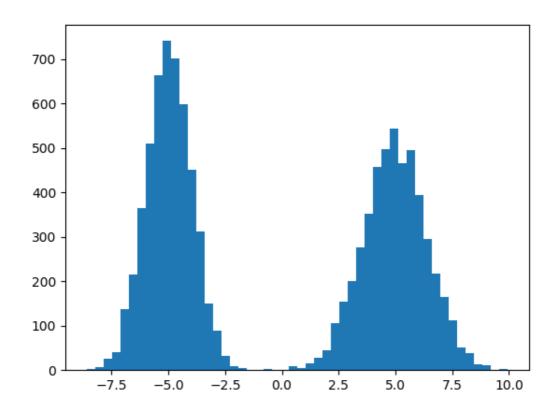
概率统计大作业

谢哲 518030910092

问题1

频率分布直方图

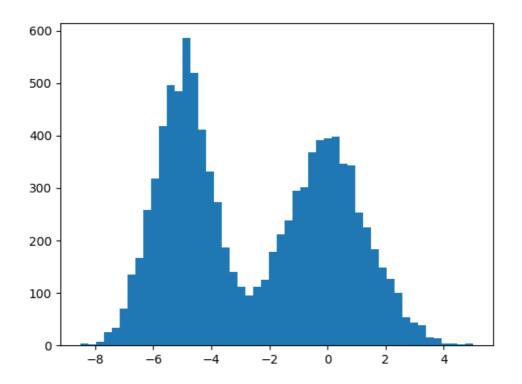
当取 $\mu_1=-5, \sigma_1=1, \mu_2=10, \sigma_2=1, p=0.5$ 时,可以得到如下的频率分布直方图:



讨论不同参数对其分布"峰"的影响

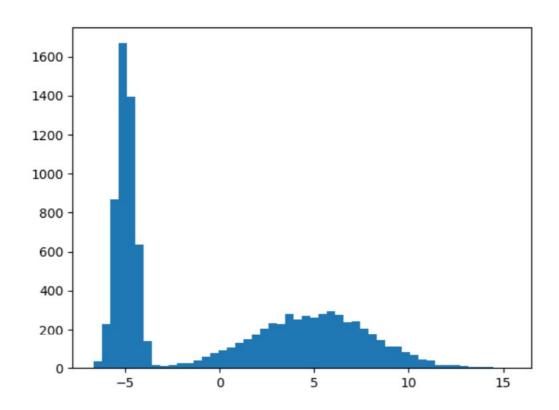
我们讨论如下几种情况:

• 改变 μ 的值,使 $\mu_1=-5,\sigma_1=1,\mu_2=5,\sigma_2=1,p=0.5$ 。



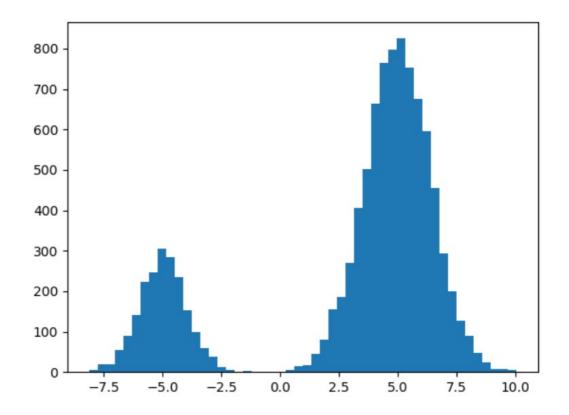
可以发现,当 μ 的值改变之后,图像中出现的两个峰之间的距离也有所改变。在上述改变下,混合高斯分布的两个峰之间的距离更近了。

• 改变 σ 的值,使 $\mu_1=-5,\sigma_1=0.5,\mu_2=10,\sigma_2=3,p=0.5$ 。



在这种情况下,我们发现两个峰的宽度均有很明显的改变。且 σ 越大,峰越宽。

• 改变p的值,使 $\mu_1=-5,\sigma_1=1,\mu_2=10,\sigma_2=1,p=0.8$ 。



在这种情况下,我们发现两个峰的面积出现了较大的变化。当p越大,右边的峰的面积越大。

解题思路和代码

我使用Python语言来求解这道题,使用科学计算库numpy来完成正态分布随机数的生成,并根据给出的公式: $Z=X+\eta Y$,生成混合高斯分布的随机数,并且使用绘图库matplotlib来绘制频率分布直方图。

代码如下:

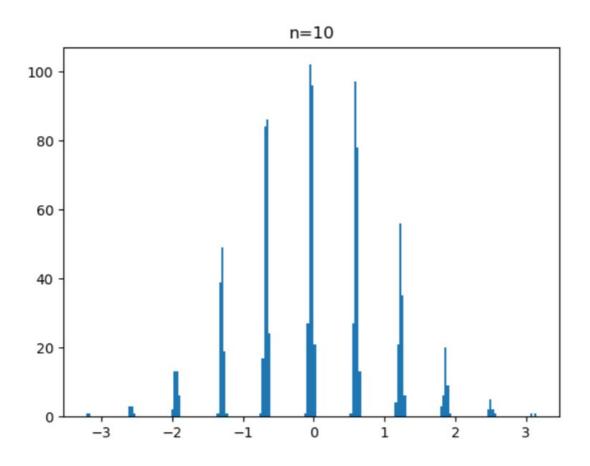
```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
# Input
m1 = eval(input('µ1:'))
s1 = eval(input('\sigma1:'))
m2 = eval(input('\mu2:'))
s2 = eval(input('\sigma2:'))
p = eval(input('p:'))
data_size = 10000
# Generate Random Numbers
x = np.random.normal(m1, s1, data_size)
y = np.random.normal(m2, s2, data size)
a = np.random.rand(data_size) < p</pre>
z = x + a * y
# Show
plt.hist(z, bins=50)
plt.show()
```

问题2

(在本题中,参数设定为: $\mu_1=-50, \mu_2=100, \sigma_1=1, \sigma_2=1, p=0.5$)

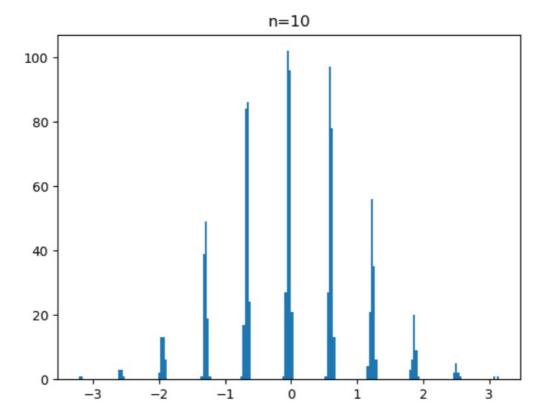
 $U_1,U_2,...,U_{1000}$ 的频率分布直方图

当参数设定为n=10时,得到的频率分布直方图如下。

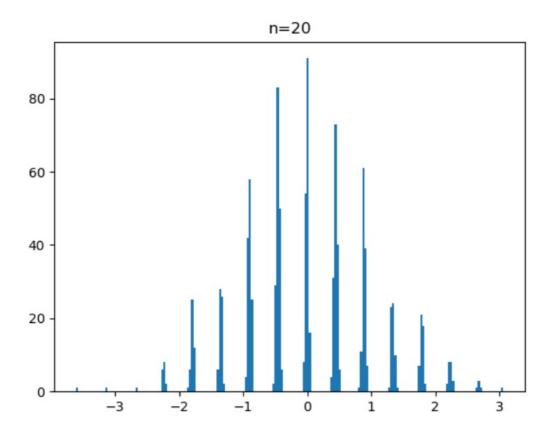


不同的n下的频率分布直方图

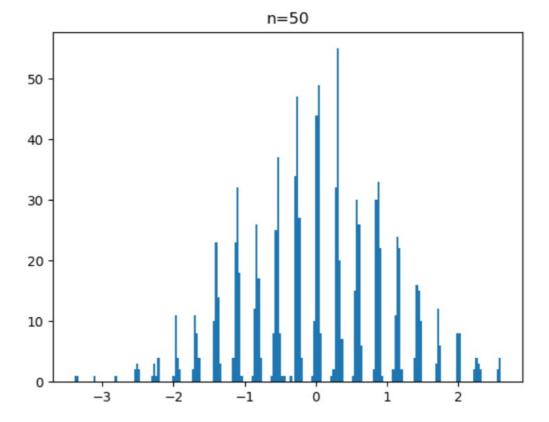
• n = 10



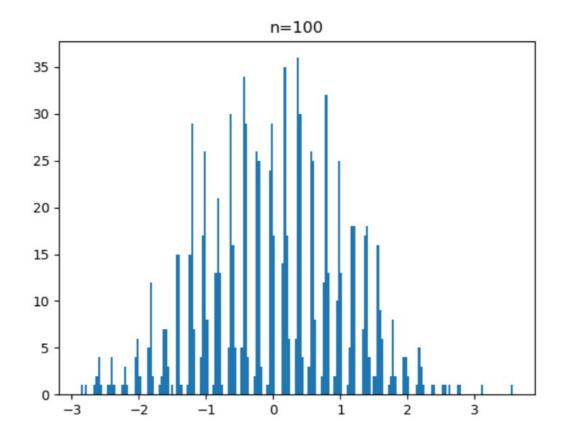
• n = 20



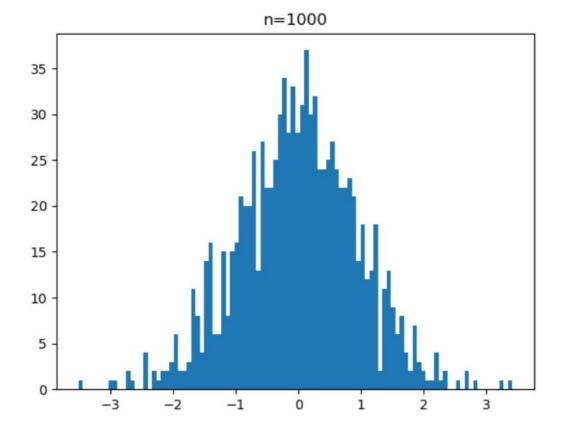
• n = 50



• n = 100

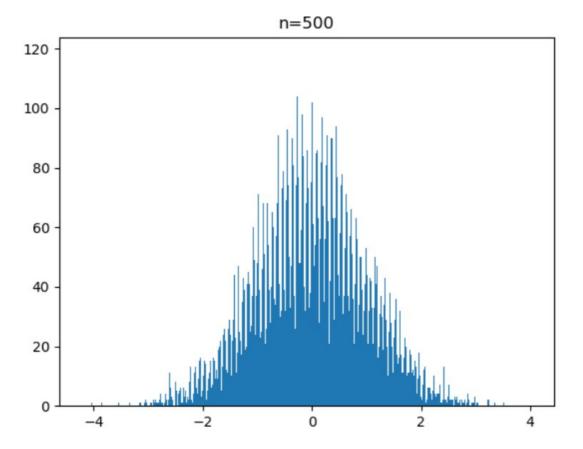


• n = 1000



通过这些图像, 我们可以发现如下的规律:

- 1. 随机变量 U_i 的频率分布直方图,实际上是由一个个"峰"组成的,而且峰和峰之间存在一定的间隔。
- 2. 通过改变不同的参数,可以发现这些峰的中心都在0处,且峰的高度随着 $|u_i|$ 的增大不断减小。到两边,趋近于0,中间的峰的高度最大。
- 3. 随着n的增大,峰的数量不断增多,峰与峰之间的间隔减小。但是这些峰的顶部构成的整体的"包络面"形状相似。
- 4. 当n足够大时,由于峰与峰之间的间距已经小于频率分布直方图的小区间的长度,所以峰与峰时间的间隔无法清晰地看出来,当 n=1000 时,这种现象已经极为明显,整体的图像已经看不出来各个峰之间的间隔了。但是,假如缩小直方图的区间长度,也可以粗略看出峰顶之间的间隙:



解题思路与代码

这道题,同样是用 Python 编写代码求解的。首先使用 numpy 生成 $n \times 1000$ 的符合混合高斯分布的随机数矩阵,之后计算出矩阵的均值与方差,并通过循环计算出 U_i ,最后使用 matplotlib 绘制频率分布直方图。

代码如下:

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
# Parameters
m1 = -500
s1 = 1
m2 = 100
s2 = 1
p = 0.5
total size = 1000
data_size = int(input('n:'))
# Data Generator
z = np.zeros((total_size, data_size))
u = np.zeros(total_size)
x = np.random.normal(m1, s1, (total_size, data_size))
y = np.random.normal(m2, s2, (total_size, data_size))
a = np.random.rand(total size, data size) < p</pre>
z: np.ndarray = x + a * y
# Calculate EZ and DZ
EZ = z.mean()
DZ = z.var()
# Calculate U i with a loop
for i in range(total_size):
```

```
z_sum = z[i].sum()
u[i] = (z_sum - data_size * EZ) / np.sqrt(data_size * DZ)
# Show the plot
plt.hist(u, bins=100)
plt.title(f'n={data_size}')
plt.show()
```

感想

- 1. 通过这次概率统计的大作业,我对混合高斯分布这一分布有了更加深入的了解,并且对其参数与分布图像的关系有了更多的认识。
- 2. 通过程序绘制的图像,我了解了影响频率分布直方图与概率密度图像的联系与差别,并明白了如何使用频率分布直方图更好地反应随机变量的分布。
- 3. 通过编写程序生成变量,我对使用计算机辅助解决概率统计问题更为熟练,并掌握了一些数学库和图像库的使用方法。

致谢

感谢熊德文老师的悉心教导与富有探索价值的大作业,使我获益匪浅。感谢 Python 语言和数学 计算库 numpy 、绘图库 matplotlib ,有了这些工具,让数学问题的解决有了更快、更好的方法。