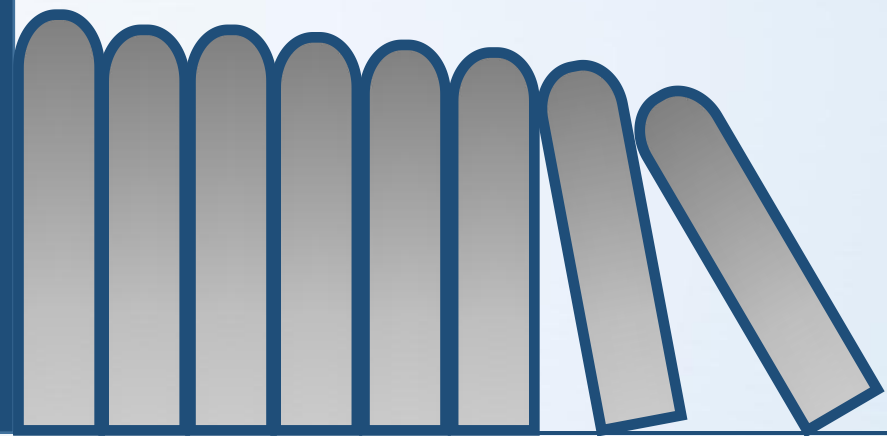




第三章 插值、微分与积分

苏湘宁

邮箱: suxn@hainanu.edu.cn



插值、微分与积分

- 物理问题：探测器刻度
- 拉格朗日插值
- 三次样条插值
- 数值微分与比热计算
- 定积分的近似计算



3.1 物理问题：探测器刻度

任何介质,若其某一属性随待测物理量呈单调变化,则都可以用来制作**探测仪器**。使用前需要做**仪器刻度**。



酒精温度计：
 $-113.5^{\circ}\text{C} \sim 78.4^{\circ}\text{C}$



水银温度计：
 $-30^{\circ}\text{C} \sim 300^{\circ}\text{C}$

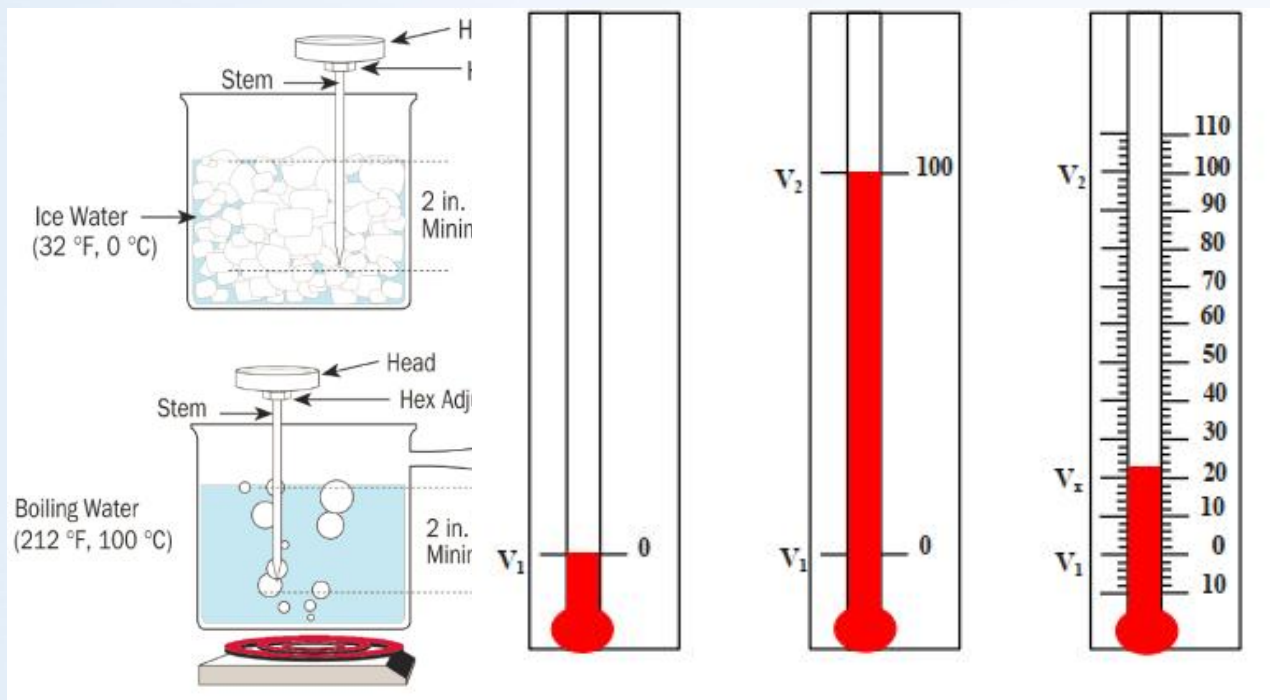


煤油温度计：
 $30^{\circ}\text{C} \sim 150^{\circ}\text{C}$

数值插值是仪器刻度中用到的最主要算法。

3.1 物理问题：探测器刻度

将液面 v_1 和 v_2 之差等分为 100 份，每一份为 1.0 摄氏度,完成温度计的刻度定标。



数学语言:

通过 (v_1, t_1) 和 (v_2, t_2) 两个已知数据点的两点式直线方程为

$$t(v) = av + b$$

$$t(v) = \frac{v - v_1}{v_2 - v_1} \times 100 + \frac{v - v_2}{v_1 - v_2} \times 0$$

$$t(v) = \frac{v - v_1}{v_2 - v_1} \times t_2 + \frac{v - v_2}{v_1 - v_2} \times t_1$$

构建解析函数表达式，使其通过已知数据点的过程叫做**插值**，是基本的数值计算方法。



$$\mathbf{y}(x) = A0(x)\mathbf{y}0 + A1(x)\mathbf{y}1$$

插值函数 $y(x)$ 可以看作是 $A_0(x)$ 和 $A_1(x)$ 的线性组合



$$A0 = \frac{x - x1}{x0 - x1}, \quad A1 = \frac{x - x0}{x1 - x0}$$

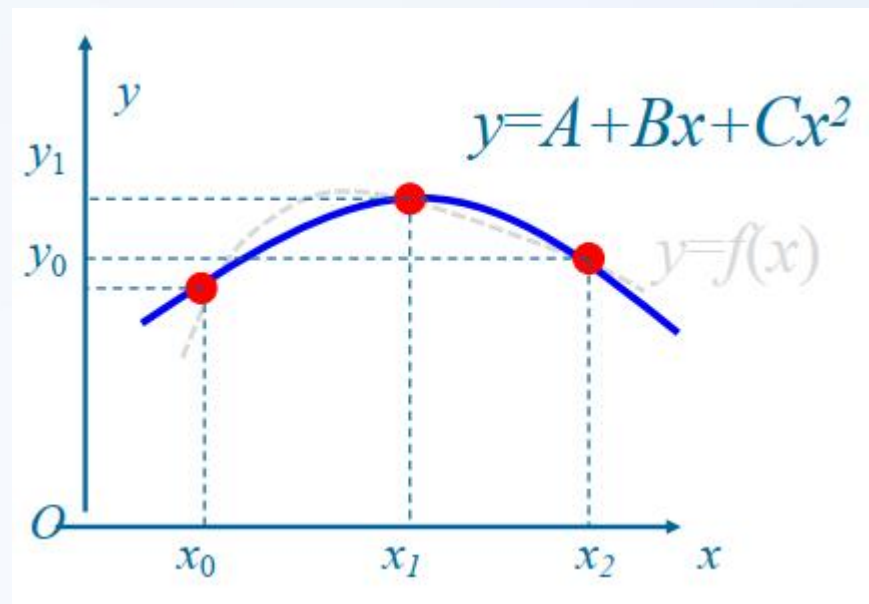
将插值函数表示为基函数线形组合的插值方法称为拉格朗日插值法。



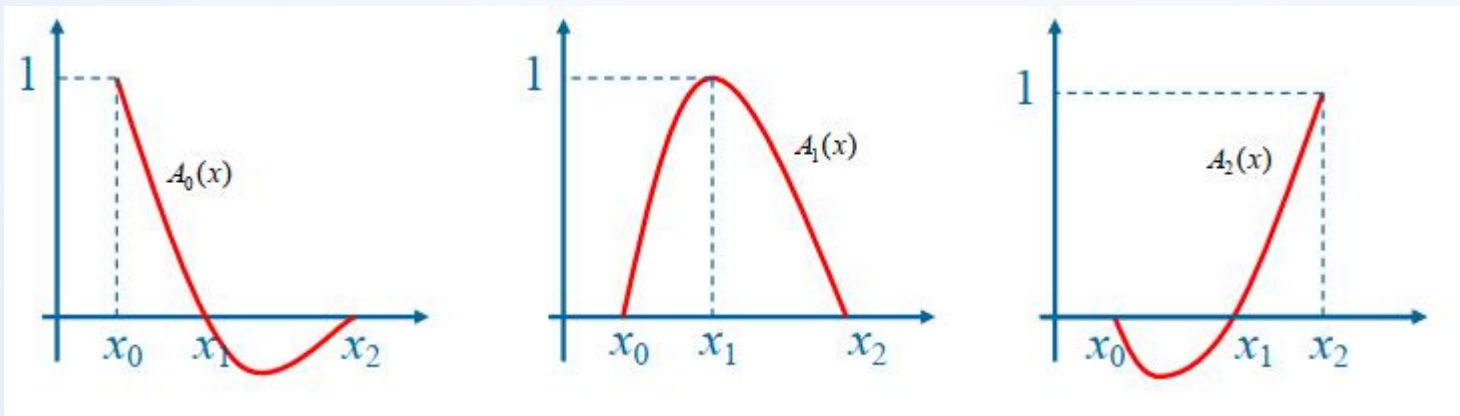
3.2插值问题：拉格朗日插值

已知 (x_1, y_1) , (x_2, y_2) 和 (x_0, y_0)
三个点的二次插值函数:

$$A_0 = \frac{(x - x_1)(x - x_2)}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2)}$$
$$A_1 = \frac{(x - x_2)(x - x_0)}{(x_1 - x_2)(x_1 - x_0)}$$
$$A_2 = \frac{(x - x_0)(x - x_1)}{(x_2 - x_0)(x_2 - x_1)}$$

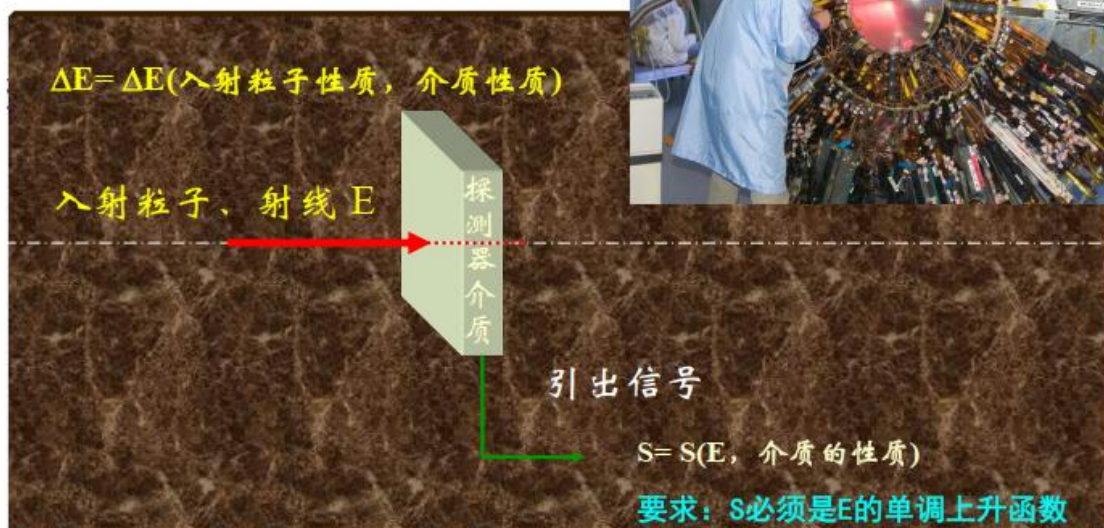


$$y(x) = A_0 y_0 + A_1 y_1 + A_2 y_2$$



3.2插值问题：拉格朗日插值应用

高能粒子/射线探测器工作过程



基本原理:

当带电粒子射入探测器介质后, 所经之处硅原子会发生电离, 产生电子-空穴对。

在高压电源产生的强电场驱动下, 电子向正电极移动并产生感应信号, 被电子学元件收集并放大后, 记录信号幅度。

能量越高, 产生的电子-空穴对越多, 信号幅度越大。

粒子探测问题中: 测量所得是信号幅度, 由信号幅度反推出粒子能量就需要对探测器进行刻度定标, 构建信号幅度和粒子能量之间的解析函数关系式。



3.2插值问题：拉格朗日插值应用

问题2-1编程实操：

(1) 导入模块，读取数据

```
1  # coding: utf-8
2  import numpy as np
3  import matplotlib.pyplot as plt
4
5  #读取数据'calibrate.dat'
6  data=np.loadtxt('calibrate.dat')
7  energy_alpha_source=[5156,5440,5486,5763,5805]#data[:,0]
8  signal_alpha_source=[1390,1455,1561,1640,1705]#data[:,1]
9  #####
10
```



3.2插值问题：拉格朗日插值应用

问题2-1编程实操：

(2) 定义了一个子函数 `lagr_poly`，构建出拉格朗日插值函数，并返回函数值

```
11  #定义了一个子函数 lagr_poly，构建出拉格朗日插值函数，并返回函数值
12  def lagr_poly(x0,y0,n,x):
13      y=0.0
14      for i in range(0,n):
15          p=1.0
16          for j in range(0,n):
17              if(i!=j):
18                  p=p*(x-x0[j])/(x0[i]-x0[j])
19          y=y+p*y0[i]
20      return y
21  #####
22
```



3.2插值问题：拉格朗日插值应用

问题2-1编程实操：

(3) 调用子函数 `lagr poly`，计算出拉格朗日插值函数在(1300, 1800)区间的数值。调用子函数 `lagr poly`，计算出信号幅度为1588mV的待测粒子能量。

```
23
24 #调用子函数 lagr poly, 计算出拉格朗日插值函数在(1300, 1800)区间的数值。
25 signal=np.arange(1300,1800,1)
26 energy=[]
27
28 for x in signal:
29     xenergy=lagr_poly(signal_alpha_source,energy_alpha_source,5,x)
30     energy.append(xenergy)
31 #####
32
33 #调用子函数 lagr poly, 计算出信号幅度为1588mV的待测粒子能量。
34 print('enegy of particle:%8.3fkeV'%lagr_poly(signal_alpha_source,\
35     energy_alpha_source,5,1588))
36
37
```



3.2插值问题：拉格朗日插值应用

问题2-1编程实操：

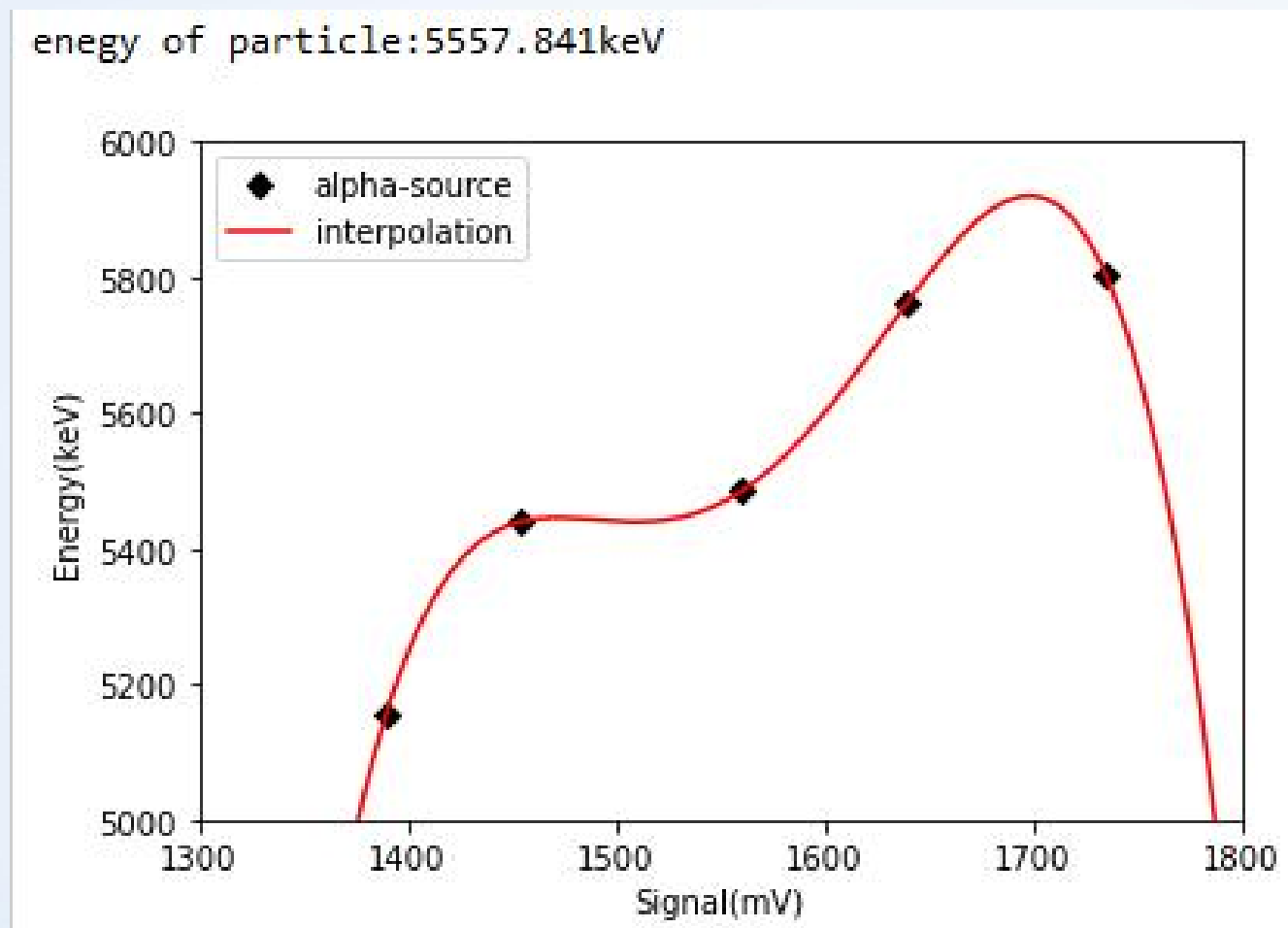
(4) 将结果用图形表现出来:

```
38 # 将结果用图形表现出来
39 pl.plot(signal_alpha_source,energy_alpha_source,'kD',label='alpha-source')
40 pl.plot(signal,energy,'r-',label='interpolation')
41 pl.xlabel('Signal(mV)')
42 pl.ylabel('Energy(keV)')
43 pl.xlim(1300,1800)
44 pl.ylim(5000,6000)
45 pl.legend(loc='upper left')
46 pl.show()
47 #####
```




3.2插值问题：拉格朗日插值应用

问题2-1结果展示：





3.2插值问题：拉格朗日插值应用

问题2-1编程实操2.0:

(2) 定义了一个子函数 `lagr_poly`，构建出拉格朗日插值函数，并返回函数值

直接调用 `scipy` 程序库中的 `interpolate` 模块来实现拉格朗日插值函数的构建。

```

11 #定义了一个子函数 lagr_poly, 构造出拉格朗日插值函数, 并返回函数值
12
13 import numpy as np
14 import matplotlib.pyplot as plt
15 from scipy import interpolate
16
17
18
19
20
21
22
23
24
25
26
27
28
29
30
31
32
33
34
35
36
37
38
39
40
41
42
43
44
45
46
47
48
49
50
51
52
53
54
55
56
57
58
59
60
61
62
63
64
65
66
67
68
69
70
71
72
73
74
75
76
77
78
79
80
81
82
83
84
85
86
87
88
89
90
91
92
93
94
95
96
97
98
99
100

```



3.2插值问题：拉格朗日插值应用

问题2-1编程实操2.0:

(3) 调用子函数 `lagr poly`，计算出拉格朗日插值函数在(1300, 1800)区间的数值。调用子函数 `lagr poly`，计算出信号幅度为1588mV的待测粒子能量。

23

```
#调用子函数 lagr poly，计算出拉格朗日插值函数在(1300, 1800)区间的数值。  
signal=np.arange(1300,1800,1)  
energy=[]  
  
for x in signal:  
    xenergy=poly(x)  
    energy.append(xenergy)  
#####  
  
#调用子函数 lagr poly，计算出信号幅度为1588mV的待测粒子能量。  
print('energy of particle:%8.3fkeV'%poly(1588))
```



3.3插值问题：三次样条插值

拉格朗日多项式插值法, n 个数据点可以构造出 $n-1$ 次插值多项式。
当 n 较大时, 插值函数为高阶多项式, 通常会出现震荡行为, 从而引入非物理特征。

解决思路：

(1) 采用**分段拉格朗日插值**，即把 n 个数据点划分为不同的区间，每个区间分别作拉格朗日插值，将不同区间的插值函数整合起来极为原数据的插值函数。缺点是不同区间构建的**插值函数不连续**。



解决思路：

(2) 采用**样条插值法**，使得不同区间的插值函数光滑连接，得到整体光滑的插值函数。





3.3插值问题：三次样条插值

对*求一阶导：

由 $y = Ay_j + By_{j+1} + Cy_j'' + Dy_{j+1}''$ 得：

$$\frac{dy}{dx} = \frac{y_{j+1} - y_j}{x_{j+1} - x_j} - \frac{3A^2 - 1}{6}(x_{j+1} - x_j)y_j'' + \frac{3B^2 - 1}{6}(x_{j+1} - x_j)y_{j+1}''$$

$$\frac{d^2y}{dx^2} = Ay_j'' + By_{j+1}''$$

根据一阶导数连续的要求可得： $N-2$ 个方程

$$\frac{x_j - x_{j-1}}{6}y_{j-1}'' + \frac{x_{j+1} - x_{j-1}}{3}y_j'' + \frac{x_{j+1} - x_j}{6}y_{j+1}'' = \frac{y_{j+1} - y_j}{x_{j+1} - x_j} - \frac{y_j - y_{j-1}}{x_j - x_{j-1}}$$

自然边界条件： $y_1''=0$ ； $y_N''=0$

可确定所有 y_j''



3.3插值问题：三次样条插值

问题2-1编程实操3.0:

(2) 定义了一个子函数 `lagr_poly`，构建出拉格朗日插值函数，并返回函数值

直接调用 `scipy` 程序库中的 `interpolate` 模块来实现三次样条插值函数的构建。

```

11 #定义了一个子函数 lagr_poly, 构建出拉格朗日插值函数, 并返回函数值
12
13 import numpy as np
14 import matplotlib.pyplot as plt
15 from scipy import interpolate
16
17 #调用 scipy 程序库中的 interpolate 模块
18 # cubic spline interpolation
19 tck = interpolate.splrep(signal_alpha_source, energy_alpha_source, k=3, s=1.2)
20 print(tck)
21
22

```



3.3 插值问题：三次样条插值

问题2-1编程实操3.0:

(2) 调用splrep(),返回值是三元组tck, 包括节点向量、系数以及插值函数阶数等信息,定义了*给出的插值函数。

k=3:花键拟合的程度。建议使用三次样条。甚至应避免使用k值, 尤其是在s值小的情况下。 $1 \leq k \leq 5$

s=1.2:平滑条件。较大的s表示更平滑, 而较小的s表示较不平滑。

```
12 #调用 scipy 程序库中的 interpolate 模块
13 # cubic spline interpolation
14 tck = interpolate.splrep(signal_alpha_source, energy_alpha_source,k=3,s=1.2)
15 print(tck)
16
```



3.3 插值问题：三次样条插值

问题2-1编程实操3.0:

(3) 调用splev(),计算出(1300,1800)范围内的信号幅度对应的粒子能量值.

der:要计算的样条导数的阶数(必须小于或等于k, 样条的阶数)。

```
17 signal=np.arange(1300,1800,1)
18 energy = interpolate.splev(signal, tck, der=0)
19
```

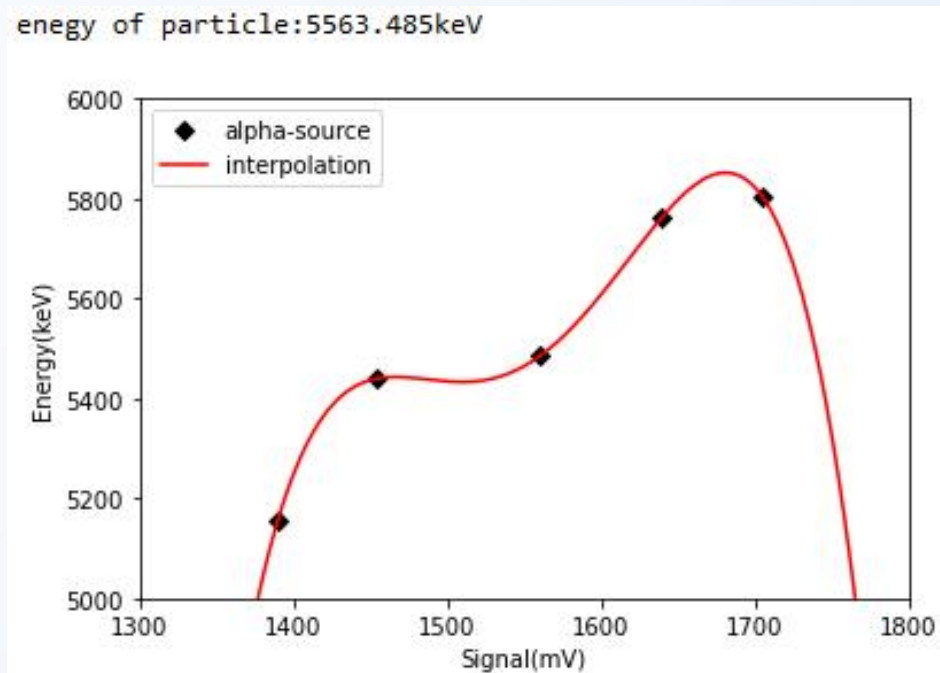
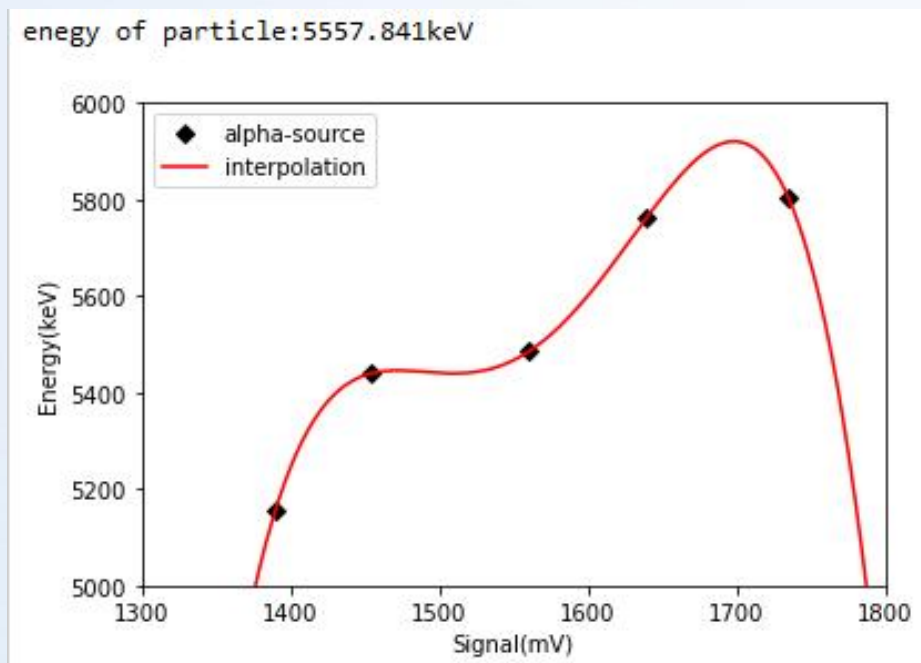



3.3 插值问题：三次样条插值

结果对比：

拉格朗日插值：

三次样条插值：





课后练习:

恒星耀发能量-频次分布:

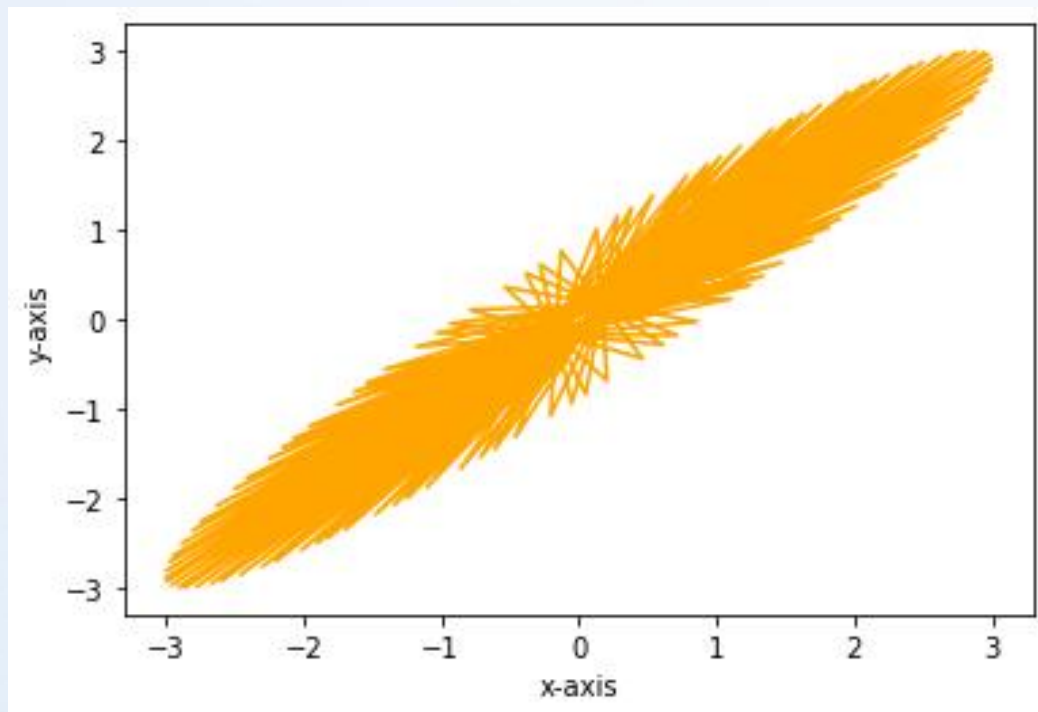
数据文件“flare-frequency.dat”给出的是某恒星的耀发能量和对应的发生次数的数据。1)请编写 python 程序, 分别画出能量-频次散点图及其三次样条插值函数曲线, 并估计 $2.5 \times 10^{32} \text{erg}$ 耀发的发生次数, 2)改用拉格朗日插值法估计 $2.5 \times 10^{32} \text{erg}$ 耀发的发生次数:3)对使用以上两种方法进行插值和预测的结果进行讨论。



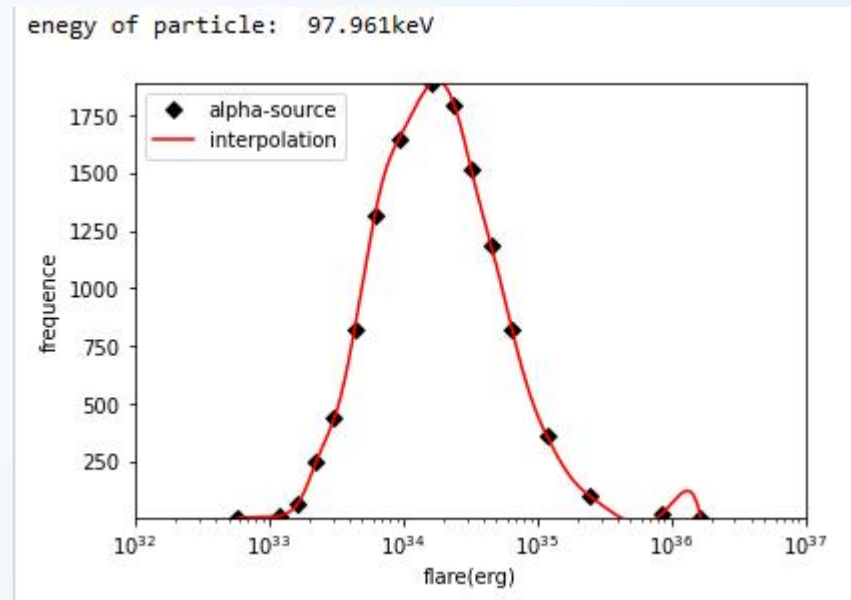
课后练习总结:

结果对比:

作业一:



作业二:





3.4 数值微分：蛋白质折叠比热计算

蛋白质分子在高温时会发生变性

$$C_v = \frac{d \langle E \rangle}{dT}$$

表 2.2 分子动力学模拟得到的不同温度（T）下蛋白质分子 CI2 的内能（E）。

T(K)	E(kcal/mol)	T(K)	E(kcal/mol)	T(K)	E(kcal/mol)
300.0	-100.5	335.0	-81.4	370.0	-15.0
305.0	-100.3	340.0	-69.3	375.0	-12.2
310.0	-100.0	345.0	-54.5	380.0	-11.7
315.0	-99.1	350.0	-34.2	385.0	-10.5
320.0	-97.4	355.0	-25.8	390.0	-10.3
325.0	-94.2	360.0	-20.4	395.0	-10.2
330.0	-89.7	365.0	-18.9	400.0	-10.1



3.4 数值微分

由插值函数计算数值微分:

思路：用插值函数 $y(x)$ 的微分代替原始函数 $f(x)$ 的微分

$$f'(x) = y'(x)$$

由线性插值 $y(x) = \frac{x-x_1}{x_0-x_1} y_0 + \frac{x-x_0}{x_1-x_0} y_1$

两边求导，并利用 $x_1-x_0=h$, h 为步长

$$y'(x) = \frac{y_1 - y_0}{h}$$

两点式微分



根据所使用的插值数据点，可通过如下三种差分格式：

更一般地:

$$f'(x_n) = \frac{y_{n+1} - y_n}{h}$$

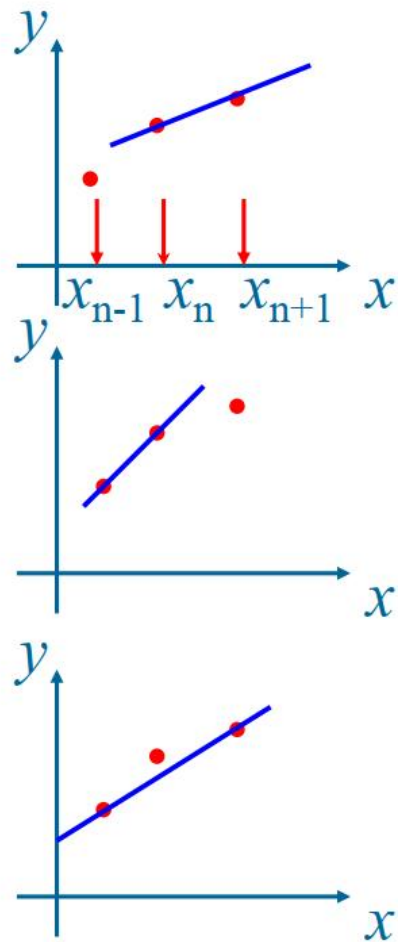
向前差分

$$f'(x_n) = \frac{y_n - y_{n-1}}{h}$$

向后差分

$$f'(x_n) = \frac{y_{n+1} - y_{n-1}}{2h}$$

中心差分





3.4 数值微分

二次微分:

由三点的二次插值多项式, 可进一步求二次微商, 得到二阶数值微分公式

$$y'(x) = \frac{2x - x_1 - x_2}{2h^2} y_0 - \frac{2x - x_2 - x_0}{h^2} y_1 + \frac{2x - x_0 - x_1}{2h^2} y_2$$

$$y''(x) = \frac{1}{h^2} y_0 - \frac{2}{h^2} y_1 + \frac{1}{h^2} y_2 = \frac{y_0 - 2y_1 + y_2}{h^2}$$

得:

$$f''(x_0) = \underline{f''(x_1)} = f''(x_2) = \frac{y_0 - 2y_1 + y_2}{h^2}$$

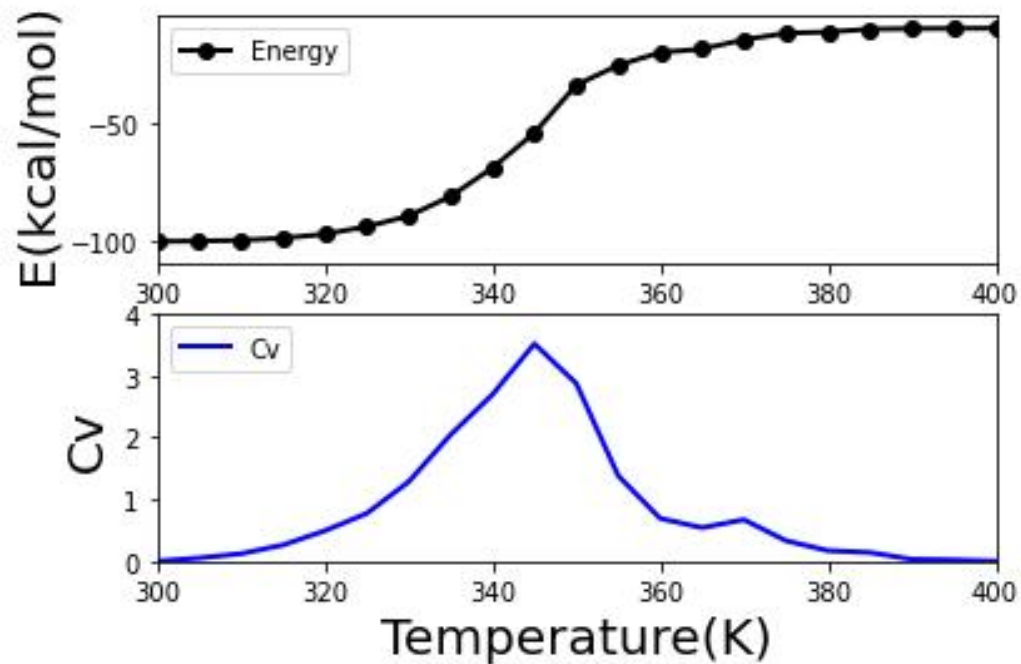
二阶微分



3.4 数值微分：应用

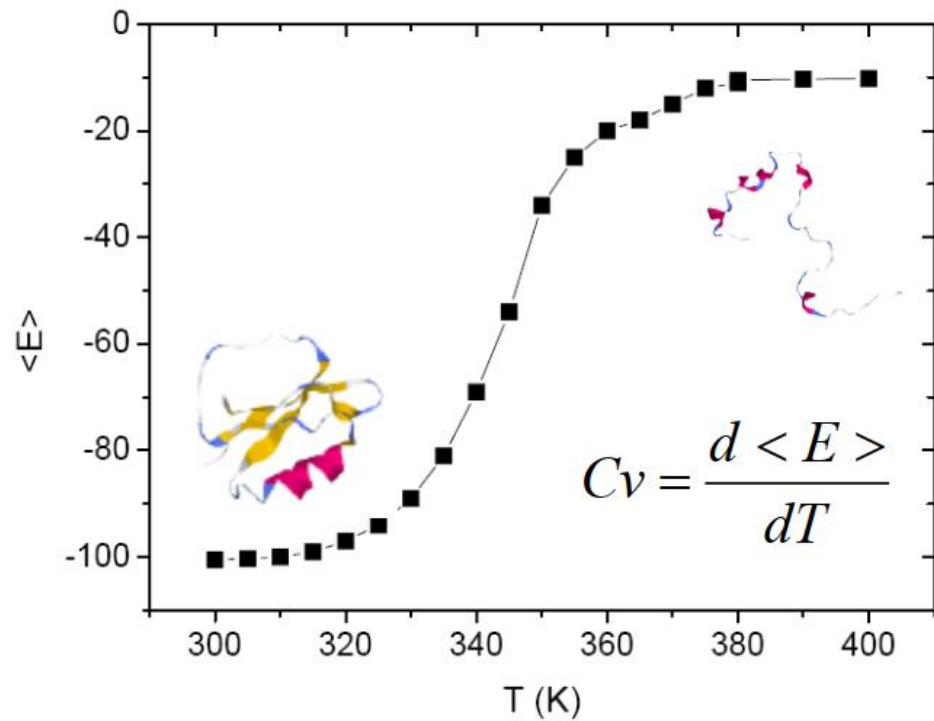
举例：

345.0



T	$\langle E \rangle$
300	-100.5
305	-100.3
310	-100
315	-99
320	-97
325	-94
330	-89
335	-81
340	-69
345	-54
350	-34
355	-25
360	-20
365	-18
370	-15
375	-12
380	-11
385	-10.5
390	-10.3
395	-10.2

蛋白质折叠比热计算





3.4 数值微分：应用

第一步：导入模块，读取数据

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
# ----- read in temperature and energy--
-----

data=np.loadtxt('Etot-Temp.dat')
temperature =data[:,0]
energy=data[:,1]
```



3.4 数值微分：应用

第二步：定义了一个包含 n 个元素的列表 C_v ，为后续记录比热数据做准备，且列表元素都设为 0。
利用中心差分格式，计算出能量对温度的一阶微分，即比热，并更新列表 C_v 中的元素值

```
n = len(temperature)
Cv=[0]*n
for i in range(1,n-1):
    Cv[i] = (energy[i+1] - energy[i-1])/(temperature[i+1] -
temperature[i-1])
for i in range(len(temperature)):
    if Cv[i]==max(Cv):
        print(temperature[i])
```



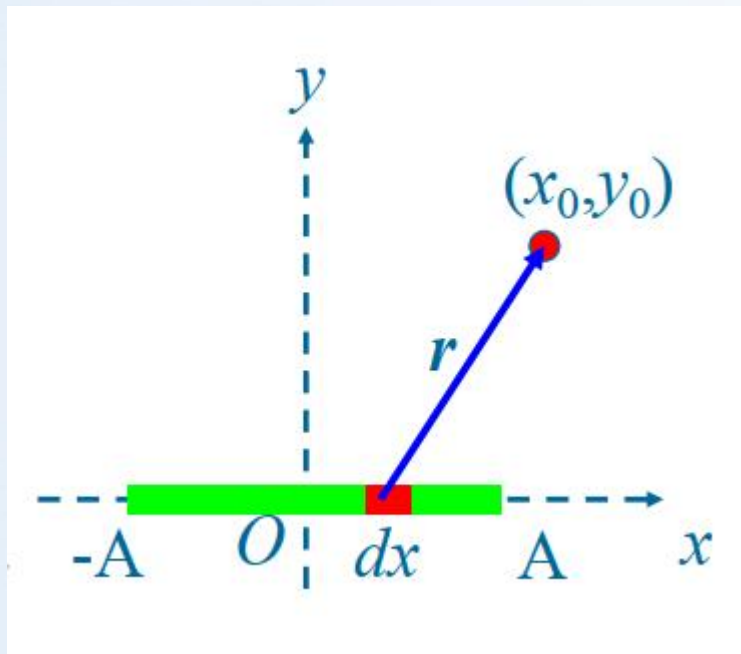

3.4 数值微分：应用

第三步：可视化，设置横纵坐标、图例，取值范围

```
ax[0].set_xlim((300, 400))
ax[0].set_ylim((-110., -5.))
ax[1].set_xlim((300, 400))
ax[1].set_ylim((0., 4.))
ax[0].legend(loc='upper left')
ax[1].legend(loc='upper left')
ax[1].set_xlabel('Temperature(K)', fontsize=20)
ax[0].set_ylabel('E(kcal/mol)', fontsize=20)
ax[1].set_ylabel('Cv', fontsize=20)
pl.show()
```




3.5 定积分的近似计算：带电细杆产生的静电势



$$V = \frac{1}{4\pi\epsilon} \int_l \frac{dq}{r} \quad dq = \lambda(x)dx$$

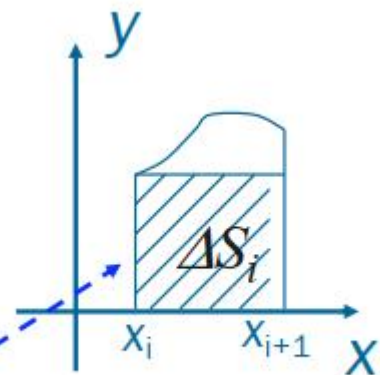
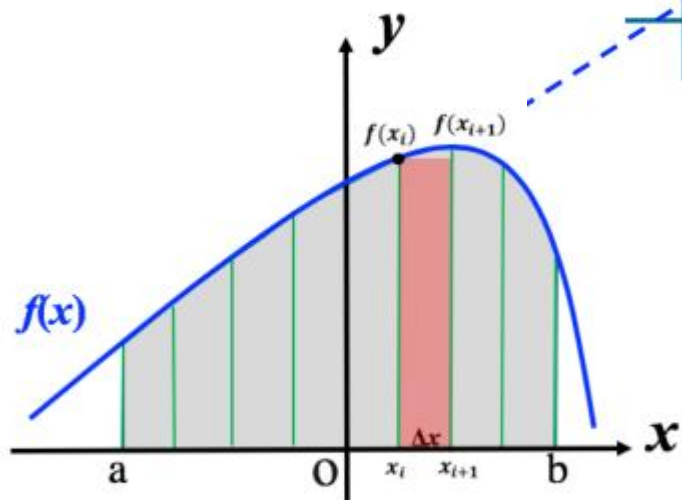
$$V(x_0, y_0) = \frac{1}{4\pi\epsilon} \int_{-A}^A \frac{\lambda(x)dx}{[(x-x_0)^2 + y_0^2]^{1/2}}$$

$$\lambda(x) = e^{-x^2}$$


$$f(x) = \frac{1}{4\pi\epsilon} \frac{\lambda(x)}{[(x-x_0)^2 + y_0^2]^{1/2}}$$
$$V = \int_{-A}^A f(x) dx$$



3.5 定积分的近似计算



$$\Delta S_i = f(x_i) \Delta x \quad i=1, 2, \dots, n-1$$

$$V = \sum_{i=1}^{n-1} \Delta S_i = \sum_{i=1}^{n-1} f(x_i) \Delta x$$

$$V = \sum_{i=1}^{n-1} \Delta S_i = f(x_1) \Delta x + f(x_2) \Delta x + \dots + f(x_{n-1}) \Delta x$$

矩形公式

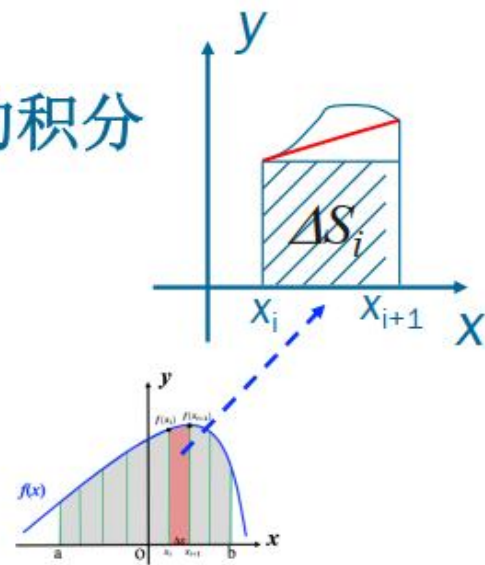


3.5 定积分的近似计算

对于矩形公式，当积分步长较大时，会导致较大的误差。

想法：用插值函数的积分代替原函数的积分

$$\int_a^b f(x)dx = \int_a^b y(x)dx$$

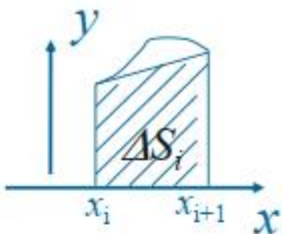


其中： $y(x)$ 为插值多项式，可以解析积分



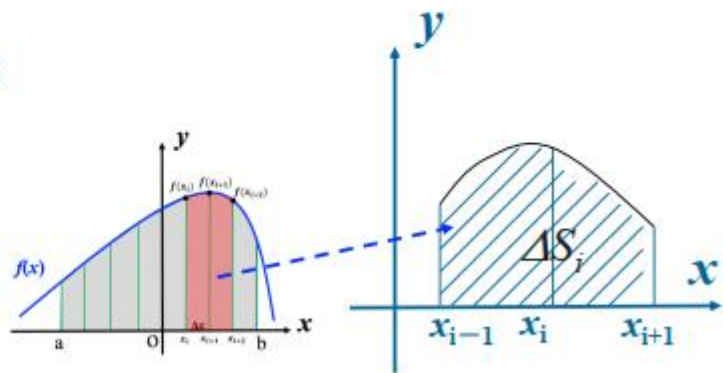
3.5 定积分的近似计算

由二次插值函数



$$y(x) = \frac{(x-x_i)(x-x_{i+1})}{(x_{i-1}-x_i)(x_{i-1}-x_{i+1})}y_{i-1} + \frac{(x-x_{i+1})(x-x_{i-1})}{(x_i-x_{i+1})(x_i-x_{i-1})}y_i + \frac{(x-x_{i-1})(x-x_i)}{(x_{i+1}-x_{i-1})(x_{i+1}-x_{i-1})}y_{i+1}$$

对 $y(x)$ 由 x_{i-1} 到 x_{i+1} 积分:



$$\Delta S = \int_{x_{i-1}}^{x_{i+1}} f(x) dx$$

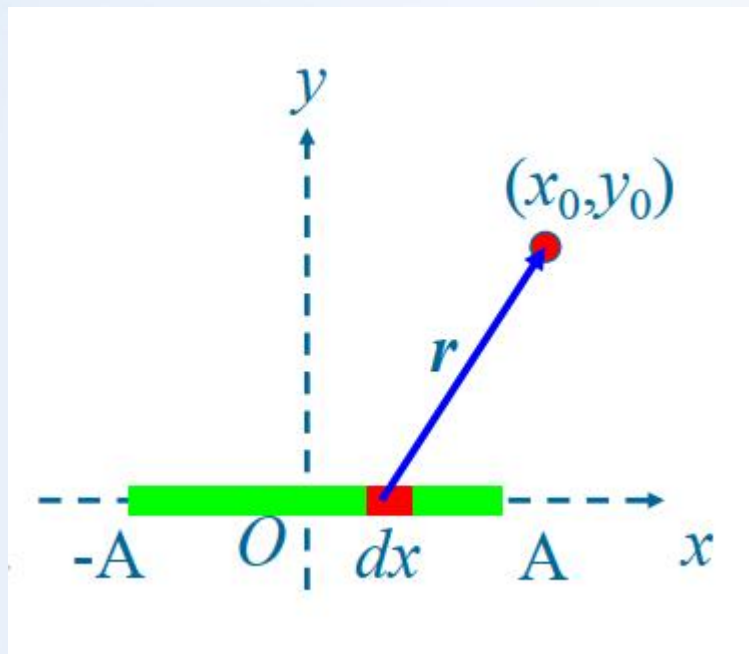
$$\approx \int_{x_{i-1}}^{x_{i+1}} y(x) dx = \frac{1}{3} [y_{i-1} + 4y_i + y_{i+1}] \Delta x$$

$$V = \sum_{i=2,4,\dots}^{n-1} \Delta S_i = \frac{1}{3} [f(x_1) + 4f(x_2) + 2f(x_3) + 4f(x_4) + \dots + f(x_n)] \Delta x$$

抛物线形公式
辛普森公式

$$\begin{aligned} R &= \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(x) dx - \frac{\Delta x}{2} (f(x_i) + f(x_{i+1})) \\ &= -\frac{(\Delta x)^5}{90} f^{(4)}(\eta) \quad (x_i < \eta < x_{i+1}) \end{aligned}$$

3.5 定积分的近似计算：带电细杆产生的静电势



$$V = \frac{1}{4\pi\epsilon} \int_l \frac{dq}{r} \quad dq = \lambda(x)dx$$

$$V(x_0, y_0) = \frac{1}{4\pi\epsilon} \int_{-A}^A \frac{\lambda(x)dx}{[(x-x_0)^2 + y_0^2]^{1/2}}$$

$$\lambda(x) = e^{-x^2}$$

选取 $\frac{1}{4\pi\epsilon}$ 为电势值的单位



3.5 定积分的近似计算：应用

第一、二步：导入模块，定义被积函数，给出积分区间的划分，确定了带点细杆的长度以及计算得到的电势值的单位，初始化x坐标

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
#-----defining a function-----
def f(x,x0,y0):
    return np.exp(-x**2)/np.sqrt((x-x0)**2+y0**2)
N=101 # number of points
A=1.0 # half-length of the stem
c=1.0 # determine the unit of field. c= 1/4piepsilon
xx=np.zeros(N) #生成100零元素的列表
```



3.5 定积分的近似计算：应用

第三步：得到积分步长、计算出积分区间内的节点x坐标值，
给定待计算电势的坐标点(x_0 , y_0)

```
h = 2.0*A/float(N-1) # integration step
```

```
for i in np.arange(0,N,1):
```

```
    xx[i] = i*h - A # coordinate alining the x-axis
```

```
xaxis = np.arange(-5.0,5.0,0.2) # the the (x0.y0) points
```

```
yaxis = np.arange(-5.0,5.0,0.2)
```




3.5 定积分的近似计算：应用

第四步： 初始化电势值储存列表，对所有待计算电势的坐标点(x_0 , y_0)循环，利用**梯形积分法**计算出每个坐标点的电势值

```
field=[] # list to store the calculated field.
for x0 in xaxis: #calculate the fields for a number of
(x0,y0) pionts
    for y0 in yaxis:
        v = 0.0
#trapezoid integration
        for i in np.arange(0,N-1,1):
            v = v + 0.5*(f(xx[i],x0,y0)+f(xx[i+1],x0,y0))*h
        field.append(v)
```



3.5 定积分的近似计算：应用

第五步：将列表 field 转化为数组，由于 afield 的默认横坐标为 y，纵坐标为 x，为了作图方便，将 afield 进行转置，得到横坐标为 x，纵坐标为 y 的数组

```
afield = np.array(field) # convert list to array
afield.shape = len(xaxis), len(yaxis) #setup the
dimension of array
afield_xy = afield.T #so that X --> x axis
```



3.5 定积分的近似计算：应用

第六步：可视化，子图1，确定了待展示的电势值的范围画出电势值的等高线，并进行数字标记。

```
extent = [-5.0, 5.0, -5.0, 5.0] # the range of points to be
plotted.
fig = pl.figure(figsize=(9,4)) # create a figure
#contour line
ax1 =fig.add_subplot(1,2,1) # create a subplot
levels = np.arange(0.0,5.0,0.05) # setup the level of field to
show.
cs=ax1.contour(afield_xy,levels,origin='lower',linewidths=2,
extent=extent) # contour line
ax1.clabel(cs)
```



3.5 定积分的近似计算：应用

第六步：可视化，子图2，画出电势值的填充模式等高图。

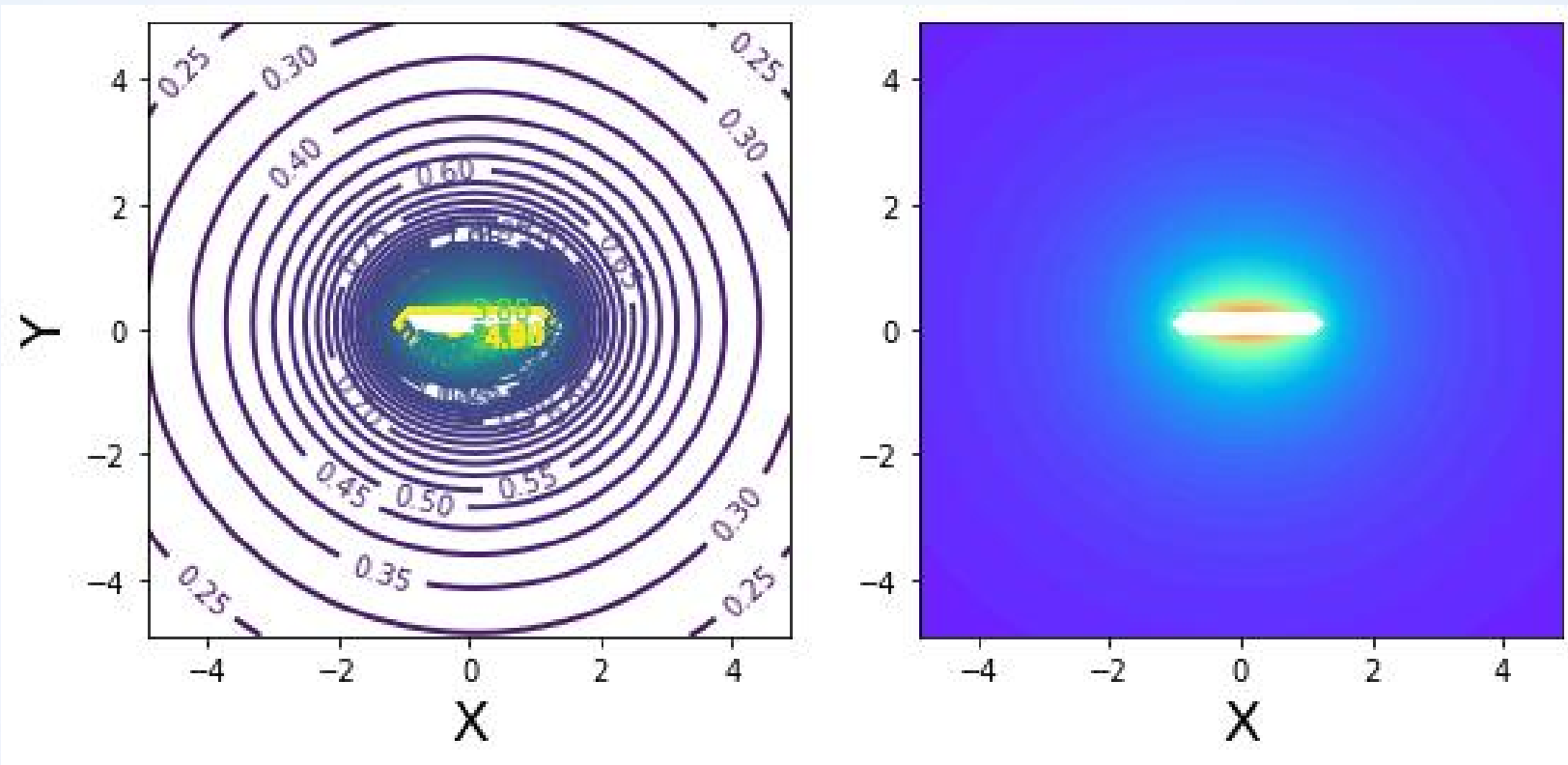
```
# color bar
ax2=fig.add_subplot(1,2,2)
cs=ax2.contourf(afield_xy,levels,origin='lower',extent=extent,cmap=pl.cm.rainbow)

ax1.set_xlabel('X', fontsize=20)
ax1.set_ylabel('Y', fontsize=20)
ax2.set_xlabel('X', fontsize=20)
pl.show()
```



3.5 定积分的近似计算：应用

结果展示:

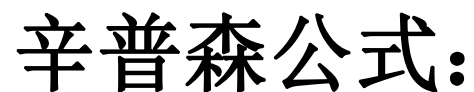


左图用等高线来表示电势值分布，右图用填充模式的等高图来展示电势分布，其中从红色到蓝色，电势值由高变低。从图中可以看出，在靠近细杆的位置电势最高，随着远离细杆位置，电势逐渐变弱。



问题:二维平面半径为 R 的圆环均匀带电, 总电量为 Q , 求带电圆环在二维平面产生的电势分布, 写出python代码并将计算结果用图形表示出来(物理常数、 Q 、 R 可设为1.0)。

$$V(x_0, y_0) = \int_0^{2\pi} f(\theta) d\theta$$



$$V = \sum_{i=2,4,\dots}^{N-1} \frac{1}{3} [f(\theta_{i-1}) + 4f(\theta_i) + f(\theta_{i+1})] \Delta\theta \quad \Delta\theta = \frac{2\pi}{N-1}$$



勤动手，多思考！

苏湘宁

邮箱: suxn@hainanu.edu.cn

