Atividade Somativo 2 - Teoria de Grafos

April 18, 2022

1 PUCPR – PONTIFÍCIA UNIVERSIDADE CATÓLICA DO PARANÁ

1.1 CURSO: BIG DATA E INTELIGÊNCIA ANALÍTICA

1.1.1 MATÉRIA: TÉCNICA EM GRAPH MINING

- PROFESSOR: GALBAS MILLEO FILHO
- ALUNOS: JUAN MANOEL MARINHO NASCIMENTO & GUSTAVO DA SILVA ROSSI
- $\bullet \ LINKEDIN: https://www.linkedin.com/in/sr-marinho/https://www.linkedin.com/in/gustavo-da-silva-rossi-006586127/$

1.1.2 Descritivo

Game of Thrones é uma das séries de TV mais populares dos últimos tempos baseada em uma coleção de livros chamada As Crônicas de Gelo e Fogo, de George R. R. Martin. A série possui 8 temporadas que cobrem os 5 volumes da coleção de livros. Com base nos roteiros da série, foi construída uma rede complexa que representa as relações de interação entre os personagens a partir de vértices e arestas. Nesta rede, é estabelecida uma conexão entre o Personagem A e o Personagem B nas seguintes situações:

- 1. Personagem A fala após o Personagem B:
- 2. Personagem A fala sobre o Personagem B;
- 3. Personagem C fala sobre o Personagem A e Personagem B;
- 4. Personagem A e o Personagem B aparecem juntos em uma mesma cena.

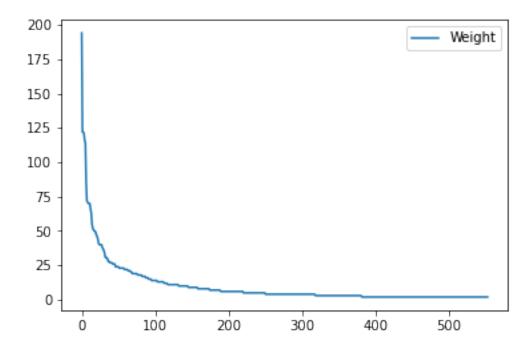
1.1.3 Explicação

Considerando as relações apresentadas acima, os arquivos "got-s1-edges.csv" e "got-s8-edges.csv" apresentam a lista de arestas estabelecidas entre os personagens durante todos os episódios da primeira e da oitava temporada da série, respectivamente. Cada arquivo possui 3 colunas, sendo elas: Source (Personagem A), Target (Personagem B) e Weight, que representa a quantidade de interações entre os personagens a partir do peso das conexões. Por exemplo, na primeira temporada os personagens NED e ROBERT tiveram um total de 192 interações, enquanto na temporada 8 foram somente 2 interações. Em ambos os casos, os grafos são não direcionados, ou seja, as interações entre o Personagem A e B são as mesmas que entre o Personagem B e A.

• Diante deste contexto, escreva um relatório sucinto comparando a rede da primeira temporada ("got-s1-edges.csv") com a rede da segunda temporada ("got-s8-edges.csv"). Para isso, realize

as seguintes tarefas: (Tarefa 1) Discuta quais as principais diferenças entre ambas as redes com base na distribuição de graus dos vértices (apresente os gráficos de histograma), grau médio, densidade e transitividade. Para estas três medidas, apresente os valores obtidos durante a discussão.

[4]: <AxesSubplot:>



```
200
                                                                Weight
175
150
125
100
 75
 50
 25
  0
                  100
                             200
       Ó
                                        300
                                                    400
                                                               500
```

```
[]:
[5]: print("Grafo S1 (qtde. de vértices)): ", GrafoTemporada1.order())
    print("Grafo S8 (qtde. de vértices)): ", GrafoTemporada8.order())
    print("Size Grafo S1 (qtde. de arestas)): ", GrafoTemporada1.size())
    print("Size Grafo S8 (qtde. de arestas)): ", GrafoTemporada8.size())

Grafo S1 (qtde. de vértices)): 126
    Grafo S8 (qtde. de vértices)): 74
    Size Grafo S1 (qtde. de arestas)): 549
    Size Grafo S8 (qtde. de arestas)): 553
```

2 Graus Primeira Season

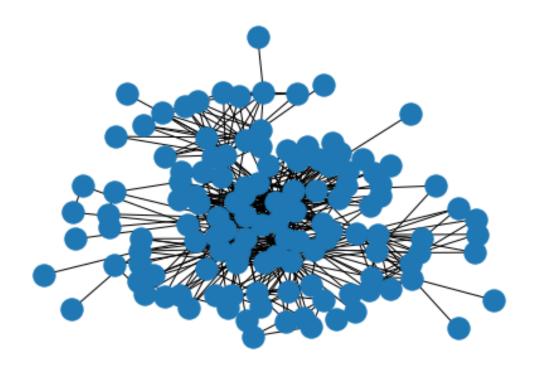
```
[19]: def GrausPrimeiraSeason():
    grau = nx.degree_centrality(GrafoTemporada1)
    grau = list(grau.values())
    maior_grau = max(grau)
    maior_grau_idx = grau.index(maior_grau)
    print("Centralidade de Grau {} com {}".format(str(maior_grau_idx), \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \) \( \
```

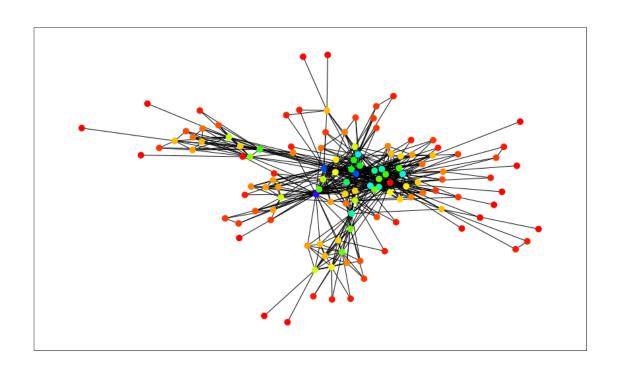
```
plt.figure(figsize=(15,9))
   nx.draw_networkx(GrafoTemporada1, posicao, with_labels=False, node_size=80,u
cmap=plt.get_cmap("hsv"), node_color=grau)
   degree_centrality = nx.centrality.degree_centrality(GrafoTemporada1)
   print("Sorted: ",(sorted(degree_centrality.items(), key=lambda item:u
citem[1], reverse=True))[:8])

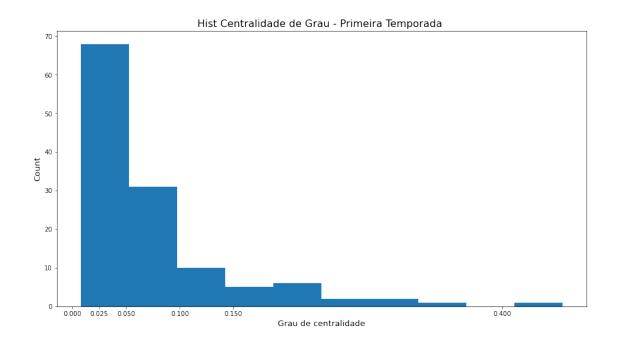
plt.figure(figsize=(15,8))
   plt.hist(degree_centrality.values())
   plt.xticks(ticks=[0, 0.025, 0.05, 0.1, 0.15, 0.4])
   plt.title('Hist Centralidade de Grau - Primeira Temporada ', fontdictu
c={'size': 16}, loc='center')
   plt.xlabel('Grau de centralidade', fontdict ={'size': 13})
   plt.ylabel('Count',fontdict ={'size': 13})
```

[20]: GrausPrimeiraSeason()

```
Centralidade de Grau 0 com 0.456
Sorted: [('NED', 0.456), ('TYRION', 0.328), ('ROBERT', 0.2880000000000000),
('CATELYN', 0.28800000000000003), ('ROBB', 0.24), ('CERSEI', 0.232), ('ARYA', 0.224), ('JOFFREY', 0.216)]
```









[]:

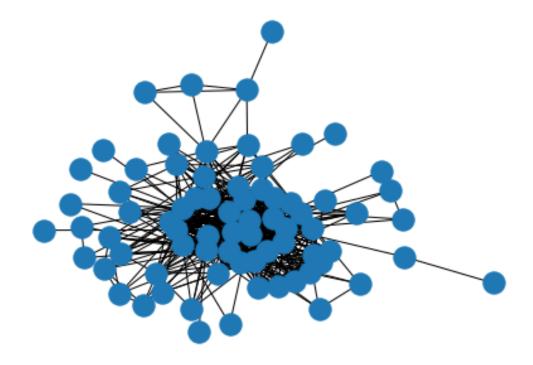
3 Graus - Oitava temporada

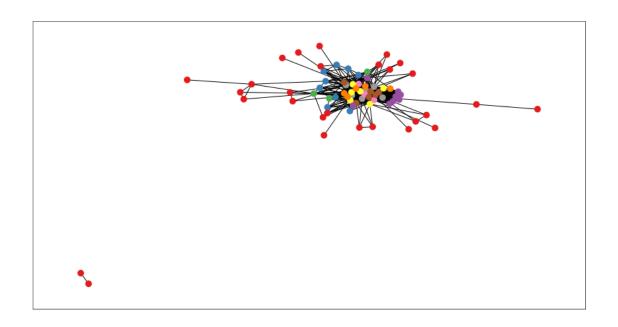
```
def GrausOitavaTemporada():
    grau8 = nx.degree_centrality(GrafoTemporada8)
    grau8 = list(grau8.values())
    maior_grau8 = max(grau8)
    maior_grau_idx8 = grau8.index(maior_grau8)
    print("Vértice com maior centralidade de grau é o {} com {}".

format(str(maior_grau_idx8), str(maior_grau8)))
    posicao8 = nx.draw_kamada_kawai(GrafoTemporada8)
    plt.figure(figsize=(15,8))
    nx.draw_networkx(GrafoTemporada8, posicao8, with_labels=False,u
node_size=80, cmap=plt.get_cmap("Set1"), node_color=grau8)

GrausOitavaTemporada()
```

Vértice com maior centralidade de grau é o 10 com 0.5753424657534246

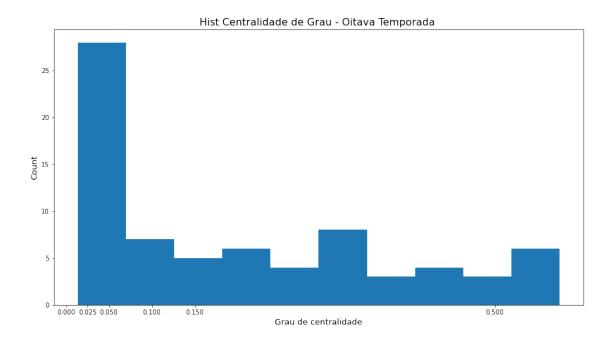




4 Centralidade de grau - Oitava temporada

5 Personagem com maior grau de centralidade: Sam

```
[('SAM', 0.5753424657534246), ('DAENERYS', 0.5616438356164384), ('TYRION', 0.5616438356164384), ('SANSA', 0.547945205479452), ('ARYA', 0.5342465753424657), ('GREY_WORM', 0.5205479452054794), ('DAVOS', 0.5068493150684932), ('JON', 0.4931506849315068)]
Visualização de centralidade de grau
```



```
[]:
```

6 Distribuição em graus - Primeira e oitava temporada

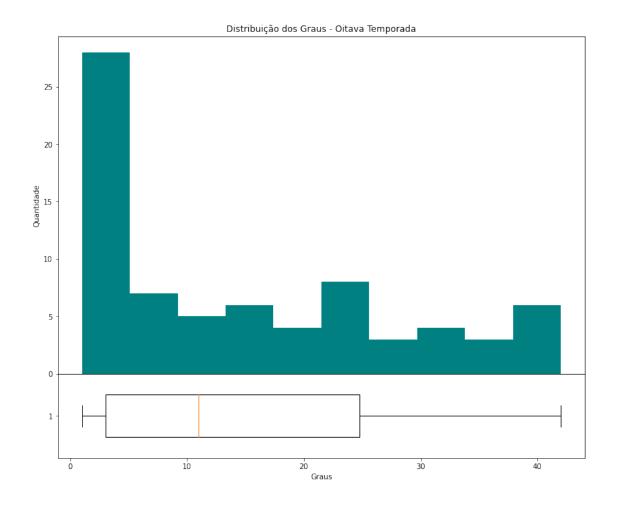
```
[24]: (sorted(GrafoTemporada1.degree, key=lambda item: item[1], reverse=True))[:10]
[24]: [('NED', 57),
       ('TYRION', 41),
       ('ROBERT', 36),
       ('CATELYN', 36),
       ('ROBB', 30),
       ('CERSEI', 29),
       ('ARYA', 28),
       ('JOFFREY', 27),
       ('JON', 26),
       ('LITTLEFINGER', 26)]
[25]: (sorted(GrafoTemporada8.degree, key=lambda item: item[1], reverse=True))[:10]
[25]: [('SAM', 42),
       ('DAENERYS', 41),
       ('TYRION', 41),
       ('SANSA', 40),
       ('ARYA', 39),
       ('GREY_WORM', 38),
```

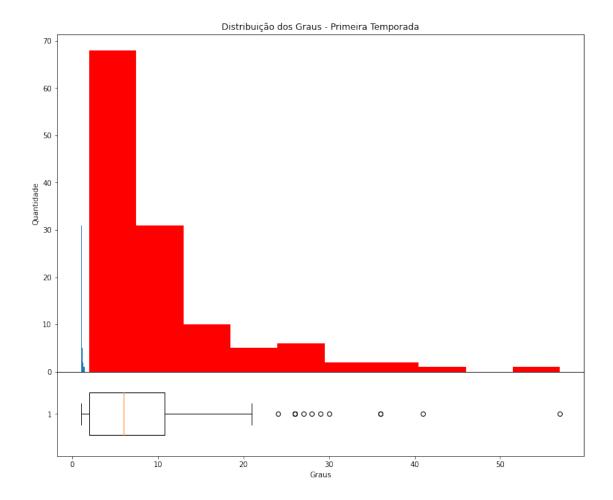
```
('DAVOS', 37),
('JON', 36),
('BRIENNE', 34),
('JAIME', 32)]
```

7 Distribuição em graus - primeira temporada e oitava temporada

```
[30]: def distribuicao_graus_season_one():
          graus = [grau for vertice, grau in GrafoTemporada1.degree()]
          fig = plt.figure(1, figsize=(10,8))
          ax_hist = plt.axes([0, .2, 1, .8])
          ax_box = plt.axes([0, .0, 1, .2])
          ax_hist.hist(graus, color="r")
          ax_hist.set_title("Distribuição dos Graus - Primeira Temporada")
          ax_hist.set_ylabel("Quantidade")
          ax_hist.hist(grau)
          ax_box.set_xlabel("Graus")
          ax_box.boxplot(graus, widths= .5, vert=False)
          plt.show()
      def distribuicao_graus_season_eight():
          print("Distribuição em graus - oitava temporada")
          grausT = [grau for vertice, grau in GrafoTemporada8.degree()]
          fig = plt.figure(1, figsize=(10,8))
          ax_hist = plt.axes([0, .2, 1, .8])
          ax_box = plt.axes([0, .0, 1, .2])
          ax_hist.hist(grausT, color="teal")
          ax_hist.set_title("Distribuição dos Graus - Oitava Temporada")
          ax_hist.set_ylabel("Quantidade")
          ax_box.set_xlabel("Graus")
          ax_box.boxplot(grausT, widths= .5, vert=False)
          plt.show()
      distribuicao_graus_season_eight()
      distribuicao_graus_season_one()
```

Distribuição em graus - oitava temporada





[]:

PS: Na primeira temporada percebi que a maior parte dos verticis tem graus baixos menos que 10, a minoria apresenta um grau mais alto nas conexões.

Na oitava temporada a rede apresenta um comportamento diferente sem outliers como a primeira season

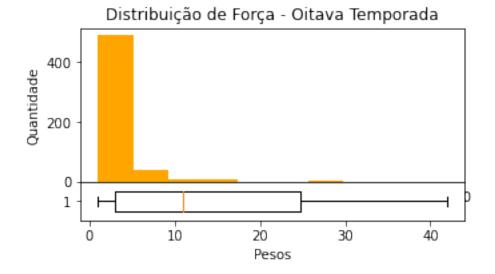
7.0.1 Distribuição de pesos - Primeira e oitava temporada

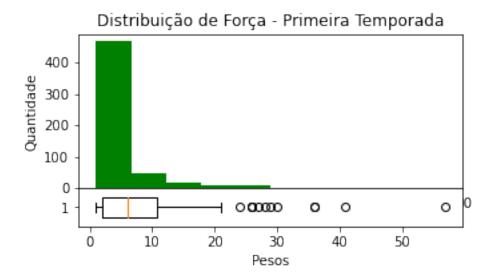
- Distribuição de pesos primeira temporada
- Grande número de conexões pouco frequentes

```
ax_box = plt.axes([0, .0, 1, .2])
# Histograma
ax_hist.hist(pesos_arestas8, color=colorr())
ax_hist.set_title("Distribuição de Força - {} Temporada".format(title))
ax_hist.set_ylabel("Quantidade")
# Boxplot
ax_box.set_xlabel("Pesos")
grausT = [grau for vertice, grau in temporada.degree()]

ax_box.boxplot(grausT, widths= .5, vert=False)
plt.show()
```

```
[120]: distribuicao_pesos(GrafoTemporada8,"Oitava")
distribuicao_pesos(GrafoTemporada1,"Primeira")
```

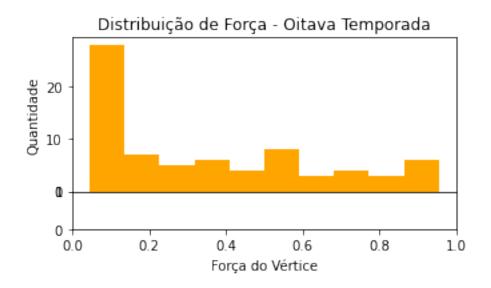


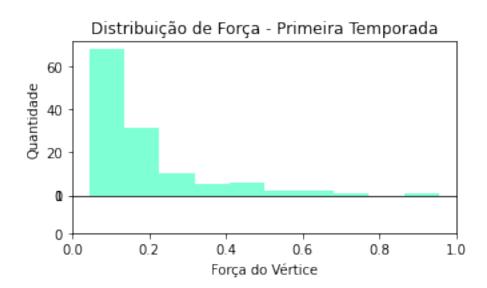


8 Distribuição de força - Primeira e oitava temporada

```
[111]: from random import choice
       def colorr():
           cor =
        →choice(["r","blue","salmon","lightcoral","aquamarine","green","grey","orange", "indigo"])
           return cor
       def distribuicao_forca(temporada,title):
           forcas = sorted([v for k, v in nx.degree(temporada, weight='weight')])
           graus = [grau for vertice, grau in GrafoTemporada1.degree()]
           fig = plt.figure(1, figsize=(4,2))
           ax_hist = plt.axes([0, .2, 1, .8])
           ax_box = plt.axes([0, .0, 1, .2])
           ax_hist.hist(forcas, color=colorr())
           ax_hist.set_title("Distribuição de Força - {} Temporada".format(title))
           ax_hist.set_ylabel("Quantidade")
           ax_box.set_xlabel("Força do Vértice")
           #ax_box.boxplot(graus, widths = .5, vert=False)
           plt.show()
```

```
[112]: distribuicao_forca(GrafoTemporada8,"Oitava")
distribuicao_forca(GrafoTemporada1,"Primeira")
```





8.1 Grau médio - Primeira e oitava temporada

```
[52]: # Grau médio da primeira e oitava temporada
def grau_medio_primero_oitava_temp():
    graus_S1 = dict(GrafoTemporada1.degree())
    graus_S1 = list(graus_S1.values())
    grau_medio_S1 = np.mean(graus_S1)
    print("Grau médio da rede S1:", grau_medio_S1)

graus_S8 = dict(GrafoTemporada8.degree())
```

```
graus_S8 = list(graus_S8.values())
grau_medio_S8 = np.mean(graus_S8)

print("Grau médio da rede S8:", grau_medio_S8)
return grau_medio_S8, grau_medio_S1

grau_medio_primero_oitava_temp()
```

Grau médio da rede S1: 8.714285714285714
Grau médio da rede S8: 14.945945945945946

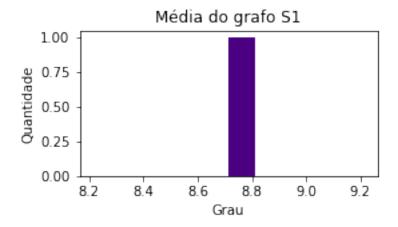
[52]: (14.945945945945946, 8.714285714285714)

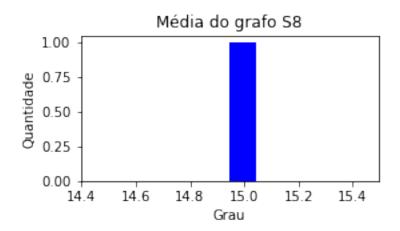
9 Visualização do grau médio da primeira e oitava temporada

```
[121]: def plot_grau_medio():
    grau_medio_S8, grau_medio_S1 = grau_medio_primero_oitava_temp()
    fig = plt.figure(1, figsize=(4,2))
    plt.hist(grau_medio_S1, color=colorr())
    plt.title("Média do grafo S1")
    plt.xlabel("Grau")
    plt.ylabel("Quantidade")

fig = plt.figure(2, figsize=(4,2))
    plt.hist(grau_medio_S8, color=colorr())
    plt.title("Média do grafo S8")
    plt.xlabel("Grau")
    plt.ylabel("Grau")
    plt.ylabel("Quantidade")
```

Grau médio da rede S1: 8.714285714285714 Grau médio da rede S8: 14.945945945945946





10 Densidade - Primeira e oitava temporada

```
[59]: print("Densidade da rede S1:", nx.density(GrafoTemporada1))
print("Densidade da rede S8:", nx.density(GrafoTemporada8))
```

Densidade da rede S1: 0.06971428571428571 Densidade da rede S8: 0.20473898556090336

11 Visualização da densidade referente primeira e oitava temporada

```
[122]: def plot_densidade():
    fig = plt.figure(1, figsize=(4,2))
    plt.hist( nx.density(GrafoTemporada1) , color=colorr())
    plt.title("Densidade do grafo S1")
    plt.xlabel("Grau")
    plt.ylabel("Quantidade")

fig = plt.figure(2, figsize=(4,2))
    plt.hist( nx.density(GrafoTemporada8), color=colorr())
    plt.title("Densidade do grafo S8")
    plt.xlabel("Grau")
    plt.ylabel("Grau")
    plt.ylabel("Quantidade")
```



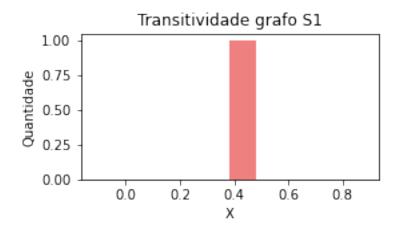


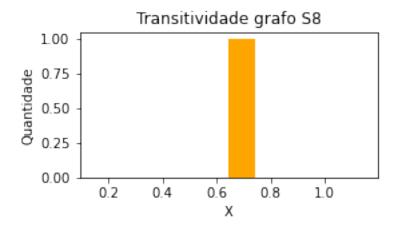
11.1 Transitividade - Primeira e oitava temporada

```
plt.hist(nx.transitivity(GrafoTemporada8), color=colorr())
plt.title("Transitividade grafo S8")
plt.xlabel("X")
plt.ylabel("Quantidade")

transitividade_entre_as_temporadas()
```

Coeficiente de agrupamento global da rede S1: 0.38325183374083127 Coeficiente de agrupamento global da rede S8: 0.6441837028505615





11.2 task - 2

• Para cada uma das redes, identifique quem são os 3 personagens mais centrais de acordo com as medidas de centralidade de grau, intermediação, proximidade e autovetor. Algum destes personagens é central em ambas as temporadas?

11.3 Primeira temporada - Game of Thrones

[124]: def centralidade season(temporada):

```
degree_centrality = nx.centrality.degree_centrality(temporada) # save_
        ⇔results in a variable to use again
           x = (sorted(degree_centrality.items(), key=lambda item: item[1],__
        →reverse=True))[:4]
           betweenness_centrality = nx.centrality.betweenness_centrality(temporada) #_u
        ⇒save results in a variable to use again
           y = (sorted(betweenness_centrality.items(), key=lambda item: item[1],__
        ⇒reverse=True))[:3]
           closeness_centrality = nx.centrality.closeness_centrality(temporada) # save_
        ⇔results in a variable to use again
           z = (sorted(closeness_centrality.items(), key=lambda item: item[1], u
        →reverse=True))[:3]
           eigenvector_centrality = nx.centrality.eigenvector_centrality(temporada) #_L
        ⇔save results in a variable to use again
           w = (sorted(eigenvector_centrality.items(), key=lambda item: item[1],__
        ⇒reverse=True))[:3]
           aux = {"degree_centrality":x,
                 "betweenness_centrality":y,
                 "closeness_centrality":z,
                 "eigenvector_centrality":w}
           return aux
[125]: centralidade_season(GrafoTemporada1)
[125]: {'degree_centrality': [('NED', 0.456),
         ('TYRION', 0.328),
         ('ROBERT', 0.2880000000000000),
         ('CATELYN', 0.2880000000000000)],
        'betweenness_centrality': [('NED', 0.3032802081478768),
         ('TYRION', 0.16302743524270866),
         ('CATELYN', 0.11828405295282027)],
        'closeness_centrality': [('NED', 0.628140703517588),
         ('ROBERT', 0.5530973451327433),
         ('CATELYN', 0.5506607929515418)],
        'eigenvector_centrality': [('NED', 0.31508201969036415),
         ('ROBERT', 0.24818996690338851),
         ('CERSEI', 0.23926199958075808)]}
```

11.4 Oitava temporada - Game of Thrones

[126]: centralidade_season(GrafoTemporada8)

12 Task - 3

- Execute o mesmo algoritmo de detecção de comunidades (de sua preferência) nas redes das duas temporadas. Apresente o grafo com os vértices coloridos de acordo com as comunidades encontradas e com os nomes dos vértices para
- sua identificação. O número de comunidades é o mesmo em ambos os casos? A partir de uma análise visual, é possível
- identificar uma comunidade similar (em termos de personagens) em ambas as temporadas?

12.1 O número de comunidades é o mesmo em ambos os casos?

- Não, utilizando o algoritmo de louvain a primeira temporada registrou 4 grupos e a oitava temporada 4 grupos conectados e um grupo sem conexão.
- Não, no algoritmo de girvan newman a primeira temporada apresentou 4 grupos e a oitava 4 grupos conectados e 1 não conectado.

12.2 A partir de uma análise visual, é possível identificar uma comunidade similar (em termos de personagens) em ambas as temporadas?

• Sim, por exemplo, na primeira tempora no cluster_id = 0: Ned, Robert e na oitava temporada no cluster_id = 0: Ned, Robert

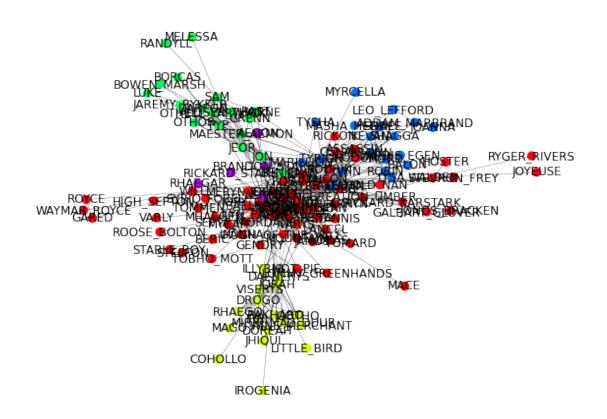
```
[81]: nx.is_connected(GrafoTemporada1.to_undirected())
[81]: True
```

13 Primeira temporada - Algoritmo de louvain - Comunidades

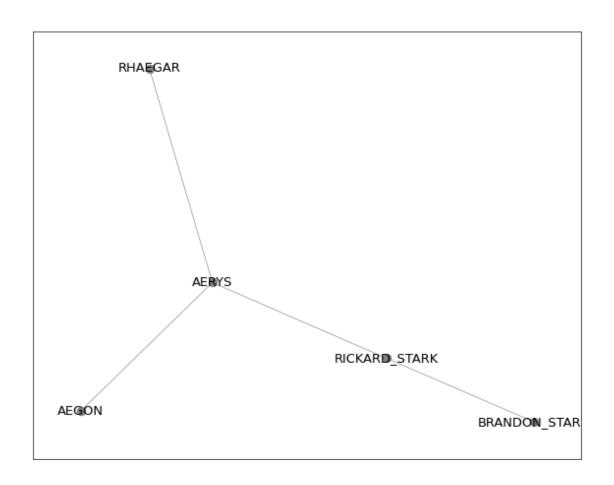
```
[86]: !pip install python-louvain
      from community import community_louvain
      Requirement already satisfied: python-louvain in /opt/conda/lib/python3.9/site-
      packages (0.16)
      Requirement already satisfied: numpy in /opt/conda/lib/python3.9/site-packages
      (from python-louvain) (1.21.5)
      Requirement already satisfied: networkx in /opt/conda/lib/python3.9/site-
      packages (from python-louvain) (2.7.1)
[127]: def algoritmo_louvion_communidades(temporada):
          partitions1 = community_louvain.best_partition(temporada)
          values1 = list(partitions1.values())
           # Visualização geral das comunidades da primeira temporada
          pos = nx.spring_layout(temporada)
          plt.figure(figsize=(10,8))
          plt.axis("off")
          nx.draw_networkx(temporada, pos, width = 0.3, font_color="Black", font_size_
        →= 12, cmap=plt.get_cmap("hsv"),
          node_color=values1, node_size=70)
          partitionsN0 = community_louvain.best_partition(temporada)
          valuesN0 = list(partitionsN0.values())
          cluster_id = 0
           clusterNO = [node for node in temporada.nodes() if partitionsNO[node] ==_u
        clusterN0 = GrafoTemporada1.subgraph(clusterN0)
          plt.figure(figsize=(10,8))
          nx.draw_networkx(clusterNO, node_color=colorr(), node_size=70, width = 0.3,__
        Gont_color="Black", font_size = 20, with_labels = True)
          partitionsN1 = community_louvain.best_partition(temporada)
          valuesN1 = list(partitionsN1.values())
          cluster_id = 1
           clusterN1 = [node for node in temporada.nodes() if partitionsN1[node] ==__
        ⇔cluster_id]
           clusterN1 = temporada.subgraph(clusterN1)
          plt.figure(figsize=(10,8))
          nx.draw_networkx(clusterN1, node_color=colorr(), node_size=70, width = 0.3,__
        Gont_color="Black", font_size = 13, with_labels = True)
          partitionsN2 = community_louvain.best_partition(temporada)
          valuesN2 = list(partitionsN2.values())
          cluster_id = 2
```

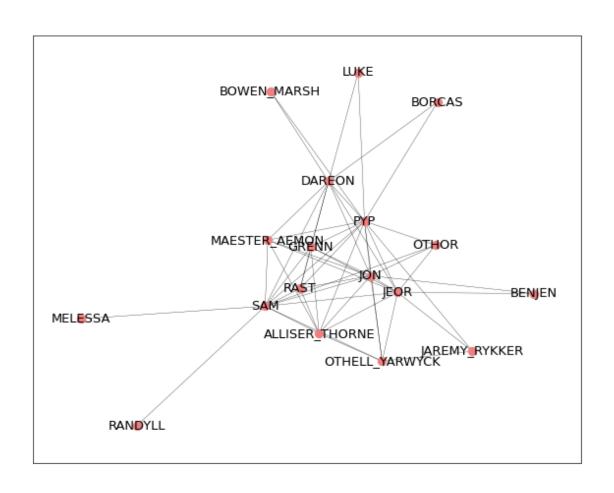
```
clusterN2 = [node for node in temporada.nodes() if partitionsN2[node] ==__
clusterN2 = temporada.subgraph(clusterN2)
  plt.figure(figsize=(10,8))
  nx.draw_networkx(clusterN2, node_color=colorr(), node_size=70, width = 0.3,_
ofont_color="Black", font_size = 13, with_labels = True)
  partitionsN3 = community_louvain.best_partition(temporada)
  valuesN3 = list(partitionsN3.values())
  cluster_id = 3
  clusterN3 = [node for node in temporada.nodes() if partitionsN3[node] ==__
⇔cluster id]
  clusterN3 = temporada.subgraph(clusterN3)
  plt.figure(figsize=(10,8))
  nx.draw_networkx(clusterN3, node_color=colorr(), node_size=70, width = 0.3,
Gont_color="Black", font_size = 12, with_labels = True)
  partitionsN4 = community_louvain.best_partition(temporada)
  valuesN4 = list(partitionsN4.values())
  cluster id = 4
  clusterN4 = [node for node in temporada.nodes() if partitionsN4[node] ==__
⇔cluster id]
  clusterN4 = temporada.subgraph(clusterN4)
  plt.figure(figsize=(10,8))
  nx.draw_networkx(clusterN4, node_color=colorr(), node_size=70, width = 0.3,
Gont_color="Black", font_size = 12, with_labels = True)
```

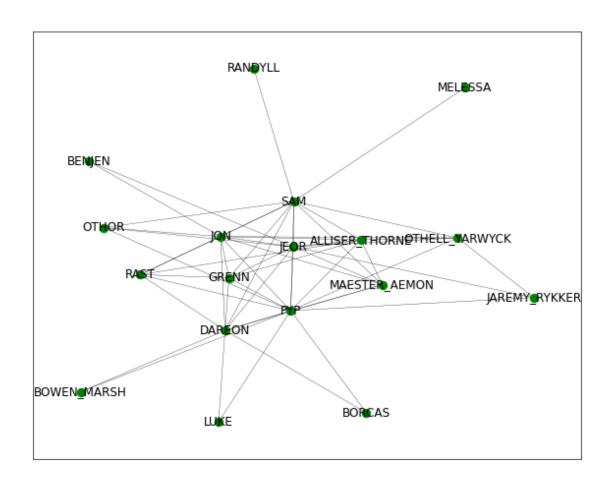
[128]: algoritmo_louvion_communidades(GrafoTemporada1)

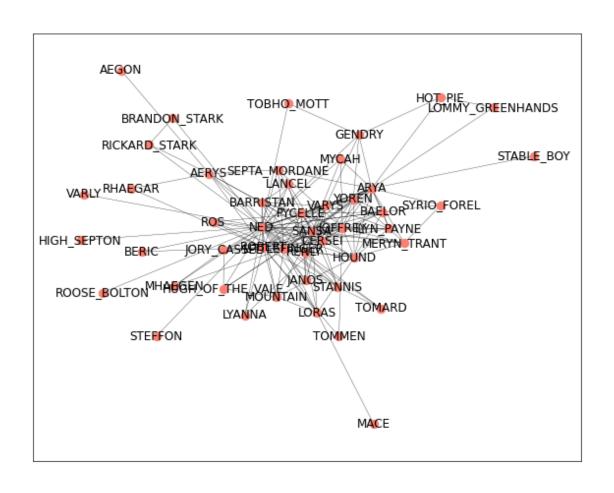


TOMMEN
TOMMEN
RHAEGAR LANCEANNA
RHAEGAR LANCEANNA
BARRISTANIAN
BARRIST







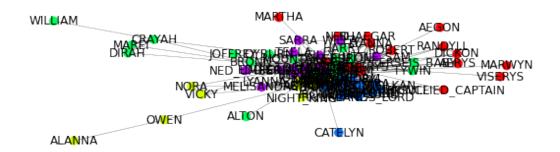


[]:	
[]:	
[]:	
[]:	
[]:	
[]:	

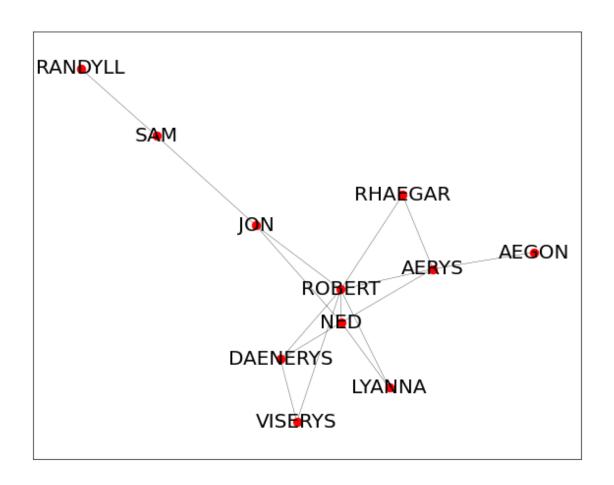
14 Oitava temporada - Algoritmo de louvain

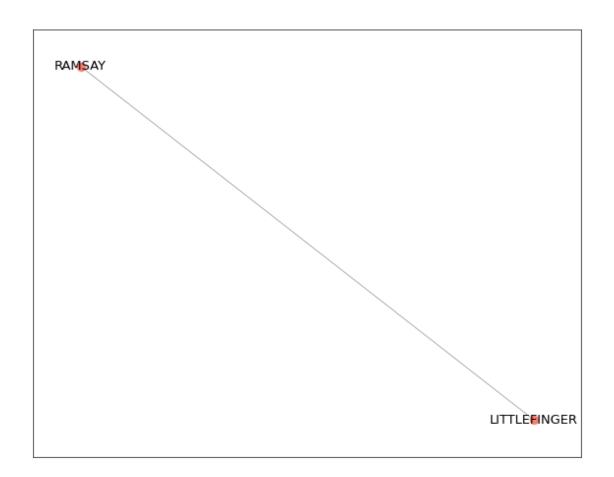
14.1 Comunidades

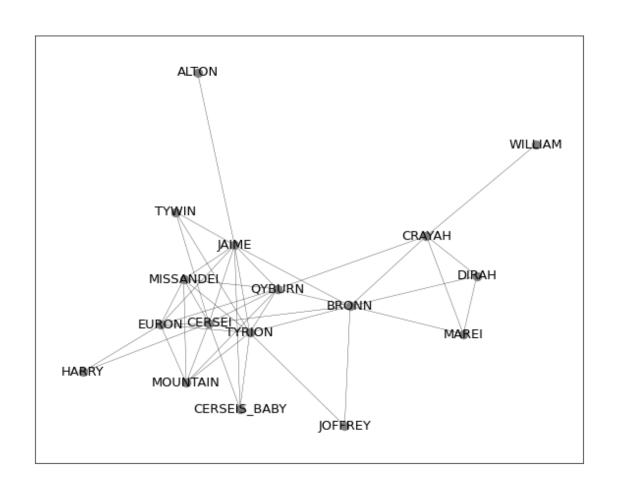
[129]: algoritmo_louvion_communidades(GrafoTemporada8)

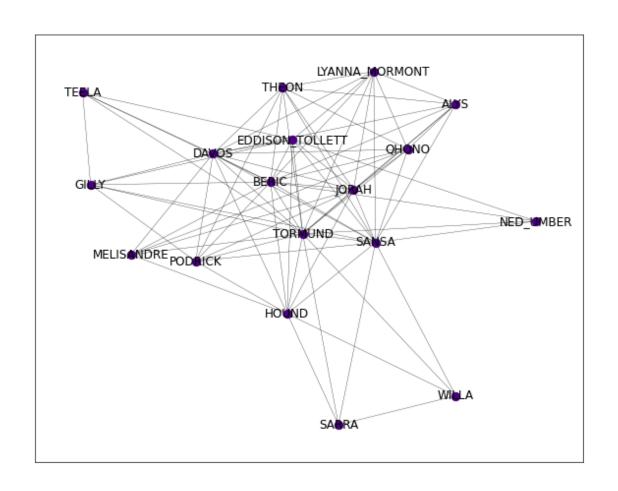


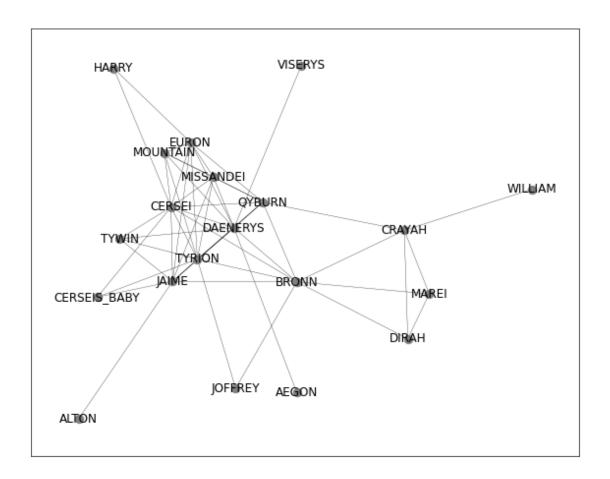
RAMSAY LITTLE NGER











```
[104]: nx.is_connected(GrafoTemporada8.to_undirected())
```

[104]: False

```
[105]: | pip install cdlib from cdlib import algorithms, viz
```

Requirement already satisfied: cdlib in /opt/conda/lib/python3.9/site-packages (0.2.6)

Requirement already satisfied: pulp in /opt/conda/lib/python3.9/site-packages (from cdlib) (2.6.0)

Requirement already satisfied: dynetx in /opt/conda/lib/python3.9/site-packages (from cdlib) (0.3.1)

Requirement already satisfied: networkx>=2.4 in /opt/conda/lib/python3.9/site-packages (from cdlib) (2.7.1)

Requirement already satisfied: future in /opt/conda/lib/python3.9/site-packages (from cdlib) (0.18.2)

Requirement already satisfied: python-louvain>=0.16 in

/opt/conda/lib/python3.9/site-packages (from cdlib) (0.16)

Requirement already satisfied: scipy in /opt/conda/lib/python3.9/site-packages

```
Requirement already satisfied: pooch in /opt/conda/lib/python3.9/site-packages
(from cdlib) (1.6.0)
Requirement already satisfied: cython in /opt/conda/lib/python3.9/site-packages
(from cdlib) (0.29.28)
Requirement already satisfied: demon in /opt/conda/lib/python3.9/site-packages
(from cdlib) (2.0.6)
Requirement already satisfied: nf1 in /opt/conda/lib/python3.9/site-packages
(from cdlib) (0.0.4)
Requirement already satisfied: thresholdclustering in
/opt/conda/lib/python3.9/site-packages (from cdlib) (1.1)
Requirement already satisfied: tqdm in /opt/conda/lib/python3.9/site-packages
(from cdlib) (4.62.3)
Requirement already satisfied: python-igraph in /opt/conda/lib/python3.9/site-
packages (from cdlib) (0.9.10)
Requirement already satisfied: pyclustering in /opt/conda/lib/python3.9/site-
packages (from cdlib) (0.10.1.2)
Requirement already satisfied: python-Levenshtein in
/opt/conda/lib/python3.9/site-packages (from cdlib) (0.12.2)
Requirement already satisfied: eva-lcd in /opt/conda/lib/python3.9/site-packages
(from cdlib) (0.1.1)
Requirement already satisfied: scikit-learn in /opt/conda/lib/python3.9/site-
packages (from cdlib) (1.0.2)
Requirement already satisfied: matplotlib in /opt/conda/lib/python3.9/site-
packages (from cdlib) (3.5.1)
Requirement already satisfied: markov-clustering in
/opt/conda/lib/python3.9/site-packages (from cdlib) (0.0.6.dev0)
Requirement already satisfied: bimlpa in /opt/conda/lib/python3.9/site-packages
(from cdlib) (0.1.2)
Requirement already satisfied: numpy in /opt/conda/lib/python3.9/site-packages
(from cdlib) (1.21.5)
Requirement already satisfied: seaborn in /opt/conda/lib/python3.9/site-packages
(from cdlib) (0.11.2)
Requirement already satisfied: chinese-whispers in
/opt/conda/lib/python3.9/site-packages (from cdlib) (0.8.0)
Requirement already satisfied: angel-cd in /opt/conda/lib/python3.9/site-
packages (from cdlib) (1.0.3)
Requirement already satisfied: pandas in /opt/conda/lib/python3.9/site-packages
(from cdlib) (1.4.1)
Requirement already satisfied: decorator in /opt/conda/lib/python3.9/site-
packages (from dynetx->cdlib) (5.1.1)
Requirement already satisfied: pillow>=6.2.0 in /opt/conda/lib/python3.9/site-
packages (from matplotlib->cdlib) (9.0.1)
Requirement already satisfied: cycler>=0.10 in /opt/conda/lib/python3.9/site-
packages (from matplotlib->cdlib) (0.11.0)
Requirement already satisfied: fonttools>=4.22.0 in
/opt/conda/lib/python3.9/site-packages (from matplotlib->cdlib) (4.31.1)
Requirement already satisfied: python-dateutil>=2.7 in
```

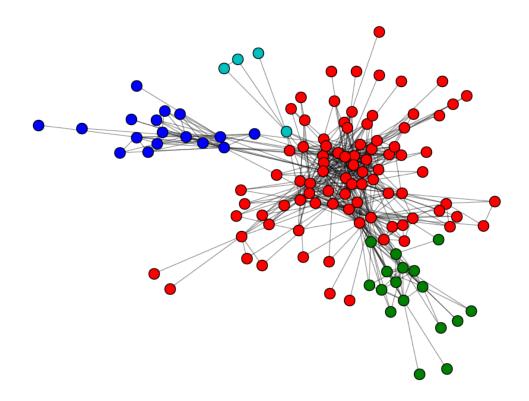
(from cdlib) (1.8.0)

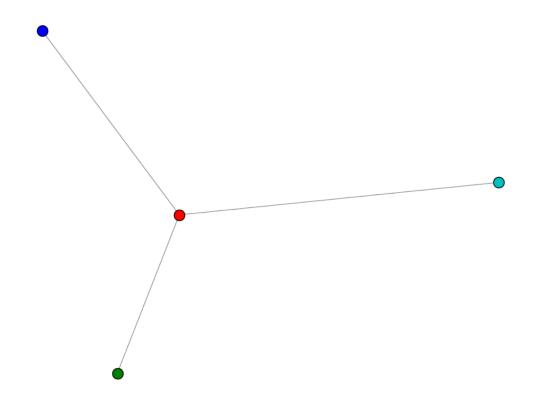
```
/opt/conda/lib/python3.9/site-packages (from matplotlib->cdlib) (2.8.2)
Requirement already satisfied: kiwisolver>=1.0.1 in
/opt/conda/lib/python3.9/site-packages (from matplotlib->cdlib) (1.4.0)
Requirement already satisfied: packaging>=20.0 in /opt/conda/lib/python3.9/site-
packages (from matplotlib->cdlib) (21.3)
Requirement already satisfied: pyparsing>=2.2.1 in
/opt/conda/lib/python3.9/site-packages (from matplotlib->cdlib) (3.0.7)
Requirement already satisfied: pytz>=2020.1 in /opt/conda/lib/python3.9/site-
packages (from pandas->cdlib) (2021.3)
Requirement already satisfied: requests>=2.19.0 in
/opt/conda/lib/python3.9/site-packages (from pooch->cdlib) (2.27.1)
Requirement already satisfied: appdirs>=1.3.0 in /opt/conda/lib/python3.9/site-
packages (from pooch->cdlib) (1.4.4)
Requirement already satisfied: igraph==0.9.10 in /opt/conda/lib/python3.9/site-
packages (from python-igraph->cdlib) (0.9.10)
Requirement already satisfied: texttable>=1.6.2 in
/opt/conda/lib/python3.9/site-packages (from igraph==0.9.10->python-
igraph->cdlib) (1.6.4)
Requirement already satisfied: setuptools in /opt/conda/lib/python3.9/site-
packages (from python-Levenshtein->cdlib) (60.9.3)
Requirement already satisfied: joblib>=0.11 in /opt/conda/lib/python3.9/site-
packages (from scikit-learn->cdlib) (1.1.0)
Requirement already satisfied: threadpoolctl>=2.0.0 in
/opt/conda/lib/python3.9/site-packages (from scikit-learn->cdlib) (3.1.0)
Requirement already satisfied: six>=1.5 in /opt/conda/lib/python3.9/site-
packages (from python-dateutil>=2.7->matplotlib->cdlib) (1.16.0)
Requirement already satisfied: charset-normalizer~=2.0.0 in
/opt/conda/lib/python3.9/site-packages (from requests>=2.19.0->pooch->cdlib)
Requirement already satisfied: idna<4,>=2.5 in /opt/conda/lib/python3.9/site-
packages (from requests>=2.19.0->pooch->cdlib) (3.3)
Requirement already satisfied: certifi>=2017.4.17 in
/opt/conda/lib/python3.9/site-packages (from requests>=2.19.0->pooch->cdlib)
(2021.10.8)
Requirement already satisfied: urllib3<1.27,>=1.21.1 in
/opt/conda/lib/python3.9/site-packages (from requests>=2.19.0->pooch->cdlib)
(1.26.8)
Note: to be able to use all crisp methods, you need to install some additional
packages: {'infomap', 'graph_tool', 'leidenalg', 'karateclub', 'wurlitzer'}
Note: to be able to use all overlapping methods, you need to install some
additional packages: {'karateclub', 'ASLPAw'}
Note: to be able to use all bipartite methods, you need to install some
additional packages: {'infomap', 'leidenalg', 'wurlitzer'}
```

15 Primeira temporada - algoritmo girvan newman

```
[]:
[106]: def algoritmo_girvan_newman_comunidades(temporada):
    print(type(temporada))
    pos1 = nx.spring_layout(temporada)
    comunidades1 = algorithms.girvan_newman(temporada, level=3)
    viz.plot_network_clusters(temporada, comunidades1, pos1, figsize=(13,10))
    viz.plot_community_graph(temporada, comunidades1, figsize=(13,10))
[107]: algoritmo_girvan_newman_comunidades(GrafoTemporada1)
```

<class 'networkx.classes.graph.Graph'>



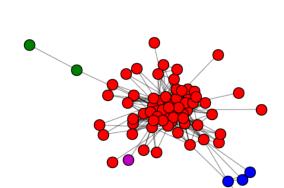


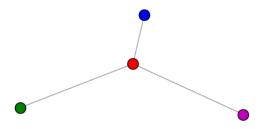
[]:

16 Oitava temporada - algoritmo girvan newman

[108]: algoritmo_girvan_newman_comunidades(GrafoTemporada8)

<class 'networkx.classes.graph.Graph'>





[]: