#### 计算物理第二次作业第 6 题

#### 1 题目重述

对两个函数线型(Gauss 分布和类 Lorentz 型分布),令其为 p(x) 其中常数  $a \neq b \neq 0$ ,用舍选法对 p(x) 抽样。将计算得到的归一化频数分布直方图与理论曲线 p(x) 进行比较,讨论差异,讨论抽样效率。

$$Gaussian :\sim exp(-ax^2); Lorentzianlike :\sim \frac{1}{1+bx^4}$$
 (1)

注: 这里对于原题中"设其一为 p(x), 另一为 F(x)"不能理解, 故将两个分布均看作密度分布进行解决。

### 2 题目分析

本作业使用 Python (Anaconda 3) 进行代码编写。

对于这类边缘与中心大小相差较大的连续函数,可使用阶梯函数进行舍选法抽样。考虑到 Gaussian 函数与 Lorentzian like 函数均减小较快,故仅对 [-5,5] 间进行抽样也具有足够的精度。

在抽样过程中, 先将抽样区间分为 k 份 (k 大约为十几), 然后定步长搜索找到每个区间的最大值, 将这个最大值作为该区间的阶梯函数的大小。然后对于阶梯函数积分(即将每个区域的最大值求和), 得到与区间编号相对应的、阶梯函数的分布的数组:

$$bmax = [0, \max_{[0,a]}(f(x)), \max_{[0,a]}(f(x)) + \max_{[a,2a]}(f(x)), \cdots, \sum_{i=1}^{k} \max_{[ia,ia+a]}f(x)]$$
 (2)

对该数组进行归一化得到 b0。生成一个 [0,1] 之间的随机数 ran1,在 b0 中进行二分查找,得到区间编号 i 使得 b0[i] < ran1 < b0[i+1]。然后在将 i 线性转换到这一区间  $i' = \frac{ran1 - b[i]}{b[i+1] - b[i]} * (bmax[i+1] - bmax[i]) + bmax[i]$ 。

随后取得 [0,1] 之间的随机数 ran2,然后进行比较: 如果 ran2(b[i+1]-b[i]) < f(i'),则为有效点,将 x 加入抽样结果;反之,则舍去 x。

得到大量的 x 后,将 x 保留两位小数并借助 dictionary 容器进行频率统计,最后画出频数分布直方图并于理论曲线相比较。

## 3 代码

```
#-*- coding: utf-8 -*-
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import math as m

def sch_random(N, M = 1, a = 16807, b = 0, m = 2**31 - 1, seed = 1):#N 为生成
个数, M 为生成间隔
```

```
q, r = m // a, m \% a
                                                                                                         #得到 p, r
                       for i in range (N):
  8
                                     for j in range(M):
 9
                                                   seed = a * (seed % q) -r * (seed // q) #进行 schrage 方法
10
                                                   if seed < 0:
11
                                                                 seed += m
12
                                     yield seed/m#单位化 schrage
13
14
15
         def fun\_sel\_sam(function, f\_random, a, b, k=5, N=100000, seed1 = 114514, seed2 = 114514, see
16
                    1919810):#抽样函
                    数
                       result = []
17
                       temp = 0
18
                       bmax = np.zeros((k+1), dtype = 'double')
19
                       b0 = np.zeros((k), dtype = 'double')
20
                       const = (b-a)/k/100
21
                       for i in range(k):
22
                                     temp = 0
23
                                     for j in range (100):
24
                                                   if temp < function ((i*100+j+0.5)*const+a):
25
                                                                temp = function((i*100+j+0.5)*const+a)
26
                                     b0[i] = temp
27
                                    bmax[i+1] = temp
28
                                    bmax[i+1] += bmax[i]
29
                       bmax = bmax/bmax[-1]#产生阶梯分布函数
30
31
32
                       brandom = f_random(N, seed = seed1)
33
                       for i in f_{\text{random}}(N, \text{seed} = \text{seed } 2):
34
                                     temp1\ , temp2\ =\ 0\ , k
35
                                     while temp2 - temp1 > 1:
36
                                                  temp = (temp1 + temp2)//2
37
                                                   if bmax[temp] > i:
38
                                                                temp2 = temp
39
                                                   else:
40
                                                                temp1 = temp
41
                                     #二分查找得到位置
42
                                     b_{rand} = next(brandom)*b0[temp1]
43
```

```
i = ((i-bmax[temp1])/(bmax[temp2]-bmax[temp1])+temp1)*(b-a)/k+a
44
           if function (i)>b_rand:#判断是否保留
45
               result+=[i]
46
      return np.array(result)
47
48
49
  def freq(c):#频数统计
50
      d = \{\}
51
      for i in c:
52
           if round(i,2) in d:
53
              d[\mathbf{round}(i,2)] += 1
54
           else:
              d[\mathbf{round}(i,2)] = 1
56
      x , y = np.zeros((len(d))), np.zeros((len(d)))
57
      i = 0
58
      for i in sorted(d.items(), key = lambda x:x[0]):
59
          x[j] = i[0]
          y[j] = i[1]
61
          j += 1
62
      return x,y,len(c)#返回长度计算抽样效率
63
64
65
   if __name__ == '__main__':
66
      fig, ax = plt.subplots(1, 2, figsize = (8,2))
68
      69
          =5, k=10, N=100000)
      z = np. exp(-2*x**2) #产生标准曲线
70
      y = y/y.max()*1.1
71
      ax[0].plot(x, y, color = 'r', linestyle = '-', marker = 'None')
72
      ax[0].plot(x, z, color = 'b', linestyle = '-', marker = 'None')
73
      print('抽样效率:'+str(eff/100000))
74
75
76
      x,y,eff = freq(fun\_sel\_sam(lambda x:1/(2*x**4+1), sch\_random, a=-5, b=5,
77
         k=10,N=100000)
      z = 1/(2*x**4+1) #产生标准曲线
      y = y/y.max()*1.1
79
      ax[1].plot(x, y, color = 'r', linestyle = '-', marker = 'None')
80
```

# In [5]: runfile('C:/Users/YXY/6.py', wdir='C:/Users/YXY') 抽样效率:0.55423 抽样效率:0.68215

图 1: 程序运行结果截图

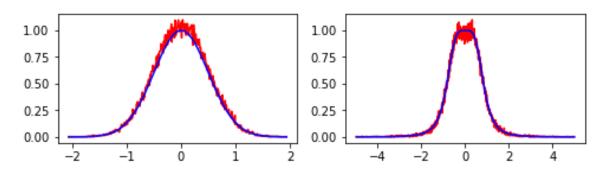


图 2: 得到的抽样图像与原始数据的对比

```
ax[1].plot(x, z, color = 'b', linestyle = '-', marker = 'None')
print('抽样效率:'+str(eff/100000))
```

## 4 结果

如图一所示,程序在 Anaconda3 环境下可以正常运行。 如图二所示,两图像基本重合,可认为抽样具有较好的符合度。 舍选法的抽样效率为 8%,较差,在这类数据量较小的情况下效率不如直接抽样。

## 参考文献

[1] 丁泽军. 计算物理讲义 [M]