226305 Forschungsbericht Charles Manson

Analyse des Beziehungsnetzwerks der Mansonfamilie

F. Fuhrmann, E. McGowan, T. Nolte, A. Stete, R. Trslic, A. Veyhl

22. Juni 2020

Inhaltsverzeichnis

1	Vorwort / Zusammenfassung (Abstract)			
2	Beschreibung des Themenfeldes	2		
3	Einleitung	2		
4	Forschungsstand 4.1 Vorarbeiten und vergleichbare Studien	2 3		
5	Datenerhebung: 5.1 Zugang 5.2 Bereinigung 5.3 Codebuch 5.4 Vorbereitung der IDE	3 3 3 3		
6	Analyse und Interpretation 6.1 Einlesen des Datensatzes & Erstellung Igraph-Objekt	4 4 7 7		
7	7.1 Mansonfamilie 3 7.2 Mansonfamilie nach Geschlecht 3	30 39 72		
8	8.1 Zentrale Erkenntnisse 8.2 Limitationen 8.3 Teamreflexion	76 76 76 76 77		
9	9.1 Literaturverzeichnis	77 77 81 82 82		

```
knitr::opts_chunk$set(echo = TRUE)
options(max.print = 999999)
```

1 Vorwort / Zusammenfassung (Abstract)

Verfolgen kriminelle Gruppierungen ihre Ziele systematisch, so spricht man von organisierter Kriminalität. Um der Organisation in der jeweiligen Gruppe gerecht zu werden, braucht es klare Hierarchien und Strukturen. Diese lassen sich in Netzwerken abbilden und analysieren. Der nachfolgende Forschungsbericht untersucht das Beziehungsnetzwerk von Charles Manson, einem Massenmörder aus der USA. Hierbei spielen die Manson-Family, in der er als Anführer agierte, sowie die Opfer eine wichtige Rolle. Es zeigt sich . . . erst am Ende wichtigste Ergebnisse verfassen

Keywords: Netzwerkanalyse, Teilnetzwerke, Serienmörder, Kriminalitätsmustertheorie?

2 Beschreibung des Themenfeldes

Im Jahr 1969 kam es in Kalifornien innerhalb von zwei Tagen zum siebenfachen Mord. Diese sind bis heute unter den Namen LaBianca- und Tate-Morde bekannt. Unter der Führung von Charles Manson wurden die Morde von der Manson-Family, eine sektenähnliche Kommune, begangen. In unserer Netzwerkforschung soll Charles Manson als Ego-Netzwerk untersucht werden. Außerdem sollen seine Verbindungen zur Manson-Family und zu den Opfern analysiert werden (1967-1969).

3 Einleitung

In unseren Augen sind die Netzwerke von Kriminellen sehr interessant. Die Mansonfamilie war eine Gruppe junger Frauen und Männer um die namensgebende Person Charles Manson. Sie begingen in den 60er Jahren Morde in Großraum Los Angeles. Die Größe der Mansonfamilie varriierte im laufe der Jahre, die meisten Mitglieder waren unter 30 Jahre alt begingen aber mehrere Morde. Bei Charles Manson ist eine Netzwerk-Analyse besonders spannend, da sämtliche Handlungen der Manson-Family von ihm aus gesteuert wurden. Wir untersuchen Charles Manson als Hauptakteur und bilden ein Ego-Netzwerk ab. Dabei setzen wir einen klaren Fokus auf die Beziehungsebene. Wir sind motiviert, die verschiedenen Stärken der Beziehungen zwischen Charles Manson und den Mitgliedern der Manson-Family herauszuarbeiten. Es gilt herauszufinden, welche Mitglieder besonders eng mit ihm in Verbindung standen, da die Annahme besteht, dass Mitglieder stark durch Manson beeinflusst und durch ihn zum morden animiert wurden. Hierbei ist interessant, ob es auch unter den Mitgliedern zentrale Akteure gab, die eng miteinander verbunden waren. Ebenso möchten wir analysieren, wie Charles Manson und die Manson-Family in Verbindung mit ihren Opfern stand.

Es gibt wenig verlässliche Literatur über die Mansonfamilie, welche Gruppe insgesamt thematisiert. Die vorhandene Literatur ist meist aus der Sichtweise einer einzelne Person geschrieben, welches die Literatur dadurch subjektiv gestaltet. Auch gibt es wenig aktuelle Forschung darüber, aus welchen Gründen Charles Manson eine solche Macht ausstrahlen konnte.

4 Forschungsstand

4.1 Vorarbeiten und vergleichbare Studien

Es wird auf die Studie "Tactical Social Network Analysis" von Bichler, Lim und Larin (2017) zurückgegriffen, die eine Netzwerkanalyse anhand des Serienmörders Green River durchführte. Für das weitere inhaltliche Verständnis, wie in Kriminalitätsanalysen vorgegangen wird, war das Buch Encyclopedia of Criminological Theory von Cullen und Wilcox (2009) von großem Nutzen. Noch nie zuvor wurde eine Netzwerkanalyse zu Charles Manson durchgeführt und es gab keine direkt vergleichbaren Studien zu unserer Thematik. Doch genau das machte unsere Forschungsarbeit so spannend.

4.2 Arbeitshypothesen

Wir gehen von folgenden Arbeitshyptothesen aus:

- Wir gehen davon aus, dass Charles Manson der Alleinige Anführer der Mansonfamilie war.
- Wir gehen davon aus, dass die Mansonfamilie ein sehr enges Verhältnis hatte.
- Wir gehen davon aus, dass Beziehungen zwischen den Opfern der Tatemorden und La Bianca gab.

5 Datenerhebung:

5.1 Zugang

Die Materialien für unsere Netzwerkanalyse haben wir breit gefächert ausgewählt, sodass wir eine möglichst große Überschneidung der Ergebnisse erzielen können. Dies gewährleistet eine Kontinuität in der subjektiv dokumentierten Thematik.

5.2 Bereinigung

Der Datensatz ist unter (https://github.com/thomas5nolte/Manson) verfügbar.

5.3 Codebuch

Das Codebuch (https://github.com/thomas5nolte/Manson/blob/master/Codebuch.md) beschreibt die Variablen, Relationen und Gewichte des Netzwerks und ist ebenfalls auf Github hinterlegt.

5.4 Vorbereitung der IDE

In der ersten Chunkzeile können verschiedenen Befehle einfügt werden, ob der Chunk, wie der Chunk ausgeführt werden soll. Die Installationspackages sind mit dem Befehel eval= FALSE gekennzeichnet. Dies bedeutet, dass der Chunk nich ausgeführt wird. Sollten die Packages installiert werden müssen, so muss lediglich das "FALSE" mit einem "TRUE" ersetzt werden.

```
library(igraph)

## Warning: package 'igraph' was built under R version 3.6.3

library(igraphdata)

## Warning: package 'igraphdata' was built under R version 3.6.3

library(ggraph)

## Warning: package 'ggraph' was built under R version 3.6.3

library(graphlayouts)

## Warning: package 'graphlayouts' was built under R version 3.6.3

library(dplyr)

## Warning: package 'dplyr' was built under R version 3.6.3

library(knitr)
```

Warning: package 'knitr' was built under R version 3.6.3

6 Analyse und Interpretation

##Gesamtnetzwerk

6.1 Einlesen des Datensatzes & Erstellung Igraph-Objekt

Die Edge- und Nodelisten werden über read.csv von Github geladen und mit dem Packet igraph zu einem Objekt zusammengeführt.

```
el manson <-
  read.csv(
    "https://raw.githubusercontent.com/thomas5nolte/Manson/master/el_manson.csv",
   header = T,
   as.is = T,
   sep = ","
  )
nl_manson <-
  read.csv(
    "https://raw.githubusercontent.com/thomas5nolte/Manson/master/nl_manson.csv",
   header = T,
   as.is = T,
   sep = ","
 )
# Matrix erstellen
manson matrix <- as.matrix(el manson)</pre>
# Die Daten werden im Dataframe gespeichert
  graph_from_data_frame(d = manson_matrix,
                        vertices = nl_manson,
                        directed = T)
manson
## IGRAPH 584fb01 DNWB 195 636 --
## + attr: name (v/c), type (v/n), sex (v/n), date_of_birth (v/c),
## | date_of_death (v/c), type_of_death (v/n), power (v/n),
## | relation_to_murder (v/n), member (v/n), X (v/c), relationship (e/c),
## | weight (e/c), year_beginning (e/c), year_end (e/c), X (e/c)
## + edges from 584fb01 (vertex names):
## [1] Abigail Folger
                         ->Jay Sebring
## [2] Abigail Folger
                        ->Roman Polanski
## [3] Abigail Folger
                        ->Sharon Tate
## [4] Abigail Folger
                          ->Wojciech Frykowski
## [5] Adolph Alexander
                          ->Charles Manson
## + ... omitted several edges
```

Das Gesamtnetzwerk umfasst 195 Knoten und 636 Beziehungen (siehe igraph-Objekt). Es ist gerichtet und gewichtet.

```
el_hollywood <-
  read.csv(
    "https://raw.githubusercontent.com/thomas5nolte/Manson/master/el_film.csv",
  header = T,
  as.is = T,
  sep = ","
  )
nl_hollywood <-</pre>
```

Das Gesamtnetzwerk umfasst 23 Knoten und 106 Beziehungen (siehe igraph-Objekt). Es ist gerichtet und gewichtet.

6.1.1 Werte Überprüfen

Da es zu Beginn der Arbeiten mit dem igraph-Objekt zu Unstimmigkeiten zwischen der Darstellung und den hinterlegten Daten in der Edge- und Nodelist kam, mussten wir im ersten Schritt die Daten, die R-Studio in der Matrix speichert überprüfen.

```
list.vertex.attributes(manson)
list.edge.attributes(manson)
list.vertex.attributes(hollywood)
list.edge.attributes(hollywood)
```

Die Kategorie des Objektes manson "X" sind von uns getroffene Bearbeitungshinweise, welche bei einzelnen Knoten und Kanten ausgefüllt sind. Diese sind für das Plotten oder Auswerten des Netzwerkes irrelevant, deshalb werden sie im nächsten Schritt herausgelöscht.

```
manson <- delete_edge_attr(manson, "X")
manson <- delete_vertex_attr(manson, "X")</pre>
```

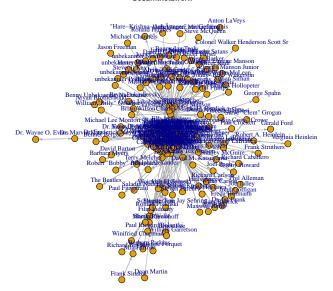
Des Weiteren überprüfen wir die hinterlegten Nodedaten. Dazu muss im Chunk include und message auf "TRUE" gesetzt werden.

6.1.2 Plotten der Rohdaten

In diesem Schritt plotten wir das Gesamtnetzwerk um einen Eindruck von der Größe des Netzwerks zu gewinnen.

```
plot(manson, aps=0, main = "Gesamtnetzwerk", vertex.size = 5, vertex.label.dist=1, edge.arrow.size=.4)
```

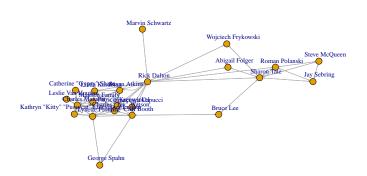
Gesamtnetzwerk



plot(vertex.label.dist = 1, hollywood, edge.arrow.size = 0.2, main = "Once upon a time in Hollywood", v

Once upon a time in Hollywood





Erkennbar ist, dass der Film nur einen kleinen Teil der Realität wiederspiegelt.

6.2 Analyse der Netzwerkdaten

6.2.1 Netzwerkmaße im Überblick

Bei der Untersuchung des Gesamtnetzwerks werden generelle Netzwerkmaße berechnet. Die wichtigsten sind * Dichte (density) * Durchmesser (diameter) * Pfaddistanz (path_distance)

 $Positionale\ Ma\beta e$ geben eine Auskunft über die Bedeutung der einzelnen Knoten innerhalb des Netzwerks. Die wichtigsten postionalen oder akteursbezogenen Maße sind * Degree (indegree/outdegree) * Closeness * Betweenness

6.3 Zentralitätsmaße

```
# Berechnung der Dichte des Gesamtnetzwerks
edge_density(manson)

## [1] 0.01681205

# Berechnung der Dichte des Filmnetzwerks
edge_density(hollywood)
```

[1] 0.2094862

Im **Gesamtnetzwerk** unserer Erhebung sind nur **1,68** % der Beziehungen zwischen den Knoten realisiert. Dies bedeutet, dass viele Knoten untereinander nicht in Verbindung stehen. Gewisse Cluster können aber dennoch eine weitaus höhere Dichte aufweisen. Deswegen ist es wichtig die Teilnetzwerke genauer zu betrachten. Im **Netzwerk**, dass im **Film "Once upon a time in Hollywood"** dargestellt wird, liegt die Dichte bei **20,94**%. Dies liegt daran, dass alle "unwichtigen" Charaktere aus dem Film herausgelassen wurden.

```
reciprocity(manson, mode = "ratio")

## [1] 0.5679012
reciprocity(hollywood, mode = "ratio")
```

```
## [1] 0.7377049
```

Reziprozität meint die Wechselseitigkeit von Beziehungen. Die Reziprozität des Gesamtnetzwerkes aus dem Film beträgt 73,7 %. Diese unterscheidet sich um 19 % zur Realität. Unsere Erhebung ergab eine Reziprozität von 56,7 %. Auch hier kann davon ausgegangen werden, dass die Beziehungen, gerade für einen Spielfilm gestrafft wurden, sodass eine höhere Reziprozität herauskommt.

```
# https://igraph.org/r/doc/diameter.html

# Was ist der längste Pfad in einem Netzwerk?
get.diameter(manson)

## + 5/195 vertices, named, from 584fb01:
## [1] Stephane Bourgoin Charles Manson Terry Melcher Roman Polanski

## [5] Film Industry

# Welche Knoten sind am weitesten voneinander entfernt?
farthest_vertices(manson)

## $vertices
## + 2/195 vertices, named, from 584fb01:
## [1] Stephane Bourgoin Film Industry
##
## $distance
## [1] 201
```

Der längste Pfad durch das Netzwerk ist: "Stephane Bourgoin" "Charles Manson" "Terry Melcher" "Roman Polanski" "Film Industry" Dementsprechend sind Stephane Bourgoin und die Film Industry am weitesten voneinander entfernt, mit einer Distanz von 201 Schritten.

```
# https://igraph.org/r/doc/diameter.html
# Was ist der längste Pfad in einem Netzwerk?
get.diameter(hollywood)
## + 5/23 vertices, named, from 585983b:
## [1] Jay Sebring
                           Roman Polanski
                                               Rick Dalton
## [4] Patricia Krenwinkel Manson Family
# Welche Knoten sind am weitesten voneinander entfernt?
farthest_vertices(hollywood)
## $vertices
## + 2/23 vertices, named, from 585983b:
## [1] Jay Sebring
                    Manson Family
## $distance
## [1] 103
```

Der längste Pfad durch das Netzwerk ist: "Jay Sebring" -> "Roman Polanski" -> "Rick Dalton" -> "Patricia Krenwinkel" -> "Manson Family"

Dementsprechend sind Jay Sebring und die Manson Family am weitesten voneinander entfernt, mit einer Distanz von 103 Schritten und ist damit nur halb so groß, wie das reale Netzwerk.

```
#Indegree = Anzahl der Kanten, die auf einen Knoten eingehen. (Popularität)
degree(manson, mode="in",normalized = TRUE)
```

##	Allen Delisle	Alan Leroy Springer
##	0.00000000	0.005154639
##	Barbara Hoyt	Beach Boys
##	0.020618557	0.020618557
##	William Joseph "Bill" Vance	Robert "Bobby" Beausoleil
##	0.025773196	0.010309278
##	Bruce Davis	Bruce Hall
##	0.020618557	0.005154639
##	Bryan Lukashevsky	Catherine Gillies
##	0.005154639	0.030927835
##	Carol Loveless	
##	0.00000000	Catherine "Gypsy" Share 0.025773196
##	Charles Allen Beard	Charlee Griffin
##	0.00000000	0.00000000
##	Charles Manson	Charles Tex Watson
##	0.494845361	0.195876289
##	Claudia Smith	Colleen Sinclair
##	0.00000000	0.00000000
##	David Baker	Danny DeCarlo
##	0.00000000	0.015463918
##	David Hannum	Dianne Lake
##	0.00000000	0.025773196
##	Diane Von Ahn	Ella Jo Bailey
##	0.010309278	0.020618557
##	Harold Irving True	Jack Gordon
##	0.005154639	0.00000000

##	Johnny Harold Swartz	Juan Flynn
##	0.00000000	0.000000000
##	Kathryn "Kitty" Lutesinger/Lugner	Kenneth Bell
##	0.015463918	0.000000000
##	Larry Bailey	Larry Craven
##	0.005154639	0.000000000
##	Laura Shepard	Leslie Van Houten
##	0.000000000	0.061855670
##	Linda Kasabian	Lynette Fromme
##	0.077319588	0.010309278
##	Maria Alonzo	Marcus Arneson
##	0.015463918	0.000000000
##	Mary Brunner	Madeleine Joan Cottage
##	0.025773196	0.025773196
##	Patricia Krenwinkel	Paul Alan Watkins
##	0.067010309	0.015463918
##	Phil Philips	Raymond Petrizzo
##	0.00000000	0.000000000
##	Randy Starr	Robert Murray
##	0.010309278	0.000000000
##	Robert Reinhard	Ruth Gordon
##	0.00000000	0.000000000
##	Ruth Ann Moorehouse	Sandra Good
##	0.036082474	0.025773196
##	Sherry Ann Cooper	Steve "Clem" Grogan
##	0.020618557	0.000000000
##	Stephen Palazzo	Stephanie Rowe
##	0.00000000	0.000000000
##	Stephanie Schram	Susan Atkins
##	0.00000000	0.082474227
##	Susan Bartell	Thomas Galella
##	0.015463918	0.000000000
##	Thomas "TJ" Walleman	Vern Plumlee
##	0.015463918	0.000000000
##	Aryan Brotherhood	Abigail Folger
##	0.010309278	0.041237113
##	Adolph Alexander	Afton "Star" Burton
##	0.010309278	0.005154639
##	A. H. Burdick	Alvin "Old Creepy" Karpis
##	0.010309278	0.005154639
##	Alan Rose	Anton LaVeys
##	0.00000000	0.000000000
##	Arlene Barker	Barbara Myers
##	0.005154639	0.005154639
##	Barbara Parkins	Barbara Rosenberg
##	0.005154639	0.015463918
##	Bennet Berger	Bernard "Lotsapoppa/Big Crow" Crowe
##	0.005154639	0.020618557
##	Benny Jay Teal	Benny Unbekannter Nachname
##	0.005154639	0.005154639
##	Bill Boyd	Bruce Lee
##	0.005154639	0.010309278
##	Brooks Poston	Brian Wilson
##	0.00000000	0.010309278

##	Charles Hollopeter	Charles Manson Junior
##	0.005154639	0.010309278
##	Charles Luther Manson	Charles Older
##	0.005154639	0.030927835
##	Colonel Walker Henderson Scott Sr	David Barton
##	0.005154639	0.005154639
##	Darrell Grey	David M. Katsuyama
##	0.005154639	0.025773196
##	David Smith (Dr.)	Dean Martin
##	0.025773196	0.005154639
##	Dean Moorhouse	Debra Tate
##	0.010309278	0.010309278
##	Dennis Wilson	Donald "Shorty" Shea
##	0.041237113	0.036082474
##	Edward Davis	Dr. Ernst Dernberg
##	0.00000000	0.010309278
##	Film Industry	Freda Hofmann
##	0.020618557	0.005154639
##	Dr. Frederick Meyers	Frank Sinatra
##	0.005154639	0.005154639
##	Frank Struthers	Gary Allen Hinman
##	0.010309278	0.030927835
##	Gerald Ford	George Spahn
##	0.005154639	0.005154639
##	Gregg Jakobson	Hells Angels
##	0.010309278	0.010309278
##	"Hare-Krishna-Anhänger" aus Gefaengnis	Henry Beatly
##	0.00000000	0.005154639
##	Dr. Ira Frank	Irving Kanarek
##	0.005154639	0.005154639
##	Jason Freeman	Jay Sebring
##	0.00000000	0.056701031
##	Jimmy Mach	Joseph Ball
##	0.005154639	0.005154639
##	John Goffigan	John "Zero" Haught
##	0.005154639	0.025773196
##	Dr. Joel Hochmann	Joel Pugh
##	0.005154639	0.005154639
##	Joan Svelte	Joe Talley
##	0.005154639	0.005154639
##	Jonathan Wayne "Jonny-Boy" Wilkerson	Juan Corona
##	0.005154639	0.005154639
##	Kathleen Maddox	Kirche Satans
##	0.015463918	0.010309278
##	Leno LaBianca	Leona Rae "Candy" Stevens
##	0.036082474	0.010309278
##	Luella "Nachname unbekannt"	Dr. Marvin Katz
##	0.015463918	0.005154639
##	Maxwell Keith	Matthew Lentz
##	0.005154639	0.005154639
##	Mary Anne McLean	Martin Ransohoff
##	0.005154639	0.005154639
##	Manson Family	Michael Channels
##	0.371134021	0.00000000

##	Mia Farrow	Michael Lee Monfort "Red Eye"
##	0.010309278	0.010309278
##	Michal Welles	Nancy Pitman (alias Brenda McCann)
##	0.005154639	0.015463918
##	Officer Pursel	Officer Rudi
##	0.005154639	0.005154639
##	Paul Crockett	Paul Fitzgerald
##	0.005154639	0.005154639
##	Paul Richard Polanski	Phil Alleman
##	0.015463918	0.005154639
##	Phillippe Forquet	Phil Kaufman
##	0.005154639	0.005154639
##	Prozesskirche	Ray Hoekstra
##	0.005154639	0.005154639
##	Richard Beymer	Richard Caballero
##	0.005154639	0.005154639
##	Richard Carlson	Robert Kenneth "Bobby" Beusoleil
##	0.005154639	0.020618557
##	Robert A. Heinlein	Ronny Howard
##	0.010309278	0.005154639
##	Ronald Hughes 0.010309278	Robert Kasabian 0.005154639
## ##	Rosemary LaBianca	Ronald Markman
##	0.036082474	0.00000000
##	Roger Moore de Gimston	Roman Polanski
##	0.005154639	0.041237113
##	Roger Smith	Rosalie Jean Willis
##	0.010309278	0.010309278
##	Sam Bubrick	Saladin Nader
##	0.005154639	0.010309278
##	Schwester von Jay Sebring	Sharon Tate
##	0.010309278	0.072164948
##	Sheilah Wells	Sirhan Sirhan
##	0.005154639	0.005154639
##	Scientology	Stephane Bourgoin
##	0.005154639	0.005154639
##	Steve(n) Kay	Stanley McGuire
##	0.005154639	0.005154639
##	Steve McQueen	Steven Parent
##	0.005154639	0.025773196
##	The Beatles	Terry Melcher
##	0.005154639	0.025773196
## ##	Thomas Noguchi 0.030927835	Tochter von Michal Welles
##		0.005154639 unbekannter Besucher "Rex"
##	The Straight Satans 0.030927835	0.005154639
##	unbekannter Mithaeflting Jaden	Unbekannter Mithaeftling
##	0.005154639	0.000000000
##	unbekannte Nonne	unbekannter Priester
##	0.005154639	0.005154639
##	unbekannter Scientologe	Valentine Michael Manson
##	0.005154639	0.015463918
##	Vincent Bugliosi	Verginia Heinlein
##	0.010309278	0.005154639

```
Willis Carson
##
                         Dr. Wayne O. Evans
                                                                            0.005154639
##
                                 0.005154639
                          Winifried Chapman
                                                                     William Garretson
##
##
                                 0.010309278
                                                                            0.010309278
##
                    William "Billy" Goucher
                                                                 William Eugene Manson
##
                                 0.005154639
                                                                            0.005154639
##
                         Wojciech Frykowski
##
                                 0.041237113
centr degree(manson, mode="in", normalized=T)
## $res
##
     [1]
                             4
                                1
                                          0
                                              5
                                                    0 96 38
                                                              0
                                                                 0
                                                                    0
                                                                       3
##
    [26]
                    3
                       0
                          1
                              0
                                 0 12 15
                                          2
                                              3
                                                 0
                                                    5
                                                       5 13
                                                              3
                                                                 0
                                                                    0
                                                                       2
                                    3
                                          2
    [51]
             0
                 0
                    0
                       0
                         16
                              3
                                 0
                                       0
                                              8
                                                 2
                                                       2
                                                              0
                                                                 0
                                                                       1
                                                                           1
                                                                              3
                                                                                 1
                                                                                       1
##
                                                    1
                                                          1
                                                                    1
                                                                    7
##
    [76]
             1
                    0
                       2
                          1
                              2
                                    6
                                       1
                                          1
                                              1
                                                 5
                                                    5
                                                       1
                                                          2
                                                              2
                                                                 8
                                                                       0
                                                                                       1
                                 1
                          2
                                          0
                                            11
   [101]
                       2
                              0
                                 1
                                       1
   [126]
          2
             3
                 1
                    1
                       1
                          1
                             1 72
                                    0
                                       2
                                          2
                                              1
                                                 3
                                                    1
                                                       1
                                                          1
                                                              1
                                                                 3
                                                                    1
                                                                       1
                                                                          1
                                                                             1
                                                                                 1
   [151]
          1
             4
                 2
                    1
                       2
                          1
                             7
                                 0
                                   1
                                       8
                                          2
                                              2
                                                 1
                                                    2
                                                       2 14
                                                             1
                                                                 1
                                                                    1
                                                                       1
                                                                          1
                         1 0 1 1
                                      1
                                          3
                                              2
                                                 1
                                                          2
                                                             2
                    6
                      1
                                                    1
                                                       1
                                                                1
   [176]
## $centralization
   [1] 0.4780333
##
## $theoretical_max
## [1] 37830
#Outdegree = Anzahl der Kanten, die ein Knoten zu anderen Knoten hat. (Aktivität)
degree(manson, mode="out", normalized = T)
##
                               Allen Delisle
                                                                   Alan Leroy Springer
##
                                 0.005154639
                                                                            0.015463918
##
                                Barbara Hoyt
                                                                             Beach Boys
##
                                 0.025773196
                                                                            0.005154639
##
                William Joseph "Bill" Vance
                                                            Robert "Bobby" Beausoleil
##
                                 0.036082474
                                                                            0.005154639
##
                                 Bruce Davis
                                                                             Bruce Hall
##
                                 0.030927835
                                                                            0.010309278
##
                          Bryan Lukashevsky
                                                                     Catherine Gillies
##
                                 0.010309278
                                                                            0.041237113
##
                              Carol Loveless
                                                               Catherine "Gypsy" Share
##
                                 0.005154639
                                                                            0.030927835
                        Charles Allen Beard
                                                                       Charlee Griffin
##
                                                                            0.005154639
                                 0.005154639
##
##
                              Charles Manson
                                                                    Charles Tex Watson
##
                                 0.520618557
                                                                           0.237113402
##
                               Claudia Smith
                                                                      Colleen Sinclair
##
                                 0.005154639
                                                                            0.005154639
                                 David Baker
##
                                                                         Danny DeCarlo
##
                                 0.005154639
                                                                           0.030927835
##
                                David Hannum
                                                                            Dianne Lake
##
                                 0.005154639
                                                                            0.030927835
##
                               Diane Von Ahn
                                                                        Ella Jo Bailey
```

0.030927835 Jack Gordon

0.015463918

Harold Irving True

##

шш	0.040200070	0.005454620
## ##	0.010309278	0.005154639
##	Johnny Harold Swartz 0.005154639	Juan Flynn 0.005154639
##		Kenneth Bell
##	Kathryn "Kitty" Lutesinger/Lugner 0.025773196	0.005154639
##		Larry Craven
##	Larry Bailey 0.005154639	0.005154639
##		Leslie Van Houten
##	Laura Shepard 0.005154639	0.072164948
##	0.005154659 Linda Kasabian	
##	0.108247423	Lynette Fromme 0.025773196
##	Maria Alonzo	Marcus Arneson
##	0.020618557	0.005154639
##	Mary Brunner	Madeleine Joan Cottage
##	0.030927835	0.030927835
##	Patricia Krenwinkel	Paul Alan Watkins
##	0.118556701	0.025773196
##	Phil Philips	Raymond Petrizzo
##	0.010309278	0.005154639
##	Randy Starr	Robert Murray
##	0.015463918	0.005154639
##	Robert Reinhard	Ruth Gordon
##	0.005154639	0.005154639
##	Ruth Ann Moorehouse	Sandra Good
##	0.041237113	0.030927835
##	Sherry Ann Cooper	Steve "Clem" Grogan
##	0.025773196	0.020618557
##	Stephen Palazzo	Stephanie Rowe
##	0.005154639	0.005154639
##	Stephanie Schram	Susan Atkins
##	0.005154639	0.123711340
##	Susan Bartell	Thomas Galella
##	0.020618557	0.005154639
##	Thomas "TJ" Walleman	Vern Plumlee
##	0.025773196	0.005154639
##	Aryan Brotherhood	Abigail Folger
##	0.00000000	0.020618557
##	Adolph Alexander	Afton "Star" Burton
##	0.010309278	0.005154639
##	A. H. Burdick	Alvin "Old Creepy" Karpis
##	0.010309278	0.005154639
##	Alan Rose	Anton LaVeys
##	0.005154639	0.005154639
##	Arlene Barker	Barbara Myers
##	0.005154639	0.005154639
##	Barbara Parkins	Barbara Rosenberg
##	0.00000000	0.015463918
##	Bennet Berger	Bernard "Lotsapoppa/Big Crow" Crowe
##	0.005154639	0.015463918
##	Benny Jay Teal	Benny Unbekannter Nachname
##	0.005154639	0.010309278
##	Bill Boyd	Bruce Lee
##	0.005154639	0.005154639
##	Brooks Poston	Brian Wilson

##	0.005154639	0.015463918
##	Charles Hollopeter	Charles Manson Junior
##	0.005154639	0.005154639
##	Charles Luther Manson	Charles Older
##	0.010309278	0.030927835
##	Colonel Walker Henderson Scott Sr	David Barton
##	0.000000000	0.005154639
##	Darrell Grey	David M. Katsuyama
##	0.005154639	0.030927835
##	David Smith (Dr.)	Dean Martin
##	0.025773196	0.00000000
##	Dean Moorhouse	Debra Tate
##	0.015463918	0.015463918
##	Dennis Wilson	Donald "Shorty" Shea
##	0.046391753	0.010309278
##	Edward Davis	Dr. Ernst Dernberg
##	0.005154639	0.010309278
##	Film Industry	Freda Hofmann
##	0.00000000	0.005154639
##	Dr. Frederick Meyers	Frank Sinatra
##	0.005154639	0.005154639
##	Frank Struthers	Gary Allen Hinman
##	0.00000000	0.015463918
##	Gerald Ford	George Spahn
##	0.00000000	0.00000000
##	Gregg Jakobson	Hells Angels
##	0.015463918	0.010309278
##	"Hare-Krishna-Anhänger" aus Gefaengnis	Henry Beatly
##	0.005154639	0.005154639
##	Dr. Ira Frank	Irving Kanarek
##	0.005154639	0.005154639
##	Jason Freeman	Jay Sebring
##	0.005154639	0.036082474
##	Jimmy Mach	Joseph Ball
##	0.005154639	0.005154639
##	John Goffigan	John "Zero" Haught
##	0.005154639	0.030927835
##	Dr. Joel Hochmann	Joel Pugh
##	0.010309278	0.005154639
##	Joan Svelte	Joe Talley
##	0.010309278	0.005154639
##	Jonathan Wayne "Jonny-Boy" Wilkerson	Juan Corona
##	0.005154639	0.005154639
##	Kathleen Maddox	Kirche Satans
##	0.020618557	0.00000000
##	Leno LaBianca	Leona Rae "Candy" Stevens
##		•
	0.010309278	0.005154639
##	Luella "Nachname unbekannt"	Dr. Marvin Katz
##	0.015463918	0.010309278
##	Maxwell Keith	Matthew Lentz
##	0.005154639	0.005154639
##	Mary Anne McLean 0.005154639	Martin Ransohoff 0.005154639
##		
##	Manson Family	Michael Channels

##	0.010309278	0.005154639
##	Mia Farrow	Michael Lee Monfort "Red Eye"
##	0.010309278	0.010309278
##	Michal Welles	Nancy Pitman (alias Brenda McCann)
##	0.005154639	0.020618557
##	Officer Pursel	Officer Rudi
##	0.005154639	0.005154639
##	Paul Crockett	Paul Fitzgerald
##	0.005154639	0.005154639
##	Paul Richard Polanski	Phil Alleman
##	0.015463918	0.005154639
##	Phillippe Forquet	Phil Kaufman
##	0.00000000	0.005154639
##	Prozesskirche	Ray Hoekstra
##	0.00000000	0.005154639
##	Richard Beymer	Richard Caballero
##	0.00000000	0.005154639
##	Richard Carlson	Robert Kenneth "Bobby" Beusoleil
##	0.005154639	0.020618557
##	Robert A. Heinlein	Ronny Howard
##	0.010309278	0.005154639
##	Ronald Hughes	Robert Kasabian
##	0.005154639	0.005154639
##	Rosemary LaBianca	Ronald Markman
##	0.010309278	0.005154639
##	Roger Moore de Gimston	Roman Polanski
##	0.005154639	0.051546392
##	Roger Smith	Rosalie Jean Willis
##	0.015463918	0.010309278
##	Sam Bubrick	Saladin Nader
##	0.005154639	0.005154639
##	Schwester von Jay Sebring	Sharon Tate
##	0.010309278	0.087628866
## ##	Sheilah Wells 0.005154639	Sirhan Sirhan 0.005154639
##	Scientology	Stephane Bourgoin
##	0.000000000	0.005154639
##	Steve(n) Kay	Stanley McGuire
##	0.005154639	0.010309278
##	Steve McQueen	Steven Parent
##	0.00000000	0.005154639
##	The Beatles	Terry Melcher
##	0.005154639	0.025773196
##	Thomas Noguchi	Tochter von Michal Welles
##	0.030927835	0.005154639
##	The Straight Satans	unbekannter Besucher "Rex"
##	0.005154639	0.005154639
##	unbekannter Mithaeflting Jaden	Unbekannter Mithaeftling
##	0.005154639	0.005154639
##	unbekannte Nonne	unbekannter Priester
##	0.005154639	0.005154639
##	unbekannter Scientologe	Valentine Michael Manson
##	0.005154639	0.020618557
##	Vincent Bugliosi	Verginia Heinlein

```
0.010309278
                                                                                0.005154639
##
                           Dr. Wayne O. Evans
                                                                              Willis Carson
##
                                   0.005154639
                                                                                0.005154639
##
##
                            Winifried Chapman
                                                                         William Garretson
                                   0.010309278
                                                                                0.010309278
##
##
                     William "Billy" Goucher
                                                                     William Eugene Manson
                                                                                0.010309278
##
                                   0.010309278
##
                           Wojciech Frykowski
                                   0.020618557
centr_degree(manson, mode="out", normalized=T)
## $res
##
     [1]
                 3
                     5
                                       6
                                            2
                                                2
                                                     8
                                                              6
                                                                       1 101
                                                                               46
                                                                                     1
                                                                                         1
            1
                          1
                                                          1
                                                                   1
    [19]
                                                                                         5
            1
                 6
                          6
                              3
                                   6
                                       2
                                                1
                                                          5
                                                                                    21
##
                     1
                                            1
                                                                  1
                                                                            1
                                                                               14
##
    [37]
            4
                     6
                          6
                             23
                                   5
                                       2
                                                3
                                                          1
                                                                  8
                                                                       6
                                                                            5
                                                                                4
                                                                                     1
                                                                                         1
                 1
                                            1
                                                     1
                                                              1
    [55]
                                                                                         3
##
               24
##
    [73]
            1
                 3
                     1
                          2
                              1
                                   1
                                       1
                                            3
                                                1
                                                     1
                                                          2
                                                              6
                                                                  0
                                                                            1
                                                                                6
                                                                                    5
                                                                                         0
    [91]
            3
                 3
                     9
                          2
                              1
                                   2
                                       0
                                            1
                                                1
                                                     1
                                                          0
                                                              3
                                                                  0
                                                                            3
                                                                                2
                                                                                    1
                                                                                         1
## [109]
                          7
                                            6
                                                2
                                                          2
                                                                            4
                                                                                0
                                                                                    2
            1
                     1
                                   1
                                                     1
                                                                  1
                                                                                         1
                 1
                              1
                                       1
                                                              1
                                                                       1
   [127]
            3
                 2
                     1
                          1
                                       2
                                                2
                                                          1
                                                                            1
                                                                                1
                              1
                                            1
                                                                       1
                                                                                         1
## [145]
                                                2
                                                                  2
                                                                                    3
                                                                                         2
            0
                     0
                          1
                              0
                                   1
                                       1
                                            4
                                                     1
                                                          1
                                                                       1
                                                                            1
                                                                               10
                 1
                                                              1
                                                                            6
## [163]
            1
                 1
                     2
                        17
                              1
                                       0
                                            1
                                                1
                                                          0
                                                              1
                                                                  1
                                                                       5
##
   [181]
            1
                 1
                          1
                              1
                                       2
                                            1
                                                 1
                                                          2
                                                              2
                                                                       2
                                                                            4
## $centralization
   [1] 0.5038065
## $theoretical_max
## [1] 37830
#Components zeigt die Anzahl der Teilnetzwerke und deren Größe
components (manson)
   $membership
##
##
                                Allen Delisle
                                                                       Alan Leroy Springer
##
##
                                 Barbara Hoyt
                                                                                 Beach Boys
##
                William Joseph "Bill" Vance
                                                                Robert "Bobby" Beausoleil
##
##
##
                                   Bruce Davis
                                                                                 Bruce Hall
##
                                                                         Catherine Gillies
##
                            Bryan Lukashevsky
##
##
                                                                  Catherine "Gypsy" Share
                               Carol Loveless
##
```

Charlee Griffin

Charles Tex Watson

Colleen Sinclair

Danny DeCarlo

Charles Allen Beard

Charles Manson

Claudia Smith

David Baker

##

##

##

##

##	David Hannum	Dianne Lake
##	1	1
##	Diane Von Ahn	Ella Jo Bailey
##	1	1
##	Harold Irving True	Jack Gordon
##	1	1
##	Johnny Harold Swartz	Juan Flynn
##	1	1
##	Kathryn "Kitty" Lutesinger/Lugner	Kenneth Bell
##	1	1
##	Larry Bailey	Larry Craven
##	1	1
##	Laura Shepard	Leslie Van Houten
##	1	1
##	Linda Kasabian	Lynette Fromme
##	1	1
##	Maria Alonzo	Marcus Arneson
##	1 Marine Branco	1
##	Mary Brunner	Madeleine Joan Cottage
##	Detericie Verserielea	David Alam Mathina
##	Patricia Krenwinkel 1	Paul Alan Watkins
##	_	1
## ##	Phil Philips 1	Raymond Petrizzo
##	-	Pohort Murroy
##	Randy Starr 1	Robert Murray 1
##	Robert Reinhard	Ruth Gordon
##	nobert hermiard	tuth Gordon
##	Ruth Ann Moorehouse	Sandra Good
##	1	Sandra Good
##	Sherry Ann Cooper	Steve "Clem" Grogan
##	1	1
##	Stephen Palazzo	Stephanie Rowe
##	1	1
##	Stephanie Schram	Susan Atkins
##	1	1
##	Susan Bartell	Thomas Galella
##	1	1
##	Thomas "TJ" Walleman	Vern Plumlee
##	1	1
##	Aryan Brotherhood	Abigail Folger
##	1	1
##	Adolph Alexander	Afton "Star" Burton
##	1	1
##	A. H. Burdick	Alvin "Old Creepy" Karpis
##	1	1
##	Alan Rose	Anton LaVeys
##	1	1
##	Arlene Barker	Barbara Myers
##	1	1
##	Barbara Parkins	Barbara Rosenberg
##	1	1
##	Bennet Berger	Bernard "Lotsapoppa/Big Crow" Crowe
##	1	1

##	Benny Jay Teal	Benny Unbekannter Nachname
##	1	1
##	Bill Boyd	Bruce Lee
##	1 Brooks Poston	1 Brian Wilson
##	1	1
##	Charles Hollopeter	Charles Manson Junior
##	1	1
##	Charles Luther Manson	Charles Older
##	1	1
##	Colonel Walker Henderson Scott Sr	David Barton 1
##	Darrell Grey	David M. Katsuyama
##	1	1
##	David Smith (Dr.)	Dean Martin
##	1	1
##	Dean Moorhouse	Debra Tate
##	1 Dennis Wilson	Donald "Shorty" Shea
##	Demiis wiison 1	Donard Shorty Shea
##	Edward Davis	Dr. Ernst Dernberg
##	1	1
##	Film Industry	Freda Hofmann
##	1	1
##	Dr. Frederick Meyers	Frank Sinatra 1
##	Frank Struthers	Gary Allen Hinman
##	1	1
##	Gerald Ford	George Spahn
##	1	1
##	Gregg Jakobson	Hells Angels
##	"Hare-Krishna-Anhänger" aus Gefaengnis	Honry Pootly
##	nare-krishma-khmk-nger aus Geraenghis	Henry Beatly 1
##	Dr. Ira Frank	- Irving Kanarek
##	1	1
##	Jason Freeman	Jay Sebring
##	1	1
## ##	Jimmy Mach 1	Joseph Ball 1
##	John Goffigan	John "Zero" Haught
##	1	1
##	Dr. Joel Hochmann	Joel Pugh
##	1	1
##	Joan Svelte	Joe Talley
## ##	Jonathan Wayne "Jonny-Boy" Wilkerson	1 Juan Corona
##	Johathan wayne Johny-Boy Wilkerson 1	1
##	Kathleen Maddox	Kirche Satans
##	1	1
##	Leno LaBianca	Leona Rae "Candy" Stevens
##	1	Dr. Marris Vata
## ##	Luella "Nachname unbekannt" 1	Dr. Marvin Katz 1
##	1	1

##	Maxwell Keith	Matthew Lentz
##	Many Anna Malaan	Montin Poncohoff
## ##	Mary Anne McLean 1	Martin Ransohoff 1
##	Manson Family	Michael Channels
##	1	1
##	Mia Farrow	Michael Lee Monfort "Red Eye"
##	Michal Wallag	Nanay Ditman (alias Branda McCann)
## ##	Michal Welles 1	Nancy Pitman (alias Brenda McCann) 1
##	Officer Pursel	Officer Rudi
##	1	1
##	Paul Crockett	Paul Fitzgerald
##	1	1
## ##	Paul Richard Polanski 1	Phil Alleman
##	Phillippe Forquet	Phil Kaufman
##	1	1
##	Prozesskirche	Ray Hoekstra
##	1	1
##	Richard Beymer	Richard Caballero
## ##	1 Richard Carlson	Robert Kenneth "Bobby" Beusoleil
##	trenaru carrson	1
##	Robert A. Heinlein	Ronny Howard
##	1	1
##	Ronald Hughes	Robert Kasabian
##	1	1
## ##	Rosemary LaBianca 1	Ronald Markman 1
##	Roger Moore de Gimston	Roman Polanski
##	1	1
##	Roger Smith	Rosalie Jean Willis
##	1	1
##	Sam Bubrick	Saladin Nader
## ##	Schwester von Jay Sebring	1 Sharon Tate
##	Schwester von Jay Sebring 1	Sharon Tate
##	Sheilah Wells	Sirhan Sirhan
##	1	1
##	Scientology	Stephane Bourgoin
##	1	1
## ##	Steve(n) Kay 1	Stanley McGuire 1
##	Steve McQueen	Steven Parent
##	1	1
##	The Beatles	Terry Melcher
##	1	1
##	Thomas Noguchi	Tochter von Michal Welles
##	The Charlinh Cohon	1
## ##	The Straight Satans	unbekannter Besucher "Rex" 1
##	unbekannter Mithaeflting Jaden	Unbekannter Mithaeftling
##	1	1

```
##
                           unbekannte Nonne
                                                                 unbekannter Priester
##
                                                             Valentine Michael Manson
##
                    unbekannter Scientologe
##
##
                           Vincent Bugliosi
                                                                    Verginia Heinlein
##
##
                         Dr. Wayne O. Evans
                                                                         Willis Carson
##
                          Winifried Chapman
##
                                                                    William Garretson
##
##
                    William "Billy" Goucher
                                                                William Eugene Manson
##
##
                         Wojciech Frykowski
##
##
## $csize
  [1] 195
##
##
## $no
## [1] 1
#Gibt die durchschnittliche Länger, der Verbindung zwischen zwei Knoten aus
mean distance(manson)
```

[1] 2.763901

Indegreewerte (Popularität) sind: Charles Manson 96 Manson Family 72 Charles Tex Watson 39 Linda Kasabian 15 Susan Atkins 15 Sharon Tate 14 Patricia Krenwinkel 12 Leslie Van Houten 11 Jay Sebring 11

Outdegreewerte (Aktivität) sind: Charles Manson 102 Charles Tex Watson 44 Susan Atkins 23 Linda Kasabian 21 Patricia Krenwinkel 21 Sharon Tate 17 Leslie Van Houten 14 Roman Polanski 10

Es fällt nunmehr auf, dass Charles Manson

Das Gesamtnetzwerk hat nur **eine Componente**. Das bedeutet, dass alle Knoten in irgendeiner Form miteinander verbunden sind. Wobei die durchschnittliche Länge die es braucht, um zwei Knoten miteinander zu Verbinden **2.82 Schritte sind**.

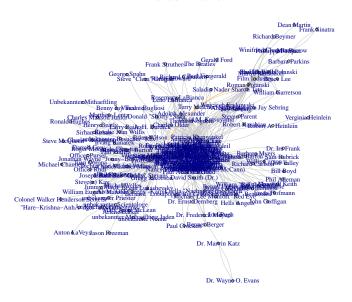
Aus unseren Recherchen kommt heraus, dass Charles Manson der Akteur mit dem höchsten Degreewert ist. Gemäß dem Film Önce upon a time in Hollywood ist es Rick Dalton. Dieser Akteur ist ein fiktiver Charakter, welcher von Hollywood für ein besseres Storytelling erfunden wurde. Rick Dalton hat in unserem Netzwerk auch noch den höchsten Betweennesswert. Dies bedeutet, dass er der Akteur ist, welcher für den Zusammenhalt des Netzwerkes am bedeutensten ist.

```
# Visualisierung der Pfaddistanz
#
dia <- get.diameter(manson, directed=T) # ruft die Werte auf
vcol <- rep("gray80", vcount(manson)) # setzt alle Werte der Knoten auf grau
vcol[dia] <- "gold" # setzt alle Vertices des Diameters auf gold
ecol <- rep("gray80", ecount(manson)) # setzt alle Kanten auf grau
ecol[E(manson, path=dia)] <- "orange" # definiert die Farbe des Pfads

# sucht die Kanten entlang des Pfades und färbt diese ein
plot(manson,
    layout=layout_nicely,
    vertex.color=vcol,
    edge.color=ecol,
    edge.arrow.size=.2,</pre>
```

```
vertex.size = 2,
vertex.label.size = .1,
edge.curved=.2,
main="Diameter im Netzwerk",
sub="Durchmesser auf dem kürzesten Weg")
```

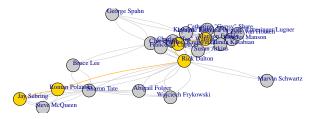
Diameter im Netzwerk



Durchmesser auf dem kürzesten Weg

```
# Visualisierung der Pfaddistanz
dia <- get.diameter(hollywood, directed=T) # ruft die Werte auf
vcol <- rep("gray80", vcount(hollywood)) # setzt alle Werte der Knoten auf grau
vcol[dia] <- "gold" # setzt alle Vertices des Diameters auf gold
ecol <- rep("gray80", ecount(hollywood)) # setzt alle Kanten auf grau
ecol[E(hollywood, path=dia)] <- "orange" # definiert die Farbe des Pfads
# sucht die Kanten entlang des Pfades und färbt diese ein
plot(hollywood,
     asp=0,
     layout=layout_nicely,
     vertex.color=vcol,
     edge.color=ecol,
    edge.arrow.size=.2,
    edge.curved=.2,
    vertex.size=5,
    vertex.label.dist=1,
    main="Diameter im Netzwerk",
    sub="Durchmesser auf dem kürzesten Weg")
```

Diameter im Netzwerk





Durchmesser auf dem kürzesten Weg

#Wie viele Componenten hat das Netzwerk? components(manson)

##	\$membership	
##	Allen Delisle	Alan Leroy Springer
##	1	1
##	Barbara Hoyt	Beach Boys
##	1	1
##	William Joseph "Bill" Vance	Robert "Bobby" Beausoleil
##	1	1
##	Bruce Davis	Bruce Hall
##	1	1
##	Bryan Lukashevsky	Catherine Gillies
##	1	1
##	Carol Loveless	Catherine "Gypsy" Share
##	Charles Aller Beard	1
##	Charles Allen Beard	Charlee Griffin 1
##	Charles Manson	Charles Tex Watson
##	onaries nanson	onaries rex watton
##	Claudia Smith	Colleen Sinclair
##	1	1
##	David Baker	Danny DeCarlo
##	1	1
##	David Hannum	Dianne Lake
##	1	1
##	Diane Von Ahn	Ella Jo Bailey
##	1	1
##	Harold Irving True	Jack Gordon
##	1	1
##	Johnny Harold Swartz	Juan Flynn
##	1	1
##	Kathryn "Kitty" Lutesinger/Lugner	Kenneth Bell
##	1	1
##	Larry Bailey	Larry Craven
##	I sure Cheneral	1 Leslie Van Houten
##	Laura Shepard 1	Lesile van nouten
##	Linda Kasabian	Lynette Fromme
##	Lilida kasabiali 1	Lynette Fromme
##	Maria Alonzo	Marcus Arneson
##	1	nareus arnesen
##	Mary Brunner	Madeleine Joan Cottage
	1.02 9 21 411101	

##	1	1
##	Patricia Krenwinkel	Paul Alan Watkins
##	1	1
##	Phil Philips	Raymond Petrizzo
##	1	1
##	Randy Starr	Robert Murray
##	1	1
##	Robert Reinhard	Ruth Gordon
##	Duth Ann Maanahana	1
## ##	Ruth Ann Moorehouse 1	Sandra Good 1
##	Sherry Ann Cooper	Steve "Clem" Grogan
##	1	1
##	Stephen Palazzo	Stephanie Rowe
##	1	1
##	Stephanie Schram	Susan Atkins
##	1	1
##	Susan Bartell	Thomas Galella
##	1	1
##	Thomas "TJ" Walleman	Vern Plumlee
## ##	1	1 Abigail Folger
##	Aryan Brotherhood 1	Abigail Foiger
##	Adolph Alexander	Afton "Star" Burton
##	1	1
##	A. H. Burdick	Alvin "Old Creepy" Karpis
##	1	1
##	Alan Rose	Anton LaVeys
##	1	1
##	Arlene Barker	Barbara Myers
##	Dawhana Dawlaina	Downbarra Dozonbarra
## ##	Barbara Parkins 1	Barbara Rosenberg 1
##	Bennet Berger	Bernard "Lotsapoppa/Big Crow" Crowe
##	1	1
##	Benny Jay Teal	Benny Unbekannter Nachname
##	1	1
##	Bill Boyd	Bruce Lee
##	1	1
##	Brooks Poston	Brian Wilson
##	Charrier Hallenston	Charles Manage Tunion
## ##	Charles Hollopeter	Charles Manson Junior
##	Charles Luther Manson	Charles Older
##	onarios Busher nanson	1
##	Colonel Walker Henderson Scott Sr	David Barton
##	1	1
##	Darrell Grey	David M. Katsuyama
##	1	1
##	David Smith (Dr.)	Dean Martin
##	1	1
##	Dean Moorhouse	Debra Tate
##	Donnig Wilgon	Donald "Shorty" Shoo
##	Dennis Wilson	Donald "Shorty" Shea

1	1	##
Dr. Ernst Dernberg	Edward Davis	##
1	1	##
Freda Hofmann	Film Industry	##
1	1	##
Frank Sinatra	Dr. Frederick Meyers	##
1	1	##
Gary Allen Hinman	Frank Struthers	##
1 George Spahn	Gerald Ford	##
1	1	##
Hells Angels	- Gregg Jakobson	##
1	1	##
Henry Beatly	"Hare-Krishna-Anhänger" aus Gefaengnis	##
1	1	##
Irving Kanarek	Dr. Ira Frank	##
1	1	##
Jay Sebring	Jason Freeman	##
1	1	##
Joseph Ball	Jimmy Mach	##
Ichn #7cma# Hayant	1 John Coffinen	##
John "Zero" Haught 1	John Goffigan 1	##
Joel Pugh	Dr. Joel Hochmann	##
1	1	##
Joe Talley	Joan Svelte	##
1	1	##
Juan Corona	Jonathan Wayne "Jonny-Boy" Wilkerson	##
1	1	##
Kirche Satans	Kathleen Maddox	##
1	1	##
Leona Rae "Candy" Stevens	Leno LaBianca	##
Du Manusin Kata	1	##
Dr. Marvin Katz 1	Luella "Nachname unbekannt" 1	##
Matthew Lentz	Maxwell Keith	##
1	1	##
Martin Ransohoff	Mary Anne McLean	##
1	1	##
Michael Channels	Manson Family	##
1	1	##
Michael Lee Monfort "Red Eye"	Mia Farrow	##
1	1	##
Nancy Pitman (alias Brenda McCann)	Michal Welles	##
1	1	##
Officer Rudi	Officer Pursel	## ##
1 Paul Fitzgerald	Paul Crockett	##
Paul Fitzgerald 1	raui Grockett 1	##
Phil Alleman	Paul Richard Polanski	##
1	1	##
Phil Kaufman	Phillippe Forquet	##
1	1	##
Ray Hoekstra	Prozesskirche	##

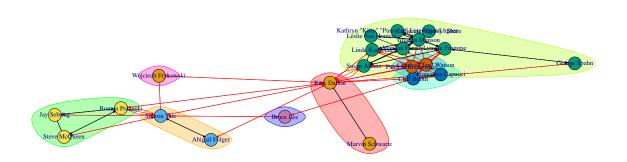
##	1	1
##	Richard Beymer	Richard Caballero
##	1	1
##	Richard Carlson	Robert Kenneth "Bobby" Beusoleil
##	1	1
##	Robert A. Heinlein	Ronny Howard
## ##	Populd Hughes	1 Robert Kasabian
##	Ronald Hughes 1	nobert Kasabian
##	Rosemary LaBianca	Ronald Markman
##	1	1
##	Roger Moore de Gimston	Roman Polanski
##	1	1
##	Roger Smith	Rosalie Jean Willis
##	1	1
##	Sam Bubrick	Saladin Nader
##	1	1
## ##	Schwester von Jay Sebring 1	Sharon Tate
##	Sheilah Wells	Sirhan Sirhan
##	Sherran werrs	1
##	Scientology	Stephane Bourgoin
##	1	1
##	Steve(n) Kay	Stanley McGuire
##	1	1
##	Steve McQueen	Steven Parent
##	1	1
##	The Beatles	Terry Melcher
##	Thomas Namuchi	Techton von Michel Helleg
## ##	Thomas Noguchi 1	Tochter von Michal Welles 1
##	The Straight Satans	unbekannter Besucher "Rex"
##	1	1
##	unbekannter Mithaeflting Jaden	Unbekannter Mithaeftling
##	1	1
##	unbekannte Nonne	unbekannter Priester
##	1	1
##	unbekannter Scientologe	Valentine Michael Manson
##	1	1
## ##	Vincent Bugliosi 1	Verginia Heinlein 1
##	Dr. Wayne O. Evans	Willis Carson
##	1	1
##	Winifried Chapman	William Garretson
##	1	1
##	William "Billy" Goucher	William Eugene Manson
##	1	1
##	Wojciech Frykowski	
##	1	
##	¢caizo.	
	\$csize [1] 195	
##	[1] 100	
	\$no	

```
## [1] 1
is_connected(manson)
## [1] TRUE
            Durchmesser hat das Netzwerk?
#Welchen
diameter(manson)
## [1] 201
#Wie
       ist die Dichte des Netzwerks?
edge_density(manson)
## [1] 0.01681205
#Wie ist die Pfad-Distanz im Netzwerk?
mean_distance(manson)
## [1] 2.763901
        viele
#Wie
              Cluster hat das Netzwerk?
cluster_walktrap(manson)
## IGRAPH clustering walktrap, groups: 54, mod: 0.34
## + groups:
     $`1`
##
##
     [1] "Kathleen Maddox"
                                  "William Eugene Manson"
##
##
     $`2`
      [1] "Charles Tex Watson"
##
##
      [2] "Adolph Alexander"
##
      [3] "Bernard \"Lotsapoppa/Big Crow\" Crowe"
      [4] "Bill Boyd"
##
##
      [5] "Freda Hofmann"
      [6] "Hells Angels"
##
     + ... omitted several groups/vertices
groups(manson)
## NULL
        viele
                Componenten hat das Netzwerk?
components(hollywood)
## $membership
##
                                  Abigail Folger
##
##
                                      Bruce Lee
##
##
                        Catherine "Gypsy" Share
##
##
                                 Charles Manson
##
                           Charles "Tex" Watson
##
##
                                    Cliff Booth
##
##
##
                              Francesca Capucci
```

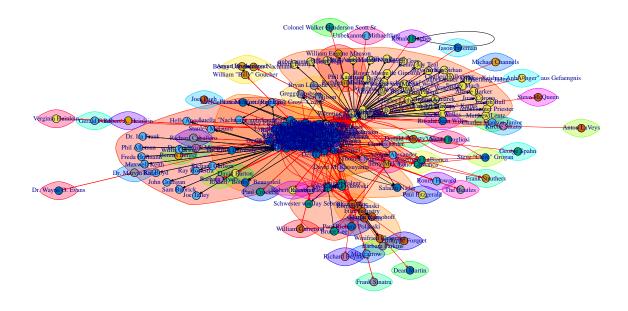
```
##
                                    George Spahn
##
                                     Jay Sebring
##
##
                                               1
##
                                     James Stacy
##
  Kathryn "Kitty" "Pussycat" Lutesinger/Lugner
##
##
                              Leslie Van Houten
##
##
                                  Linda Kasabian
##
##
                                  Lynette Fromme
##
##
                                 Marvin Schwartz
##
##
                                   Manson Family
##
                             Patricia Krenwinkel
##
##
                                     Rick Dalton
##
##
##
                                  Roman Polanski
##
##
                                     Sharon Tate
##
                                   Steve McQueen
##
##
##
                                    Susan Atkins
##
                              Wojciech Frykowski
##
##
##
## $csize
   [1] 22 1
##
## $no
## [1] 2
is_connected(hollywood)
## [1] FALSE
#Welchen
            Durchmesser hat das Netzwerk?
diameter(hollywood)
## [1] 103
        ist die Pfad-Distanz
#Wie
                              im Netzwerk?
mean_distance(hollywood)
## [1] 2.267574
        viele Cluster hat das Netzwerk?
cluster_walktrap(hollywood)
## IGRAPH clustering walktrap, groups: 9, mod: 0.089
```

```
## + groups:
##
     $`1`
     [1] "Marvin Schwartz" "Rick Dalton"
##
##
##
     [1] "Abigail Folger" "Sharon Tate"
##
##
##
     $`3`
     [1] "Catherine \"Gypsy\" Share"
##
     [2] "Charles Manson"
##
     [3] "George Spahn"
##
     + ... omitted several groups/vertices
cw_hollywood <- cluster_walktrap(hollywood)</pre>
plot(cw_hollywood, hollywood, vertex.size=5, layout=layout_nicely, asp=0, edge.arrow.size=0.4)
```





```
cw_gesamt <- cluster_walktrap(manson)
plot(cw_gesamt, manson, vertex.size=3, layout=layout_nicely, asp=0, edge.arrow.size=0.4)</pre>
```



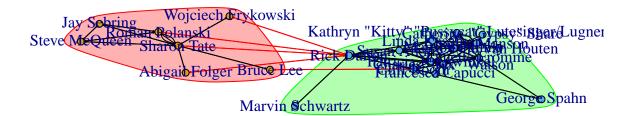
Die Cluster zeigen, dass die Menschen Bruce Lee, Rick Dalton und Marvin Schwartz die Verbindung zwischen der Mansonfamilie und den Opfern sind. Diese sind erfundene Charaktere, welche in der Realität nicht vorhanden waren.

Es gibt noch weitere Clustering-Verfahren, die Cluster nach unterschiedlichen Kriterien bilden. Der Algorithmus von cluster_edge_betweeness() geht davon aus, dass sich sich Cluster vor allem an den "Sollbruchstellen" eines Netzwerks trennen lassen. Diese werden über den Wert der Betweenness berechnet, also die Knoten, die in hohem Maße für die Verbindung zu anderen Knoten beitragen.

```
# erstellt die Berechnung für die Modularität und deren Teilgruppen
eb_hollywood <- cluster_edge_betweenness(hollywood)</pre>
eb_hollywood
## IGRAPH clustering edge betweenness, groups: 3, mod: 0.056
##
   + groups:
##
     $`1`
     [1] "Abigail Folger"
                               "Bruce Lee"
                                                     "Jay Sebring"
##
     [4] "Roman Polanski"
                               "Sharon Tate"
##
                                                     "Steve McQueen"
     [7] "Wojciech Frykowski"
##
##
##
     $`2`
##
      [1] "Catherine \"Gypsy\" Share"
      [2] "Charles Manson"
##
      [3] "Charles \"Tex\" Watson"
##
##
      [4] "Cliff Booth"
     + ... omitted several groups/vertices
plot(eb_hollywood, hollywood, vertex.size=3, layout=layout_nicely, asp=0, edge.arrow.size=0.1, main= "E
```

Edge-Betweenness-Cluster Gesamtnetzwerk





Es gibt 56 Gruppen. Der Cluster macht im Gesamtnetzwerk noch keinen Sinn.... Teilnetzwerk beachten!!!

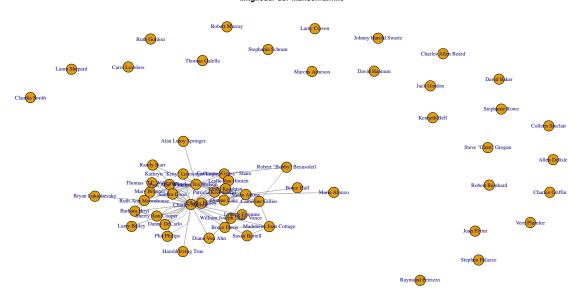
Um Netzwerke in einzelne Componenten oder Cluster zu zerlegen verwenden wir den Befehl decompose.graph(g). Wir wissen, dass das Netzwerk zwei Cluster oder Componenten hat, die ausgegeben werden. Danach lassen sich die Cluster getrennt auftrennen, als neue igraph-Objekte umschreiben und visualisieren.

7 Teilnetzwerke

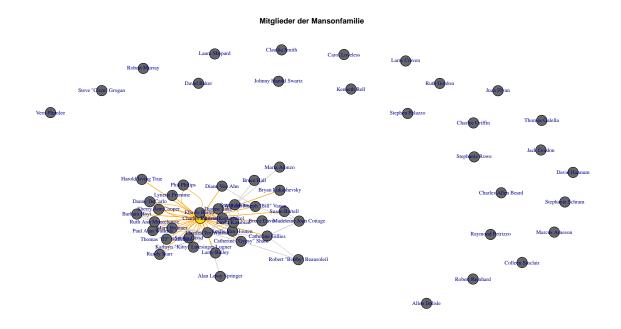
7.1 Mansonfamilie

```
#Löscht alle Knoten mit Member gleich 1. Also alle Knoten, welche nicht in der Mansonfamilie sind.
member <- delete.vertices(manson, V(manson)[member != "2"])
# Version 1
plot (
    member,
    asp = 0,
    rescale = T,
    vertex.size = 4,
    vertex.frame.width = 0.01,
    edge.width = 0.3,
    vertex.label.cex = 0.8,
    edge.arrow.size = .1,
    edge.curved = curve_multiple(member),
    main = "Mitglieder der Mansonfamilie"
)</pre>
```

Mitglieder der Mansonfamilie



```
#Version 2- Mit Manson hervorgehoben
inc.edges <- incident(member, V(member)[name=="Charles Manson"], mode="all")</pre>
# Set colors to plot the selected edges.
ecol <- rep("gray80", ecount(member))</pre>
ecol[inc.edges] <- "orange"</pre>
vcol <- rep("grey40", vcount(member))</pre>
vcol[V(member)$name=="Charles Manson"] <- "gold"</pre>
plot (
  member,
  asp = 0,
  rescale = T,
  vertex.size = 4,
  vertex.frame.width = 0.01,
  edge.width = 0.3,
  vertex.label.cex = 0.8,
  edge.arrow.size = .1,
  edge.curved = curve_multiple(member),
  main = "Mitglieder der Mansonfamilie",
  sub = "Kanten zu Charles Manson eingefärbt",
  vertex.color=vcol,
  edge.color=ecol
```



Kanten zu Charles Manson eingefärbt

Es gibt viele Knoten, die keine Verbindungen zueinander bzw. untereinander haben. Diese bilden sich im Netzwerk als Isolates heraus. Grund dafür sind die verschiedenen Quellen, in welchen nur subjektive Daten zu finden waren. Somit können wir keine gesicherten Aussagen treffen, mit welchen Mitgliedern der Mansonfamilie die Isolates Kontakt hatten und mit welchen nicht.

```
# Berechnung der Reziprozität
reciprocity(member, mode = "ratio")
```

[1] 0.8902439

Der berechnete Wert gibt das Verhältnis von reziproken Beziehungen zu normalen Beziehungen an, in die

Das Netzwerk weist eine sehr hohe Reziprozität von 90,1 % auf.

```
degree_member_in <- degree(member, mode="IN") #Hier lässt sich der Knoten mit den meisten Verbindungen
degree_member_out <- degree(member, mode="OUT")
which.max(betweenness(member))</pre>
```

Charles Manson ## 14

#Da die Console die Ausgabe auf eine gewisse Anzahl Ansgaben begrenzt, muss die Tabelle mit view ausgeg

components(member)

```
## $membership
##
                        Allen Delisle
                                                      Alan Leroy Springer
##
##
                                             William Joseph "Bill" Vance
                         Barbara Hoyt
##
           Robert "Bobby" Beausoleil
##
                                                              Bruce Davis
##
##
                           Bruce Hall
                                                        Bryan Lukashevsky
##
                    Catherine Gillies
##
                                                           Carol Loveless
```

```
##
            Catherine "Gypsy" Share
##
                                                 Charles Allen Beard
##
                    Charlee Griffin
                                                      Charles Manson
##
##
                 Charles Tex Watson
                                                       Claudia Smith
##
                                                        David Baker
                   Colleen Sinclair
##
##
                      Danny DeCarlo
                                                        David Hannum
##
                        Dianne Lake
                                                       Diane Von Ahn
##
                     Ella Jo Bailey
##
                                                  Harold Irving True
##
                                 2
                        Jack Gordon
                                                Johnny Harold Swartz
##
                                10
                         Juan Flynn Kathryn "Kitty" Lutesinger/Lugner
##
                       Kenneth Bell
                                                       Larry Bailey
##
                       Larry Craven
                                                       Laura Shepard
##
                  Leslie Van Houten
                                                      Linda Kasabian
##
##
                     Lynette Fromme
                                                        Maria Alonzo
##
                     Marcus Arneson
                                                        Mary Brunner
##
##
                                                 Patricia Krenwinkel
##
             Madeleine Joan Cottage
##
##
                  Paul Alan Watkins
                                                        Phil Philips
                                                         Randy Starr
##
                   Raymond Petrizzo
                     Robert Murray
                                                     Robert Reinhard
##
##
##
                        Ruth Gordon
                                                 Ruth Ann Moorehouse
                                                   Sherry Ann Cooper
                        Sandra Good
##
##
                Steve "Clem" Grogan
                                                    Stephen Palazzo
##
                     Stephanie Rowe
                                                    Stephanie Schram
                       Susan Atkins
                                                       Susan Bartell
##
                     Thomas Galella
                                                Thomas "TJ" Walleman
##
                                                                  2
                       Vern Plumlee
##
##
## $csize
```

```
## [26] 1
##
## $no
## [1] 26
#View(degree(member, normalized = TRUE))
#Components zeigt die Anzahl der Teilnetzwerke und deren Größewhich.max(degree(member, normalized = T))
#Liefert den Knoten, im Netzwerk member, welcher den größten Degreewert hat
#View(betweenness(member, normalized = T))
#Wie wahrscheinlich ist es, dass dieser Knoten die Verbindung zu anderen Knoten im Netzwerk herstellen
#which.max(betweenness(member, normalized = T))
#Liefert den Knoten, im Netzwerk member, welcher den größten Betweeneswert hat
ego_size(member)
                              2
                                 5
                                    1
                                             1 29 16
                                       6
## [26]
               3
                  1
                     2
                           1
                              7
                                 7
                                    2
                                       2
                                          1
                                                5
                                                    8
                        1
                  1 10 3 1
#Liefert uns den Knoten, mit den meisten Verbindungen
mean_distance(member)
## [1] 2.078053
#Gibt die längste Verbindung zwischen zwei Knoten aus
edge_density(member)
## [1] 0.04529515
#Gibt die Kantendichte des Netzwerks aus
     viele Componenten hat das Netzwerk?
components(hollywood)
## $membership
##
                                  Abigail Folger
##
##
                                       Bruce Lee
##
##
                        Catherine "Gypsy" Share
##
                                 Charles Manson
##
##
                           Charles "Tex" Watson
##
##
                                               1
##
                                    Cliff Booth
##
##
                              Francesca Capucci
##
##
                                   George Spahn
##
##
                                     Jay Sebring
##
                                               1
##
                                     James Stacy
##
## Kathryn "Kitty" "Pussycat" Lutesinger/Lugner
##
##
                              Leslie Van Houten
```

```
Linda Kasabian
##
##
                                 Lynette Fromme
##
##
                                Marvin Schwartz
##
##
##
                                  Manson Family
##
                                               1
##
                            Patricia Krenwinkel
##
##
                                    Rick Dalton
##
##
                                 Roman Polanski
##
##
                                    Sharon Tate
##
##
                                   Steve McQueen
##
                                   Susan Atkins
##
##
##
                             Wojciech Frykowski
##
##
## $csize
## [1] 22 1
## $no
## [1] 2
#Welchen Durchmesser hat das Netzwerk?
diameter(hollywood)
## [1] 103
        ist die Dichte des Netzwerks?
edge_density(hollywood)
## [1] 0.2094862
#Wie ist die Pfad-Distanz im Netzwerk?
mean_distance(hollywood)
## [1] 2.267574
#Wie viele Cluster hat das Netzwerk?
cluster_walktrap(hollywood)
## IGRAPH clustering walktrap, groups: 9, mod: 0.089
## + groups:
     $`1`
##
     [1] "Marvin Schwartz" "Rick Dalton"
##
##
     $`2`
     [1] "Abigail Folger" "Sharon Tate"
##
##
##
     $`3`
     [1] "Catherine \"Gypsy\" Share"
##
```

```
[2] "Charles Manson"
##
##
     [3] "George Spahn"
     + ... omitted several groups/vertices
#Da der Pfad nur über verbundene Knoten entlang läuft, blenden wir alle Isolates aus.
member1 <- delete.vertices(member, degree(member) == 0)#Löscht alle Isolates
# Visualisierung der Pfaddistanz
dia <- get.diameter(member1, directed=T) # ruft die Werte auf</pre>
vcol <- rep("gray80", vcount(member1)) # setzt alle Werte der Knoten auf grau
vcol[dia] <- "gold" # setzt alle Vertices des Diameters auf gold</pre>
ecol <- rep("gray80", ecount(member1)) # setzt alle Kanten auf grau</pre>
ecol[E(member1, path=dia)] <- "orange" # definiert die Farbe des Pfads
# sucht die Kanten entlang des Pfades und färbt diese ein
plot(member1,
     layout=layout_nicely,
     vertex.color=vcol,
     edge.color=ecol,
     edge.arrow.size=.2,
     edge.curved=.2,
     vertex.size=5,
     main="Diameter im Netzwerk",
     sub="Durchmesser auf dem kürzesten Weg")
```

Diameter im Netzwerk

Bryan Lukushevsky
Randy Starr
Alan Leros Springe Knith Amelikewind Harby Loving True
Kathryn "Krikhobase 166 (Yullenam)
Santin Geris Watscham Delderings
Catherine Geris Harby Land Harby
Land Harby Land Harby
Readening Harby
Readening Harby
Readening Harby
Robert "Bobboy" Beautiful Grind Harby
Brian Land Harby
Brian Harby
Maria Alonzo
Maria Alonzo

Durchmesser auf dem kürzesten Weg

#Die Clusterberechnung zeigt die verschiedenen Untergruppen in einem Netzwerk an.
member_gc <- cluster_walktrap(member1)
modularity(member_gc)</pre>

[1] 0.2864031

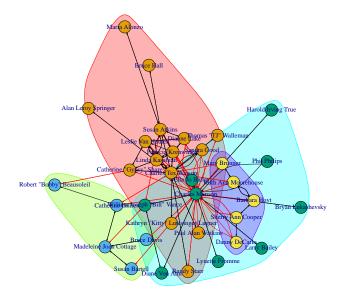
membership(member_gc)

```
##
                 Alan Leroy Springer
                                                             Barbara Hoyt
##
##
         William Joseph "Bill" Vance
                                               Robert "Bobby" Beausoleil
##
##
                          Bruce Davis
                                                               Bruce Hall
##
##
                    Bryan Lukashevsky
                                                       Catherine Gillies
##
##
             Catherine "Gypsy" Share
                                                           Charles Manson
##
##
                  Charles Tex Watson
                                                            Danny DeCarlo
```

##	1	4
	2. 1,	_
##	Dianne Lake	Diane Von Ahn
##	1	3
##	Ella Jo Bailey	Harold Irving True
##	3	3
##	Kathryn "Kitty" Lutesinger/Lugner	Larry Bailey
##	1	3
##	Leslie Van Houten	Linda Kasabian
##	1	1
##	Lynette Fromme	Maria Alonzo
##	3	1
##	Mary Brunner	Madeleine Joan Cottage
##	4	2
##	Patricia Krenwinkel	Paul Alan Watkins
##	1	1
##	Phil Philips	- Randy Starr
	-	· · · · · · · · · · · · · · · · · · ·
##	3	1
##	Ruth Ann Moorehouse	Sandra Good
##	4	1
##	Sherry Ann Cooper	Susan Atkins
##	4	1
##	Susan Bartell	Thomas "TJ" Walleman
##	2	1
	2	_

plot(member_gc, member1, vertex.size=10, edge.arrow.size=.2, main="Clusteranalyse der Mansonfamilie, oh

Clusteranalyse der Mansonfamilie, ohne Isolates

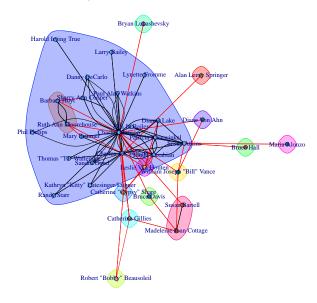


Es gibt noch weitere Clustering-Verfahren, die Cluster nach unterschiedlichen Kriterien bilden. Der Algorithmus von cluster_edge_betweeness() geht davon aus, dass sich sich Cluster vor allem an den "Sollbruchstellen" eines Netzwerks trennen lassen. Diese werden über den Wert der Betweenness berechnet, also die Knoten, die in hohem Maße für die Verbindung zu anderen Knoten beitragen.

```
# erstellt die Berechnung für die Modularität und deren Teilgruppen
eb_member <- cluster_edge_betweenness(member1)
```

```
## Warning in cluster_edge_betweenness(member1): At community.c:460 :Membership
## vector will be selected based on the lowest modularity score.
## Warning in cluster_edge_betweenness(member1): At community.c:467 : Modularity
## calculation with weighted edge betweenness community detection might not make
## sense -- modularity treats edge weights as similarities while edge betwenness
## treats them as distances
eb_member
## IGRAPH clustering edge betweenness, groups: 14, mod: 0.059
## + groups:
##
     $11
     [1] "Alan Leroy Springer"
##
##
     $`2`
##
##
     [1] "Barbara Hoyt"
                               "Ruth Ann Moorehouse"
##
##
     $`3`
##
     [1] "William Joseph \"Bill\" Vance"
##
##
##
     + ... omitted several groups/vertices
plot(eb_member, member1, vertex.size=3, layout=layout_nicely, edge.arrow.size=0.1, main= "Edge-Betweenn
```

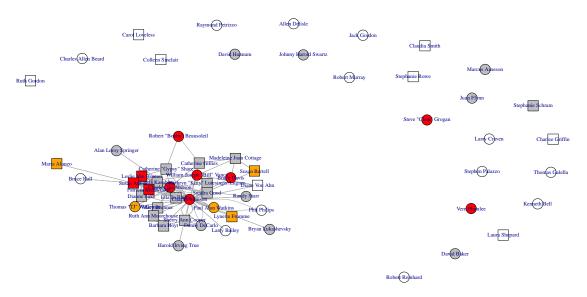
Edge-Betweenness-Cluster Membernetzwerk



```
# Andere Knoten für Männer und Frauen
member2 <- member
V(member2)[V(member2)$sex == 1]$shape <- "circle" # weiblich
V(member2)[V(member2)$sex == 2]$shape <- "square" # männlich
# Einfärben von Mördern</pre>
```

```
V(member2)[V(member2)$relation_to_murder == 1]$color <-</pre>
  "grey" # hat niemand getötet
V(member2)[V(member2)$relation_to_murder == 2]$color <-</pre>
  "orange" # war bei Mord anwesend
V(member2)[V(member2)$relation_to_murder == 3]$color <-</pre>
  "red" # hat jemand getötet
plot(
  member2,
  asp = 0,
  rescale = T,
  vertex.size = 4,
  vertex.frame.width = 0.01,
  edge.width = 0.3,
  vertex.label.cex = 0.8,
  edge.arrow.size = .1,
  edge.curved = curve_multiple(member2),
  main = "Mansonfamilie eingefärbt"
)
```

Mansonfamilie eingefärbt



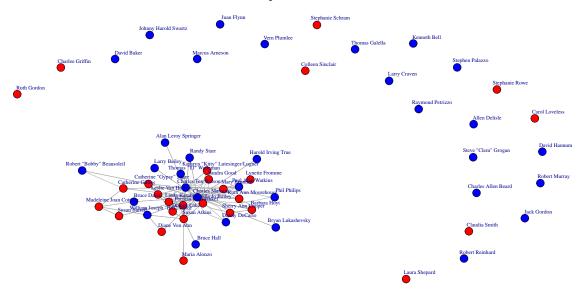
7.2 Mansonfamilie nach Geschlecht

```
# Einfärben von Mördern
member3 <- member
V(member3)[V(member3)$sex == 1]$color <- "blue" # Männer
V(member3)[V(member3)$sex == 2]$color <- "red" # Frauen

plot(
   member3,
   asp = 0,</pre>
```

```
rescale = T,
vertex.size = 3,
vertex.frame.width = 0.01,
edge.width = 0.3,
vertex.label.cex = 0.8,
vertex.label.dist = 1,
edge.arrow.size = .1,
edge.curved = curve_multiple(member),
main = "Mansonfamilie eingefärbt nach Geschlecht"
)
```

Mansonfamilie eingefärbt nach Geschlecht



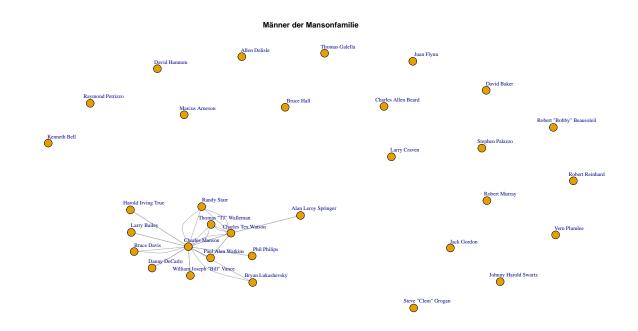
```
member_women <- delete.vertices(member, V(member)[(sex != 2)])</pre>
member women
## IGRAPH 59a3606 DNWB 27 43 --
## + attr: name (v/c), type (v/n), sex (v/n), date_of_birth (v/c),
## | date_of_death (v/c), type_of_death (v/n), power (v/n),
\#\# | relation_to_murder (v/n), member (v/n), relationship (e/c), weight
## | (e/c), year_beginning (e/c), year_end (e/c)
## + edges from 59a3606 (vertex names):
## [1] Barbara Hoyt
                              ->Ruth Ann Moorehouse
                              ->Ruth Ann Moorehouse
## [2] Barbara Hoyt
## [3] Barbara Hoyt
                             ->Sherry Ann Cooper
## [4] Catherine Gillies
                             ->Madeleine Joan Cottage
## [5] Catherine "Gypsy" Share->Leslie Van Houten
## + ... omitted several edges
plot(
 member_women,
  vertex.size = 3,
  vertex.frame.width = 0.01,
  edge.width = 0.3,
```

```
vertex.label.cex = 0.8,
vertex.label.dist = 1,
edge.arrow.size = .4,
main = "Frauen der Mansonfamilie"
)
```


#Wie wahrscheinlich ist es, dass dieser Knoten die Verbindung zu anderen Knoten im Netzwerk herstellen betweenness (member_women, normalized = F)

##	Barbara Hoyt	Catherine Gillies
##	4.000000	0.000000
##	Carol Loveless	Catherine "Gypsy" Share
##	0.000000	0.000000
##	Charlee Griffin	Claudia Smith
##	0.000000	0.000000
##	Colleen Sinclair	Dianne Lake
##	0.000000	0.000000
##	Diane Von Ahn	Ella Jo Bailey
##	0.000000	0.000000
##	Kathryn "Kitty" Lutesinger/Lugner	Laura Shepard
##	0.000000	0.000000
##	Leslie Van Houten	Linda Kasabian
##	4.000000	15.688889
##	Lynette Fromme	Maria Alonzo
##	0.000000	0.000000
##	Mary Brunner	Madeleine Joan Cottage
##	0.000000	2.000000
##	Patricia Krenwinkel	Ruth Gordon
##	4.055556	0.000000
##	Ruth Ann Moorehouse	Sandra Good
##	4.000000	0.000000
##	Sherry Ann Cooper	Stephanie Rowe

```
0.000000
##
                             0.000000
##
                    Stephanie Schram
                                                            Susan Atkins
                             0.000000
                                                               15.944444
##
##
                        Susan Bartell
                             0.000000
#Wie schnell kann dieser Knoten alle anderen Knoten im Netzwerk erreichen? Hub bzw. Verteilerknoten für
close_women <-closeness(member_women, normalized=T)</pre>
## Warning in closeness(member_women, normalized = T): At centrality.c:
## 2617 :closeness centrality is not well-defined for disconnected graphs
#Der Befehl prüft, wie hoch die Dichte des Netzwerks ist.
edge_density(member_women)
## [1] 0.06125356
Es gibt 27 Frauen in der Mansonfamilie.
5,6% der Beziehungen zwischen den Knoten sind realisiert.
Eine Clusteranalyse wird hinfällig, da die Communities und Untergruppen gut einsehbar sind.
member_men <- delete.vertices(member, V(member)[(sex != 1)])</pre>
member_men
## IGRAPH 59ac5ae DNWB 32 33 --
## + attr: name (v/c), type (v/n), sex (v/n), date_of_birth (v/c),
## | date_of_death (v/c), type_of_death (v/n), power (v/n),
## | relation_to_murder (v/n), member (v/n), relationship (e/c), weight
## | (e/c), year_beginning (e/c), year_end (e/c)
## + edges from 59ac5ae (vertex names):
## [1] Alan Leroy Springer
                                   ->Charles Tex Watson
## [2] William Joseph "Bill" Vance->Charles Manson
## [3] Bruce Davis
                                   ->Charles Manson
## [4] Bryan Lukashevsky
                                   ->Charles Manson
## [5] Charles Manson
                                   ->Bruce Davis
## + ... omitted several edges
plot(
  member men,
  asp = 0,
 rescale = T,
  vertex.size = 3,
  vertex.frame.width = 0.01,
  edge.width = 0.3,
  vertex.label.cex = 0.8,
  vertex.label.dist = 1,
  edge.arrow.size = .1,
  edge.curved = curve_multiple(member),
  main = "Männer der Mansonfamilie"
```



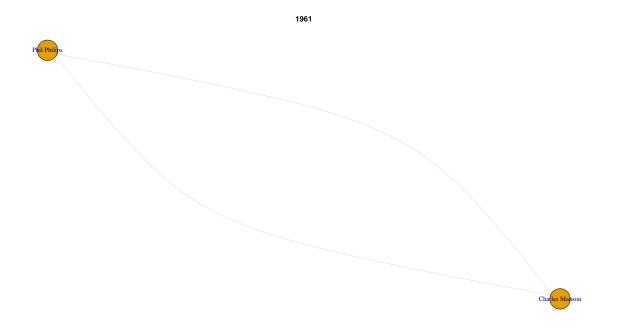
#Wie wahrscheinlich ist es, dass dieser Knoten die Verbindung zu anderen Knoten im Netzwerk herstellen betweenness(member_men, normalized = T)

##	Allen Delisle	Alan Leroy Springer
##	0.0000000	0.0000000
##	William Joseph "Bill" Vance	Robert "Bobby" Beausoleil
##	0.0000000	0.0000000
##	Bruce Davis	Bruce Hall
##	0.0000000	0.0000000
##	Bryan Lukashevsky	Charles Allen Beard
##	0.0000000	0.0000000
##	Charles Manson	Charles Tex Watson
##	0.10860215	0.04050179
##	David Baker	Danny DeCarlo
##	0.0000000	0.0000000
##	David Hannum	Harold Irving True
##	0.0000000	0.0000000
##	Jack Gordon	Johnny Harold Swartz
##	0.0000000	0.0000000
##	Juan Flynn	Kenneth Bell
##	0.0000000	0.0000000
##	Larry Bailey	Larry Craven
##	0.0000000	0.0000000
##	Marcus Arneson	Paul Alan Watkins
##	0.0000000	0.0000000
##	Phil Philips	Raymond Petrizzo
##	0.0000000	0.0000000
##	Randy Starr	Robert Murray
##	0.02939068	0.00000000
##	Robert Reinhard	Steve "Clem" Grogan
##	0.0000000	0.0000000
##	Stephen Palazzo	Thomas Galella

```
0.00000000
                                                                                        0.00000000
##
                  Thomas "TJ" Walleman
                                                                                     Vern Plumlee
##
                                    0.00000000
                                                                                        0.00000000
#Wie schnell kann dieser Knoten alle anderen Knoten im Netzwerk erreichen? Hub bzw. Verteilerknoten für
test <-closeness(member_men, normalized=T)</pre>
## Warning in closeness(member_men, normalized = T): At centrality.c:
## 2617 :closeness centrality is not well-defined for disconnected graphs
Es gibt 32 Männer in der Mansonfamilie
#Der Befehl edge_density() prüft, wie hoch die Dichte des Netzwerks ist.
edge_density(member_men)
## [1] 0.03326613
3,2% der Beziehungen zwischen den Knoten sind realisiert.
zeit0 <- member
# Überprüfen der hinterlegten Daten
E(member)$year_beginning
         [1] "1969" "1969" "1968" "1969" "1967" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99"
##
       [11] " 99" " 99" "1967" " 99" "1968" "1968" " 99" "1968" " 99" "1968" "
      [21] "1968" " 99" " 99" "1969" " 99" " 99" "1968" "1969" "1968" "1972"
##
       [31] " 99" " 99" "1967" "1969" " 99" "1968" " 99" " 99" " 99" "1968" "1969"
      [41] "1970" "1967" "1967" "1967" "1968" " 99" "1966" "1968" "1967" "1969"
     [51] "1968" "1969" "1966" " 99" "1969" "1969" "1968" "1968" "1968" "1968"
      [61] "1969" "1970" "1969" "1968" "1968" "1968" "1968" "1972" "1968" "1968"
##
      [71] " 99" "1967" "1967" "1969" "1968" "1968" "1968" "1969" "1969" " 99"
##
## [81] " 99" " 99" "1968" " 99" "1968" " 99" " 99" " 1968" "1968" "1969"
## [91] "1970" "1968" " 99" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1970" "1
## [101] "1970" "1969" "1970" "1967" " 99" "1967" "1969" "1966" " 99" " 99"
## [111] " 99" " 99" "1967" " 99" "1968" "1969" "1970" "1968" "1968" "1968"
## [121] "1968" "1961" "1961" " 99" "1968" "1968" "1969" "1966" "1968" "1966"
## [131] "1968" "1972" "1968" "1967" "1967" "1969" "1967" "1968" "1968" " 99"
## [141] "1969" "1970" " 99" "1967" " 99" "1968" "1969" " 99" "1968" "1966"
## [151] "1967" "1967" "1967" "1968"
#Jahre, welche zu betrachten sind 1961, 1966, 1967, 1968, 1969, 1970. Die Betrachtung läuft immer nach
## 1961
zeit1 <- subgraph.edges(zeit0, E(zeit0)[year_beginning == "1961"])</pre>
## 1966
zeit2 <-
   delete.edges(zeit0, E(zeit0)[(year_beginning != "1961") &
                                                             (year_beginning != "1966")])
zeit2 <- delete.vertices(zeit2, degree(zeit2) == 0)</pre>
## 1967
zeit3 <-
   delete.edges(zeit0, E(zeit0)[(year_beginning != "1961") &
                                                             (year_beginning != "1966") & (year_beginning != "1967")])
zeit3 <- delete.vertices(zeit3, degree(zeit3) == 0)</pre>
## 1968
```

zeit4 <-

```
delete.edges(zeit0, E(zeit0)[(year_beginning != "1961") &
                                  (year_beginning != "1966") &
                                  (year_beginning != "1967") & (year_beginning != "1968")])
zeit4 <- delete.vertices(zeit4, degree(zeit4) == 0)</pre>
## 1969
zeit5 <-
  delete.edges(zeit0, E(zeit0)[(year_beginning != "1961") &
                                  (year_beginning != "1966") &
                                  (year_beginning != "1967") &
                                  (year_beginning != "1968") & (year_beginning != "1969")])
zeit5 <- delete.vertices(zeit5, degree(zeit5) == 0)</pre>
## 1970
zeit6 <-
  delete.edges(zeit0, E(zeit0)[(year_beginning != "1961") &
                                  (year_beginning != "1966") &
                                  (year_beginning != "1967") &
                                  (year_beginning != "1968") &
                                  (year_beginning != "1969") & (year_beginning != "1970")])
zeit6 <- delete.vertices(zeit6, degree(zeit6) == 0)</pre>
zeit7 <- delete.vertices(zeit0, degree(zeit0) == 0)</pre>
# Plotten der Daten
plot(
  zeit1,
  asp = 0,
 layout = layout_with_kk,
  main = 1961,
  vertex.size = 8,
  edge.arrow.size = 0.2,
  edge.color = gray(.8, alpha=.7)
```



```
plot(
  zeit2,
  layout = layout_with_kk,
  main = 1966,
  vertex.size = 8,
  edge.arrow.size = 1,
  edge.color = gray(.8, alpha=.7)
)
```

1966

Ruth An Worchouse

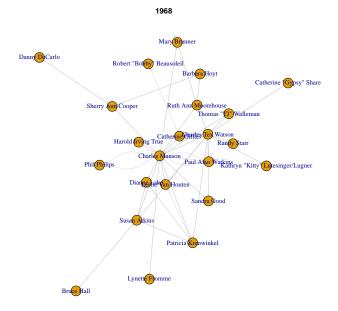
Phi Phi Philips

Charle Vanson

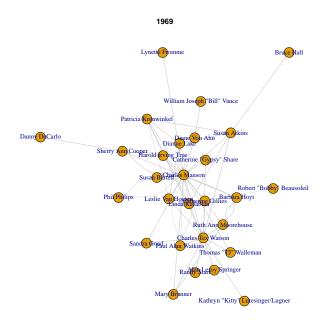
```
plot(
   zeit3,
   layout = layout_with_kk,
   main = 1967,
   vertex.size = 8,
   edge.arrow.size = 0.2,
   edge.color = gray(.8, alpha=.7)
)
```

Charles to Watson Danny To Carlo Lynetationmme Patricia conwinkel Phi (milips Diamo ake Charles anson Sherry on Cooper Mary (minner) Thomas To Walleman

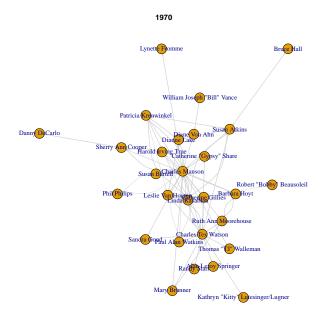
```
plot(
  zeit4,
  layout = layout_with_kk,
  main = 1968,
  vertex.size = 8,
  edge.arrow.size = 0.2,
  edge.color = gray(.8, alpha=.7)
)
```



```
plot(
  zeit5,
  layout = layout_with_kk,
  main = 1969,
  vertex.size = 8,
  edge.arrow.size = 0.2,
  edge.color = gray(.8, alpha=.7)
)
```

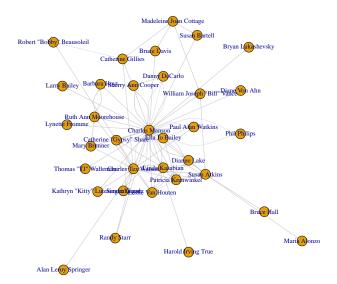


```
plot(
  zeit6,
  layout = layout_with_kk,
  main = 1970,
  vertex.size = 8,
  edge.arrow.size = 0.2,
  edge.color = gray(.8, alpha=.7)
)
```

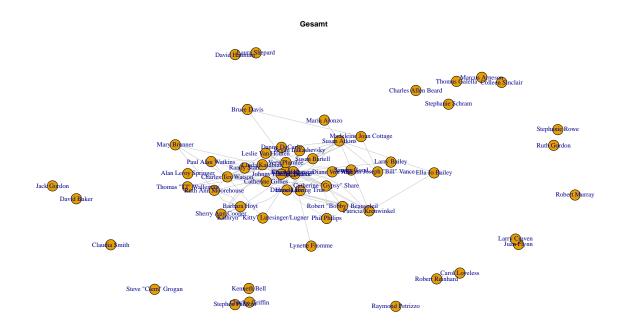


```
plot(
  zeit7,
  layout= layout_nicely,
  main = "Ohne Isolates",
  vertex.size = 8,
  edge.arrow.size = 0.2,
  edge.color = gray(.8, alpha=.7)
)
```

Ohne Isolates



```
plot(
  zeit0,
  asp = 0,
  layout = layout_with_kk,
  vertex.size = 4,
  main = "Gesamt",
  edge.arrow.size = 0.2,
  edge.color = gray(.8, alpha=.7)
)
```



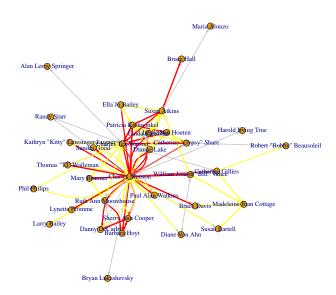
```
# Berechnung der Dichte für die Netzwerke
edge_density(zeit0)
## [1] 0.04529515
edge_density(zeit1)
## [1] 1
edge_density(zeit2)
## [1] 0.4
edge_density(zeit3)
## [1] 0.1538462
edge_density(zeit4)
## [1] 0.1442688
edge_density(zeit5)
## [1] 0.1362434
edge_density(zeit6)
## [1] 0.1494709
edge_density(zeit7)
```

[1] 0.1381462

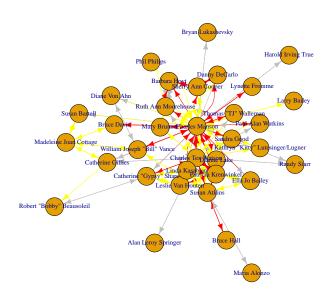
Die Dichte der Mansonfamilie sinkt im Laufe der Zeit ab. So ist es nicht verwunderlich, dass im Jahr 1961 eine hundertprozentige Dichte vorhanden ist. Hier sind nur die zwei Knoten Phil Phillips und Charles Manson der Familie zugehörig, die eine reziproke Beziehung führen. In den folgenden Jahren wächst die Mansonfamilie immer weiter und der Gründer Charles Manson gewinnt an Einfluss. Durch die Vergrößerung des Netzwerkes

nimmt die Dichte der Beziehungen bis zum Jahr 1967 ab, stagniert dann aber stabil bei einem Wert von um die 13%.

```
E(zeit7)[E(zeit7)$weight == "99"]$weight <- " 1"
E(zeit7) $weight
  ##
##
 ##
 ##
 ##
 ##
 ## [106] " 3" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2"
## [151] " 3" " 3" " 3" " 3" " 3"
E(zeit7)[E(zeit7)$weight == " 1"]$color <- "gray"</pre>
E(zeit7)[E(zeit7)$weight == " 2"]$color <- "yellow"</pre>
E(zeit7)[E(zeit7)$weight == " 3"]$color <- "red"</pre>
plot(zeit7,
  layout = layout_nicely,
  edge.width = E(zeit7)$weight,
  vertex.size=5,
  edge.arrow.size = 0.4)
```



plot(zeit7)

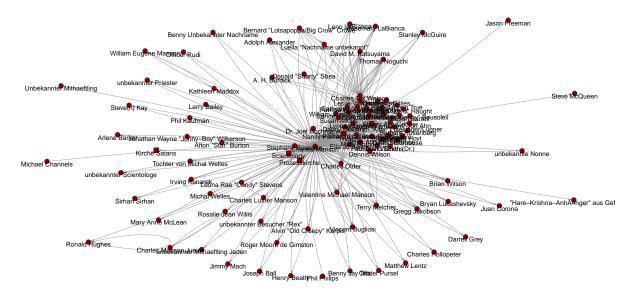


Uns interessiert das Eqo-Netzwerk vom Indegree-King (Charles Manson)

```
#Zeigt die Beziehungen ersten Grades an
# ego_size() zeigt uns den Wert mit den höchsten Verbindungen (degrees)
V(manson)$egos <- ego_size(manson)</pre>
vertex.attributes(manson)$egos
##
     [1]
                                 3
                                     7
                                              3
                                                      2
                                                          7
                                                               2
                                                                   2 101
                                                                                2
                4
                                         3
                                                                           44
               5
                                 7
##
    [19]
           2
                    2
                        6
                            4
                                     3
                                         2
                                              2
                                                  2
                                                      5
                                                          2
                                                               2
                                                                   2
                                                                       2
                                                                           15
                                                                               17
                                                                                    6
           5
               2
                    7
                        7
                           22
                                 5
                                     2
                                                                       5
                                                                                    2
##
   [37]
## [55]
           2
              25
                    5
                        2
                                 2
                                     3
                                         9
                                              3
                                                  2
                                                      3
                                                           2
                                                               2
                                                                   2
                                                                       2
                                                                            2
                                                                                    4
                            5
                                                                                    2
##
    [73]
           2
               4
                    2
                        3
                            2
                                 4
                                     2
                                         4
                                              2
                                                  3
                                                      3
                                                          7
                                                               2
                                                                   2
                                                                       2
                                                                            7
                                                                                7
               4
                        7
                                3
                                     5
                                         2
                                              2
                                                  2
                                                      3
                                                               2
                                                                   2
                                                                       4
                                                                                2
                                                                                    2
##
  [91]
           4
                   11
                            2
                                                          8
                                                                            3
                                                                                    3
## [109]
               2
                   2
                       11
                            2
                                 2
                                     2
                                              3
                                                      3
                                                          2
                                                               2
                                                                   2
                                                                            3
## [127]
               3
                    2
                        2
                            2
                                3 72
                                         2
                                              3
                                                  3
                                                      2
                                                          5
                                                               2
                                                                   2
                                                                       2
                                                                            2
                                                                                4
                                                                                    2
                        2
                                              3
                                                  2
                                                      2
                                                          2
                                                                       2
                                                                                    3
## [145]
           2
               2
                            2
                                 2
                                     2
                                         6
                                                               9
                                                                   2
                                                                          10
                                                                                4
## [163]
                2
                    3
                                     2
                                         2
                                              2
                                                  3
                                                      2
                                                                       7
                                                                                5
                                                                                    2
           2
                       22
                            3
                                 2
                                                          6
                                                               2
                                                                   6
                                                                            2
## [181]
                    2
                        2
                            2
which.max(vertex.attributes(manson)$egos)
## [1] 15
manson_simplify <- delete.edges(manson, E(manson)[which_multiple(manson, eids = E(manson))]) #lässt nu
# erzeugt ein Egonetzwerk
ego_g <- make_ego_graph(manson_simplify, order = 1, nodes = V(manson_simplify)$name == "Charles Manson"
ego_net <- ego_g[[1]]</pre>
#Zuweisungen für das Two-Mode Netzwerk
V(ego_net)[V(ego_net)$type == 1]$shape <- "circle"</pre>
V(ego_net)[V(ego_net)$type == 2]$shape <- "square"</pre>
```

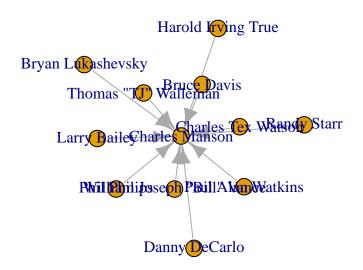
```
plot(ego_net,
     main="Ego-Netzwerk von Charles Manson",
     rescale = TRUE,
     asp = 0,
     layout = layout_nicely,
     edge.curved = .10,
     vertex.size = 2,
     #vertex.size = degree(ego_net)/10,
     vertex.color = "darkred",
     vertex.frame.color = NA,
     vertex.label.dist = .3,
     vertex.label.family = "Helvetica",
     vertex.label.color = "black",
     vertex.label.font = 1,
     vertex.label.degree = pi/2,
     edge.color = gray(0.6, alpha=0.9),
     edge.arrow.size = .4
```

Ego-Netzwerk von Charles Manson





Durchschnittsweight: 2,47

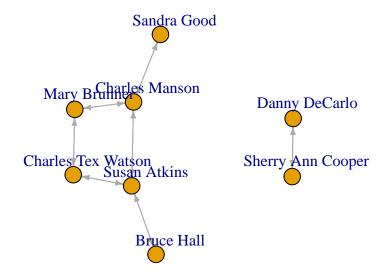


```
Durchschnitsweight: 2,0
liebe <- delete.vertices(manson, V(manson)[member != "2"])
liebe
## IGRAPH 5a378a3 DNWB 59 155 --
## + attr: name (v/c), type (v/n), sex (v/n), date_of_birth (v/c),
## | date_of_death (v/c), type_of_death (v/n), power (v/n),
\#\# | relation_to_murder (v/n), member (v/n), egos (v/n), relationship
## | (e/c), weight (e/c), year_beginning (e/c), year_end (e/c)
## + edges from 5a378a3 (vertex names):
## [1] Alan Leroy Springer
                        ->Charles Tex Watson
## [2] Barbara Hoyt
                        ->Charles Manson
## [3] Barbara Hoyt
                        ->Ruth Ann Moorehouse
## [4] Barbara Hoyt
                        ->Ruth Ann Moorehouse
## [5] Barbara Hoyt
                        ->Sherry Ann Cooper
## + ... omitted several edges
edge.attributes(liebe)
## $relationship
   ##
   ##
  [61] " 2" " 3" " 5" " 2" " 1" " 1" " 2" " 3" " 5" " 2" " 2" " 5" " 2" " 3" " 2"
##
```

```
[91] " 3" " 2" " 2" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 2" " 3" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 
       [121] " 2" " 1" " 1" " 1" " 1" " 2" " 3" " 2" " 1" " 2" " 5" " 3" " 2" " 2" " 2"
       [151] " 2" " 2" " 2" " 2" " 2"
##
## $weight
            ##
          [151] " 3" " 3" " 3" " 3" " 3"
##
##
      $year beginning
            [1] "1969" "1969" "1968" "1969" "1967" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99"
         [11] " 99" " 99" "1967" " 99" "1968" "1968" " 99" "1968" " 99" "1968" "
         [21] "1968" " 99" " 99" "1969" " 99" " 99" "1968" "1969" "1968" "1972"
##
         [31] " 99" " 99" "1967" "1969" " 99" "1968" " 99" " 99" "1968" "1969"
         [41] "1970" "1967" "1967" "1967" "1968" " 99" "1966" "1968" "1967" "1969"
##
          [51] "1968" "1969" "1966" " 99" "1969" "1969" "1968" "1968" "1968" "1968" "1968"
         [61] "1969" "1970" "1969" "1968" "1968" "1968" "1968" "1972" "1968" "1968"
         [71] " 99" "1967" "1967" "1969" "1968" "1968" "1968" "1969" "1969" " 99"
         [81] " 99" " 99" "1968" " 99" "1968" " 99" "1968" "1968" "1969"
         [91] "1970" "1968" " 99" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969"
       [101] "1970" "1969" "1970" "1967" " 99" "1967" "1969" "1966" " 99" " 99"
       [111] " 99" " 99" "1967" " 99" "1968" "1969" "1970" "1968" "1968" "1968"
       [121] "1968" "1961" "1961" " 99" "1968" "1968" "1969" "1966" "1968" "1966"
       [131] "1968" "1972" "1968" "1967" "1967" "1969" "1967" "1968" "1968" " 99"
       [141] "1969" "1970" " 99" "1967" " 99" "1968" "1969" " 99" "1968" "1966"
       [151] "1967" "1967" "1967" "1968"
##
## $year end
            [1] "1971" " 99" "1969" "1969" " 99" "1969" " 99" "1969" " 99" "1969" " 99"
          [11] " 99" "1969" "1969" " 99" "
                                                                                               99" " 99" "1969" "1969" "
##
         [21] " 99" " 99" " 99" "
                                                                             99" " 99" " 99" " 99" "
                                                                                                                                                 99" "
         [31] "1969" "
                                            99" "1969" " 99" " 99" " 99" " 99" "
                                            99" "1977" " 99" "1969" " 99" " 99" "1971" "1969" " 99"
         [41] "1971" "
         [51] " 99" " 99" "1969" "1969" "1969" "1971" " 99" " 99" "
                                                                                                                                                                  99" "
##
         [61] "1970" "1971" "1969" "1969" "1969" " 99" "1971" "2011" "1969" "1969"
         [71] "1969" "1975" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" " 99"
         [81] " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 
         [91] "1971" "1969" " 99" "1970" "1971" "1970" "1971" "1970" "1971" "1970"
       [101] "1971" "1970" "1971" " 99" " 99" "1977" "1969" "1966" "1969" "1969"
       [111] "1969" " 99" " 99" " 99" " 99" "1970" "1971" "1969" "1969" "1969"
       [121] "1969" "1965" "1965" " 99" "1969" "1969" "1969" " 99" " 99" " 1966"
      [131] "1971" "2011" "1971" " 99" "1969" " 99" "1975" " 99" "1969" " 99"
## [141] "1970" "1971" " 99" "1969" "1969" "1969" " 99" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1
## [151] "2009" "2009" " 99" " 99" " 99"
```

```
liebe <- delete_edge_attr(liebe, "year_beginning")</pre>
liebe <- delete_edge_attr(liebe, "weight")</pre>
liebe <- delete_edge_attr(liebe, "year_end")</pre>
edge.attributes(liebe)
## $relationship
          ##
## [61] " 2" " 3" " 5" " 2" " 1" " 1" " 2" " 3" " 5" " 2" " 2" " 5" " 2" " 3" " 2"
##
     [91] " 3" " 2" " 2" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 
##
## [121] " 2" " 1" " 1" " 1" " 1" " 2" " 3" " 2" " 1" " 2" " 5" " 3" " 2" " 2" " 2"
## [151] " 2" " 2" " 2" " 2" " 2"
liebe1 <- delete.edges(liebe, E(liebe)[(relationship != " 5")])</pre>
edge.attributes(liebe1)
## $relationship
liebe1 <- delete.vertices(liebe1, degree(liebe1) == 0)</pre>
plot(
    liebe1,
    layout = layout_with_fr,
    edge.arrow.size = .4,
   main = "Liebesbeziehungen",
    vertex.label.dist = 2.5
)
```

Liebesbeziehungen



```
abneigung <- delete.vertices(manson, V(manson)[member != "2"])
abneigung
## IGRAPH 5a3f261 DNWB 59 155 --
## + attr: name (v/c), type (v/n), sex (v/n), date_of_birth (v/c),
## | date_of_death (v/c), type_of_death (v/n), power (v/n),
\#\# | relation_to_murder (v/n), member (v/n), egos (v/n), relationship
## | (e/c), weight (e/c), year_beginning (e/c), year_end (e/c)
## + edges from 5a3f261 (vertex names):
## [1] Alan Leroy Springer
                                                                             ->Charles Tex Watson
## [2] Barbara Hoyt
                                                                             ->Charles Manson
## [3] Barbara Hoyt
                                                                             ->Ruth Ann Moorehouse
## [4] Barbara Hoyt
                                                                             ->Ruth Ann Moorehouse
## [5] Barbara Hoyt
                                                                             ->Sherry Ann Cooper
## + ... omitted several edges
edge.attributes(abneigung)
## $relationship
           ##
         ##
         ##
##
         [61] " 2" " 3" " 5" " 2" " 1" " 1" " 2" " 3" " 5" " 2" " 2" " 5" " 2" " 3" " 2"
         ##
         [91] " 3" " 2" " 2" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 3" " 2" " 3" " 3" " 2" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" "
```

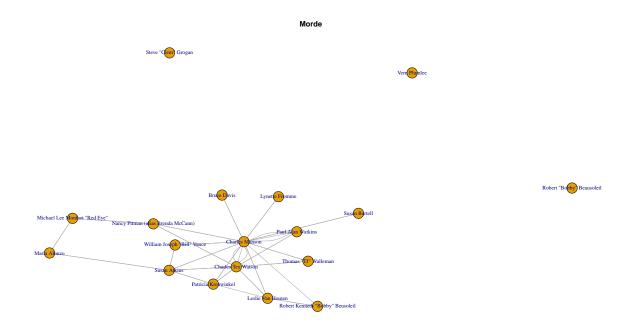
```
[121] " 2" " 1" " 1" " 1" " 1" " 1" " 2" " 3" " 2" " 1" " 2" " 5" " 3" " 2" " 2" " 2"
   [151] " 2" " 2" " 2" " 2" " 2"
##
   $weight
      ##
     [106] " 3" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2"
    [151] " 3" " 3" " 3" " 3" " 3"
##
##
   $year beginning
      [1] "1969" "1969" "1968" "1969" "1967" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99"
     [11] " 99" " 99" "1967" " 99" "1968" " 1968" " 99" "1968" "
##
     [21] "1968" " 99" " 99" "1969" " 99" " 99" "1968" "1969" "1968" "1972"
     [31] " 99" " 99" "1967" "1969" " 99" "1968" " 99" " 99" " 99" "1968" "1969"
##
     [41] "1970" "1967" "1967" "1967" "1968" " 99" "1966" "1968" "1967" "1969"
     [51] "1968" "1969" "1966" " 99" "1969" "1968" "1968" "1968" "1968" "1968"
##
     [61] "1969" "1970" "1969" "1968" "1968" "1968" "1968" "1972" "1968" "1968"
     [71] " 99" "1967" "1967" "1969" "1968" "1968" "1968" "1969" "1969" " 99"
     [81] " 99" " 99" "1968" " 99" "1968" " 99" " 99" "1968" "1968" "1969"
     [91] "1970" "1968" " 99" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969" "1970" "1969"
    [101] "1970" "1969" "1970" "1967" " 99" "1967" "1969" "1966" " 99" " 99"
    [111] " 99" " 99" "1967" " 99" "1968" "1969" "1970" "1968" "1968" "1968"
    [121] "1968" "1961" "1961" " 99" "1968" "1968" "1969" "1966" "1968" "1966"
    [131] "1968" "1972" "1968" "1967" "1967" "1969" "1967" "1968" "1968" " 99"
    [141] "1969" "1970" " 99" "1967" " 99" "1968" "1969" " 99" "1968" "1966"
    [151] "1967" "1967" "1967" "1968"
## $year_end
##
      [1] "1971" " 99" "1969" "1969" " 99" "1969" " 99" "1969" " 99" "1969" " 99"
     [11] " 99" "1969" "1969" " 99" " 99" " 99" "1969" "1969" " 99" "1980"
               99" " 99" " 99" "
     [21] "
                                          99" "
                                                   99" "
                                                             99" " 99" "
                                                                               99" "
##
     [31] "1969" "
                        99" "1969" " 99" " 99" " 99" " 99" "
                                                                                        99" "1970"
     [41] "1971" " 99" "1977" " 99" "1969" " 99" " 99" "1971" "1969" " 99"
     [51] " 99" " 99" "1969" "1969" "1969" "1971" " 99" " 99" "
     [61] "1970" "1971" "1969" "1969" "1969" " 99" "1971" "2011" "1969" "1969"
     [71] "1969" "1975" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" "1969" " 99"
     [81] " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 99" " 
##
     [91] "1971" "1969" " 99" "1970" "1971" "1970" "1971" "1970" "1971" "1970"
    [101] "1971" "1970" "1971" " 99" " 99" "1977" "1969" "1966" "1969" "1969"
    [111] "1969" " 99" " 99" "
                                          99" " 99" "1970" "1971" "1969" "1969" "1969"
    [121] "1969" "1965" "1965" "
                                          99" "1969" "1969" "1969" " 99" " 99" "1966"
    [131] "1971" "2011" "1971" " 99" "1969" " 99" "1975" " 99" "1969" " 99"
## [141] "1970" "1971" " 99" "1969" "1969" "1969" " 99" "1969" "1969" "1969"
## [151] "2009" "2009" " 99" " 99" " 99"
```

```
abneigung <- delete_edge_attr(abneigung, "year_beginning")
abneigung <- delete_edge_attr(abneigung, "weight")</pre>
abneigung <- delete_edge_attr(abneigung, "year_end")
abneigung
## IGRAPH 5a3f261 DN-B 59 155 --
## + attr: name (v/c), type (v/n), sex (v/n), date_of_birth (v/c),
## | date_of_death (v/c), type_of_death (v/n), power (v/n),
## | relation_to_murder (v/n), member (v/n), egos (v/n), relationship
## | (e/c)
## + edges from 5a3f261 (vertex names):
## [1] Alan Leroy Springer
                                                     ->Charles Tex Watson
## [2] Barbara Hoyt
                                                     ->Charles Manson
## [3] Barbara Hoyt
                                                    ->Ruth Ann Moorehouse
## [4] Barbara Hoyt
                                                     ->Ruth Ann Moorehouse
## [5] Barbara Hoyt
                                                     ->Sherry Ann Cooper
## + ... omitted several edges
edge.attributes(abneigung)
## $relationship
       [61] " 2" " 3" " 5" " 2" " 1" " 1" " 2" " 3" " 5" " 2" " 2" " 5" " 2" " 3" " 2"
     ## [91] " 3" " 2" " 2" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 3" " 3" " 2" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3" " 3"
## [121] " 2" " 1" " 1" " 1" " 1" " 2" " 3" " 2" " 1" " 2" " 5" " 3" " 2" " 2" " 2"
## [151] " 2" " 2" " 2" " 2" " 2"
abneigung1 <-
  delete.edges(abneigung, E(abneigung)[(relationship != " 3")])
edge.attributes(abneigung1)
## $relationship
## [16] " 3" " 3" " 3" " 3"
abneigung1
## IGRAPH 5a41209 DN-B 59 19 --
## + attr: name (v/c), type (v/n), sex (v/n), date_of_birth (v/c),
## | date_of_death (v/c), type_of_death (v/n), power (v/n),
## | relation_to_murder (v/n), member (v/n), egos (v/n), relationship
## | (e/c)
## + edges from 5a41209 (vertex names):
## [1] Barbara Hoyt
                                      ->Charles Manson
                                      ->Charles Tex Watson
## [2] Charles Manson
## [3] Charles Manson
                                      ->Dianne Lake
## [4] Charles Manson
                                     ->Kathryn "Kitty" Lutesinger/Lugner
## [5] Charles Manson
                                     ->Linda Kasabian
## + ... omitted several edges
```

```
abneigung1 <- delete.vertices(abneigung1, degree(abneigung1) == 0)
plot(
  abneigung1,
  layout = layout_with_kk,
  edge.arrow.size = 1,
  main = "Abneigung",
  vertex.label.dist = 2.5
)</pre>
```

Ruth Ann Moorehouse Ruth Ann Moorehouse Barbara Hoyt Kathryn "Kitty" Lutesinger/Lugner Dianne Lake Charles Manson Sherry Ann Cooper Charles Tex Watson Sandra Good

```
\#\# Morde
# Löscht alle Knoten heraus, welche nicht gemordet haben oder bei einem Mord anwesend waren.
morde <-
  delete.vertices(manson, V(manson)[(relation_to_murder != 2) &
                                       (relation_to_murder != 3)])
plot (
  morde,
  asp = 0,
 rescale = T,
  vertex.size = 4,
  vertex.frame.width = 0.01,
  edge.width = 0.3,
  vertex.label.cex = 0.8,
  edge.arrow.size = .1,
  main = "Morde"
)
```



Dieses Netzwerk zeit alle Mörder, welche in der Mansonfamilie waren. Hier ist noch nicht nach einzelnen Morden gefiltert und auch nicht nach dem Jahr gefiltert, an dem ein Mord oder Mordversuch stattfand. So sind hier beispielsweise auch noch Personen aufgezeigt, welche nach dem Verlassen der Mansonfamilie zu Mördern geworden sind.

```
edge_density(morde)
## [1] 0.1633987
mean(E(morde)$weight)
## Warning in mean.default(E(morde)$weight): argument is not numeric or logical:
## returning NA
## [1] NA
E(morde) $weight
  ## [46] " 3" " 3" " 3" " 3" " 3"
Die Kantendichte beträgt 16,3 %.
degree_taeter <- degree(morde)</pre>
#Nach dem Degreewert aufgeschlüsselst sieht das Netzwerk der Mörder wie folgt aus:
plot(
 morde,
 vertex.size = degree_taeter,
 edge.arrow.size = .6,
 layout = layout_nicely
)
```



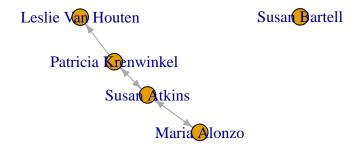
Vern Plumlee



Hierbei lässt sich erkennen, dass auch unter den Tätern Charles Manson die Schlüsselfigur war.

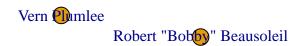
Mörderinnen





plot(moerder_men, edge.arrow.size = .5, main = "Mörder")

Mörder





```
edge_density(moerder_women)

## [1] 0.1666667

which.max(degree(moerder_women))

## Susan Atkins
## 5

edge_density(moerder_men)

## [1] 0.2222222

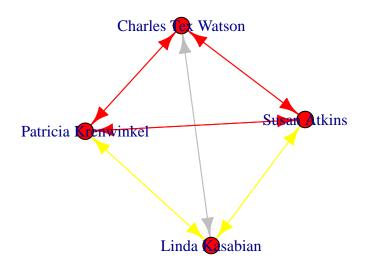
which.max(degree(moerder_men))

## Charles Manson
## 4
```

Wie an den Werten erkennbar ist das Netzwerk der männlichen Mörder dichter, als jenes der Fraue (22,2% im Vergleich zu 16,7%). In der nach Gelschlechter sortierten Betrachtung fällt auf, dass Susan Atkins die best verknüpfteste Mörderin ist. Bei den Männern ist es - wenig verwunderlich - Charles Manson.



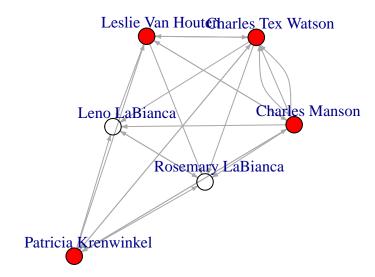




```
## [1] 1
#Löschen aller Knoten, außer der Mordbeteiligten
LaBianca <-
   delete.vertices(manson, V(manson)[(name != "Charles Manson") &</pre>
```

```
(name != "Charles Tex Watson") &
                                        (name != "Patricia Krenwinkel") &
                                        (name != "Leslie Van Houten") &
                                        (name != "Leno LaBianca") &
                                        (name != "Rosemary LaBianca")])
# Mansonfamilie rot eingefärbt
V(LaBianca)[V(LaBianca)$member == 2]$color <- "red"</pre>
#Doppelte Kanten herauslöschen
\#LaBianca \leftarrow delete.edges(LaBianca, E(LaBianca)[which_multiple(LaBianca, eids = E(LaBianca))])
plot(
  LaBianca,
 layout = layout_with_kk,
  edge.arrow.size = .3,
 vertex.label.dist = 2.5,
 main = "LaBianca Mord",
  sub = "Rot Member"
)
```

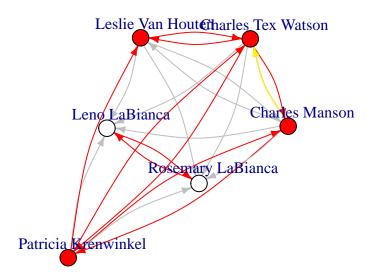
LaBianca Mord



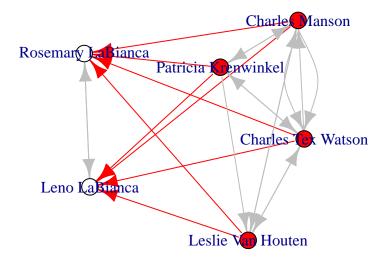
Rot Member

```
E(LaBianca) [E(LaBianca) $ weight == "99"] $ weight <- " 1"
E(LaBianca) [E(LaBianca) $ weight == " 1"] $ color <- "gray"
E(LaBianca) [E(LaBianca) $ weight == " 2"] $ color <- "yellow"
E(LaBianca) [E(LaBianca) $ weight == " 3"] $ color <- "red"
plot(
   LaBianca,</pre>
```

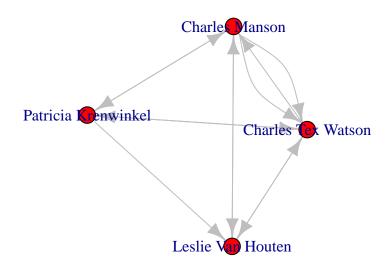
```
layout = layout_with_kk,
edge.arrow.size = .5,
vertex.label.dist = 2.5,
edge.curved = .2
#edge.width = E(LaBianca)$weight
)
```



```
E(LaBianca)$color <- "gray"
E(LaBianca) [E(LaBianca) $relationship == " 6"]$color <- "red"
plot(LaBianca)</pre>
```

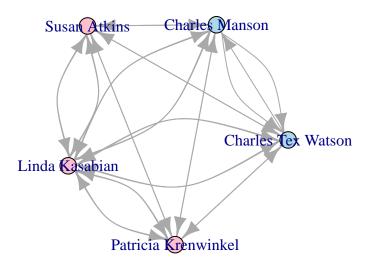


Wir schauen uns im genaueren den LaBianca Mord an



```
edge_density(bianca_moerder)
## [1] 1
E(bianca_moerder)$weight
7.3 Cliquen
# Triadenzensus
count_triangles(member)
  [1]
               2 0 0 0 0 1 0 6 0 0 31 21
                                              0
                                                 0
                                                   0
                                                        0 5 1
## [26]
               0 0
                    0 0 11 12
                                   0 3 0 14
## [51]
       0 0 0 0 11 0 0 1
# hier wird ausgegeben, welcher Knoten an wie vielen "Dreiecken" beteiligt ist (Gewichtung ist egal)
clique_num(member)
## Warning in clique_num(member): At cliques.c:1087 :directionality of edges is
## ignored for directed graphs
## [1] 5
# Größte Cliquen finden
grossecli <- largest_cliques(member)</pre>
```

Größte Clique in der Mansonfamilie

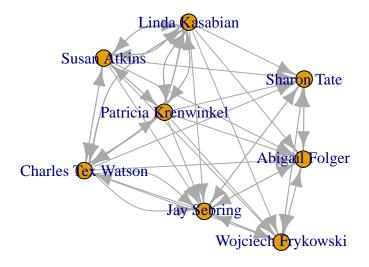


Im Netzwerk der Mansonfamilie gibt es nur eine Clique, mit 5 Knoten.

```
# Triadenzensus
count_triangles(manson)
##
     [1]
           0
               2
                    5
                        3
                            7
                                 0
                                     8
                                              1
                                                      0
                                                         10
                                                               0
                                                                   0 125
                                                                           85
                                                                                0
                                                                                     0
                                         1
                                                                                     2
    [19]
               5
                        9
                                12
                                         0
                                                      5
                                                                               53
##
           0
                    0
                            3
                                     1
                                              0
                                                           0
                                                               0
                                                                   0
                                                                        0
                                                                           38
##
    [37]
           1
               0
                    9
                        8
                           68
                                 3
                                     0
                                         0
                                              3
                                                      0
                                                           0
                                                              12
                                                                   4
                                                                        5
                                                                                0
                                                                                     0
                                                                            1
##
   [55]
              63
                  5
                        0
                            5
                                 0
                                     0
                                        24
                                              1
                                                               0
                                                                            0
                                                                                     3
   [73]
           0
               3
                  0
                        0
                            0
                                 3
                                     0
                                         2
                                              0
                                                  1
                                                      1 10
                                                               0
                                                                   0
                                                                        0 14
                                                                                1
                                                                                    0
               0 15
                        3
                                0
                                     3
                                              0
                                                  0
                                                                        2
##
    [91]
           3
                            0
                                         0
                                                          12
                                                               0
                                                                                0
                                                                                    0
## [109]
           0
               0
                    0
                       26
                            0
                                 0
                                     0
                                              1
                                                  0
                                                          0
                                                               0
                                                                            0
                                                                               16
                                        11
                                                                                     1
## [127]
                                    94
                                                                                     0
                                         7
## [145]
               0
                        0
                                              0
                                                          0 16
                                                                        0 12
                                                                                1
                                                                                     1
```

```
## [163]
                                           0 1
## [181]
                      0
                           0
                                   1
                                       0
                                           0
                                                   1
                                                               1 24
# hier wird ausgegeben, welcher Knoten an wie vielen "Dreiecken" beteiligt ist (Gewichtung ist egal)
clique_num(manson)
## Warning in clique_num(manson): At cliques.c:1087 :directionality of edges is
## ignored for directed graphs
## [1] 8
# Größte Cliquen finden
grossecli_ge <- largest_cliques(manson)</pre>
## Warning in largest_cliques(manson): At cliques.c:1087 :directionality of edges
## is ignored for directed graphs
ma_ge_cli <- subgraph(manson, grossecli_ge[[1]])</pre>
## Warning in subgraph(manson, grossecli_ge[[1]]): At structural_properties.c:
## 1984 :igraph_subgraph is deprecated from igraph 0.6, use igraph_induced_subgraph
## instead
plot(ma_ge_cli,
    main= "Größte Clique des Gesamtnetzwerks")
```

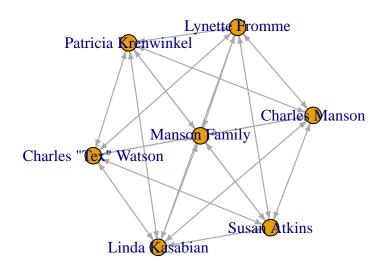
Größte Clique des Gesamtnetzwerks



```
# Triadenzensus
count_triangles(hollywood)
```

```
## [1] 1 0 1 19 24 10 6 1 3 0 4 1 18 21 0 19 24 14 4 6 3 18 1
# hier wird ausgegeben, welcher Knoten an wie vielen "Dreiecken" beteiligt ist (Gewichtung ist egal)
clique_num(hollywood)
## Warning in clique_num(hollywood): At cliques.c:1087 :directionality of edges is
## ignored for directed graphs
## [1] 7
# Größte Cliquen finden
hollywood_cli <- largest_cliques(hollywood)
## Warning in largest_cliques(hollywood): At cliques.c:1087 :directionality of
## edges is ignored for directed graphs
ho_ge_cli <- subgraph(hollywood, hollywood_cli[[1]])</pre>
## Warning in subgraph(hollywood, hollywood_cli[[1]]): At structural_properties.c:
## 1984 :igraph_subgraph is deprecated from igraph 0.6, use igraph_induced_subgraph
## instead
plot(ho_ge_cli, edge.arrow.size = .4,
    main = "Größte Clique gemäß dem Film")
```

Größte Clique gemäß dem Film



8 Zentrale Erkennnisse, Limitation der Arbeit und Teamreflexion

8.1 Zentrale Erkenntnisse

8.2 Limitationen

Leider stießen wir in unserer Recherche auf Limitationen. Originale Verhörprotokolle der Gerichtsverhandlungen waren nicht frei zugänglich und stellen daher eine Lücke in unserer Datenerhebung dar. Das kann natürlich demotivieren wirkend und wir mussten uns selbst eingestehen, dass wir darauf keinen Einfluss hatten.

Im Blockseminar stießen wir auf ein weiteres Problem: Die Widersprüchlichkeit der Quellen. Wir haben uns in den Semesterferien oft kontaktiert und über die Quellen gesprochen. Doch erst, als wir wieder in der Hochschule zusammenkamen, fiel uns auf, dass wir teilweise unterschiedliche Angaben in Quellen hatten, die sich sogar widersprachen. Dies führte zu Gruppendiskussionen in Bezug auf die Vertraulichkeit der Quellen. Die meisten Quellen waren aus der Sicht einer Person geschrieben und stellten daher eine subjektive Sichtweise auf unsere Zusammenhänge und das Gesamtnetzwerk dar. Deshalb haben wir versucht, weitere Recherche im Internet zu betreiben und diese mit den bereits bekannten Angaben abzugleichen.

So haben wir versucht, möglichst subjektive Angaben in unsere Netzwerkanalyse einfließen zu lassen. Da wir aber weder auf Gerichtsprotokolle Zugriff hatten, die Literatur oft lückenhaft und Dokumentationen oft wenig aussagekräftig waren hinsichtlich unserer benötigten Informationen, mussten wir oftmals eine 99 in unsere Edge- und Nodelisten eintragen. So ließen sich auch die Isolates, die immer wieder in unseren Netzwerken auftauchen, nicht vermeiden.

8.3 Teamreflexion

Da diese Gruppenarbeit eine ganz neue Konstellation an Teammitgliedern darstellte, war es zunächst wichtig, klare Strukturen und Aufgabenpakete zu verteilen. So konnten wir den effizientesten Workflow innerhalb unserer neuen Gruppe ermöglichen. Dabei war es spannend, die jeweiligen Stärken und Schwächen der einzelnen Teammitglieder herauszufinden – aus denen sich dann auch die jeweiligen Teamrollen herausbildeten. Eine führende Person innerhalb unserer Gruppe gab es nicht. Jeder war ein gleichwertiges Teammitglied und die Aufgaben wurden nach den individuellen Kenntnissen und Interessen verteilt.

Um die Datenerhebung möglichst problemlos zu gestalten, war uns zunächst wichtig, das Codebuch klar zu definieren. In vielen Gruppentreffen haben wir uns Gedanken über einen logischen Aufbau gemacht und offene Fragen geklärt, damit unsere Variablen für alle verständlich waren. Der Umgangston war dabei immer höflich.

Eine klare Arbeitsaufteilung, welche sich gleichzeitig als fair gestaltete, hielten wir in Bezug auf die Recherche für notwendig. Daher teilten wir die Quellen gerecht untereinander auf und unterstützen uns gegenseitig bei Arbeitslücken. Oft gab es während der Datenerhebung Momente, in denen Teammitglieder ihre Hilfe anderen anboten, da die Recherche mal besser und mal schlechter von der Hand lief. So fühlte sich kein Mitglied unter- bzw. überfordert und die positive Stimmung innerhalb der Gruppe wurde erhalten.

Durch den subjektiven Einfluss einzelner Bücher war es uns besonders wichtig, redundant zu arbeiten. In unserem Team galt daher das Motto: "Qualität und Quantität". Aus den vielzähligen Informationen der unterschiedlichen Quellen konnten wir so mehrere Vergleiche über die Beziehungen der Personen anstellen, um qualitative Ergebnisse in der Datenerhebung zu gewinnen.

Die Literatur und Archivarbeit beanspruchte insgesamt sehr viel Zeit, da die Daten meist von einem anderen Kontinent kamen und schon veraltet waren. Jedoch waren alle Gruppenmitglieder sehr an dem Forschungsthema interessiert und motiviert, sodass wir bereits nach den Winterferien die Recherchen größtenteils abgeschlossen hatten.

Trotz des präzisen Codebuchs und einer sauberen Datenerhebung konnten Fehler und Probleme nicht vollständig vermieden werden. In unserer Edge- und Nodelist fanden sich doppelte ID-Vorgaben wieder, die wir korrigieren mussten. Darüber hinaus stellten wir gelegentlich Leerzeichen fest, welche uns bei der Auslese in R im Weg standen. Aus diesem Grund sollte vor der Eintragung auf vorhandene IDs geachtet werden und

Leerzeichen durch noch sauberere Arbeit vermieden werden. Diese Fehler hielten uns jedoch nicht lange auf, da wir sie schnell und ohne Probleme beheben konnten. Hier war es sehr hilfreich, dass sich lediglich zwei Mitglieder um die Bereinigung der Daten kümmerten, um nicht noch mehr Fehler zu verursachen.

Nachdem wir die Fehler in unserer Edge- und Nodelist behoben hatten, konnten wir uns der Datenauswertung widmen. Auch dafür verteilten wir neue Aufgabenpakete an jedes Gruppenmitglied. Unser Ziel war es, neben dem Forschungsbericht unsere Forschungsergebnisse in einem kurzen Video festzuhalten. Die dafür benötigten Materialien und Erkenntnisse wurden in Einzel- oder auch kleineren gemeinsamen Sessions erarbeitet. Die Daten in R Studio wurden ausgewertet und Netzwerke erstellt. Diese Netzwerke galt es im Anschluss zu analysieren und die Erkenntnisse schriftlich im Forschungsbericht festzuhalten. Da wir ein Video produzieren und im Anschluss auf der Plattform edit veröffentlichen wollten, standen wir vor einer großen Herausforderung, denn: es durften weder Bilder noch Videoausschnitte von Websiten wie YouTube genutzt werden. Daher produzierten wir unsere Bilder selbst, visualisierten unsere Netzwerke aus R Studio nochmals in InDesign, um einen einheitlichen Stil in das Video zu bekommen. Die anderen Teammitglieder bearbeiteten das Storyboard und den Sprechertext. Das Video wurde anschließend produziert und im Anschluss von allen Teammitgliedern gemeinsam besprochen. Es war uns wichtig, dass die gesamte Gruppe mit dem Produkt zufrieden war, das Video einen guten Ausgleich zwischen spannenden Geschichten und wissenschaftlichen Erkenntnissen hat und es visuell ansprechend gestaltet ist.

Durch das gemeinsame Ziel und die klar vorgegebene Struktur wurden die internen Deadlines für alle Aufgaben immer sehr gut von jedem eingehalten. In einem Projekt, in dem jeder gleich viel zu leisten hat, ist es essentiell, aufeinander zu vertrauen. Dazu gehört, mit allen Teammitgliedern offen und fair umzugehen und bei Bedarf um Hilfe bitten zu können. Die Team-Dynamik war insgesamt sehr ausgeglichen, sodass es zu keinerlei Problemen in der Zusammenarbeit kam.

Überrascht hat uns auch, wie strukturiert die Gruppenarbeit trotz der aktuellen Situation durch Corona verlief. Auch wenn die Kommunikation eingeschränkt war, fanden wir immer eine Möglichkeit, uns über den jeweiligen Arbeitsstand abzustimmen und das weitere Vorgehen zu besprechen. Geholfen hat uns dabei auch die Plattform trello, in der man einen guten Überblick über den aktuellen Stand der Arbeit hatte.

8.4 Lessons Learned

Die größten Lektionen, welche wir aus dem Projekt mitgenommen haben sind folgende:

Es ist wichtig, eine klare Aufgabenaufteilung zu erarbeiten und Arbeitspakete zu verteilen.

Es ist schwierig, mit einem so lückenhaften Datensatz zu arbeiten. Viele unserer Werte sind nicht definiert, weil es in keiner Literatur dazu angaben gibt.

Bei Problemen hat es sich herausgestellt, dass ein Gespräch mit den Kommillitonen zielführend sein kann. So werden neue Lösungsmöglichkeiten anhand von Gesprächen schneller gefunden und eventuelle Ungereimtheiten fallen besser auf.

9 Literatur und Anhang

9.1 Literaturverzeichnis

9.1.1 Wissenschaftliche Literatur | Publikationen:

Baumeister, Roy und Mark Leary (1995). The Need to Belong: Desire for Interpersonal Attachments as a Fundamental Human Motivation. Psychological Bulletin 117: 497–529.

Baur, Nina; Blasius, Jörg (Hg.) (2014). Handbuch Methoden der empirischen Sozialforschung. Springer VS. Wiesbaden: Springer VS

Bichler, Gisela; Lim, Steven; Larin, Edgar (2017): Tactical Social Network Analysis: Using Affiliation Networks to Aid Serial Homicide Investigation. In: Homicide Studies 21 (2), S. 133–158. DOI: 10.1177/1088767916671351

Cullen, F. T. & Wilcox, P. (2010). Encyclopedia of criminological theory (Vol. 1). Sage.

Diesner, Jana, Terrill Frantz, und Kathleen M. Carley, 2005: Communication Networks from the Enron Email Corpus: "It's Always About the People. Enron is no Different". Journal of Computational and Mathematical Organization Theory, 11(3): 201–228

Erickson, B. H. (1981). Secret societies and social structure. Social Forces, 60(1), S. 188-210.

Fuhse, Jan (2010). Menschenbild. In: Stegbauer C., Häußling R. (eds) Handbuch Netzwerkforschung. VS Verlag für Sozialwissenschaften

Fuhse, Jan (2016). Soziale Netzwerke. Konzepte und Forschungsmethoden. Konstanz, München: UVK Verlagsgesellschaft mbH; UVK/Lucius (UTB Sozialwissenschaften, 4563)

Gould, Roger (2002). The Origins of Status Hierarchies: A Formal Theory and Empirical Test. American Journal of Sociology 107(5): 1143–1178

Reiss, Albert J. (1988). Co-offending and Criminal Careers. Crime and Justice 10: 117–170

Sarnecki, Jerzy (2001). Delinquent Networks: Youth Co-Offending in Stockholm. Cambridge, UK: Cambridge University Press

9.1.2 Biografien:

Bugliosi, V., & Bugliosi, V. G. (2010). Helter Skelter - Der Mordrausch des Charles Manson: Eine Chronik des Grauens. Riva Verlag

Greene, C. (1992). Der Fall Charles Manson, Mörder aus der Retorte. Wiesbaden: E.i.r.

Lake, D., & Herman, D. (2017). Member of the Family: My Story of Charles Manson, Life Inside His Cult, and the Darkness That Ended the Sixties. New York, NY: William Morrow

Watson, C. (1991). Bekenntnisse eines Mörders. Charles Manson... Sharon Tate...Hintergründe eines Massakers. Neuhausen-Stuttgart: Haenssler-Verlag GmbH

Sanders, E. (2016). The Family (Deutsche Edition): Die Geschichte von Charles Manson und seiner Strand-Buggy-Bande. Fuego

Surmava-Große, T. (2019). Charles Manson. In D. Frey (Hrsg.), Psychologie des Guten und Bösen: Lichtund Schattenfiguren der Menschheitsgeschichte—Biografien wissenschaftlich beleuchtet.

9.1.3 Zeitungsartikel:

All That's interesting (2016): Charles Manson Facts That Reveal The Man Behind The Monster. In: All That's Interesting, 14.03.2016. Online verfügbar unter https://allthatsinteresting.com/charles-manson-facts, zuletzt geprüft am 27.12.2019

All that's interesting (2017): How Did Charles Manson Die And What Happened To His Body? In: All that's interesting, 16.11.2017. Online verfügbar unter https://allthatsinteresting.com/charles-manson-death, zuletzt geprüft am 30.12.2019

Bigalke, Silke & Sürig, Dieter (2014): Warum Massenmörder die Menschen faszinieren. In: Süddeutsche Zeitung, 21.02.2014. Online verfügbar unter https://www.sueddeutsche.de/panorama/bestseller-monster-warum-massenmoerder-die-menschen-faszinieren-1.1895132, zuletzt geprüft am 30.12.2019

Biography.com Editors (2019): Charles Manson Biography (1934–2017), online verfügbar unter https://www.biography.com/crime-figure/charles-manson, zuletzt geprüft am 30.12.2019

Charles Manson Homepage (2020): Charles Manson. Online verfügbar unter https://www.charlesmanson.com/, zuletzt geprüft am 03.01.2020

Deutschlandfunk (2017): Mörder und Sektenführer Charles Manson gestorben - "Ich bin alles, was schlecht ist" (20.11.2017). In: Deutschlandfunk Kultur website: Online verfügbar unter: https://www.deutschlandfunkkultur.de/moerder-und-sektenfuehrer-charles-manson-gestorben-ich-bin.2156.de.html?dram:article_id=401056, zuletzt geprüft am 03.01.2020

DER SPIEGEL: Massenmörder Charles Manson (o. J.). In: Der Spiegel, 6.8.2009. Online verfügbar unter https://www.spiegel.de/consent-a-?targetUrl=https%3A%2F%2Fwww.spiegel.de%2Fgeschichte%2Fmasse nmoerder-charles-manson-a-948437.html, zuletzt geprüft am 27.12.2019

Dpa (2014): US-Sektenführer - Charles Manson will heiraten. In: Süddeutsche Zeitung, 18.11.2014. Online verfügbar unter https://www.sueddeutsche.de/panorama/amerikanischer-serienmoerder-charles-manson-will-heiraten-1.2225598, zuletzt geprüft am 03.01.2020

Dpa (2010): Vom Massenmörder zur Kultfigur. In: Süddeutsche Zeitung (17.05.2010). Online verfügbar unter https://www.sueddeutsche.de/panorama/charles-manson-und-amerika-vom-massenmoerder-zur-kultfigur-1.154180, zuletzt geprüft am 19.12.2019

Edition (2018): Judge decides grandson will get Charles Manson's body—CNN. (13.03.2018). Online verfügbar unter: https://edition.cnn.com/2018/03/12/us/charles-manson-body-decision/index.html, zuletzt geprüft am 20.12.2019

Gasteiger, Carolin (2017): Charles Manson und Popkultur: der einzigen Verbündeten. In: Süddeutsche Zeitung, 20.11.2017. Online verfügbar unter https://www.sueddeutsche.de/kultur/zum-tod-von-charles-manson-duestere-ikone-der-popkultur-1.3367420, zuletzt geprüft am 30.12.2019

Gasteiger, Carolin (2019): Arte-Doku über Charles Manson - Größenwahn. In: Süddeutsche Zeitung, 30.08.2019. Online verfügbar unter https://www.sueddeutsche.de/medien/charles-manson-arte-doku-tom-o-dell-1.4576930, zuletzt geprüft am 03.01.2020

Häntzschel, Jörg (2011): Charles Manson, oberster Klimaschützer. In: Süddeutsche Zeitung, 19.04.2011. Online verfügbar unter https://www.sueddeutsche.de/panorama/sektenchef-interview-aus-dem-gefaengnischarles-manson-oberster-klimaschuetzer-1.1087342, zuletzt geprüft am 30.12.2019

heise (2008): Der Elvis des Massenmords | Telepolis. (23.06.2008). In: heise. Online verfügbar unter https://www.heise.de/tp/features/Der-Elvis-des-Massenmords-3418841.html, zuletzt geprüft am 27.12.2019

Independent (2015) Manson wedding off after it emerges that his fiance just wanted his corpse for display. In: The Independent website, 09.02.2015. Online verfügbar unter http://www.independent.co.uk/news/people/charles-manson-wedding-off-after-it-emerges-that-girlfriend-afton-elaine-burton-just-wanted-his-10034793.html, zuletzt geprüft am 20.12.2019

Katzenberger, Paul (2013): Roman Polanski zum 80.Geburtstag - Schuld von allen Seiten. In: Süddeutsche Zeitung, 18.08.2013. Online verfügbar unter https://www.sueddeutsche.de/kultur/roman-polanski-zum-80-geburtstag-unverwuestlich-1.1744867, zuletzt geprüft am 03.01.2020

Krekeler, Elmar (2009): Literatur: Charles Manson und Roman Polanski treffen sich. In: WELT, 06.08.2009. Online verfügbar unter https://www.welt.de/kultur/literarischewelt/article10573701/Charles-Manson-und-Roman-Polanski-treffen-sich.html, zuletzt geprüft am 03.01.2020

Neue Züricher Zeitung (2019): Sekte: Frühere Manson-Anhängerin könnte aus Haft entlassen werden. In: NZZ, 31.01.2019. Online verfügbar unter: https://www.nzz.ch/panorama/fruehere-manson-anhaengerin-koennte-aus-haft-entlassen-werden-ld.1456102, zuletzt geprüft am 27.12.2019

The New York Times (1993): Charles Manson Gets Royalties on T-Shirts. In: The New York Times, 25.11.1993. Online verfügbar unter https://www.nytimes.com/1993/11/25/us/charles-manson-gets-royalties-on-t-shirts.html, zuletzt geprüft am 03.01.2020

ORF (2012): Charles Manson bleibt im Gefängnis. In: ORF, 11.04.2012. Online verfügbar unter https://orf.at/v2/stories/2114770/, zuletzt geprüft am 20.12.2019

Quora (2018): How did Charles Manson stay unharmed all those years in prison? Was he segregated or did he pay inmates for protection? In: Quora, 29.09.2018. Online verfügbar unter: https://www.quora.com/How-did-Charles-Manson-stay-unharmed-all-those-years-in-prison-Was-he-segregated-or-did-he-pay-inmates-for-protection, zuletzt geprüft am 20.12.2019

Düll, Helena (2017): Serienmörder Charles Manson starb an Herzstillstand. In: Rolling Stone, 12.12.2017. Online verfügbar unter: https://www.rollingstone.de/serienmoerder-charles-manson-starb-an-herzstillstand-und-anderen-gesundheitlichen-problemen-1420949/, zuletzt geprüft am 03.01.2020

Schmieder, Jürgen (2019): LaBianca-Haus für zwei Millionen Dollar verkauft. In: Süddeutsche Zeitung, 29.07.2019. Online verfügbar unter https://www.sueddeutsche.de/panorama/labianca-charles-manson-1.4542539, zuletzt geprüft am 30.12.2019

Süddeutsche Zeitung (2017): Charles Manson ist tot. In: Süddeutsche Zeitung, 20.11.2017. Online verfügbar unter https://www.sueddeutsche.de/panorama/usa-charles-manson-ist-tot-1.3757046, zuletzt geprüft am 30.12.2019

Süddeutsche Zeitung (2012): Charles Manson scheitert mit zwölftem Gnadengesuch. In: Süddeutsche Zeitung, 12.04.2012. Online verfügbar unter https://www.sueddeutsche.de/panorama/verurteilter-us-serienmoerder-charles-manson-scheitert-mit-zwoelftem-gnadengesuch-1.1330531, zuletzt geprüft am 27.12.2019

Süddeutsche Zeitung (2012): Bücher über Geisterstädte - Cowboys und Gespenster. In: Süddeutsche Zeitung, 30.07.2012. Online verfügbar unter https://www.sueddeutsche.de/kultur/buecher-ueber-geisterstaedte-cowboys-und-gespenster-1.1426012, zuletzt geprüft am 27.12.2019

Süddeutsche Zeitung (2012): Anhänger des US-Serienmörders Charles Manson. In: Süddeutsche Zeitung, 05.10.2012. Online verfügbar unter https://www.sueddeutsche.de/panorama/bruce-davis-anhaenger-des-us-serienmoerders-charles-manson-soll-freigelassen-werden-1.1487862, zuletzt geprüft am 27.12.2019

Web (2009): Die Zeugenaussage von Charles Manson. In: web.de, 19.12.2009. Online verfügbar unter: https://web.archive.org/web/20091212100142/http://serien-killer.com/00000968e11c0e2b/53735996aa0cb7301/00000096900132506/537359974c043ee01.html, zuletzt geprüft am 20.12.2019

Welt (2014): Kriminalität: Mörder Charles Manson darf 26-Jährige heiraten. In: WELT, 18.11.2014. Online verfügbar unter: https://www.welt.de/vermischtes/article134443472/Moerder-Charles-Manson-darf-26-Jaehrige-heiraten.html, zuletzt geprüft am 30.12.2019

Welt (2017): Satanist, Kultführer, Mörder: Wie Charles-Manson zur Pop-Ikone wurde. In: WELT, 20.11.2017. Online verfügbar unter https://www.welt.de/vermischtes/article170773185/Wie-Charles-Manson-zur-Pop-Ikone-begnadigt-wurde.html, zuletzt geprüft am 20.12.2019

Welt (2009): Charles Manson und Roman Polanski treffen sich. In: WELT, 06.08.2009. Online verfügbar unter https://www.welt.de/kultur/literarischewelt/article10573701/Charles-Manson-und-Roman-Polanski-treffen-sich.html, zuletzt geprüft am 27.12.2019

Winkler, Willi (2014): Mitglied der Manson-Bande - Zweite Erleuchtung. In: Süddeutsche Zeitung, 08.08.2014. Online verfügbar unter https://www.sueddeutsche.de/kultur/mitglied-der-manson-bande-aeussert-sich-diezweite-erleuchtung-1.2080738, zuletzt geprüft am 30.12.2019

Winkler, Willi (2017): Schwarzschillerndes Monster. In: Süddeutsche Zeitung, 20.11.2017. Online verfügbar unter https://www.sueddeutsche.de/panorama/charles-manson-schwarzschillerndes-monster-1.3757243, zuletzt geprüft am 27.12.2019

9.1.4 Filmische Umsetzungen:

DokuDomi. (25. Januar 2019): Der brutalste Serienmörder Amerikas | Dokumentation 2019/HD, abgerufen von https://www.youtube.com/watch?v=iAu1Mc0KqJk

Serienkiller USA. (25. März 2013): Amerikas Albtraum - Die gefährlichsten Serienkiller der USA - E08 - Charles Manson (2009), abgerufen von: https://www.youtube.com/watch?v=UMaZ3QKz8EQ

McIntosh, S., Heyman, D. & Tarantino, Q (2019): Once upon a time in Hollywood. United States, United Kingdom: Columbia Pictures

Peter HH. (24. Februar 2013): Charles Manson - Dianne Sawyer Documentary, abgerufen von https://www.youtube.com/watch?v=v4qZB2ytq10

9.1.5 Podcasts:

Cutler Media LLC (2018 - heute). "The Manson Family" - Charles Manson (Part 1 - Part 2) - Cults. $\label{eq:https://podcasts.apple.com/de/podcast/cults/id1286818575?} i=1000392611111$ $\label{eq:https://podcasts.apple.com/de/podcast/cults/id1286818575?} i=1000392611110$

9.2 Codebuch (Link auf Github)

```
list.vertex.attributes(manson)
    [1] "name"
                              "type"
                                                    "sex"
    [4] "date_of_birth"
                              "date_of_death"
                                                    "type_of_death"
##
   [7] "power"
                              "relation_to_murder" "member"
## [10] "egos"
# vertex.attributes(manson)
list.edge.attributes(manson)
## [1] "relationship"
                         "weight"
                                           "year_beginning" "year_end"
# edge.attributes(manson)
list.vertex.attributes(hollywood)
    [1] "name"
                              "type"
##
                                                    "real"
##
    [4] "sex"
                              "date_of_birth"
                                                    "date of death"
   [7] "type_of_death"
                              "power"
                                                    "relation to murder"
## [10] "member"
# vertex.attributes(hollywood)
list.edge.attributes(hollywood)
## [1] "relationship"
                                           "year_beginning" "year_end"
                         "weight"
# edge.attributes(hollywood)
```

Das Netzwerk hat nach dem Codebuch https://github.com/thomas5nolte/Manson/blob/master/Codebuch.md folgende Attribute:

Vertex-Attribute - name: Name des Knotens - type: 1 = Mensch, 2 = Gruppierung - sex: 1 = männlich, 2 = weiblich - date_of_birth: DD-MM-YYYY - date_of_death: DD-MM-YYYY - type_of_death: 1 = lebend, 2 = natürlicher Tod, 3 = ermordet, 4 = Selbstmord, 5 = Verschwunden genaueres unbekannt - power: Definiert als Macht des Akteurs (1 = sehr gering, 5 = sehr hoch) - relation_to_murder: 1 = hat niemanden getötet, 2 = war bei Mord anwesend, 3 = hat jemanden getötet - member: Manson Family Member: 1 = Nein, 2 = Ja

Die Vertex-Attribute treffen auf alle Knoten zu.

Edge-Attribute - relationship:

Definiert die Art der Beziehung bei multiplexen Netzwerken mit verschiedenen Beziehungsarten. Wenn zwei Arten der Beziehung bestehen, werden auch zwei Einträge gemacht.

- 1 = Bekanntschaft
- 2 = Freundschaft
- 3 = Abneigung
- 4 = Familie

- 5 = Liebe/Ehe
- 6 = Tötungsbeziehung (A hat B ermordet)
- 7 = versuchte Tötung (A hat versucht B zu ermorden)
- weight: Ausprägung der Kantenstärke (Beziehungsstärke), definiert nach vorgegeben Skalen. Skala 1-3 schwach bis stark
- year_beginning: Jahr der Bekanntschaft (bzw. Art der relationship) um nach vor/nach Haft filtern zu können
- year_end: Jahr ENDE der Bekanntschaft (bzw. Art der relationship) um nach vor/nach Haft filtern zu können und Dauer zu bestimmen.
- 99 definiert fehlende Werte

9.3 Verwendete Datenquellen (Link auf Github Edge- und Nodelist)

- Nodelist Manson
- Edgelist Manson
- Nodelist Film
- Edgelist Film

9.4 Komplettes annotiertes Notebook

Das Notebook ist unter https://github.com/thomas5nolte/Manson/blob/master/226305_Forschungsbericht_Charles_Manson.Rmd erreichbar.

9.5 TeilnehmerInnen des Projekts und Arbeitsaufwand im Projekt

Name	Matrikelnummer	Arbeitsaufwand
Frederike Fuhrmann	37426	zu viel
Eva McGowan	36957	zu viel
Thomas Nolte	36867	zu viel
Annika Stete	37511	zu viel
Rromina Trslic	37510	zu viel
Anna Veyhl	36955	zu viel