例題 5.5

R では、ネットワーク解析を行うためのパッケージ igraph が提供されている。このパッケージを用いて、図 5.21 で示したような 3 種類のネットワークを描画せよ。また、それぞれのネットワークについて、図 5.24 で示した 3 種類の中心性を調べよ。

解答例(図 5.21 で示したような3種類のネットワークの描画)

igraph パッケージのインストールとロードは、以下のコマンドで実行可能です。

```
install.packages("igraph")
library(igraph)
```

(a) ランダムネットワーク (エルデシュ・レニイモデル)の描画

例えば、頂点数 25、辺確率 0.2 のランダムネットワークは、erdos.renyi.game 関数を用いて以下のコマンドで作成することができます。

er <- erdos.renyi.game(25, 0.2)
plot(er)</pre>

最初のコマンドは、ランダムネットワークを頂点数 25、辺確率 0.2 という情報 を入力として与えて、erdos.renyi.game 関数を用いて作成した結果を、er と いうオブジェクトに保存せよという命令です。ここではオブジェクトの名前を er としましたが、これはランダムネットワークがエルデシュ・レニイモデルで あることを念頭に置いています。次のコマンドは、作成したオブジェクト er を 入力として与えて、plot 関数を用いて描画せよという命令です。

 RStudio 上での実行結果のスクリーンショット(スクショ)を以下に示します。

 ③ RStudio
 - ロ ×

```
File Edit Code View Plots Session Build Debug Profile Tools Help
오 🔹 🧠 🚰 📲 🔛 📄 🕐 Go to file/function 🔤 🗄 🔹 Addins 🔹
                                                                                        📧 Project: (None) 🔹
Console Terminal × Jobs ×
                                                              🗇 Environment History Connections Tutorial 👝 🗖
                                                                                          ≣ List • | ⓒ •
                                                                 💣 🔒 🛛 🌁 Import Dataset 🔹 🖌
 -10
                                                                  R 🔹 🎒 Global Environment 🔹
> library(igraph)
                                                                 Data
                                                                            List of 10
                                                                 Oer
                                                                                               Q,
 次のパッケージを付け加えます: 'igraph'
 以下のオブジェクトは 'package:stats' からマスクされています:
      decompose, spectrum
 以下のオブジェクトは 'package:base' からマスクされています:
                                                                  Files Plots Packages Help Viewer
                                                                                              🎤 Zoom 🛛 🚈 Export 🔹 🧕 💋 📀 🔹 📀
      union
 警告メッセージ:
 パッケージ 'igraph' はバージョン 4.1.2 の R の下で造られました
> er <- erdos.renyi.game(25, 0.2)
> plot(er)
>
```

右下に見えている①が描画結果です。これだと小さすぎて見づらいですが、② Zoom ボタンを押せば、①のネットワークを拡大した図が以下のような感じで見 られます。確かに指定した通り頂点数が 25 個あることが分かります。



頂点(ノード)のサイズを大きくしたい場合は、plot 関数実行時に vertex.size オプションで与える数値を大きくすればよいです。例えば、以下は vertex.size=10 や 20 を与えて plot 関数を実行した結果のスクショです。



多少縮尺は異なりますが、vertex.size=20 で実行し Zoom ボタンで見たネット ワーク図だと、頂点の○の中にある数値がはっきり判読できることが分かります。 注意点としては、一見すると異なるネットワーク図のように見えることです。し かし、例えばこの図の場合は、20は④と、そして④は20および10とリンクが張ら れている点が同じであることがわかるように、ネットワークのトポロジーは同じ です。つまり、ランダムにレイアウトされているだけです。

上記のネットワーク図は、図 5.21a と本質的に同じである点にも注意してく ださい。図 5.21a と同様にサークル状のネットワーク図にしたい場合は、以下 のように layout オプションで layout_in_circle を与えて実行すればよいで す。

plot(er, vertex.size=15, layout=layout_in_circle)



ここでは実行結果のネットワーク図しか示しませんが、確かに図 5.21a と似た 結果が得られていることがわかります。ここまでで、同じトポロジーをもったネ ットワークでも、様々な見せ方があることがわかります。

(b) スモールワールドネットワークの描画

頂点数 5×5 = 25 で、1 個となりの頂点とリンクした格子を、確率 0.1 でラ ンダムに置き換えるスモールワールドネットワークは、sample_smallworld 関 数を用いて以下のコマンドで作成することができます。

sw <- sample_smallworld(dim=2, size=5, nei=1, p=0.1)</pre>

plot(sw, vertex.size=15, layout=layout_in_circle)



図 5.21b と似た図が描けていることがわかります。

(c) スケールフリー・ネットワークの描画

頂点を追加するたび、既にある頂点の次数の2乗に比例する割合で辺を3本 ずつ足していく頂点数25のスケールフリー・ネットワークは、sample_pa 関数 を用いて以下のコマンドで作成することができます。

sf <- sample_pa(n=25, power=2, m=3, directed=F)</pre>

plot(sf, vertex.size=15)



図 5.21c と同様のネットワーク図にしたい場合は、以下のように実行します。 plot(sf, vertex.size=15, layout=layout_in_circle)



この図を眺めると、①や③や④の頂点(ノード)が比較的リンクが多い、つまり 多くの辺(エッジ)が張られていることがなんとなくわかります。

解答例(図 5.24 で示した 3 種類の中心性を調べる)

直前で示した「スケールフリー・ネットワークのサークル図」で、①や③や④が ネットワークの中心っぽいことを議論しています。図 5.24 で示した 3 種類の中 心性を調べますが、先ほどまでに得られた(a) ランダムネットワークのオブジ ェクト er、(b) スモールワールドネットワークのオブジェクト sw、(c) スケー ルフリー・ネットワークのオブジェクト sf が存在するという前提でコマンドを 示します。次数中心は degree 関数、近接中心は closeness 関数、媒介中心は betweenness 関数で調べることができます。

(a) ランダムネットワーク (エルデシュ・レニイモデル) の中心性 次数中心

オブジェクト er を入力として、まずは次数中心を調べます。degree 関数を用 いて以下のように実行することで、頂点(ノード)ごとのリンク数(つまり次数) の計算結果が er.deg というオブジェクトに保存されます。

er.deg <- degree(er)</pre>



上記のスクショは、er.deg の中身の表示まで行っています。1から7までの 範囲の数値が計 25 個存在しますが、これは頂点数 25 としてランダムネットワ ークを生成したものだからです。以下でも改めて示すこのランダムネットワーク のトポロジーを見ることで、なぜこのような結果になるかが理解できます。例え ば、頂点@はリンクが頂点④のみなので、er.deg の 20 番目の要素が1になっ ているのです。また、頂点②はリンクが③・④・⑤の3つなので、er.deg の 2 番目の要素が3になっているのです。さらに、頂点④は、リンクが③・⑦・⑫・ ⑩の4つなので、er.deg の4番目の要素が4になっているのです。図 5.24 で も示しているように、「次数が最大のものを選ぶ指標」が次数中心なので、この 場合は、「最大次数 7 をもつ計 4 つの頂点(⑦と⑨と⑳と㉒)」が答えというこ とになります。確かに下記のネットワーク図でも中心付近に存在していることが わかります。



尚、ネットワーク図を描画する際に、次数計算結果である er.deg の情報を plot 関数実行時の vertex.size オプションの引数として与えることで、次数が大き い頂点ほどサイズを大きくすることができます。実際に、さきほど答えとして導 き出した「最大次数 7 をもつ計 4 つの頂点(⑦と⑨と⑳と㉒)」が一番大きく表 示されていることがわかります。

plot(er, vertex.size = er.deg)



頂点全体を 2 倍にしたい場合は、例えば以下のように vertex.size オプション のところで、er.deg * 2 とやれば「最大次数 7 をもつ計 4 つの頂点(⑦と⑨と ⑳と⑳)」の大きさが 7*2 = 14 になります。

plot(er, vertex.size = er.deg * 2)



こんな具合で、plot 関数実行時の vertex.size オプションで与える数値の範囲 を任意に変更することで、中心性指標の値が全体として小さい近接中心のような 場合でも、視覚的に判読可能な大きさに調整することができます。 近接中心

オブジェクト er を入力として、近接中心を調べます。closeness 関数を用い て以下のように実行することで、**頂点(ノード)ごとの全ての他頂点への最短経** 路を全て計算し、その総和で頂点数を割り算した結果が er.cls というオブジェ クトに保存されます。

er.cls <- closeness(er)</pre>

RStudio			-	- 🗆	×
<u>File Edit Code View Plots Session Build Debug Profile Tools H</u> elp					
💿 🔹 🥘 🍲 🖌 📄 🎒 🧼 Go to file/function				🔋 Proj	ect: (None) 💌
Console Terminal × Jobs ×	Environment	History	Connection	ns Tutorial	
~1 @	💣 🔒 🖙	Import Data	set 🔹 🔏	≡ u	st • C •
> er.cls <- closeness(er)	R 👻 📥 Global Environment 👻 🔍				
> er.cls	Data				
<pre>[1] 0.01960/84 0.01694915 0.0212/660 0.01851852 [5] 0.02040816 0.01923077 0.0222222 0.01923077 [9] 0.0222222 0.01851852 0.01724138 0.01923077 [13] 0.02000000 0.01515152 0.01666667 0.01754386 [17] 0.01818182 0.01666667 0.02000000 0.01298701 [21] 0.01960784 0.01923077 0.02127660 0.02127660 [25] 0.01923077 > er.cls * 1000</pre>	oer	Lis	st of	10	Q,
	osf	Lis	st of	10	Q,
	O SW	Lis	st of	10	Q,
	Values				
	er.cls num [1:25] 0.0196				
	Files Plots Packages Help Viewer				
[1] 19.60784 16.94915 21.27660 18.51852 20.40816	🖛 🧼 🎤 Zoom 🖓 Export 🔹 🥸 🔮 😴 🐨 🕝				
[6] 19.23077 22.22222 19.23077 22.22222 18.51852	*				
[11] 17.24138 19.23077 20.00000 15.15152 16.66667					
[16] 17.54386 18.18182 16.66667 20.00000 12.98701					
[21] 19.60/84 19.230/7 21.27660 21.27660 19.230/7					
$>$ plot(er, vertex.size = er.cls \sim 1000)					

上記のスクショは、er.cls オブジェクト取得後に、まず中身の表示を行って います。本文中でも説明したとおり、ネットワークにおけるいずれの頂点にも近 い頂点が大きな値をとります。さきほどの次数中心では、答えが「最大次数7を もつ計4つの頂点(⑦と⑨と⑳と㉒)」となりましたが、近接中心では最大値 0.0222222をもつ2つの頂点(⑦と⑨)が答えだと判断します。

しかしながら、この er.cls の数値をそのまま頂点のサイズとしてネットワーク図を描画しても、全体として非常に小さな頂点サイズになってしまい重要な頂点を視覚的に判別することができません。それゆえ、上記のスクショでも er.cls * 1000 などとして、表示上妥当な数値範囲をアドホックに探り、その結果をplot 関数実行時の vertex.size オプションの引数として与えます。以下は、上記スクショの最後のコマンド実行結果として得られたネットワーク図です。



既に「最大値 0.0222222 をもつ 2 つの頂点(⑦と⑨)が答え」だとわかっては いますが、これらの頂点は視覚的にもネットワーク図の中心付近に位置してお り妥当であることがわかります。

媒介中心

オブジェクト er を入力として、媒介中心を調べます。betweenness 関数を用 いて以下のように実行することで、自分以外の頂点間における最短経路にどれだ け含まれるかを計算した結果が er.btw というオブジェクトに保存されます。



上記のスクショは、er.btw オブジェクト取得後に、中身の表示を行っています。 本文中でも説明したとおり、前述の2つの中心性指標と同様に、大きな数値の頂 点ほど中心性が高いと判断します。次数中心では「最大次数7をもつ計4つの頂 点(⑦と⑨と⑳と㉒)」、近接中心では「最大値0.0222222をもつ2つの頂点(⑦ と⑨)」でしたが、媒介中心では「最大値36.744048をもつ頂点⑨」のみが答え だと判断します。



(b) スモールワールドネットワークの中心性

次数中心

オブジェクト sw を入力として、次数中心を調べます。degree 関数を用いて以下のように実行することで、頂点 (ノード)ごとのリンク数 (つまり次数) の計算結果が sw.deg というオブジェクトに保存されます。

sw.deg <- degree(sw)</pre>



上記のスクショは、sw.deg オブジェクト取得後に、まず中身の表示を行ってい ます。計 25 個の要素からなる数値ベクトルなので、最大値をもつ頂点を見つけ るのは比較的簡単ではあります。しかし、sw.deg という数値ベクトルを入力と して whick.max 関数を実行すれば、最大値をもつ要素番号を表示してくれます。 この場合は 12 が表示されていますが、頂点番号⑩が次数中心であることを意味 しています。この結果は、ネットワーク図からも確認できます。 近接中心

オブジェクト sw を入力として、近接中心を調べます。closeness 関数を用い て以下のように実行することで、頂点 (ノード)ごとの全ての他頂点への最短経 路を全て計算し、その総和で頂点数を割り算した結果が sw.cls というオブジェ クトに保存されます。

```
sw.cls <- closeness(sw)</pre>
```



次数中心の結果と同様、**頂点番号¹⁰が近接中心**であることがわかります。この 結果は、ネットワーク図からもなんとなくですが確認できます。 媒介中心

オブジェクト sw を入力として、媒介中心を調べます。betweenness 関数を用いて以下のように実行することで、自分以外の頂点間における最短経路にどれだけ含まれるかを計算した結果が sw.btw というオブジェクトに保存されます。

sw.btw <- betweenness(sw)</pre>



次数中心および近接中心の結果と同様、**頂点番号¹⁰が媒介中心**であることがわかります。この結果は、ネットワーク図からもなんとなくですが確認できます。

(c) スケールフリー・ネットワークの中心性 次数中心

オブジェクト sf を入力として、次数中心を調べます。degree 関数を用いて以下のように実行することで、頂点 (ノード)ごとのリンク数 (つまり次数)の計算結果が sf.deg というオブジェクトに保存されます。

sf.deg <- degree(sf)</pre>



頂点番号③が次数中心であることがわかります。この結果は、ネットワーク図からも確認できます。

近接中心

オブジェクト sf を入力として、近接中心を調べます。closeness 関数を用い て以下のように実行することで、頂点 (ノード)ごとの全ての他頂点への最短経 路を全て計算し、その総和で頂点数を割り算した結果が sf.cls というオブジェ クトに保存されます。

sf.cls <- closeness(sf)</pre>



頂点番号③が近接中心であることがわかります。この結果は、ネットワーク図からも確認できます。

媒介中心

オブジェクト sf を入力として、媒介中心を調べます。betweenness 関数を用 いて以下のように実行することで、自分以外の頂点間における最短経路にどれだ け含まれるかを計算した結果が sf.btw というオブジェクトに保存されます。



頂点番号③が媒介中心であることがわかります。この結果は、ネットワーク図からも確認できます。