第二次上机作业

斯蓬

2024-10-24

目录

1	第一	−章课后习题编程部分	2
	1.1	Task1.1	2
	1.2	Task1.2	3
	1.3	Task1.3	4
	1.4	Task1.4	6
2	第一	−章例题复现部分	8
	2.1	1.1.1	8
		1.1.5	
	2.3	1.2.1	10
3	第二	二章课后习题编程部分	11
	3.1	Task2.1	11
	3.2	Task2.2	12
4	第二	二章例题复现部分 二章例题复现部分	13
	4.1	2.1.4	1.9

1 第一章课后习题编程部分

1.1 Task1.1

使用逆变换抽样法

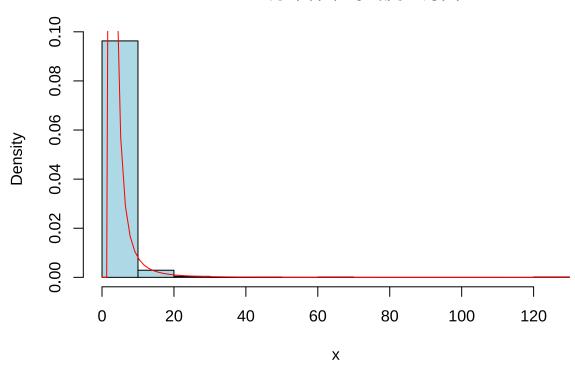
```
library(VGAM)

# 设置参数
a <- 2
b <- 2
n <- 1000 # 样本量

# 逆变换法生成 Pareto 分布随机样本
u <- runif(n) # 生成 [0,1] 均匀分布的随机数
x <- b / (u^(1/a)) # 逆变换公式

# 绘制密度直方图和使用 VGAM 包中的 dpowerpareto 函数绘制 Pareto 分布密度曲线
hist(x, probability = TRUE, main = "Pareto 分布样本的密度直方图", col = "lightblue")
curve(dpareto(x, shape = a, scale = b), col = "red", add = TRUE)
```





1.2 Task1.2

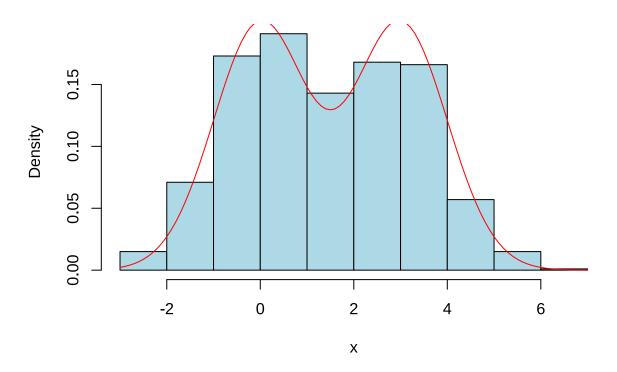
```
# 设置参数
n <- 1000
p1 <- 0.5 # N(0, 1) 的权重
mu1 <- 0 # N(0, 1) 的均值
sigma1 <- 1 # N(0, 1) 的标准差
mu2 <- 3 # N(3, 1) 的均值
sigma2 <- 1 # N(3, 1) 的标准差

# 生成正态混合分布的随机样本
z <- rbinom(n, 1, p1) # 生成 0/1 变量
```

```
x <- z * rnorm(n, mu1, sigma1) + (1 - z) * rnorm(n, mu2, sigma2)

# 绘制密度直方图和密度曲线
hist(x, probability = TRUE, main = " 正态混合分布样本的密度直方图", col = "lightblue")
curve(p1 * dnorm(x, mu1, sigma1) + (1 - p1) * dnorm(x, mu2, sigma2), col = "red", add = TRUE)
```

正态混合分布样本的密度直方图



从图中我们可以发现,直方图和曲线大致拟合。当 n 趋向于无穷的时候,直方图所表示的应该和曲线一致。

1.3 Task1.3

设置参数

sigma <- 1

```
r <- 1000 # 样本量

# 生成 Rayleigh 分布的随机样本

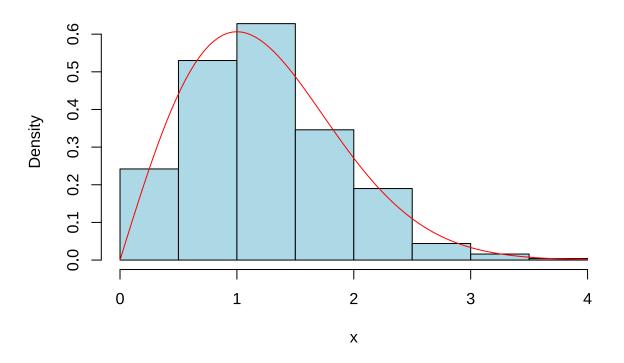
x <- sqrt(-2 * sigma^2 * log(runif(n)))

# 绘制密度直方图和密度曲线

hist(x, probability = TRUE, main = "Rayleigh 分布样本的密度直方图", col = "lightblue")

curve((x / sigma^2) * exp(-x^2 / (2 * sigma^2)), col = "red", add = TRUE)
```

Rayleigh分布样本的密度直方图



1.4 Task1.4

```
# 定义累积概率函数 (CDF)
cdf <- c(0.1, 0.3, 0.5, 0.7, 1.0) # 对应的累计概率
# 自定义函数生成随机变量 X
generate_random_variable <- function(n) {</pre>
  x <- numeric(n) # 存储生成的随机变量
 for (i in 1:n) {
   u <- runif(1) # 生成一个 [0, 1] 均匀分布的随机数
   # 使用累积概率分布来判断随机变量的取值
   if (u <= cdf[1]) {</pre>
     x[i] <- 0
   } else if (u <= cdf[2]) {</pre>
     x[i] < -1
   } else if (u <= cdf[3]) {</pre>
     x[i] < -2
   } else if (u <= cdf[4]) {</pre>
     x[i] < -3
   } else {
     x[i] < -4
   }
  }
 return(x) # 返回生成的随机变量
}
# 生成 1000 个随机变量样本
n <- 1000
samples <- generate_random_variable(n)</pre>
# 打印观测频率
observed_freq <- table(samples) / n</pre>
print(observed_freq)
```

samples

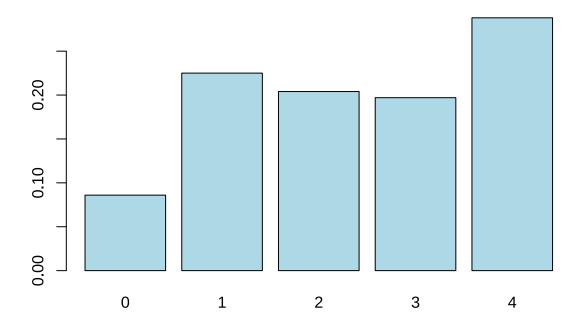
0 1 2 3 4

0.086 0.225 0.204 0.197 0.288

绘制频率直方图

barplot(observed_freq, main = " 离散随机变量 X 的观测频率", col = "lightblue")

离散随机变量X的观测频率



从图中我们可以看出,我们通过算法来实现的离散随机变量和给出的概率是符合的。

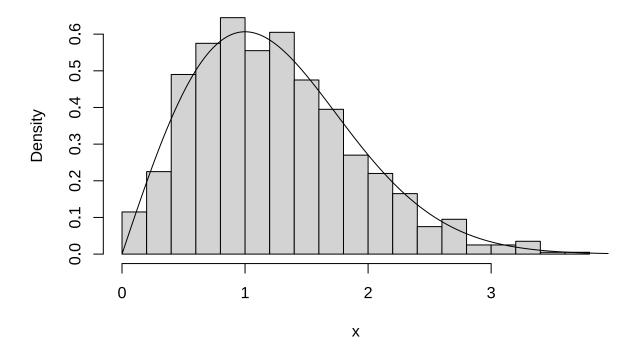
2 第一章例题复现部分

2 第一章例题复现部分

2.1 1.1.1

```
set.seed(220810332)
n = 1000
sigma=1
r = matrix(runif(n),n,1)
x = sqrt(-2*sigma^2*log(1-r))
x0=seq(0,4,0.01)
fx=x0/(sigma^2)*exp(-x0^2/(2*sigma^2))
hist(x,20,freq=F)
lines(x0,fx,'1')
```

Histogram of x



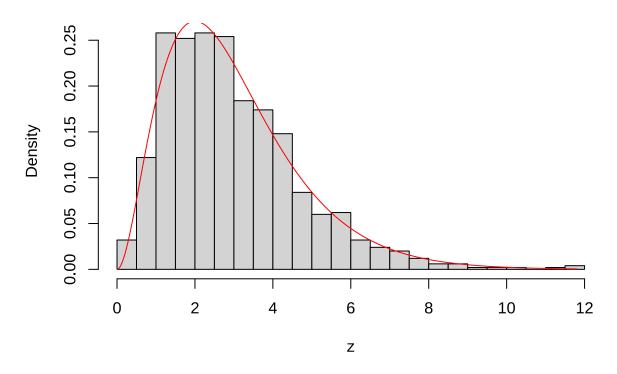
2 第一章例题复现部分 9

2.2 1.1.5

```
set.seed(220810332)
func_h = function(x,alpha){
  if(alpha < 1){
   print("ERROR_PARAMETER") # 当 alpha<1 时该抽样不适用
  }
  else (exp(alpha-1)/(alpha^(alpha-1))*x^(alpha-1)
        *exp(-(alpha-1)/alpha*x))}
n = 1000
m = 0
i = 0; alpha = 3
z = c()
repeat{
  m = m+1;
 x = rexp(1, 1/alpha)
 y = runif(1)
  ty = func_h(x,alpha)
  if (y<=ty){
   z = c(z,x)
   i = i+1
  if (i == n) break}
x0=seq(0,max(z),0.01)
fx=dgamma(x0,alpha,1)
hist(z,30,freq=F)
lines(x0,fx,'l',col='red')
```

2 第一章例题复现部分

Histogram of z



2.3 1.2.1

```
set.seed(220810332);
X=c(1,2.5,3.5,5,6);
prob = c(0.1,0.2,0.3,0.2,0.2)
Fx=cumsum(prob)
n = 10000;xi=NULL
for (i in 1:n){
   r=runif(1,0,1)
   if (r<=prob[1]){
      xi[i]=X[1]
   }else{xi[i]=X[min(which(Fx>=r))]}}
```

```
x=sample(c(1,2.5,3.5,5,6),size=n,replace=TRUE,prob=prob)
table(xi)/n

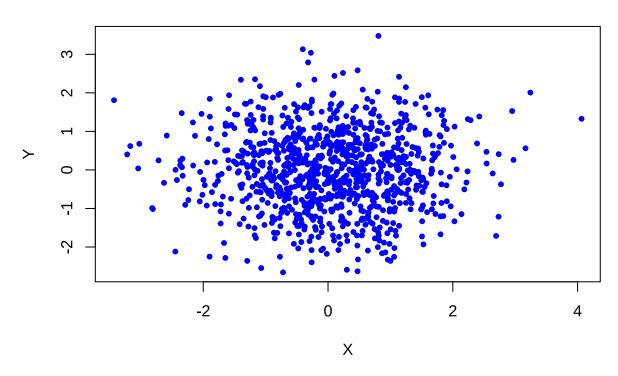
## xi
## 1 2.5 3.5 5 6
## 0.1006 0.2038 0.2962 0.1986 0.2008
table(x)/n

## x
## 1 2.5 3.5 5 6
## 0.1009 0.1960 0.3051 0.2044 0.1936
```

3 第二章课后习题编程部分

3.1 Task2.1

Scatter plot of X and Y



3.2 Task2.2

```
# 设置样本数量
n <- 1000

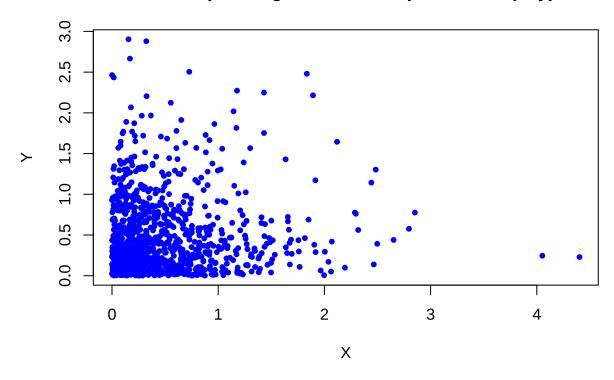
# 定义二维分布的联合概率密度函数 (PDF)

F_joint <- function(x, y) {
    1 - exp(-2 * x) - exp(-2 * y) + exp(-2 * (x + y))
}

# 生成从二维分布中采样的随机数
x <- rexp(n, rate = 2) # 从边缘分布 Exp(2) 中采样
```

4 第二章例题复现部分

Scatter plot of generated samples from F(x, y)



4 第二章例题复现部分

4.1 2.1.4

4 第二章例题复现部分 14

```
set.seed(220810332)
rep=1000
xi=matrix(0,rep,2)
mu1=mu2=0
sigma11=1
sigma22=0.2
rho=0.8
sigma12=sigma21=rho*sqrt(sigma11*sigma22)
sigma_c=sigma11-sigma12*sigma22^(-1)*sigma21
for (i in 1:rep){
  x2=rnorm(1,mu2,sigma22^0.5)
  mu_c=mu1+sigma12*sigma22^(-1)*(x2-mu2)
  x1=rnorm(1,mu_c,sigma_c^0.5)
  xi[i,]=c(x1,x2)
}
plot(xi[, 1], xi[, 2],
     main = "Scatter plot of Generated Samples (X1 vs X2)",
     xlab = "X1", ylab = "X2",
     col = "blue", pch = 20,
     cex = 0.6)## 绘制散点图来展示结果
grid()
```

4 第二章例题复现部分 15

Scatter plot of Generated Samples (X1 vs X2)

