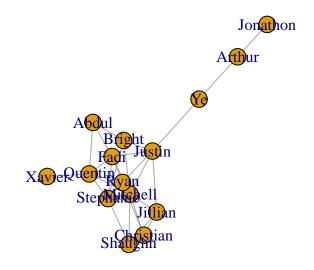
Exam 1

Bright

3/6/2021

```
# Problem 2
#part a
\#Clustering\ Coefficient
d=read.csv("C:\\Users\\corny\\Desktop\\network rcodes\\my_social_network_mat690.csv",row.names = 1)
d[is.na(d)]=0
library(igraph)
##
## Attaching package: 'igraph'
## The following objects are masked from 'package:stats':
##
##
       decompose, spectrum
## The following object is masked from 'package:base':
##
##
g_social=graph_from_adjacency_matrix(as.matrix(d), mode = "upper")
plot(g_social)
```

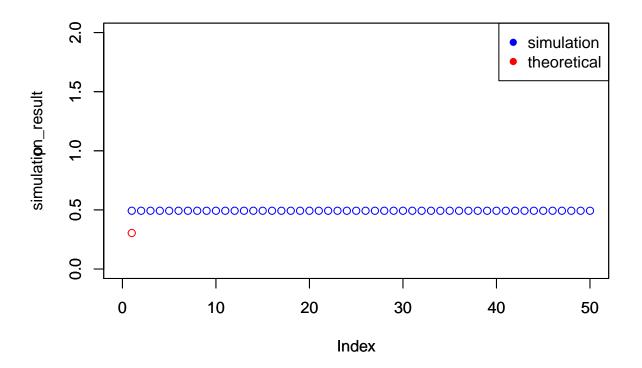


```
#The G(n,p) of our class social network
n=15 # Number of nodes
c=sum(degree(g_social))/n # Average degree
p = c/(n-1) #probability
simulation_number=50
                          simulation_result=rep(0,simulation_number)
                          for (i in 1:simulation_number){
                          gnp\_social \leftarrow erdos.renyi.game(n, p, type = "gnp") #generate a random graphs in G(n,p)
               simulation_result[i]=transitivity(g_social,type = "undirected", isolates = "zero")
                        simulation_result
## [1] 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571
## [8] 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571
## [15] 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571
## [22] 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.492857
## [29] 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.492857
## [36] 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.492857
## [43] 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.4928571 0.492857
## [50] 0.4928571
```

```
plot(simulation_result,xlim=c(0,50),ylim=c(0,2),col="blue")
par(new=TRUE)

#Homework 5, the theorectical clustering coeffcient of the G(n,p) model is p this is C= c/(n-1).

plot(p,xlim=c(0,50),ylim=c(0,2),col="red")
legend("topright",legend=c("simulation","theoretical"),col = c("blue","red"),pch=16)
```



```
# Our Social network can be generated by our the G(n,p) model

#Problem 2 part (a)

#Average Path length

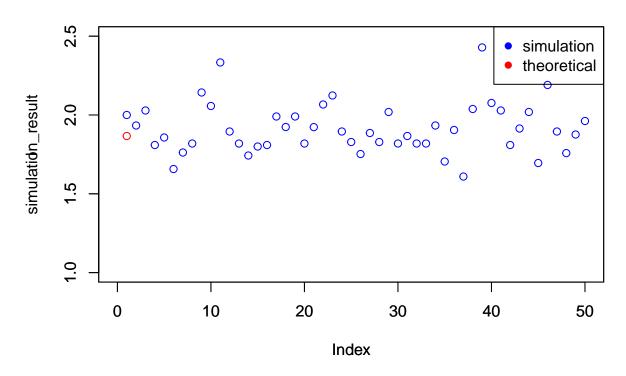
d=read.csv("C:\\Users\\corny\\Desktop\\network rcodes\\my_social_network_mat690.csv",row.names = 1)
d[is.na(d)]=0
library(igraph)
g_social=graph_from_adjacency_matrix(as.matrix(d), mode = "upper")

#The G(n,p) of our class social network

n=15 # Number of nodes
c=sum(degree(g_social))/n # Average degree
p = c/(n-1) #probability

simulation number=50
```

```
simulation_result=rep(0,simulation_number)
  for (i in 1:simulation_number){
    g_social <- erdos.renyi.game(n, p, type = "gnp")</pre>
 simulation_result[i]=mean_distance(g_social, directed = F, unconnected = T)
  simulation_result
## [1] 2.000000 1.933333 2.028571 1.809524 1.857143 1.657143 1.761905 1.819048
## [9] 2.142857 2.057143 2.333333 1.895238 1.819048 1.742857 1.800000 1.809524
## [17] 1.990476 1.923810 1.990476 1.819048 1.923077 2.066667 2.123810 1.895238
## [25] 1.828571 1.752381 1.885714 1.828571 2.019048 1.819048 1.866667 1.819048
## [33] 1.819048 1.933333 1.704762 1.904762 1.609524 2.038095 2.428571 2.076190
## [41] 2.028571 1.809524 1.914286 2.019048 1.695238 2.190476 1.895238 1.758242
## [49] 1.876190 1.961905
#thereoctical l
l=log(n)/log((n-1)*p)
plot(simulation_result,xlim=c(0,50),ylim=c(1,2.5),col="blue")
par(new=TRUE)
plot(1,xlim=c(0,50),ylim=c(1,2.5),col="red")
legend("topright",legend=c("simulation","theoretical"),col = c("blue","red"),pch=16)
```



```
# Our Social network can be generated by our the G(n,p) model

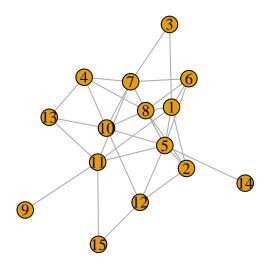
#THE CONFIGURATION MODEL

d=read.csv("C:\\Users\\corny\\Desktop\\network rcodes\\my_social_network_mat690.csv",row.names = 1)
d[is.na(d)]=0
library(igraph)
g_social=graph_from_adjacency_matrix(as.matrix(d), mode = "upper")

n=15 # Number of nodes
c=sum(degree(g_social))/n # Average degree
p = c/(n-1) #probability

deg=degree(g_social)
g2 <- sample_degseq(deg, in.deg = NULL,method = "vl")

plot(g2)# Our social network using configuration model</pre>
```



```
neig_deg=an$knn
Ex_avr_deg=1/n*(sum(neig_deg))
#Clustering Coefficient
C=1/n*((sum(degree(g2)^2))^2)/(sum(degree(g2)))^2
Act_C= transitivity(g2)
print(C)
## [1] 1.926042
print(Act_C)
## [1] 0.3642857
\hbox{\it\#Our class social network is not a configuration model.}
# Problem 3
simulation_number=50
  simulation_result=rep(0,simulation_number)
  for (j in 1:simulation_number){
    g <- sample_degseq(rep(2,100))</pre>
    simulation_result[j]=transitivity(g,type ="undirected",isolates="zero")
  }
```

an=knn(g2)

```
clustering_coef=mean(simulation_result)

print(clustering_coef)

## [1] 0.001818306

# Theorectical Clustering coefficient of the confuguration model

n=100
k=1/n*(sum(degree(g)))
k_squ=1/n*(sum(degree(g)^2))
C_theorectical =1/n*(k_squ^2/k^3)

print(C_theorectical)
```

[1] 0.02

From the simulations, the theoretical clustering coefficient in Not equal to the actual clustering c