

# REPORT 6

潘硕 PB24020526

2025 年 9 月 28 日

## 1 Question

已知 Gauss 分布  $\exp(-ax^2)$ , 类 Lorentz 型分布  $(1+bx^4)^{-1}$ . 将这两个函数其一作为  $p(x)$ , 另一为  $F(x)$ , 其中常数  $a \neq b \neq 1$ , 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.

## 2 Method

### 2.1 舍选抽样法

用舍选抽样法对样本进行抽样. 操作步骤如下:

1. 产生一对  $[0, 1]$  区间均匀分布的随机抽样值  $(\xi_1, \xi_2)$
2. 由已知的  $p(x), F(x)$  得到取样点  $(\xi_x, \xi_y)$ , 满足:

$$\xi_1 = \int_a^{\xi_x} F(x)dx, \xi_y = \xi_2 F(\xi_x) \quad (1)$$

3. 若  $\xi_y < p(\xi_x)$ , 则取得该点, 否则舍去.

### 2.2 函数, 参数选取

此问中, Gauss 函数和类 lorente 函数作为  $F(x)$ , 在舍选法的步骤 2 很难写出  $\xi_x$  关于  $\xi_1$  的反函数关系, 故需使用另外的手段得到  $\xi_x(\xi_1)$ 。

对 Gauss 函数, 已经有较为成熟的方法进行采样, 如 Box-Muller 法, Marsaglia 法, 故此处取  $F(x)$  为 Gauss 函数,  $p(x)$  为类 Lorentz 函数, 即:

$$p(x) = \frac{\sqrt{2}b^{1/4}}{\pi(1+bx^4)} \quad (2)$$

$$F(x) = \beta e^{-ax^2} \quad (3)$$

其中  $a, \beta$  为待定常数, 且有  $a, \beta, b > 0$ .

注意到当  $x$  足够大时,  $F(x) < p(x)$ , 会对抽样结果带来误差, 可以通过选取合适的  $a, \beta$  减少该误差.

先考虑  $b = 1$  的情况, 此时有:

$$p(x) = \frac{\sqrt{2}}{\pi(1+x^4)} \quad (4)$$

计算采样点落在  $[-5, 5]$  区间的概率:

$$\frac{\int_{-5}^5 p(x) dx}{\int_{-\infty}^{\infty} p(x) dx} = \frac{\int_{-5}^5 \frac{1}{1+x^4} dx}{\int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{1+x^4} dx} \approx 0.9976 \quad (5)$$

故选定此时的  $a = a_0, \beta = \beta_0$ , 使在  $[-5, 5]$  区间内,  $F(x) \geq p(x)$  恒成立.

抽样效率与  $\beta_0$  负相关, 故应在满足条件的情况下尽可能减少  $\beta_0$  的值.

此处可以取定  $\beta_0 = 1.6, a = 0.258$ , 绘制  $F(x), p(x)$  图像如下所示, 在  $[-5, 5]$  区间满足条件

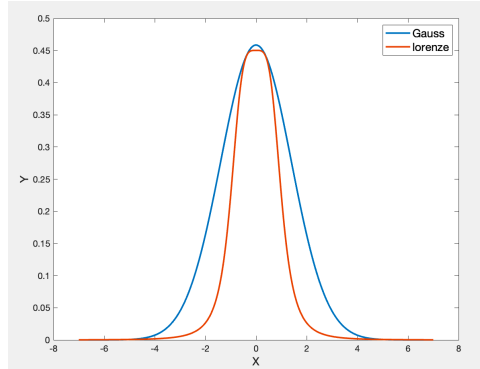


图 1:  $\beta_0 = 1.6, a = 0.258, b = 1$  时  $F(x), p(x)$  曲线图

再考虑  $b \neq 1$  的一般情况, 可做参量变换  $b^{1/4}x = t$  进行转换. 对  $\forall b > 0$  时  $a, \beta$  的关系式:

$$\beta(b) = \beta_0, a(b) = a_0\sqrt{b} \quad (6)$$

## 3 Experiment

### 3.1 参数选取

此处使用 Marsaglia 法获取一维方向的 Gauss 分布, 概率密度函数  $\sim e^{-ax^2}$ . 将此作为采样点的横坐标  $\xi_1$ , 具体代码实现封装于函数:

Random\_Gauss\_generator.m

再使用 16807 产生器生成  $[0, 1]$  区间均匀分布的随机抽样值, 作为采样点的纵坐标  $\xi_2$ . 具体代码实现封装于函数:

Random\_generator\_16807.m

对每个采样点  $(\xi_1, \xi_2)$ , 取  $\xi_x = \xi_1, \xi_y = \xi_2 F(\xi_1)$ , 得到在 Gauss 函数下均匀分布的随机数点, 如下图所示:

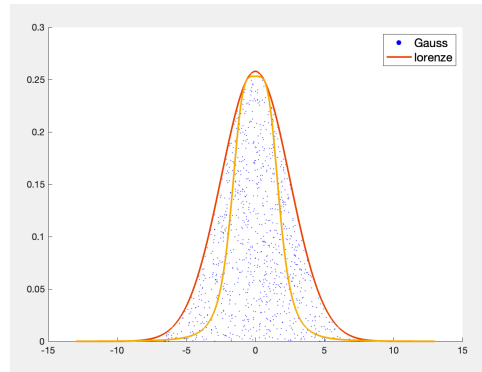


图 2: Gauss 分布采样示意图

对每个采样点, 若满足  $\xi_y \leq p(\xi_x)$ , 取得该点; 若  $\xi_y > p(\xi_x)$ , 则舍去. 取不同的  $b$  值进行采样, 计算抽样效率.

### 3.2 分析

取  $b = 0.1$  及  $b = 10$ , 做采样如下图所示:

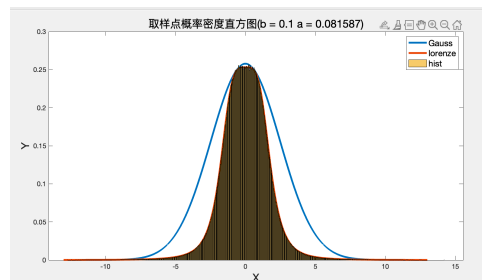


图 3:  $b = 0.1$  时采样点直方分布图

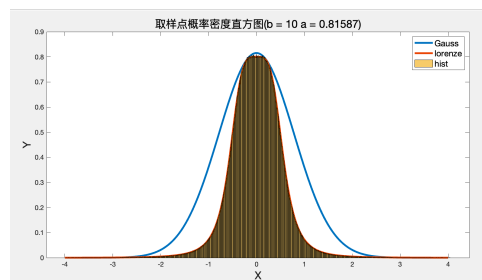


图 4:  $b = 10$  时采样点直方分布图

将抽样结果与原概率密度函数  $p(x)$  做对比, 可见抽样结果较好, 在  $|x|$  较大的地方抽样结果偏小, 但是该处点分布较少, 误差较小, 与理论预测相符,

接下来是对抽样效率的分析, 需要考虑两部分:

1. Marsaglia 法抽样 Gauss 分布:  $\eta_1 = \pi/4 \approx 0.7854$
2. 舍取法抽样得到类 lorentz 分布:  $\eta_2 \approx 1/\beta = 0.6250$

总抽样效率  $\eta = \eta_1 \eta_2 \approx 0.4909$

对  $b = 0.1$  的某次抽样:

```
Sample_first : 0.7854
Sample_second : 0.62389
Sample_total : 0.48994
```

图 5: 抽样效率计算图

与理论符合较好.

## 4 Summary

本实验使用舍取法, 以 Gauss 分布作为  $F(x)$ , 得到满足类 lorentz 的抽样分布, 并对抽样效率做了计算. 该方法效率较高, 但在  $x$  较大处可能会出现偏差. 若要减少偏差, 可以调节  $a, \beta$  的值, 但也会牺牲掉一定的抽样效率.