが Romberg 積分法である.

実際の計算アルゴリズムは, 1 次の近似式のときの 2^n を 4^n に変えるだけ.

- 台形公式が上のような h に関する漸近展開を持つことは先の誤差計算において f の Taylor 展開をもっと高次までやっておけば初等的に示せる.
(もちろん, 被積分関数は必要なだけ微分可能でなければならない.)

実際のアルゴリズム-2 以下, $f_n = f(h_0/2^{n-1})$ と置く



● f_1 を計算する.

● f_2 を計算する.

● $t_{1,1} = \frac{f_2 - f_1/4}{1 - 1/4} = \frac{4f_2 - f_1}{4 - 1}$ を計算する.

これが良い近似値なら停止する.

● f_3 を計算する.

● $t_{1,2} = \frac{4f_3 - f_2}{4 - 1}$ を計算する.

● $t_{2,1} = \frac{4^2 t_{1,2} - t_{1,1}}{4^2 - 1}$ を計算する. これが良い近似値なら停止する.

● f_4 を計算する.

● $t_{1,3} = \frac{4f_4 - f_3}{4 - 1}$ を計算する.

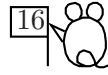
● $t_{2,2} = \frac{4^2 t_{1,3} - t_{1,2}}{4^2 - 1}$ を計算する.

● $t_{3,1} = \frac{4^3 t_{2,2} - t_{2,1}}{4^3 - 1}$ を計算する. これが良い近似値なら停止する.

⋮

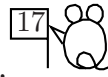
| | | | |
|-----------|-----------|-----------|-------|
| f_1 | | | |
| $t_{1,1}$ | f_2 | | |
| $t_{2,1}$ | $t_{1,2}$ | f_3 | |
| $t_{3,1}$ | $t_{2,2}$ | $t_{1,3}$ | f_4 |
| ⋮ | | | |

本日の講義内容の自習課題



- 1 2 分法のプログラム num5-1.f をコンパイルし, 実行してみて, 講義で述べた収束の様子を確認する.
- 2 Newton 法のプログラム num5-2.f をコンパイルし, 実行してみて, 講義で述べた収束の様子を確認する.
- 3 Newton 法を用いて二つの方法で自作した sqrt 関数のスピードを比較する. num5-3.f をコンパイルし, 実行してみて, 講義で述べたことを確認する.
- 4 線型反復法の例 num5-4.f をコンパイルし, 実行してみて, 講義で述べた収束の様子を確認する.
- 5 前進差分に Richardson 加速を適用したプログラム num5-5.f をコンパイルし, 実行してみて, その威力を確認する.

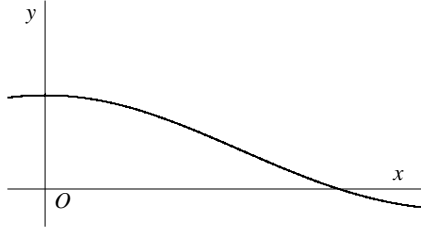
本日の範囲の試験予想問題



課題 5.1 2 分法と Newton 法, および線型反復法の原理を説明し, それぞれの長所, 短所を述べよ.

問題 5.2 (1) 超越方程式 $e^x = 2x + 1$ は $x = 0$ 以外に解を持つことを示せ.
(2) 上記の解を計算機で近似計算する方法を二つ示せ.

問題 5.3 関数 $y = \frac{\sin x}{x}$ は $0 \leq x \leq \pi$ で単調減少し, 区間 $[0, 1]$ の値を 1 度ずつ取る (下図参照). 定義域を区間 $[0, 1]$ とするこの関数の逆関数を実装する方法を示せ. (プログラムまで書く必要は無い.)



問題 5.4 上の逆関数を普通に実装すると, $x = 1$ の近くで有効桁数が半分程度に落ちてしまう. この理由を説明し, 対策法を述べよ.

問題 5.5 中心差分による 1 階微分の近似式を Richardson 加速する方法を説明せよ.

問題 5.6 関数 $y = f(x)$ は 2 重零点を持つとする. i.e.

$$f(a) = f'(a) = 0, f''(a) \neq 0.$$

このとき a を求めるための Newton 法の収束の速さを調べよ.