

Trabalho 1 | AR

Rede de Contactos Sociais

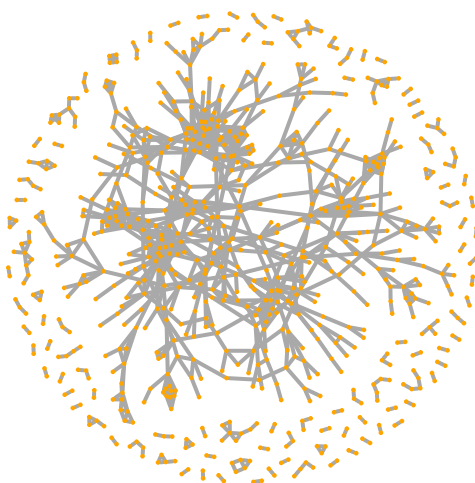
André Silvestre N°104532 Eliane Gabriel N°103303
Maria João Lourenço N°104716 Margarida Pereira N°105877
Umeima Mahomed N° 99239

15 de dezembro de 2023

Questão 1

```
# Importar a rede de um ficheiro .txt
rede <- read_graph("trab_links.txt", format = "edgelist", directed=F)

# Representar graficamente a rede
plot(rede, vertex.color= "orange", vertex.label=NA, vertex.size=2,
      vertex.frame.color=NA, edge.width= 2)
```



Nº de Nodos e de Ligações

```
cat("A rede tem", vcount(rede) , 'nodos e', ecount(rede), 'ligações.')
```

```
## A rede tem 787 nodos e 1197 ligações.
```

Densidade

```
edge_density(rede)
```

```
## [1] 0.003870142
```

Graus dos Nodos

```
# Grau de cada nó
grau <- data.frame("Grau (k_i)"=degree(rede,mode='all'))
grau_transposto <- as.data.frame(t(grau))
colnames(grau_transposto) <- 1:vcount(rede) # Cada coluna é um nodo
grau_transposto
```

```
##          1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 11 12 13 14 15 16 17 18 19 20 21 22 23 24 25 26
## Grau..k_i. 9 4 4 7 1 1 1 3 4 6 4 4 3 1 1 2 1 1 3 1 3 2 3 2 2 1
##          27 28 29 30 31 32 33 34 35 36 37 38 39 40 41 42 43 44 45 46 47 48 49
## Grau..k_i. 2 1 5 5 1 5 1 1 1 1 2 6 2 5 2 2 2 1 1 4 2 2 1 1
##          50 51 52 53 54 55 56 57 58 59 60 61 62 63 64 65 66 67 68 69 70 71 72
## Grau..k_i. 1 3 3 2 2 1 1 1 1 7 6 1 1 1 8 1 2 2 2 6 3 1 5 1
##          73 74 75 76 77 78 79 80 81 82 83 84 85 86 87 88 89 90 91 92 93 94 95
## Grau..k_i. 1 3 1 1 3 1 4 3 4 1 1 5 4 1 1 1 4 2 1 1 5 1 4
##          96 97 98 99 100 101 102 103 104 105 106 107 108 109 110 111 112 113
## Grau..k_i. 3 1 1 3 1 4 2 2 3 11 2 2 3 1 2 1 1 1
##          114 115 116 117 118 119 120 121 122 123 124 125 126 127 128 129 130
## Grau..k_i. 1 5 4 1 2 1 1 2 1 5 3 3 12 4 2 2 1
##          131 132 133 134 135 136 137 138 139 140 141 142 143 144 145 146 147
## Grau..k_i. 1 1 1 1 1 1 1 1 10 1 6 1 2 1 2 2 1 1
##          148 149 150 151 152 153 154 155 156 157 158 159 160 161 162 163 164
## Grau..k_i. 5 1 1 1 1 2 1 2 1 1 1 1 1 3 2 4 8
##          165 166 167 168 169 170 171 172 173 174 175 176 177 178 179 180 181
## Grau..k_i. 5 12 8 7 10 10 11 10 9 4 17 6 8 12 13 4 3
##          182 183 184 185 186 187 188 189 190 191 192 193 194 195 196 197 198
## Grau..k_i. 6 3 8 7 13 9 7 4 4 4 2 1 5 3 8 13 8
##          199 200 201 202 203 204 205 206 207 208 209 210 211 212 213 214 215
## Grau..k_i. 6 7 10 17 11 9 9 4 6 4 7 5 1 4 1 5 3
##          216 217 218 219 220 221 222 223 224 225 226 227 228 229 230 231 232
## Grau..k_i. 9 6 6 4 1 2 1 5 3 7 10 5 4 3 5 10 5
##          233 234 235 236 237 238 239 240 241 242 243 244 245 246 247 248 249
## Grau..k_i. 6 5 2 6 6 8 8 8 8 8 9 2 8 10 5 9 7
##          250 251 252 253 254 255 256 257 258 259 260 261 262 263 264 265 266
## Grau..k_i. 1 7 4 5 3 6 6 4 7 2 12 5 6 3 11 6 7
```

##	267	268	269	270	271	272	273	274	275	276	277	278	279	280	281	282	283
## Grau..k_i.	2	3	6	3	8	12	10	9	3	2	12	7	2	2	8	4	2
##	284	285	286	287	288	289	290	291	292	293	294	295	296	297	298	299	300
## Grau..k_i.	10	7	9	11	8	5	6	2	1	2	5	1	8	4	2	16	1
##	301	302	303	304	305	306	307	308	309	310	311	312	313	314	315	316	317
## Grau..k_i.	3	1	1	1	3	1	3	1	1	4	1	2	2	8	8	5	9
##	318	319	320	321	322	323	324	325	326	327	328	329	330	331	332	333	334
## Grau..k_i.	5	2	9	1	2	2	2	7	2	3	3	1	6	7	3	1	1
##	335	336	337	338	339	340	341	342	343	344	345	346	347	348	349	350	351
## Grau..k_i.	1	1	2	4	11	4	5	1	1	10	3	3	4	3	8	3	4
##	352	353	354	355	356	357	358	359	360	361	362	363	364	365	366	367	368
## Grau..k_i.	4	1	1	4	12	2	3	3	2	2	3	1	1	1	2	2	2
##	369	370	371	372	373	374	375	376	377	378	379	380	381	382	383	384	385
## Grau..k_i.	11	2	2	14	12	1	2	3	1	2	16	4	6	6	9	5	1
##	386	387	388	389	390	391	392	393	394	395	396	397	398	399	400	401	402
## Grau..k_i.	1	4	5	1	5	2	11	5	1	1	4	4	5	3	1	1	2
##	403	404	405	406	407	408	409	410	411	412	413	414	415	416	417	418	419
## Grau..k_i.	4	4	2	4	1	2	2	1	4	9	2	2	2	1	2	2	10
##	420	421	422	423	424	425	426	427	428	429	430	431	432	433	434	435	436
## Grau..k_i.	7	1	1	2	5	2	1	1	2	3	3	1	1	1	3	3	3
##	437	438	439	440	441	442	443	444	445	446	447	448	449	450	451	452	453
## Grau..k_i.	3	3	2	5	4	1	1	1	3	7	3	3	1	1	5	1	2
##	454	455	456	457	458	459	460	461	462	463	464	465	466	467	468	469	470
## Grau..k_i.	1	4	4	1	3	3	2	2	6	4	3	5	4	1	7	1	2
##	471	472	473	474	475	476	477	478	479	480	481	482	483	484	485	486	487
## Grau..k_i.	1	1	2	2	2	2	3	2	3	1	1	2	1	1	3	1	1
##	488	489	490	491	492	493	494	495	496	497	498	499	500	501	502	503	504
## Grau..k_i.	5	2	2	6	2	1	2	1	1	1	1	3	3	2	2	4	5
##	505	506	507	508	509	510	511	512	513	514	515	516	517	518	519	520	521
## Grau..k_i.	2	4	3	6	1	1	1	2	4	3	2	1	1	1	2	1	1
##	522	523	524	525	526	527	528	529	530	531	532	533	534	535	536	537	538
## Grau..k_i.	3	3	1	1	2	2	3	1	3	2	2	1	2	2	1	1	2
##	539	540	541	542	543	544	545	546	547	548	549	550	551	552	553	554	555
## Grau..k_i.	1	1	3	1	3	5	1	1	1	2	1	1	2	1	2	1	1
##	556	557	558	559	560	561	562	563	564	565	566	567	568	569	570	571	572
## Grau..k_i.	1	1	2	1	1	1	4	1	1	4	1	1	1	1	1	1	2
##	573	574	575	576	577	578	579	580	581	582	583	584	585	586	587	588	589
## Grau..k_i.	3	2	1	1	2	3	1	3	2	1	1	1	2	1	1	1	4
##	590	591	592	593	594	595	596	597	598	599	600	601	602	603	604	605	606
## Grau..k_i.	2	2	1	2	2	1	2	2	1	3	1	2	3	1	1	3	7
##	607	608	609	610	611	612	613	614	615	616	617	618	619	620	621	622	623
## Grau..k_i.	3	2	3	2	2	1	1	1	1	2	1	1	1	1	1	1	2
##	624	625	626	627	628	629	630	631	632	633	634	635	636	637	638	639	640
## Grau..k_i.	1	3	1	5	2	1	1	4	3	1	2	1	2	1	1	1	2
##	641	642	643	644	645	646	647	648	649	650	651	652	653	654	655	656	657
## Grau..k_i.	1	1	1	2	2	2	3	3	3	3	1	2	2	2	2	1	1
##	658	659	660	661	662	663	664	665	666	667	668	669	670	671	672	673	674
## Grau..k_i.	2	1	1	1	1	1	2	2	8	1	3	1	1	1	2	1	1
##	675	676	677	678	679	680	681	682	683	684	685	686	687	688	689	690	691
## Grau..k_i.	1	1	1	2	1	1	3	1	3	1	1	1	1	2	2	3	1
##	692	693	694	695	696	697	698	699	700	701	702	703	704	705	706	707	708
## Grau..k_i.	3	2	1	2	3	4	1	1	1	2	3	1	2	1	1	1	3
##	709	710	711	712	713	714	715	716	717	718	719	720	721	722	723	724	725
## Grau..k_i.	1	1	1	2	1	1	1	1	1	3	2	1	1	1	1	1	2

```
##          726 727 728 729 730 731 732 733 734 735 736 737 738 739 740 741 742
## Grau..k_i.   1   5   3   1   1   1   1   1   3   3   1   1   1   1   1   1   2
##          743 744 745 746 747 748 749 750 751 752 753 754 755 756 757 758 759
## Grau..k_i.   1   1   1   1   1   1   2   1   1   2   1   1   3   1   4   1   3
##          760 761 762 763 764 765 766 767 768 769 770 771 772 773 774 775 776
## Grau..k_i.   3   1   1   4   1   1   4   2   1   1   1   1   4   1   2   4   1
##          777 778 779 780 781 782 783 784 785 786 787
## Grau..k_i.   1   1   1   3   1   4   1   3   1   1   1
```

Grau Médio

```
# Grau médio
cat("<k> =",mean(degree(rede,mode='all')))
```

```
## <k> = 3.041931
```

Distribuição dos Graus

```
# Distribuição de frequências do grau
knitr::kable(t(table(factor(degree(rede,mode='all'), levels = 1:max(degree(rede,mode='all'))))))
```

1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	16	17
309	156	101	63	41	26	20	21	14	12	8	8	3	1	0	2	2

Extra - Representação dos nodos proporcional ao grau

```
# Representação dos nodos proporcional ao grau
plot(rede, vertex.size=degree(rede,mode="all")*2, vertex.color= "orange",
      vertex.label=NA, vertex.frame.color=NA, edge.width= 2)
```



Rede Conexa ou Não Conexa?

```
# Verificar se a rede é conexa
is_connected <- is.connected(rede)
cat("A rede é conexa?", is_connected, "\n")
```

```
## A rede é conexa? FALSE
```

```
if (!is_connected) {
  # Se a rede não for conexa, calcular o nº de componentes conexas e as dim. máx e mín dessas component
  components <- clusters(rede)
  num_components <- components$no
  min_size <- min(components$csizes)
  max_size <- max(components$csizes)
  cat("Número de componentes conexas:", num_components, "\n")
  cat("Dimensão mínima das componentes conexas:", min_size, "\n")
  cat("Dimensão máxima das componentes conexas:", max_size, "\n")
}
```

```
## Número de componentes conexas: 104
## Dimensão mínima das componentes conexas: 2
## Dimensão máxima das componentes conexas: 496
```

Associação de Grau

```
# Coeficiente de Assortatividade - Coeficiente de correlação de Pearson para os graus dos nodos adjacentes  
assortativity_degree(rede)
```

```
## [1] 0.4765607
```

```
# Determina os valores da função knn - Média do grau dos vizinhos  
knn(rede)$knnk
```

```
## [1] 2.763754 3.429487 4.435644 5.067460 5.580488 6.089744 6.764286 7.946429  
## [9] 7.746032 8.275000 7.943182 8.270833 8.230769 7.857143      NaN 7.906250  
## [17] 9.264706
```

Média dos Comprimentos dos Caminhos + Curtos

```
# Calcular a média dos caminhos mais curtos pela fórmula  
caminhos_mais_curto <- distances(rede, algorithm = 'dijkstra')  
soma_inversos <- sum(1 / caminhos_mais_curto[caminhos_mais_curto > 0])  
((2 * soma_inversos) / (vcount(rede) * (vcount(rede) - 1)))^(-1)
```

```
## [1] 7.995324
```

```
# Média da Distância - Ignora as distâncias de caminhos inexistentes.  
mean_distance(rede)
```

```
## [1] 7.914034
```

Diâmetro da Rede

```
diameter(rede)
```

```
## [1] 21
```

Estudo dos Triângulos da Rede

```
# Determinar o nº de triângulos da rede  
sum(count_triangles(rede))
```

```
## [1] 2307
```

```
# Determinar a média do coeficiente de clustering para nodos com grau > 1  
mean(transitivity(rede, type = "local")[(degree(rede) > 1)], na.rm = TRUE)
```

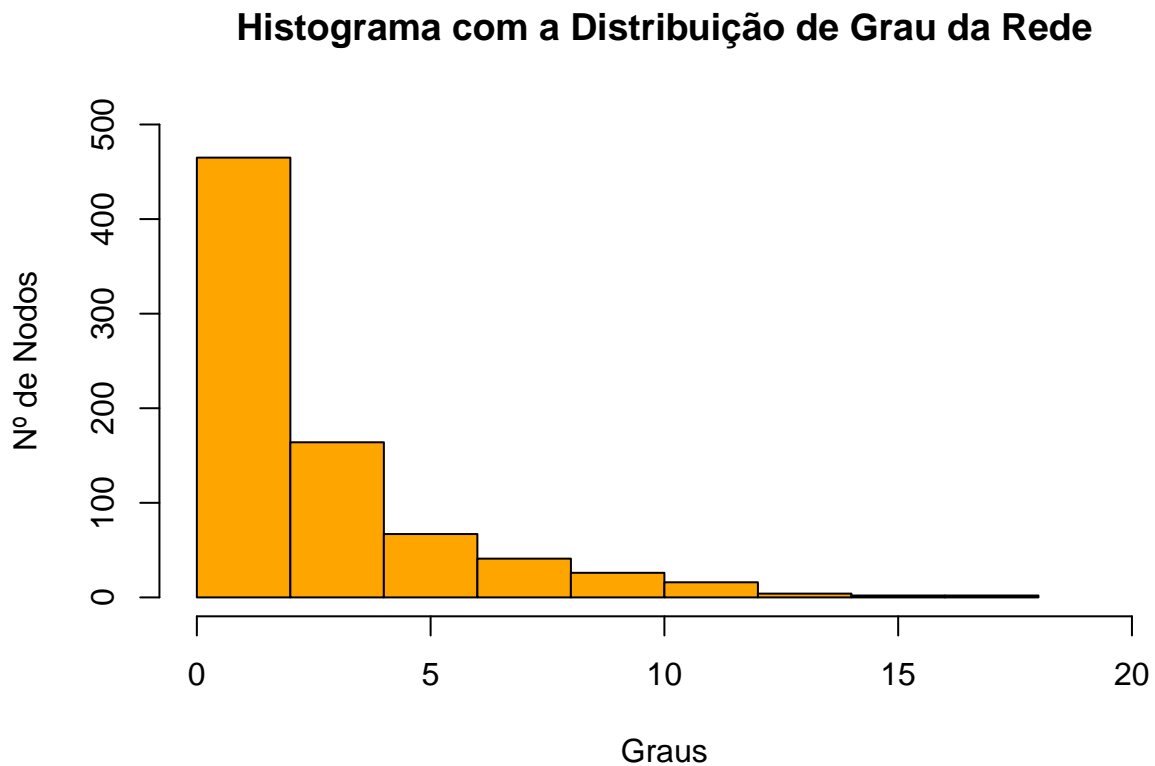
```
## [1] 0.4412442
```

```
# Determinar o coeficiente de clustering da rede
transitivity(rede,type="global")
```

```
## [1] 0.4199126
```

Parâmetro de Heterogenidade

```
deg <- degree(rede,mode="total")
hist(deg, col = 'orange',
      main = 'Histograma com a Distribuição de Grau da Rede',
      xlab = 'Graus',
      ylab = 'Nº de Nodos',
      ylim = c(0,500),
      xlim = c(0,20))
```



```
ht <- mean(deg*deg)/(mean(deg)^2)
ht
```

```
## [1] 1.837585
```

Estudo dos *Hubs* da Rede

```
# closeness(rede)           # Centralidade de proximidade
# centr_clo(rede)           # Normalização
# betweenness(rede)         # Centralidade
# edge.betweenness(rede)    # Intermediação de Ligações
```

Decomposição da Rede (Core Decomposition)

```
# Decomposição de core da rede
coreness <- coreness(rede, mode="all")           # Escreve num vector o valor do k-core de cada nó
cat("Conchas (shells) na rede:")
```

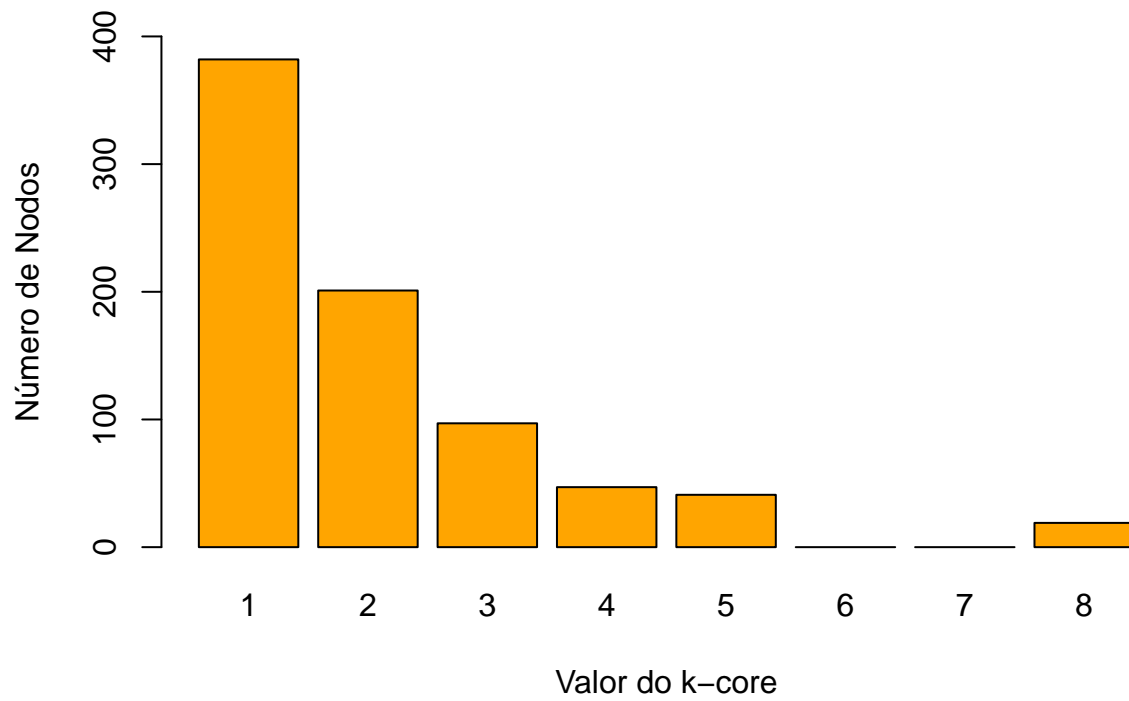
Conchas (shells) na rede:

```
knitr::kable(t(table(factor(coreness, levels = 1:8))))
```

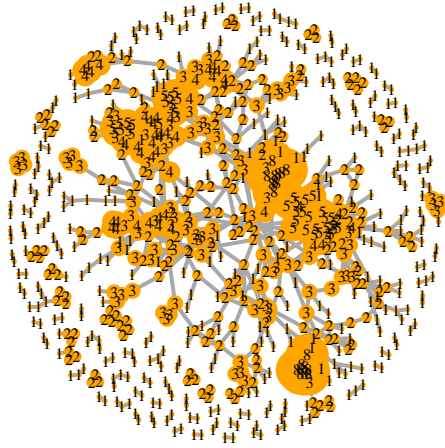
1	2	3	4	5	6	7	8
382	201	97	47	41	0	0	19

```
# Representação gráfica do vector kc
barplot(table(factor(coreness, levels = 1:8)),
        col = 'orange',
        main = "Decomposição de k-core na Rede",
        xlab = "Valor do k-core",
        ylab = "Número de Nós",
        ylim = c(0,400))
```


Decomposição de k-core na Rede



```
# Representa os nodos com indicação do core e em tamanho proporcional ao valor de kc.  
plot(rede,  
      vertex.size=coreness*10/4,  
      vertex.label=coreness,  
      vertex.label.color=c("black"),  
      vertex.label.cex = 0.5,  
      vertex.color= "orange",  
      vertex.frame.color=NA,  
      edge.width= 2)
```



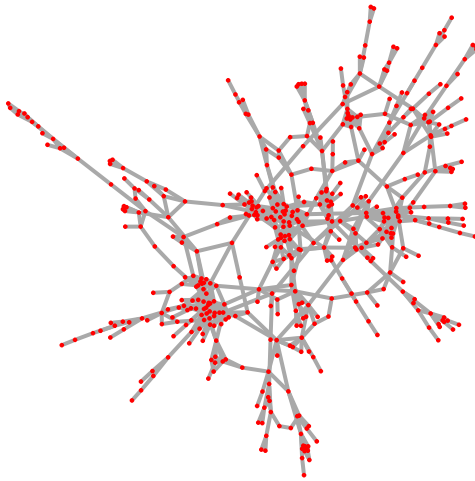
Questão 2

Componente Gigante

```
# components(rede) # A componente gigante é a 1ª do csize

# Encontrar a componente gigante da rede
giant_component <- induced.subgraph(rede, which(components$membership == which.max(components$csize)))

# Representar graficamente a componente gigante da rede
plot(giant_component,
     vertex.color= "red",
     vertex.label=NA,
     vertex.size=2,
     vertex.frame.color=NA,
     edge.width= 2)
```



Nº de Nós e de Ligações da Subrede Componente Gigante da Rede

```
cat("Número de nós na componente gigante:", vcount(giant_component), "\n")
```

```
## Número de nós na componente gigante: 496
```

```
cat("Número de ligações na componente gigante:", ecount(giant_component), "\n")
```

```
## Número de ligações na componente gigante: 984
```

Densidade da Componente Gigante

```
edge_density(giant_component)
```

```
## [1] 0.00801564
```

Graus dos Nodos da Componente Gigante

```
# Grau de cada nó
grau_cg <- data.frame("Grau (k_i)"=degree(giant_component,mode='all'))
grau_transposto_cg <- as.data.frame(t(grau_cg))
colnames(grau_transposto_cg) <- 1:vcount(giant_component) # Cada coluna é um nodo
grau_transposto_cg
```

```
##          1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 11 12 13 14 15 16 17 18 19 20 21 22 23 24 25 26
## Grau..k_i. 9 4 4 7 1 3 4 6 4 4 3 1 1 2 3 1 5 5 1 5 1 2 6 2 5 4
##          27 28 29 30 31 32 33 34 35 36 37 38 39 40 41 42 43 44 45 46 47 48 49
## Grau..k_i. 2 2 1 2 1 1 1 7 6 1 8 6 3 1 5 3 3 1 4 3 4 1 1 4
##          50 51 52 53 54 55 56 57 58 59 60 61 62 63 64 65 66 67 68 69 70 71 72
## Grau..k_i. 2 5 1 3 1 4 2 2 3 11 2 2 3 1 2 5 4 2 1 5 12 4 2
##          73 74 75 76 77 78 79 80 81 82 83 84 85 86 87 88 89 90 91 92 93 94 95
## Grau..k_i. 2 1 1 1 1 10 1 6 1 2 5 1 1 1 1 2 1 3 2 4 8 5 12
##          96 97 98 99 100 101 102 103 104 105 106 107 108 109 110 111 112 113
## Grau..k_i. 8 7 10 10 11 10 9 4 17 6 8 12 13 4 3 6 3 8
##          114 115 116 117 118 119 120 121 122 123 124 125 126 127 128 129 130
## Grau..k_i. 7 13 9 7 4 4 4 2 1 5 3 8 13 8 6 7 10
##          131 132 133 134 135 136 137 138 139 140 141 142 143 144 145 146 147
## Grau..k_i. 17 11 9 9 4 6 4 7 5 1 4 1 5 3 9 6 6
##          148 149 150 151 152 153 154 155 156 157 158 159 160 161 162 163 164
## Grau..k_i. 4 1 2 1 5 3 7 10 5 4 3 5 10 5 6 5 2
##          165 166 167 168 169 170 171 172 173 174 175 176 177 178 179 180 181
## Grau..k_i. 6 6 8 8 8 8 8 9 2 8 10 5 9 7 1 7 4
##          182 183 184 185 186 187 188 189 190 191 192 193 194 195 196 197 198
## Grau..k_i. 5 3 6 6 4 7 2 12 5 6 3 11 6 7 2 3 6
##          199 200 201 202 203 204 205 206 207 208 209 210 211 212 213 214 215
## Grau..k_i. 3 8 12 10 9 3 2 12 7 2 2 8 4 2 10 7 9
##          216 217 218 219 220 221 222 223 224 225 226 227 228 229 230 231 232
## Grau..k_i. 11 8 5 6 5 1 8 4 2 16 1 3 1 3 1 3 4
##          233 234 235 236 237 238 239 240 241 242 243 244 245 246 247 248 249
## Grau..k_i. 1 2 2 8 8 5 9 5 2 9 2 2 7 2 3 3 1
##          250 251 252 253 254 255 256 257 258 259 260 261 262 263 264 265 266
## Grau..k_i. 6 7 3 1 1 2 4 11 4 5 1 1 10 3 3 4 3
##          267 268 269 270 271 272 273 274 275 276 277 278 279 280 281 282 283
## Grau..k_i. 8 3 4 4 1 1 4 12 2 3 3 2 2 3 1 11 2
```

```
##      284 285 286 287 288 289 290 291 292 293 294 295 296 297 298 299 300
## Grau..k_i.  2  14  12   1   2  16   4   6   6   9   5   4   5   1  11   5   1
##      301 302 303 304 305 306 307 308 309 310 311 312 313 314 315 316 317
## Grau..k_i.  1   4   4   5   3   2   4   4   2   4   1   2   2   1   4   9   2
##      318 319 320 321 322 323 324 325 326 327 328 329 330 331 332 333 334
## Grau..k_i.  1  10   7   3   3   3   3   3   2   5   4   1   7   3   3   5   1
##      335 336 337 338 339 340 341 342 343 344 345 346 347 348 349 350 351
## Grau..k_i.  2   1   4   4   1   3   3   2   2   6   4   3   5   4   1   7   1
##      352 353 354 355 356 357 358 359 360 361 362 363 364 365 366 367 368
## Grau..k_i.  2   1   2   2   2   3   1   3   5   6   2   3   3   2   2   4   5
##      369 370 371 372 373 374 375 376 377 378 379 380 381 382 383 384 385
## Grau..k_i.  2   4   3   6   1   2   4   3   2   1   2   3   3   3   1   3   5
##      386 387 388 389 390 391 392 393 394 395 396 397 398 399 400 401 402
## Grau..k_i.  2   1   2   2   1   4   1   1   1   3   2   2   3   1   3   2   4
##      403 404 405 406 407 408 409 410 411 412 413 414 415 416 417 418 419
## Grau..k_i.  2   2   1   2   2   1   3   3   1   1   3   7   3   2   2   1   1
##      420 421 422 423 424 425 426 427 428 429 430 431 432 433 434 435 436
## Grau..k_i.  3   1   5   1   4   3   1   2   1   2   1   1   1   1   2   8   3
##      437 438 439 440 441 442 443 444 445 446 447 448 449 450 451 452 453
## Grau..k_i.  1   2   1   1   2   1   3   1   1   1   3   2   3   4   1   1   1
##      454 455 456 457 458 459 460 461 462 463 464 465 466 467 468 469 470
## Grau..k_i.  2   3   2   1   1   1   3   2   1   5   3   3   3   2   1   1   1
##      471 472 473 474 475 476 477 478 479 480 481 482 483 484 485 486 487
## Grau..k_i.  1   3   1   4   3   3   4   1   4   2   1   1   4   1   2   4   1
##      488 489 490 491 492 493 494 495 496
## Grau..k_i.  1   1   3   1   4   1   3   1   1
```

Grau Médio da Componente Gigante

```
# Grau médio
cat("<k> =",mean(degree(giant_component,mode='all')))
```

```
## <k> = 3.967742
```

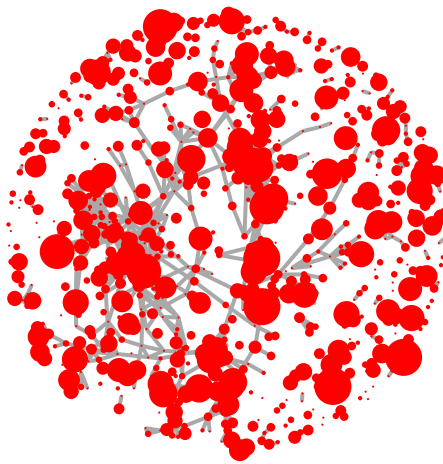
Distribuição dos Graus da Componente Gigante

```
# Distribuição de frequências do grau.
knitr::kable(t(table(factor(degree(giant_component,mode='all'),
                             levels = 1:max(degree(giant_component,mode='all'))))))
```

	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	16	17
	116	86	79	60	38	26	20	21	14	12	8	8	3	1	0	2	2

Extra - Representação dos nodos proporcional ao grau da Componente Gigante

```
# Representação dos nodos proporcional ao grau
plot(rede,
     vertex.size=degree(giant_component,mode="all")*1,
     vertex.color= "red",
     vertex.label=NA,
     vertex.frame.color=NA,
     edge.width= 2)
```



Associação de Grau da Componente Gigante

```
# Coeficiente de Assortatividade - Coeficiente de correlação de Pearson para os graus dos nodos adjacenos
assortativity_degree(giant_component)
```

```
## [1] 0.345145
```

```
# Determina os valores da função knn - Média do grau dos vizinhos
knn(giant_component)$knnk
```

```
## [1] 4.913793 4.616279 4.953586 5.195833 5.842105 6.089744 6.764286 7.946429
## [9] 7.746032 8.275000 7.943182 8.270833 8.230769 7.857143      NaN 7.906250
## [17] 9.264706
```

Média dos Comprimentos dos Caminhos + Curtos da Componente Gigante

```
# Média da Distância - Ignora as distâncias de caminhos inexistentes.  
mean_distance(giant_component)
```

```
## [1] 7.933447
```

Diâmetro da rede da Componente Gigante

```
diameter(giant_component)
```

```
## [1] 21
```

Estudo dos Triângulos da rede

```
# Determinar o nº de triângulos da componente gigante  
sum(count_triangles(giant_component))
```

```
## [1] 2229
```

```
# Determinar a média do coeficiente de clustering para nodos com grau > 1 da componente gigante  
mean(transitivity(giant_component, type = "local")[(degree(giant_component) > 1)], na.rm = TRUE)
```

```
## [1] 0.4391616
```

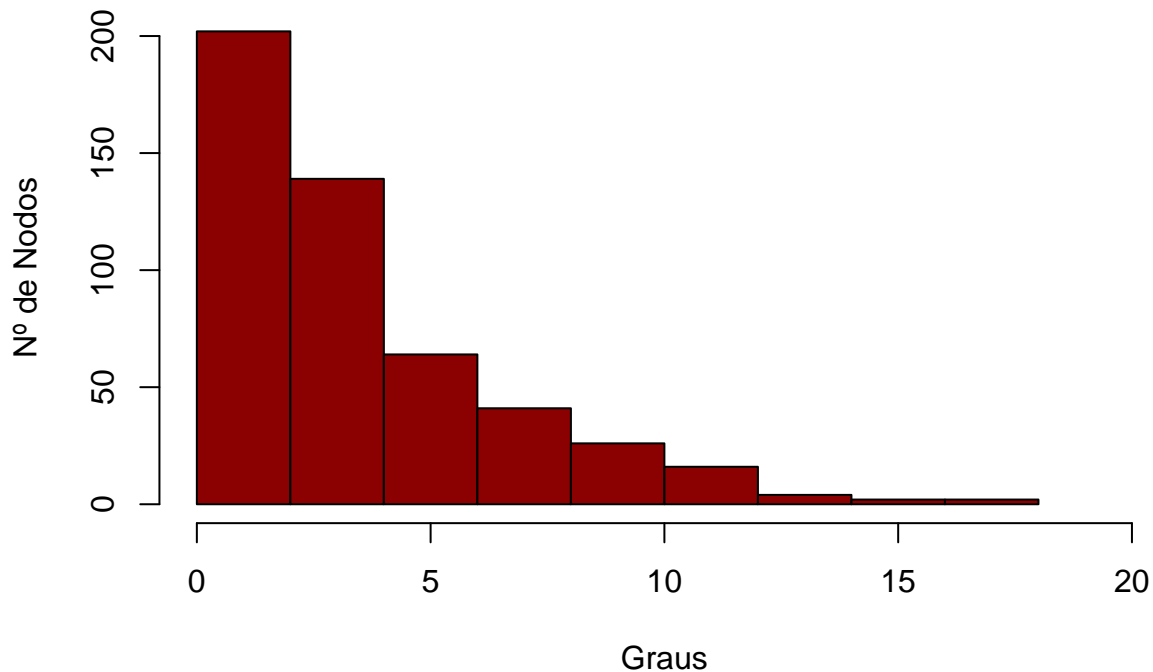
```
# Determinar o coeficiente de clustering da componente gigante  
transitivity(giant_component, type="global")
```

```
## [1] 0.419774
```

Parâmetro de Heterogenidade da Componente Gigante

```
deg_giant <- degree(giant_component, mode="total")  
hist(deg_giant,  
     col = 'darkred',  
     main = 'Histograma com a Distribuição de Grau da Componente Gigante',  
     xlab = 'Graus',  
     ylab = 'Nº de Nodos',  
     xlim = c(0,20))
```

Histograma com a Distribuição de Grau da Componente Gigante



```
ht_giant <- mean(deg_giant*deg_giant)/(mean(deg_giant)^2)
ht_giant
```

```
## [1] 1.612086
```

Estudo dos *Hubs* da Componente Gigante

```
# closeness(giant_component)      # Centralidade de proximidade
# centr_clo(giant_component)      # Normalização
# betweenness(giant_component)    # Centralidade
# edge.betweenness(giant_component) # Intermediação de Ligações
```

Decomposição (*Core Decomposition*) da Componente Gigante

```
# Decomposição de core da componente gigante
coreness_giant <- coreness(giant_component, mode="all") # Escreve num vector o valor do k-core de cada nó
cat("Conchas (shells) na componente gigante:")
```

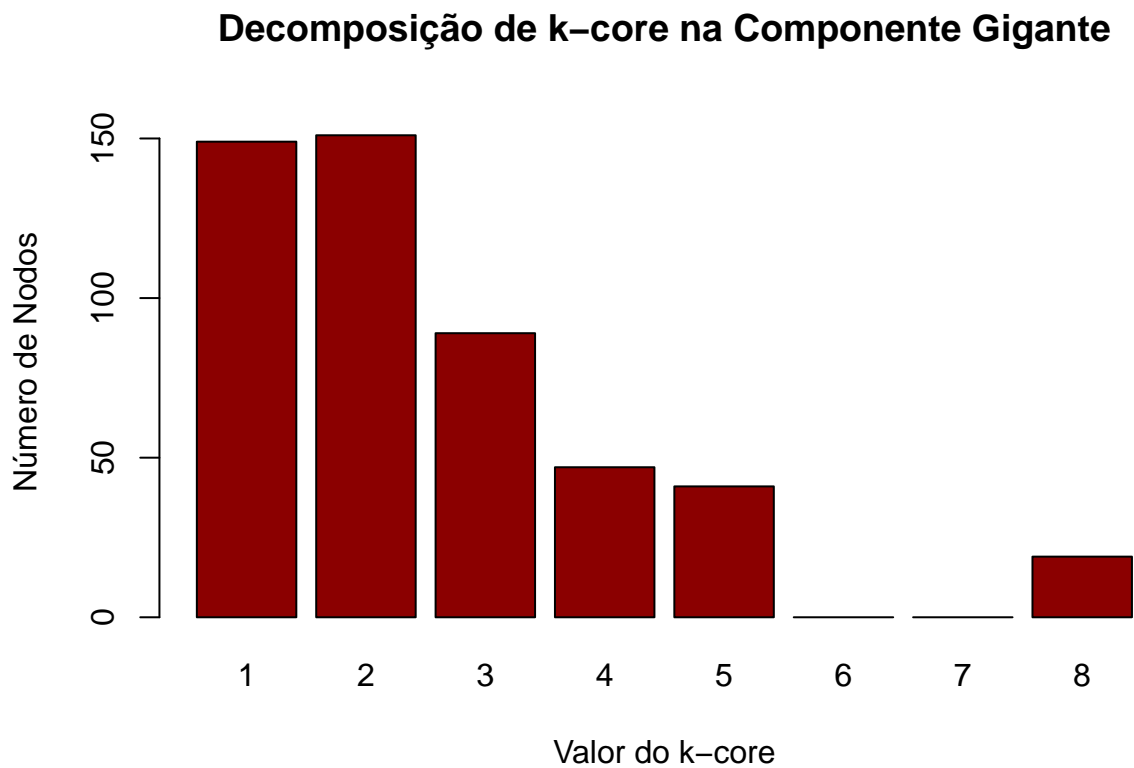
```
## Conchas (shells) na componente gigante:
```



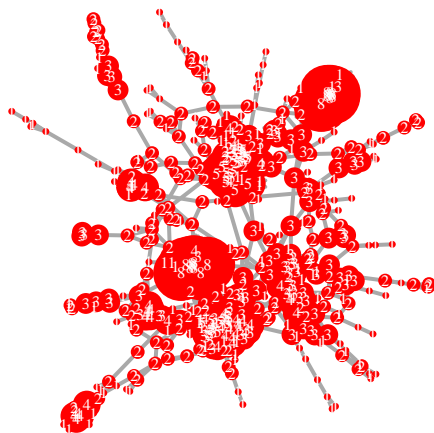
```
knitr::kable(t(table(factor(coreness_giant, levels = 1:max(coreness_giant)))))
```

1	2	3	4	5	6	7	8
149	151	89	47	41	0	0	19

```
# Representação gráfica do vector kc da Componente Gigante
barplot(table(factor(coreness_giant, levels = 1:max(coreness_giant))),
        col = 'darkred',
        main = "Decomposição de k-core na Componente Gigante",
        xlab = "Valor do k-core",
        ylab = "Número de Nós",
        ylim=c(0,160))
```



```
# Representa os nodos com indicação do core e em tamanho proporcional ao valor de kc.
plot(giant_component,
     vertex.size=coreness_giant*10/3,
     vertex.label=coreness_giant,
     vertex.label.color=c("white"),
     vertex.label.cex = 0.5,
     vertex.color= "red",
     vertex.frame.color=NA, edge.width= 2)
```



Questão 3

```
# Q3: Comparação entre a rede completa e a componente gigante

# Criar um dataframe comparativo dos resultados
df <- data.frame(
  Nodos = c('**Nº de Nodos *($$$$ $$$)***', vcount(rede), vcount(giant_component)),
  Ligacoes = c('**Nº de Ligações *($$$$L$$$)***', ecount(rede), ecount(giant_component)),
  Densidade = c('**Densidade *($$$$d$$$)***', round(edge_density(rede), 4),
    round(edge_density(giant_component), 4)),
  Grau_Medio = c('**Grau Médio *($$$$<k>$$$)***',
    round(mean(degree(rede, mode = "all")), 4),
    round(mean(degree(giant_component, mode = "all")), 4)),
  Coeficiente_de_Pearson = c('**Coeficiente de Pearson *($$$$p$$$)***',
    round(assortativity_degree(rede), 4),
    round(assortativity_degree(giant_component), 4)),
  Media_Distancia = c('**Distância Média C+c*($$$$<l>$$$)***',
    round(mean_distance(rede), 3),
    round(mean_distance(giant_component), 3)),
  Diametro = c('**Diâmetro *($$$$l_{max}$$$)***',
    diameter(rede), diameter(giant_component)),
  Triangulos = c('**Nº de Triângulos**', sum(count_triangles(rede)),
    sum(count_triangles(giant_component))),

  # Coeficiente de Cluster médio dos nodos (<C>)
  Coef_custering_medio = c('**Coeficiente de Cluster médio dos nodos *($$$$<C>$$$)***',
    round(mean(
      transitivity(rede,
        type = "local")[(degree(rede) > 1)],
      na.rm = TRUE), 4),
    round(mean(
      transitivity(giant_component,
        type = "local")[(degree(giant_component) > 1)],
      na.rm = TRUE), 4)),

  # Coeficiente de Cluster da rede (C)
  Coef_custering_rede = c('**Coeficiente de Cluster da (sub)rede *($$$$C$$$)***',
    round(transitivity(rede, type="global"), 4),
    round(transitivity(giant_component, type="global"), 4)),
  Heterogeneidade = c('**Heterogeneidade *($$$$K$$$)***', round(ht, 2), round(ht_giant, 2)),
  N_Conchas = c('**Nº de Conchas**', max(coreness(rede, mode="all")),
    max(coreness(giant_component, mode="all")))

)

# Criar a tabela flextable
ftable <- flextable(as.data.frame(t(df))) %>% colformat_md()

# Personalizar a tabela
set_flextable_defaults(fonts_ignore=TRUE)
ftable <- border_remove(x = ftable) %>%
  hline(i= 1, part = "header", border = fp_border(color = "gray", width = 2)) %>%
  hline_bottom(part = "body", border = fp_border(color = "grey", width = 1)) %>%
```

```

vline(j=1:2, border = fp_border(color = "white", width = 5)) %>%
align(j= 2:3, align = "center", part = "all") %>%
bg(j = 2, bg = "#ED7D31", part = "header") %>%
bg(j = 3, bg = "darkred", part = "header") %>%
color(j = 2:3, color = "white", part = "header") %>%
set_header_labels(V1 = "", V2 = "Rede Completa", V3 = "Componente Gigante") %>%
bold(bold = TRUE, part = "header") %>%
autofit()
ftable

```
