تابع چگالی $\beta(3,7) = 250x^2(1-x)^6$ به صورت $\beta(3,7) = 250x^2$ است.

يادآورى:
$$\beta(\alpha,\beta) = \frac{\Gamma(\alpha)^*\Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha+\beta)}$$
 و
$$f(x;\alpha,\beta) = \frac{1}{\beta(\alpha,\beta)} x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1}$$
 يادآورى:
$$\Gamma(n) = (n-1)!$$

حال از آنجا که تابع g(x) تابع چگالی توزیع یکنواخت است، داریم :

ن در $\frac{f(x)}{g(x)} < 3$. کران بالا را با محاسبه مشتق و پیدا کردن مقدار ایکس زمانی که مشتق برابر صفر است و جایگذاری آن در تابع به دست آوردیم.

حال متغیر ایکس زمانی پذیرفته میشود که: $u = \frac{f(x)}{cg(x)} = \frac{250x^2(1-x)^6}{3(1)} = 83x^2(1-x)^6 > u$ اتفاق افتد.

```
# Maryam Alipour 9612037
# Beta = 7
# f(x)/g(x) = 250x^2(1-x)^6
\# d/dx = 0
\# f(x)/g(x) <= 3 -> c=3
\# f(x)/c*g(x) = 83x^2(1-x)^6 > u
n <- 1000 #need almost cn=3000 recurrence
k <- 0
j <- 0
y <-rep(0,n)
while (k < n) {
  u <- runif(1)
  j <- j + <u>1</u>
  x <- runif(1) #random variate from g
  if (83*x^2*(1-x)^6 > u) {
    #we accept x
    k < -k + 1
    y[k] <- x
# evaluation
```

```
p <- seq(0.1, 0.9, 0.1)

Qhat <- quantile(y, p) # quantiles of sample

Q <- qbeta(p,3,7) # theoretical quantiles

mse <- sqrt(((Qhat-Q)^2)/n)

round(rbind(Qhat, Q,mse), 5)

qqplot(rbeta(1000,3,7),y) # almost a straight line, so we can fairly assume that generated data comes from beta distribution</pre>
```

حال با رسم qqplot توزیع بتا و توزیع ساخته شده با استفاده از روش پذیرش- رد مشاهده میکنیم که این روش کاربردی و صحیح است.

