

## Table of Contents 1

[1 数値解の収束性:25点](#)

[2 丸め誤差:25点](#)

[3 Newtonの差分商公式:25点](#)

[4 ページランク:25点](#)

# 数値計算プレ試験解答例 (2015)

18/12/14 関西学院大学 西谷滋人

## 数値解の収束性:25点

次の関数

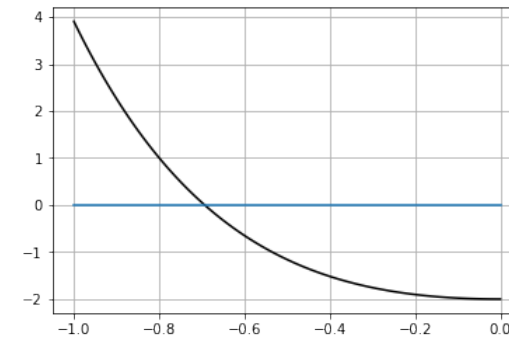
$$f(x) = -4 \exp(-x) + 2 \exp(-2x)$$

は  $x = -1.0$  に解  $-\ln(2)$  を持つ。二分法によって数値解を求めよ。繰り返しは 10 回程度でいい。また、収束の様子を片対数(logplot)でプロットせよ。

```
In [15]: import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

def func(x):
    return -4*np.exp(-x)+2*np.exp(-2*x)

x1, x2 = -1.0, 0.0
x = np.linspace(x1,x2, 101)
y = func(x)
plt.plot(x, y, color = 'k')
plt.plot([x1,x2],[0,0])
plt.grid()
plt.show()
```



```
In [16]: x1, x2 = -1.0, 0.0
f1, f2 = func(x1), func(x2)
print('%+15s %+15s %+15s %+15s' % ('x1', 'x2', 'f1', 'f2'))
print('%+15.10f %+15.10f %+15.10f %+15.10f' % (x1, x2, f1, f2))
x0 = -np.log(2.0)
list_bisec = [[0], [abs(x1-x0)]]
for i in range(0, 20):
    x = (x1 + x2)/2
    f = func(x)
    if (f*f1>=0.0):
        x1, f1 = x, f
        list_bisec[0].append(i)
        list_bisec[1].append(abs(x1-x0))
    else:
        x2, f2 = x, f
        list_bisec[0].append(i)
        list_bisec[1].append(abs(x2-x0))

print('%+15.10f %+15.10f %+15.10f %+15.10f' % (x1, x2, f1, f2))

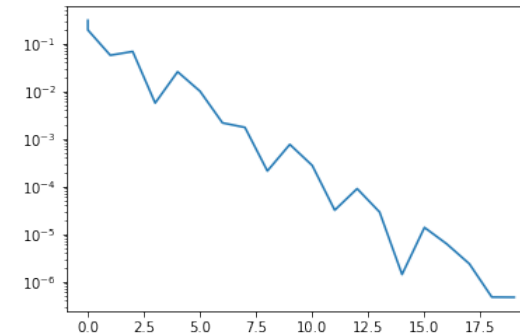
list_bisec
print()
```

x1	x2	f1	f2
-1.0000000000	+0.0000000000	+3.9049848840	-2.0000000000
-1.0000000000	-0.5000000000	+3.9049848840	-1.1583214259
-0.7500000000	-0.5000000000	+0.4953780742	-1.1583214259
-0.7500000000	-0.6250000000	+0.4953780742	-0.4922979148
-0.7500000000	-0.6875000000	+0.4953780742	-0.0447964325
-0.7187500000	-0.6875000000	+0.2128474183	-0.0447964325
-0.7031250000	-0.6875000000	+0.0810265592	-0.0447964325
-0.6953125000	-0.6875000000	+0.0173789137	-0.0447964325
-0.6953125000	-0.6914062500	+0.0173789137	-0.0138911236
-0.6933593750	-0.6914062500	+0.0016980959	-0.0138911236
-0.6933593750	-0.6923828125	+0.0016980959	-0.0061079375
-0.6933593750	-0.6928710938	+0.0016980959	-0.0022077800
-0.6933593750	-0.6931152344	+0.0016980959	-0.0002555572
-0.6932373047	-0.6931152344	+0.0007210905	-0.0002555572
-0.6931762695	-0.6931152344	+0.0002327219	-0.0002555572
-0.6931762695	-0.6931457520	+0.0002327219	-0.0000114288
-0.6931610107	-0.6931457520	+0.0001106438	-0.0000114288
-0.6931533813	-0.6931457520	+0.0000496068	-0.0000114288
-0.6931495667	-0.6931457520	+0.0000190888	-0.0000114288
-0.6931476593	-0.6931457520	+0.0000038299	-0.0000114288
-0.6931476593	-0.6931467056	+0.0000038299	-0.0000037995

```
In [17]: import matplotlib.pyplot as plt

X = list_bisec[0]
Y = list_bisec[1]
plt.plot(X, Y)

plt.yscale("log") # y軸を対数目盛に
plt.show()
```



## 丸め誤差:25点

大きな数どおしのわずかな差は、丸め誤差にとくに影響を受ける。

- 23.173-23.094を有効数字がそれぞれ5桁、4桁、3桁、2桁で計算した結果を示せ。
- 同様に、0.81321/(23.173-23.094)を有効数字がそれぞれ5桁、4桁、3桁、2桁で計算した結果を示せ。

(E.クライツィグ著「数値解析」(培風館,2003), p.10, 問題1.1-3改)

```
In [12]: from decimal import *

def pretty_p(result,a,b,operator):
    print('context.prec:{}'.format(getcontext().prec))
    print(' %20.14f' % (a))
    print(' %1s%20.14f' % (operator, b))
    print('-----')
    print(' %20.14f' % (result))
```

In [14]: `getcontext().prec = 5`

```
a=Decimal('0.81321')
b=Decimal('23.173')
c=Decimal('23.094')
pretty_p(b-c,b,c,'-')
```

```
print(b-c)
print(a/(b-c))
```

```
context.prec:5
  23.173000000000000
- 23.094000000000000
-----
   0.079000000000000
0.079
10.294
```

In [15]: `TWOPLACES = Decimal(10) ** -2`

```
getcontext().prec = 4
a=Decimal('0.81321').quantize(Decimal(10) ** -4)
b=Decimal('23.173').quantize(Decimal('0.01'))
c=Decimal('23.094').quantize(Decimal('0.01'))
```

```
pretty_p(b-c,b,c,'-')
```

```
print(b-c)
print(a/(b-c))
```

```
context.prec:4
  23.170000000000000
- 23.090000000000000
-----
   0.080000000000000
0.08
10.16
```

In [16]: `ONEPLACES = Decimal(10) ** -1`

```
getcontext().prec = 3
a=Decimal('0.81321').quantize(Decimal(10) ** -3)
b=Decimal('23.173').quantize(ONEPLACES)
c=Decimal('23.094').quantize(ONEPLACES)
```

```
pretty_p(b-c,b,c,'-')
```

```
print(b-c)
print(a/(b-c))
```

```
context.prec:3
  23.200000000000000
- 23.100000000000000
-----
   0.100000000000000
0.1
8.13
```

In [17]: `ZEROPLACES = Decimal(10) ** 0`

```
getcontext().prec = 2
a=Decimal('0.81321').quantize(Decimal(10) ** -2)
b=Decimal('23.173').quantize(ZEROPLACES)
c=Decimal('23.094').quantize(ZEROPLACES)
```

```
pretty_p(b-c,b,c,'-')
```

```
print(b-c)
print(a/(b-c))
```

```
context.prec:2
  23.000000000000000
- 23.000000000000000
-----
   0.000000000000000
0
```

```
-----
-----
DivisionByZero                                Traceback (most recent c
all last)
<ipython-input-17-055b09461747> in <module>
      7 pretty_p(b-c,b,c,'-')
      8 print(b-c)
----> 9 print(a/(b-c))
```

```
DivisionByZero: [<class 'decimal.DivisionByZero'>]
```

2桁の時には0割となっている。また、3桁でも相当大きなズレが出ていることが確認できる。似た同士の数値の引き算には注意が必要。

## Newtonの差分商公式:25点

次の4点の内挿式をNewtonの差分商公式を用いて求める。

```
X:=[-1, 0, 1, 2];
Y:=[4., -2., -1.2, -0.52];
```

最初の3点を用いて求めた2次の補間式は、

$$-2.00 - 6.00x + 3.40(x+1)x$$

である。4点目を取り入れて3次の補間式を求めよ。

```
In [19]: # https://stackoverflow.com/questions/14823891/newton-s-interpolating-polynomial-python
# by Khalil Al Hooti (stackoverflow)

def _poly_newton_coefficient(x,y):
    """
    x: list or np array containing x data points
    y: list or np array containing y data points
    """

    m = len(x)

    x = np.copy(x)
    a = np.copy(y)
    for k in range(1,m):
        a[k:m] = (a[k:m] - a[k-1])/(x[k:m] - x[k-1])

    return a

def newton_polynomial(x_data, y_data, x):
    """
    x_data: data points at x
    y_data: data points at y
    x: evaluation point(s)
    """

    a = _poly_newton_coefficient(x_data, y_data)
    n = len(x_data) - 1 # Degree of polynomial
    p = a[n]
    for k in range(1,n+1):
        p = a[n-k] + (x - x_data[n-k])*p
    return p
```

```
In [22]: import numpy as np
from scipy import interpolate
import matplotlib.pyplot as plt

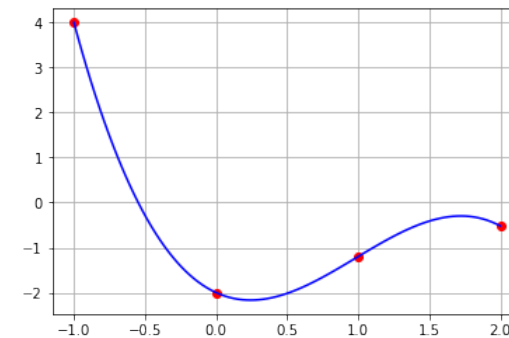
# もとの点
x = np.array([-1,0,1,2])
y = np.array([4,-2,-1.2,-0.52])
for i in range(0,4):
    plt.plot(x[i],y[i], 'o',color='r')

print(_poly_newton_coefficient(x,y))

xx = np.linspace(-1,2, 100)
yy = newton_polynomial(x, y, xx)
plt.plot(xx, yy, color = 'b')

plt.grid()
plt.show()
```

```
[ 4.          -6.          3.4         -1.15333333]
```



Newtonの差分商公式の利点であるデータ点の追加に伴う煩雑さの回避は、このコードでは実感できない。pythonは、やっぱり便利なのかな。

## ページランク:25点

次のようなリンクが張られたページ群のページランクを求めよ。

```
In [8]: from pprint import pprint
from numpy import array, zeros, diagflat, dot, transpose, set_printoptions
from scipy.linalg import eig

A = array([[0,1,1,1,0],
          [1,0,1,0,0],
          [0,0,0,1,0],
          [0,0,1,0,1],
          [1,1,0,0,0]])

n = 5
diag = []
for i in range(0,n):
    tmp = 0.0
    for j in range(0,n):
        tmp += A[i,j]
    diag.append(1.0/tmp)

D = diagflat(diag)
tA = dot(transpose(A),D)

set_printoptions(formatter={'float': '{: 0.3f}'.format})
pprint(tA)

array([[ 0.000,  0.500,  0.000,  0.000,  0.500],
       [ 0.333,  0.000,  0.000,  0.000,  0.500],
       [ 0.333,  0.500,  0.000,  0.500,  0.000],
       [ 0.333,  0.000,  1.000,  0.000,  0.000],
       [ 0.000,  0.000,  0.000,  0.500,  0.000]])
```

初期ベクトルを等分の値にして、3度ほどホップさせた結果、

```
In [9]: x = array([1/5,1/5,1/5,1/5,1/5])
pprint(dot(tA,dot(tA,dot(tA,x))))

array([ 0.125,  0.111,  0.269,  0.328,  0.167])
```

固有値を求める。固有値がソートされているか自信がないので、表示させてみた。

```
In [10]: l, V = eig(tA)
pprint(l)

array([ 1.00000000+0.j          ,  0.10242347+0.50115386j,
        0.10242347-0.50115386j, -0.81317748+0.j          , -0.391669
        46+0.j          ])
```

l[0]に対応する最大固有値のベクトルを取り出す。さらに、初期ベクトルからのホップと比較するために値を揃えている。だいたい一致しているが、ホップ数が少ないので一致はそれほど高くない。

```
In [11]: v0 = V[:,0]
pprint(v0[0]/0.294*v0)

array([ 0.29497881-0.j,  0.26220338-0.j,  0.55718219-0.j,  0.65550
        846-0.j,
        0.32775423-0.j])
```

これより、ページランクは、[4, 3, 5, 1, 2]の順になる。

```
In [14]: ?eig
```

```
In [ ]:
```