interpolation_integral 2018/10/30 18:56 interpolation_integral 2018/10/30 18:56

Table of Contents

1 概要:補間と近似

2 多項式補間(polynomial interpolation)

3 Lagrange(ラグランジュ) の内挿公式

3.0.1 python code

4 Newton(ニュートン) の差分商公式

4.1 Newton補間と多項式補間の一致の検証

5 数值積分 (Numerical integration)

5.1 中点則 (midpoint rule)

5.2 台形則 (trapezoidal rule)

<u>5.3 Simpson(シンプソン)則</u>

6 数値積分のコード

6.0.0.1 Midpoint rule(中点法)

6.0.0.2 Trapezoidal rule(台形公式)

6.0.0.3 Simpson's rule(シンプソンの公式)

7 課題

7.1 補間法

7.2 対数関数のニュートンの差分商補間(2014期末試験, 25点)

7.2.1 差分商補間の表中の開いている箇所[XXX]を埋めよ

7.2.2 ニュートンの二次多項式

7.2.3 ニュートンの三次多項式の値を求めよ

7.3 数值積分(I)

8 解答例[7.3]

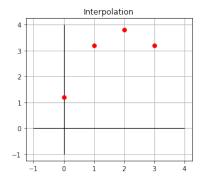
補間(interpolation)と数値積分 (Integral)

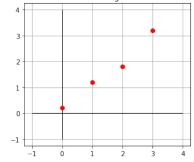
file:/Users/bob/Github/TeamNishitani/jupyter_num_calc/interpolationintegral https://github.com/daddygongon/jupyter_num_calc/tree/master/notebooks_pythor cc by Shigeto R. Nishitani 2017

概要:補間と近似

単純な2次元データについて補間と近似を考える。補間はたんに点を「滑らかに」つなぐことを、近似はある関数にできるだけ近くなるように「フィット」することを言う。補間はIllustratorなどのドロー系ツールで曲線を引くときの、ベジエやスプライン補間の基本となる。本章では補間とそれに密接に関連した積分について述べる

```
In [20]: %matplotlib inline
         import matplotlib.pvplot as plt
         import numpy as np
         fig, (axL, axR) = plt.subplots(ncols=2, figsize=(10,4))
         x = np.array([0,1,2,3])
         y = np.array([1.2,3.2,3.8,3.2])
         for i in range(0,4):
             axL.plot(x[i],y[i],'o',color='r')
         axL.hlines(0, -1, 4, linewidth=1)
         axL.vlines(0, -1, 4, linewidth=1)
         axL.set title('Interpolation')
         axL.grid(True)
         x = np.array([0,1,2,3])
         y = np.array([0.2,1.2,1.8,3.2])
         for i in range(0,4):
              axR.plot(x[i],y[i],'o',color='r')
         axR.hlines(0, -1, 4, linewidth=1)
         axR.vlines(0, -1, 4, linewidth=1)
         axR.set title('Fitting')
         axR.grid(True)
         # fig.show()
```





Fitting

interpolation_integral 2018/10/30 18:56 interpolation_integral

多項式補間(polynomial interpolation)

データを単純に多項式で補間する方法を先ず示そう。N+1点をN次の多項式でつなぐ。この場合の補間関数は、

$$F(x) = \sum_{i=0}^{N} a_i x^i = a_0 + a_1 x + a_2 x^2 + \dots + a_N x^N$$

である。データの点を $(x_i, y_i), i = 0..N$ とすると

$$a_0 + a_1 x_0 + a_2 x_0^2 + \dots + a_N x_0^N = y_0$$

$$a_0 + a_1 x_1 + a_2 x_1^2 + \dots + a_N x_1^N = y_1$$

$$\vdots$$

$$a_0 + a_1 x_N + a_2 x_N^2 + \dots + a_N x_N^N = y_N$$

が、係数 a_i を未知数と見なした線形の連立方程式となっている。係数行列は

$$A = \begin{bmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \cdots & x_0^N \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \cdots & x_1^N \\ \vdots & & & \vdots \\ 1 & x_N & x_N^2 & \cdots & x_N^N \end{bmatrix}$$

となる. a_i と y_i をそれぞれベクトルとみなすと

Aとbからa iを導出:

により未知数ベクトル a_i が求まる。これは単純に、前に紹介した Gauss の消去法や LU 分解で解ける。

Lagrange(ラグランジュ) の内挿公式

多項式補間は手続きが簡単であるため、計算間違いが少なく、プログラムとして組むのに適している。しかし、あまり"みとうし"のよい方法とはいえない。その点、Lagrange(ラグランジュ)の内挿公式は見通しがよい。これは

$$F(x) = \sum_{k=0}^{N} \frac{\prod_{j \neq k} (x - x_j)}{\prod_{j \neq k} (x_k - x_j)} y_k = \sum_{k=0}^{N} \frac{\frac{(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_N)}{(x - x_k)}}{\frac{(x_k - x_0)(x_k - x_1) \cdots (x_k - x_N)}{(x_k - x_k)}} y_k$$

と表わされる。数学的に 2つ目の表記は間違っているが、先に割り算を実行すると読み取って欲しい。これは一見複雑に見えるが、単純な発想から出発している。求めたい関数F(x)を

$$F(x) = y_0 L_0(x) + y_1 L_1(x) + y_2 L_2(x)$$

とすると

$$L_0(x_0) = 1$$
 $L_0(x_1) = 0$ $L_0(x_2) = 0$
 $L_1(x_0) = 0$ $L_1(x_1) = 1$ $L_1(x_2) = 0$
 $L_2(x_0) = 0$ $L_2(x_1) = 0$ $L_2(x_2) = 1$

となるように関数 $L_i(x)$ を決めればよい。これを以下のようにとればLagrangeの内挿公式となる。

 $L_0(x)$:

 $L_1(x)$:

 $L_2(x)$:

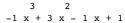
F(x):

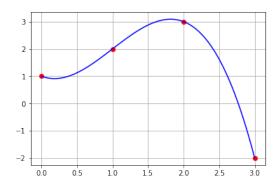
python code

pythonではLagrange補間はinterpolate.lagrangeで用意されている.

2018/10/30 18:56

```
In [11]: import numpy as np
         from scipy import interpolate
         import matplotlib.pyplot as plt
         # もとの点
         x = np.array([0,1,2,3])
         y = np.array([1,2,3,-2])
         for i in range(0,4):
             plt.plot(x[i],y[i],'o',color='r')
         # Lagrange補間
         f = interpolate.lagrange(x,y)
         print(f)
         x = np.linspace(0,3, 100)
         y = f(x)
         plt.plot(x, y, color = 'b')
         plt.grid()
         plt.show()
```





Newton(ニュートン) の差分商公式

もう一つ有名なNewton(ニュートン)の内挿公式は、

$$F(x) = F(x_0) + (x - x_0)f_1[x_0, x_1] + (x - x_0)(x - x_1)f_2[x_0, x_1, x_2] + \cdots + \prod_{i=0}^{n-1} (x - x_i)f_n[x_0, x_1, \cdots, x_n]$$

となる。ここで f_i | は次のような関数を意味していて、

$$f_{1}[x_{0}, x_{1}] = \frac{y_{1} - y_{0}}{x_{1} - x_{0}}$$

$$f_{2}[x_{0}, x_{1}, x_{2}] = \frac{f_{1}[x_{1}, x_{2}] - f_{1}[x_{0}, x_{1}]}{x_{2} - x_{0}}$$

$$\vdots$$

$$f_{n}[x_{0}, x_{1}, \cdots, x_{n}] = \frac{f_{n-1}[x_{1}, x_{2}, \cdots, x_{n}] - f_{n-1}[x_{0}, x_{1}, \cdots, x_{n-1}]}{x_{n} - x_{0}}$$

差分商と呼ばれる。得られた多項式は、Lagrange の内挿公式で得られたものと当然一致する。Newtonの内挿公式の利点は、新たなデータ点が増えたときに、新たな項を加えるだけで、内挿式が得られる点である

```
In [1]: # https://stackoverflow.com/questions/14823891/newton-s-interpolati
        ng-polynomial-python
        # by Khalil Al Hooti (stackoverflow)
        def _poly_newton_coefficient(x,y):
            x: list or np array contanining x data points
            y: list or np array contanining 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 [4]: import numpy as np
from scipy import interpolate
import matplotlib.pyplot as plt

# もとの点

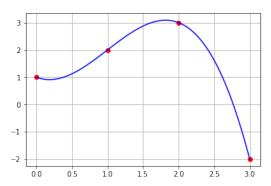
x = np.array([0,1,2,3])
y = np.array([1,2,3,-2])
for i in range(0,4):
    plt.plot(x[i],y[i],'o',color='r')

print(_poly_newton_coefficient(x,y))

xx = np.linspace(0,3, 100)
yy = newton_polynomial(x, y, xx)
plt.plot(xx, yy, color = 'b')

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

[1 1 0 -1]



Newton補間と多項式補間の一致の検証

関数F(x)をxの多項式として展開。その時の、係数の取るべき値と、差分商で得られる値が一致

maple

> restart: F:=x->f0+(x-x0)*f1p+(x-x0)*(x-x1)*f2p;

$$F := x \mapsto f0 + (x - x0)f1p + (x - x0)(x - x1)f2p$$

> F(x1); sf1p:=solve(F(x1)=f1,f1p);

$$f0 + (x1 - x0)f1p$$

$$sf1p := \frac{f0 - f1}{-x1 + x0}$$

f20の取るべき値の導出

maple

> sf2p:=solve(F(x2)=f2,f2p);
fac_f2p:=factor(subs(f1p=sf1p,sf2p));

$$sf2p := -\frac{f0 + f1p x2 - f1p x0 - f2}{(-x2 + x0)(-x2 + x1)}$$
$$fac_f2p := \frac{f0 x1 - x2 f0 + x2 f1 - x0 f1 - f2 x1 + f2 x0}{(-x1 + x0)(-x2 + x0)(-x2 + x1)}$$

ニュートンの差分商公式を変形

maple

$$ff11 := \frac{f0 - f1}{-x1 + x0}$$

$$ff12 := \frac{f1 - f2}{-x2 + x1}$$

$$ff2 := \frac{\frac{f0 - f1}{-x1 + x0} - \frac{f1 - f2}{-x2 + x1}}{-x2 + x0}$$

$$fac_newton := \frac{f0 x1 - x2 f0 + x2 f1 - x0 f1 - f2 x1 + f2 x0}{(-x1 + x0)(-x2 + x0)(-x2 + x1)}$$

二式が等しいかどうかをevalbで判定

maple
> evalb(fac_f2p=fac_newton);

true

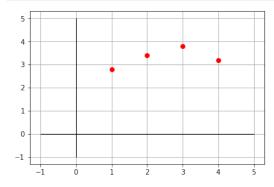
数值積分 (Numerical integration)

In [1]: %matplotlib inline

import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

x = np.array([1,2,3,4])
y = np.array([2.8,3.4,3.8,3.2])
for i in range(0,4):
 plt.plot(x[i],y[i],'o',color='r')
plt.hlines(0, -1, 5, linewidth=1)
plt.vlines(0, -1, 5, linewidth=1)
plt.grid(True)

数値積分の模式図



積分,

$$I = \int_{a}^{b} f(x)dx$$

を求めよう。1次元の数値積分法では連続した領域を細かい短冊に分けて、それぞれの面積を寄せ集めることに相当する。分点の数を N とすると、

$$x_i = a + \frac{b-a}{N}i = a + h \times i$$
$$h = \frac{b-a}{N}$$

ととれる。そうすると、もっとも単純には、

$$I_N = \left\{ \sum_{i=0}^{N-1} f(x_i) \right\} h = \left\{ \sum_{i=0}^{N-1} f(a+i \times h) \right\} h$$

となる.

中点則 (midpoint rule)

中点法 (midpoint rule) は、短冊を左端から書くのではなく、真ん中から書くことに対応し、

$$I_N = \left\{ \sum_{i=0}^{N-1} f\left(a + \left(i + \frac{1}{2}\right) \times h\right) \right\} h$$

となる

台形則 (trapezoidal rule)

さらに短冊の上側を斜めにして、短冊を台形にすれば精度が上がりそうに思う。 その場合は、短冊一枚の面積 S_i は、

$$S_i = \frac{f(x_i) + f(x_{i+1})}{2}h$$

で求まる。これを端から端まで加えあわせると、

$$i_N = \sum_{i=0}^{N-1} S_i = h \left\{ \frac{1}{2} f(x_0) + \sum_{i=1}^{N-1} f(x_i) + \frac{1}{2} f(x_N) \right\}$$

が得られる。

Simpson(シンプソン)則

Simpson(シンプソン) 則では、短冊を2次関数、

$$f(x) = ax^2 + bx + c$$

で近似することに対応する。 こうすると、

$$S_i = \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) \, dx = \int_{x_i}^{x_{i+1}} (ax^2 + bx + c) \, dx$$

Simpson則の導出(数式変形):

$$\frac{h}{6}\left\{f(x_i) + 4f\left(x_i + \frac{h}{2}\right) + f(x_i + h)\right\}$$

となる。これより、

$$I_{N} = \frac{h}{6} \left\{ f(x_{0}) + 4 \sum_{i=0}^{N-1} f\left(x_{i} + \frac{h}{2}\right) + 2 \sum_{i=1}^{N-1} f(x_{i}) + f(x_{N}) \right\}$$

として計算できる。ただし、関数値を計算する点の数は台形則などの倍となっている。

教科書によっては、分割数Nを偶数にして、点を偶数番目 (even) と奇数番目 (odd) に分けて、

$$I_{N} = \frac{h}{3} \left\{ f(x_{0}) + 4 \sum_{i=even}^{N-2} f\left(x_{i} + \frac{h}{2}\right) + 2 \sum_{i=odd}^{N-1} f(x_{i}) + f(x_{N}) \right\}$$

としている記述があるが、同じ計算になるので誤解せぬよう、

数値積分のコード

次の積分を例に、pythonのコードを示す.

$$\int_{0}^{1} \frac{4}{1+x^{2}} dx$$

先ずは問題が与えられたらできるだけお任せで解いてしまう。答えをあらかじめ知っておくと間違いを見つけるのが容易 プロットしてみる

scipyで積分計算をお任せでしてくれる関数はquadで、これはFortran libraryのQUADPACKを利用している。自動で色々してくれるが、精度は1.49e_08以下。

In [18]: import matplotlib.pyplot as plt
from scipy import integrate

return 4.0/(1.0+x**2)

x = np.linspace(0,3, 100)

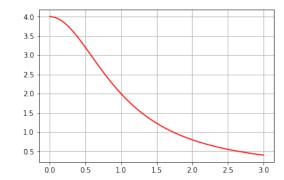
y = func(x)

def func(x):

plt.plot(x, y, color = 'r')

plt.grid()
plt.show()

print(integrate.guad(func, 0, 1))



(3.1415926535897936, 3.4878684980086326e-14)

interpolation_integral 2018/10/30 18:56 interpolation_integral 2018/10/30 18:56

なんでと思うかもしれないが、

```
maple
>int(1/(1+x^2),x);
```

arctan(x)

となるので、納得できるでしょう。

Midpoint rule(中点法)

```
In [26]: def func(x):
    return 4.0/(1.0+x**2)

N, x0, xn = 8, 0.0, 1.0

h = (xn-x0)/N
S = 0.0
for i in range(0, N):
    xi = x0 + (i+0.5)*h
    dS = h * func(xi)
    S = S + dS
```

3.142894729591689

Trapezoidal rule(台形公式)

```
In [5]: def func(x):
            return 4.0/(1.0+x**2)
        N, x0, xn = 8, 0.0, 1.0
        h = (xn-x0)/N
        S = func(x0)/2.0
        for i in range(1, N):
            xi = x0 + i*h
            dS = func(xi)
            S = S + dS
            print("{0}".format(i))
        S = S + func(xn)/2.0
        print(h*S)
        1
        2
        3
        3.138988494491089
```

Simpson's rule(シンプソンの公式)

interpolation_integral 2018/10/30 18:56 interpolation_integral 2018/10/30 18:56 interpolation_integral 2018/10/30 18:56

```
In [40]: def func(x):
             return 4.0/(1.0+x**2)
         N, x0, xn = 8, 0.0, 1.0
         M = int(N/2)
         h = (xn-x0)/N
         Seven, Sodd = 0.0, 0.0
         for i in range(1, 2*M, 2): #rangeの終わりに注意
             xi = x0 + i*h
             Sodd += func(xi)
             print("{0}".format(i))
         for i in range(2, 2*M, 2):
             xi = x0 + i*h
             Seven += func(xi)
             print("{0}".format(i))
         print(h*(func(x0)+4*Sodd+2*Seven+func(xn))/3)
         1
```

課題

補間法

次の4点

 ${\tt maple}$

х у

0 1 1 2

2 3

3 1

を通る多項式を(a)ラグランジュ補間、(b)逆行列で求めよ

3.141592502458707

対数関数のニュートンの差分商補間(2014期末試験, 25点)

2を底とする対数関数(Mapleでは $\log[2](x)$)のF(9.2) = 2.219203をニュートンの差分商補間を用いて求める。 ニュートンの内挿公式は、

$$F(x) = F(x_0) + (x - x_0)f_1[x_0, x_1] + (x - x_0)(x - x_1)f_2[x_0, x_1, x_2] + \cdots + \prod_{i=0}^{n-1} (x - x_i)f_n[x_0, x_1, \cdots, x_n]$$

である。ここで f_i | は次のような関数を意味していて、

$$f_{1}[x_{0}, x_{1}] = \frac{y_{1} - y_{0}}{x_{1} - x_{0}}$$

$$f_{2}[x_{0}, x_{1}, x_{2}] = \frac{f_{1}[x_{1}, x_{2}] - f_{1}[x_{0}, x_{1}]}{x_{2} - x_{0}}$$

$$\vdots$$

$$f_{n}[x_{0}, x_{1}, \cdots, x_{n}] = \frac{f_{n-1}[x_{1}, x_{2} \cdots, x_{n}] - f_{n-1}[x_{0}, x_{1}, \cdots, x_{n-1}]}{x_{n} - x_{0}}$$

差分商と呼ばれる。 $x_k=8.0,9.0,10.0,11.0$ をそれぞれ選ぶと、差分商補間のそれぞれの項は以下の通りとなる。

k	x_k	$y_k = F_0(x_k)$	$f_1[x_k,x_{k+1}]$	$f_2[x_k, x_{k+1}, x_{k+2}]$	$f_3[x_k, x_{k+1}, x_{k+2}, x_{k+3}]$
0	8.0	2.079442			
			0.117783		
1	9.0	2.197225		[XXX]	
			0.105360		0.0003955000
2	10.0	2.302585		-0.0050250	
			0.095310		
3	11.0	2.397895			

それぞれの項は、例えば、

$$f_2[x_1, x_2, x_3] = \frac{0.095310 - 0.105360}{11.0 - 9.0} = -0.0050250$$

で求められる。ニュートンの差分商の一次多項式の値はx=9.2で

$$F(x) = F_0(8.0) + (x - x_0)f_1|x_1, x_0| = 2.079442 + 0.117783(9.2 - 8.0) = 2.220782$$

となる

差分商補間の表中の開いている箇所[XXX]を埋めよ.

ニュートンの二次多項式

$$F(x) = F(x_0) + (x - x_0)f_1|x_0, x_1| + (x - x_0)(x - x_1)f_2|x_0, x_1, x_2|$$

の値を求めよ

ニュートンの三次多項式の値を求めよ.

ただし、ここでは有効数字7桁程度はとるように。(E.クライツィグ著「数値解析」(培風館,2003), p.31, 例 4改)

interpolation_integral 2018/10/30 18:56 interpolation_integral 2018/10/30 18:56

数值積分(I)

次の関数

$$f(x) = \frac{4}{1 + x^2}$$

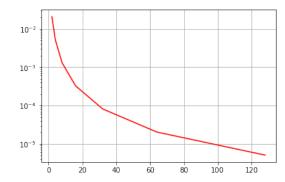
 $\epsilon x = 0..1$ で数値積分する

- 1. Nを2,4,8,...256ととり、N個の等間隔な区間にわけて中点法で求めよ。(15)
- 小数点以下10桁まで求めた値3.141592654との差をdXとする。dXと分割数Nとを両対数プロット(loglogplot)して比較せよ(10) (2008年度期末試験)

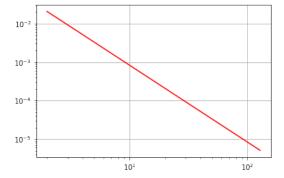
解答例[7.3]

```
In [2]: import numpy as np
        def func(x):
            return 4.0/(1.0+x**2)
        def mid(N):
            x0, xn = 0.0, 1.0
            h = (xn-x0)/N
            s = 0.0
            for i in range(0, N):
                xi = x0 + (i+0.5)*h
                dS = h * func(xi)
                S = S + dS
            return S
        x, y = [], []
        for i in range(1,8):
            x.append(2**i)
            y.append(abs(mid(2**i)-np.pi))
```

```
In [3]: plt.plot(x, y, color = 'r')
    plt.yscale('log')
    plt.grid()
    plt.show()
```



```
In [4]: plt.plot(x, y, color = 'r')
    plt.yscale('log')
    plt.xscale('log')
    plt.grid()
    plt.show()
```



 $http://localhost: 8888/nbconvert/html/interpolation_integral.ipynb? download = false$

```
In [ ]:
```