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	Abstract	2
2	Beschreibung des Themenfeldes	2
3	Einleitung	2
4	Forschungsstand 4.1 Vorarbeiten und vergleichbare Studien	3 3
5	Datenerhebung: 5.1 Zugang 5.2 Bereinigung 5.3 Codebuch 5.4 Vorbereitung der IDE	3 7 7 7 7
6		8 8 11 11
7	7.1 Mansonfamilie	34 34 44 77
8	8.1 Zentrale Erkenntnisse 8.2 Limitationen 8.3 Teamreflexion	81 82 83 84
9	9.1 Literaturverzeichnis	84 84 88 89 89

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

1 Abstract

Seit 1970 haben moderne, qualitative Netzwerkanalysen sowohl in der Praxis als auch in der Wissenschaft an Popularität gewonnen (Rau & Höffler, 2020, S.7). Die methodische Vorgehensweise kann in unterschiedlichsten Thematiken genutzt werden, bietet somit vielfältige Einsatzmöglichkeiten und findet auch in der Kriminologie immer häufiger in Form von qualitativen Netzwerkanalysen Anwendung (ebd.). Vor dieser Zeit wurden Verbrechen nur sehr selten mit Netzwerkanalysen untersucht. So ist es nicht verwunderlich, dass die Verbrechen von Charles Manson, einem Massenmörder aus den USA, die Kriminologen der 60er Jahre vor enorme Herausforderungen stellten.

Der nachfolgende Forschungsbericht untersucht das Beziehungsnetzwerk von Charles Manson. Hierbei spielen die Manson Family, in der er als Anführer agierte, sowie die Opfer eine wichtige Rolle. Charles Manson war der alleinige Anführer der Gruppe. Er und alle an den Morden beteiligten Mitglieder weisen ein enges Verhältnis zueinander auf. Die gesamte Gruppe jedoch hatte keine enge Bindung untereinander, manche Mitglieder kannten sich vermutlich nicht einmal. Mittelpunkt und Orientierung war stets Charles Manson, von dem alle Entscheidungen ausgingen. Zu den Opfern, der Manson Family hatten die Beteiligten an den Tate- und LaBianca-Morden weder eine direkte noch eine indirekte Beziehung.

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 die Beteiligten an den Tate- und LaBianca-Morden eine zumindest indirekte Beziehung zu ihren Opfern hatten.

5 Datenerhebung:

Das Netzwerk von Charles Manson wurde bis dato so noch nicht untersucht oder visualisiert und stellt daher eine spannende Forschungslücke dar. Bereits bestehende Literatur zu verschiedenen Kriminalitätstheorien diente hierbei als grundlegende Orientierung, beispielsweise die Netzwerkanalyse zu dem Serienmörder Green River. So konnte ein erster allgemeiner Überblick über die Thematik geschaffen werden. Grundlage dafür war folgende Literatur:

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

Im Anschluss war die Literatur zu Charles Manson zentral. In einem Zeitraum von drei Wochen der Winterferien des Wintersemesters 2019/2020 wurde eine Grundlage über Charles Manson und der von ihm angeführten "Manson Family"-Gruppierung erarbeitet. Die Ressourcen hierbei waren breit gefächert - von Podcasts über Bücher bis hin zu Videos und Filmen - um einen möglichst großen Umfang erforschen und an Daten in unser Netzwerk aufnehmen zu können. Die Gruppengröße von sechs Personen erleichterte die Verteilung der Aufgabenpakete. Die Recherche erstreckte sich über das Leben von Charles Manson, das Leben und die Sichtweise anderer Manson-Family-Mitglieder und den Erkenntnissen aus bisherigen Untersuchungen im Fall Manson. Verwendet wurden dabei folgende Bücher:

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: Licht- und Schattenfiguren der Menschheitsgeschichte—Biografien wissenschaftlich beleuchtet.

Das Lesen der Bücher war mit einem großen Zeitaufwand verbunden, da die Literatur oft lückenhaft war und detaillierte Nachrecherche zu Textpassagen bzw. Personen betrieben werden musste. Dies erschwerte die Datenerhebung, da einige Daten schwer bis gar nicht auffindbar waren. Unter Anderem konnten wichtige Details über Verbindungen von Charles Manson und den Mitgliedern der Manson Family nicht ermittelt werden, da dafür der Zugriff fehlte oder dies nicht dokumentiert wurde. Dadurch kam es in der Datenerhebung zu ungewollten Lücken, die sich jedoch nicht verhindern ließen. Ein weiteres Hindernis stellten die Zugriffsrechte auf die Gerichtsprotokolle dar. Um die subjektive Berichterstattung aus den Bücher zu mindern, war es nötig, eine Objektivität herzustellen. Da dieser Fall jedoch vor Jahrzehnten stattfand und zusätzlich in den USA, war es nicht möglich, einen Einblick in die damaligen Dokumente zu erhalten. Daher standen weitere Quellen im Fokus, um die Daten der Bücher zu vergleichen und gegebenenfalls zu vervollständigen:

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

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

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

Die Webseite www.charlesmanson.com stellte ein entscheidende Quelle für die Datenerhebung von dem Netzwerk zu Charles Manson dar. Viele zuvor entstandene Lücken konnten dadurch geschlossen werden. Diese Webseite listet unter anderem alle Manson Family-Mitglieder auf, welche mit bereits recherchierten Quellen abgeglichen wurden. Einige wurden in Quellen erwähnt und nicht weiter aufgeführt, was zu Isolates im Netzwerk führte. Trotzdem war es bedeutend, diese Mitglieder aufzuführen, um die Dimension der Manson Family zu verdeutlichen.

Um weitere Recherche zu betreiben, wurden zusätzlich folgende Artikel bearbeitet:

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

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%2Fgesc hichte%2Fmassenmoerder-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/zumtod-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-gefaengnis-charles-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/frueheremanson-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/ver urteilter-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-uebergeisterstaedte-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/000000968e11c0e2b/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-die-zweite-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

Um den Limitationen eines einzelnen Mediums zu entgehen, entschieden wir uns zusätzlich noch Dokumentationen in Form von Videos in die Datenerhebung mit einzubeziehen:

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=UMaZ3QKz8 EQ

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

Sowie Podcasts:

Cutler Media LLC (2018 - heute). "The Manson Family" - Charles Manson (Part 1 - Part 2) - Cults

https://podcasts.apple.com/de/podcast/cults/id1286818575?i=1000392611111

https://podcasts.apple.com/de/podcast/cults/id1286818575?i=1000392611110

Alle erhobenen Daten wurden von den Gruppenmitgliedern in die Google-Spreadsheets Edge- und Nodelist übertragen. Da vor Beginn des Datenerhebungsprozesses ein klares Codebuch definiert wurde, konnten bedeutende Daten der Akteure im Netzwerk festgehalten werden. Darunter personenbezogenen Daten und Daten zu Beziehungen der Akteure untereinander. Zusätzliche Informationen wurden in einer weiteren Spalte notiert, um wichtige Details, welche im Codebuch kein Platz fanden, nicht auszuklammern. Regelmäßige Teammeetings und kurze Absprachen ermöglichten zudem ein gemeinschaftliches Verständnis des Falles Charles Manson und der Manson Family innerhalb des Teams. Bei offenen, noch zu klärenden Fragen wurden diese vom jeweiligen Gruppenmitglied notiert und im nächsten Teammeeting angesprochen.

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
```

Analyse und Interpretation 6

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
manson <-
  graph_from_data_frame(d = manson_matrix,
                        vertices = nl_manson,
                        directed = T)
manson
## IGRAPH 2e4aa4e 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 2e4aa4e (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 <-
  read.csv(
   "https://raw.githubusercontent.com/thomas5nolte/Manson/master/nl_film.csv",
```

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.

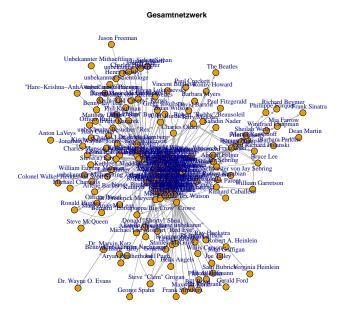
```
manson <- delete_edge_attr(manson, "X")
manson <- delete_vertex_attr(manson, "X")</pre>
```

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.

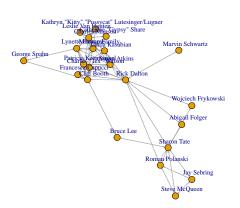
```
plot(
  manson,
  aps = 0,
  main = "Gesamtnetzwerk",
  vertex.size = 5,
  vertex.label.dist = 1,
  edge.arrow.size = .4
)
```



```
plot(
  vertex.label.dist = 1,
  hollywood,
  edge.arrow.size = 0.2,
  main = "Once upon a time in Hollywood",
  vertex.size = 5
)
```

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 Maße 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 2e4aa4e:
## [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 2e4aa4e:
## [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 2e55c0e:
## [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 2e55c0e:
## [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	Catherine "Gypsy" Share
##	0.000000000	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	0.00000000
##	Kathryn "Kitty" Lutesinger/Lugner	Kenneth Bell
##	0.015463918	0.000000000
##	Larry Bailey	Larry Craven
##	0.005154639	0.00000000
##	Laura Shepard	Leslie Van Houten
##	0.00000000	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	0.00000000
##	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	0.00000000
##	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 Hellenster	Charles Mangan Junior
## ##	Charles Hollopeter 0.005154639	Charles Manson Junior 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
##	0.000000000	0.010309278
##	Film Industry	Freda Hofmann
##	0.020618557	0.005154639
##	Dr. Frederick Meyers	Frank Sinatra
##	0.005154639	0.005154639
##	Frank Struthers 0.010309278	Gary Allen Hinman 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
##	0.000000000	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 Jonathan Wayne "Jonny-Boy" Wilkerson	0.005154639 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
                                   1
                                       6
                                          0
                                             5
                                                    0 96 38
                                                             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
                         16
                              3
                                 0
                                       0
                                             8
                                                 2
                                                       2
                                                              0
                                                                 0
                                                                       1
                                                                          1
                                                                             3
                                                                                 1
                                                                                       1
##
             0
                                                    1
                                                          1
                                                                    1
##
    [76]
             1
                    0
                       2
                          1
                              2
                                    6
                                       1
                                          1
                                             1
                                                 5
                                                    5
                                                       1
                                                          2
                                                             2
                                                                 8
                                                                    7
                                                                       0
                                                                                       1
                                1
                          2
                                          0
   [101]
                       2
                              0
                                1
                                       1
                                            11
   [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
##
                                 0.015463918
                                                                           0.030927835
```

Harold Irving True

##

Jack Gordon

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 Bailey	Larry Craven
##	0.005154639	0.005154639
##	Laura Shepard	Leslie Van Houten
##	0.005154639	0.072164948
##	Linda Kasabian	Lynette Fromme
##	0.108247423	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 0.025773196	Vern Plumlee
## ##		0.005154639
##	Aryan Brotherhood 0.000000000	Abigail Folger 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
##	0.000000000	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
##	0.00000000	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
##	0.000000000	0.015463918
##	Gerald Ford	George Spahn
##	0.000000000	0.000000000
##	Gregg Jakobson	Hells Angels
##	0.015463918	0.010309278
##	"Hare-Krishna-Anhänger" aus Gefaengnis	Henry Beatly
##	0.005154639	0.005154639
## ##	Dr. Ira Frank 0.005154639	Irving Kanarek 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	0.000000000
##	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	Martin Ransohoff
##	0.005154639	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
                                                         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
                                                                              10
                1
                                                    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
##
                                                               Robert "Bobby" Beausoleil
                William Joseph "Bill" Vance
##
##
##
                                  Bruce Davis
                                                                                Bruce Hall
##
                                                                         Catherine Gillies
##
                            Bryan Lukashevsky
##
##
                                                                  Catherine "Gypsy" Share
                               Carol Loveless
##
##
                          Charles Allen Beard
                                                                           Charlee Griffin
##
##
                                                                       Charles Tex Watson
                               Charles Manson
```

Colleen Sinclair

Danny DeCarlo

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	1
##	Brooks Poston	Brian Wilson 1
##	Charles Hollopeter	Charles Manson Junior
##	1	1
##	Charles Luther Manson	Charles Older
##	1	1
##	Colonel Walker Henderson Scott Sr	David Barton
##	1	1
##	Darrell Grey	David M. Katsuyama
##	1 David Smith (Dr.)	1 Dean Martin
##	David Smith (Di.)	bean Martin 1
##	Dean Moorhouse	Debra Tate
##	1	1
##	Dennis Wilson	Donald "Shorty" Shea
##	1	1
##	Edward Davis	Dr. Ernst Dernberg
##	1 Film Industrum	1
##	Film Industry 1	Freda Hofmann 1
##	Dr. Frederick Meyers	Frank Sinatra
##	1	1
##	Frank Struthers	Gary Allen Hinman
##	1	1
##	Gerald Ford	George Spahn
##	1	1
##	Gregg Jakobson 1	Hells Angels 1
##	"Hare-Krishna-Anhänger" aus Gefaengnis	Henry Beatly
##	1	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
##	1	1
## ##	Jonathan Wayne "Jonny-Boy" Wilkerson	Juan Corona
##	1 Kathleen Maddox	1 Kirche Satans
##	rathreen Haddox	riiche Satans
##	Leno LaBianca	Leona Rae "Candy" Stevens
##	1	1
##	Luella "Nachname unbekannt"	Dr. Marvin Katz
##	1	1

##	Maxwell Keith	Matthew Lentz
##	Many Anna Malaan	Montin Donachoff
## ##	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 f\u00e4rbt diese ein
plot(
    manson,
    layout = layout_nicely,
    vertex.color = vcol,</pre>
```

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

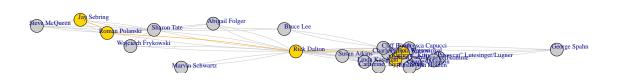
Diameter im Netzwerk

Dr. Wayne O. Evans Gerald Ford Robert Ao Heinlein Arvan Brotherpasskap Myers Dr. Mayne O. Evans George Spiration of Color Grobin George Spiration of Color Grobin Paul Brotherpasskap Myers Donald Spiration Ford Eye Robert Brotherpasskap Milliam Garretson Richards Grobin of Color Grobin Nancy Paul Steven Parentin Richards Grobin Maxwell Keith Jason Rock Hamp Weller "Hare-Krishna-Anhömger" aus Gefaengnis Michael Steve Queen

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)] <-</pre>
  "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)

## \$membersh	ip	
##	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
##	1	1
##	Charles Allen Beard	Charlee Griffin
##	1	1
##	Charles Manson	Charles Tex Watson
##	1	1
##	Claudia Smith	Colleen Sinclair
##	1	1
##	David Baker	Danny DeCarlo
##	Downied Homeson	Diama Laba
## ##	David Hannum 1	Dianne Lake 1
##	Diane Von Ahn	Ella Jo Bailey
##	Diane von Ann	fila Jo balley
##	Harold Irving True	Jack Gordon
##	naroru fiving frue	Jack Gordon 1
##	Johnny Harold Swartz	Juan Flynn
##	1	1
	hryn "Kitty" Lutesinger/Lugner	Kenneth Bell
##	1	1
##	Larry Bailey	Larry Craven
##	1	1
##	Laura Shepard	Leslie Van Houten
##	1	1
## ##	1 Linda Kasabian	1 Lynette Fromme

##	Maria Alonzo	Marcus Arneson
##	1	1
##	Mary Brunner	Madeleine Joan Cottage
##	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 Massahausa	Sandra Gard
##	Ruth Ann Moorehouse	Sandra Good
##	Charrent Arm Cannar	Starra IIClarii Granna
##	Sherry Ann Cooper	Steve "Clem" Grogan
## ##	1 Stanhan Dalagga	1 Stanbania Baya
##	Stephen Palazzo 1	Stephanie Rowe 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 P-11 P-14	1 Proces 1 as
##	Bill Boyd	Bruce Lee
## ##	1 Brooks Poston	1 Brian Wilson
##	brooks Poston 1	brian wilson 1
##	Charles Hollopeter	Charles Manson Junior
##	Charles horropeter	Charles Hanson Junior
##	Charles Luther Manson	Charles Older
##	onaries Eather hanson	onaries oraci
##	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
##	1 Dennis Wilson	Donald "Shorty" Shea
##	1	1
## ##	Edward Davis 1	Dr. Ernst Dernberg 1
##	Film Industry	Freda Hofmann
##	1	1
##	Dr. Frederick Meyers 1	Frank Sinatra 1
##	Frank Struthers	Gary Allen Hinman
##	1	1
##	Gerald Ford 1	George Spahn 1
##	Gregg Jakobson	Hells Angels
##	1	1
##	"Hare-Krishna-Anhänger" aus Gefaengnis	Henry Beatly 1
##	Dr. Ira Frank	Irving Kanarek
##	1	1
##	Jason Freeman 1	Jay Sebring
##	Jimmy Mach	1 Joseph Ball
##	1	1
##	John Goffigan	John "Zero" Haught
##	1 Dr. Joel Hochmann	1 Joel Pugh
##	1	1
##	Joan Svelte	Joe Talley
##	Jonathan Wayne "Jonny-Boy" Wilkerson	1 Juan Corona
##	1	1
##	Kathleen Maddox	Kirche Satans
##	1 Leno LaBianca	Leona Rae "Candy" Stevens
##	Leno Labranca 1	Leona Rae Candy Stevens
##	Luella "Nachname unbekannt"	Dr. Marvin Katz
## ##	1 Maxwell Keith	1 Matthew Lentz
##	riaxwell keltii 1	ratthew Lentz
##	Mary Anne McLean	Martin Ransohoff
##	Manager Family	1 Michael Channels
## ##	Manson Family 1	Michael Channels
##	Mia Farrow	Michael Lee Monfort "Red Eye"
##	Michal Wallan	Name of Prince (alice Preside McGana)
## ##	Michal Welles 1	Nancy Pitman (alias Brenda McCann)
##	Officer Pursel	Officer Rudi
##	1	1
## ##	Paul Crockett 1	Paul Fitzgerald 1
##	Paul Richard Polanski	Phil Alleman
##	1	1

##	Phillippe Forquet	Phil Kaufman
##	1	1
##	Prozesskirche	Ray Hoekstra
##	1	1
##	Richard Beymer	Richard Caballero
##	1	1
##	Richard Carlson	Robert Kenneth "Bobby" Beusoleil
##	1	1
##	Robert A. Heinlein	Ronny Howard
##	Daniel d Humber	Debent Vershier
##	Ronald Hughes	Robert Kasabian
## ##	Pagamary LaPianca	1 Ronald Markman
##	Rosemary LaBianca 1	nonaid markman 1
##	Roger Moore de Gimston	Roman Polanski
##	Roger Moore de Gimston	noman Foldiski 1
##	Roger Smith	Rosalie Jean Willis
##	noger smrtn	1
##	Sam Bubrick	Saladin Nader
##	1	1
##	Schwester von Jay Sebring	Sharon Tate
##	1	1
##	Sheilah Wells	Sirhan Sirhan
##	1	1
##	Scientology	Stephane Bourgoin
##	1	1
##	Steve(n) Kay	Stanley McGuire
##	1	1
##	Steve McQueen	Steven Parent
##	1	1
##	The Beatles	Terry Melcher
##	1	1
##	Thomas Noguchi	Tochter von Michal Welles
##	1	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
##	Vincent Pugliegi	1
##	Vincent Bugliosi 1	Verginia Heinlein 1
##	Dr. Wayne O. Evans	Willis Carson
##	DI. Wayne U. Evans	willis carson
##	Winifried Chapman	William Garretson
##	winififed chapman	william dailetson
##	William "Billy" Goucher	William Eugene Manson
##	1	william bagone nanson
##	- Wojciech Frykowski	-
##	1	
##		

\$csize

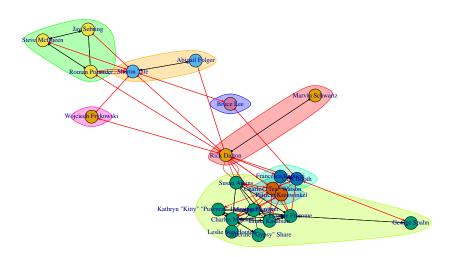
```
## [1] 195
##
## $no
## [1] 1
is_connected(manson)
## [1] TRUE
#Welchen
         Durchmesser hat das Netzwerk?
diameter(manson)
## [1] 201
#Wie
        ist die Dichte des Netzwerks?
edge_density(manson)
## [1] 0.01681205
#Wie ist die Pfad-Distanz im Netzwerk?
mean_distance(manson)
## [1] 2.763901
#Wie viele 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
#Wie 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
##
                                     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
                               im Netzwerk?
mean_distance(hollywood)
```

[1] 2.267574

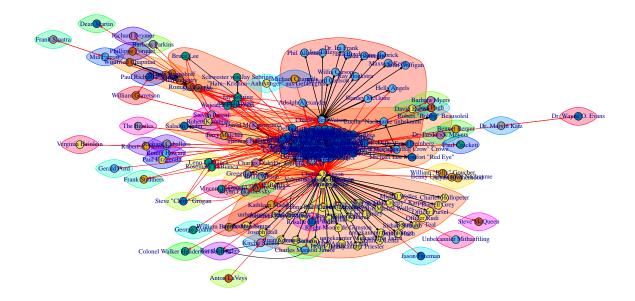
```
#Wie viele Cluster hat das Netzwerk?
cluster_walktrap(hollywood)
## IGRAPH clustering walktrap, groups: 9, mod: 0.089
## + groups:
     $`1`
##
     [1] "Marvin Schwartz" "Rick Dalton"
##
##
     $`2`
##
     [1] "Abigail Folger" "Sharon Tate"
##
##
##
     $`3`
##
     [1] "Catherine \"Gypsy\" Share"
##
     [2] "Charles Manson"
##
     [3] "George Spahn"
     + ... omitted several groups/vertices
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,</pre>
```

```
layout = layout_nicely,
asp = 0,
edge.arrow.size = 0.4
)
```



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.

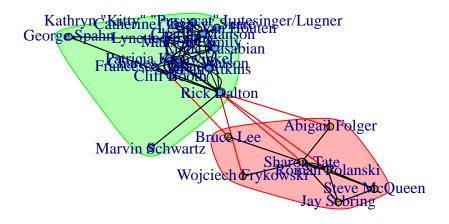
```
# erstellt die Berechnung für die Modularität und deren Teilgruppen
eb_hollywood <- cluster_edge_betweenness(hollywood)
eb_hollywood</pre>
```

```
IGRAPH clustering edge betweenness, groups: 3, mod: 0.056
##
   + groups:
##
     $11
     [1] "Abigail Folger"
                                                     "Jay Sebring"
                               "Bruce Lee"
##
                               "Sharon Tate"
                                                     "Steve McQueen"
##
     [4] "Roman Polanski"
     [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 = "Edge-Betweenness-Cluster Gesamtnetzwerk"
)
```

Edge-Betweenness-Cluster Gesamtnetzwerk





Es gibt 56 Gruppen. Der Cluster macht im Gesamtnetzwerk durch die Vielzahl der Gruppen keinen Sinn.

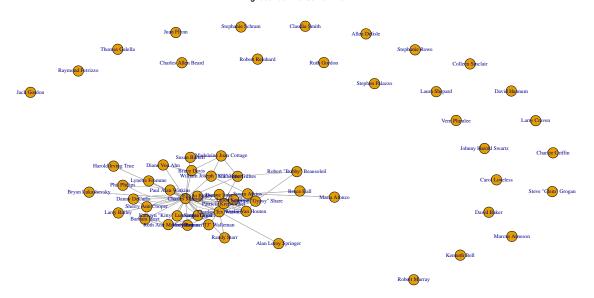
7 Teilnetzwerke

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,</pre>
```

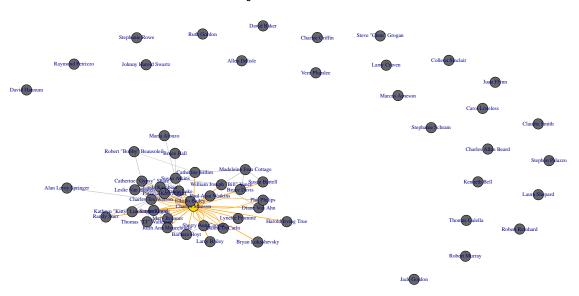
```
vertex.label.cex = 0.8,
edge.arrow.size = .1,
edge.curved = curve_multiple(member),
main = "Mitglieder der Mansonfamilie"
)
```

Mitglieder der Mansonfamilie



```
#Version 2 - Mit Manson hervorgehoben
inc.edges <-
  incident(member, V(member)[name == "Charles Manson"], mode = "all")
# 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
```

Mitglieder der Mansonfamilie



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 diesem Fall sind 90,1% der Beziehungen im Netzwerk reziprok.

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 finden
degree_member_out <- degree(member, mode = "OUT")
which.max(betweenness(member))</pre>
```

Charles Manson ## 14

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

```
components(member)
```

```
## $membership
## Allen Delisle Alan Leroy Springer
## 1 2
## Barbara Hoyt William Joseph "Bill" Vance
## 2 2
## Robert "Bobby" Beausoleil Bruce Davis
## 2
```

## ##	Bruce Hall 2	Bryan Lukashevsky 2
##	Catherine Gillies	Carol Loveless
##	2	3
##	Catherine "Gypsy" Share	Charles Allen Beard
## ##	Charles Criffin	Charles Mangar
## ##	Charlee Griffin 5	Charles Manson 2
##	Charles Tex Watson	Claudia Smith
##	2	6
##	Colleen Sinclair	David Baker
##	7	8
## ##	Danny DeCarlo 2	David Hannum 9
## ##	Z Dianne Lake	Diane Von Ahn
##	2	2
##	Ella Jo Bailey	Harold Irving True
##	2	2
##	Jack Gordon	Johnny Harold Swartz
##	10	Vothern Witter Integinger/Lugger
## ##	Juan Flynn 12	Kathryn "Kitty" Lutesinger/Lugner 2
##	Kenneth Bell	Larry Bailey
##	13	2
##	Larry Craven	Laura Shepard
##	14	15
##	Leslie Van Houten 2	Linda Kasabian 2
## ##	Lynette Fromme	Z Maria Alonzo
##	2	2
##	Marcus Arneson	Mary Brunner
##	16	2
##	Madeleine Joan Cottage	Patricia Krenwinkel
##	Davil Alan Hatking	2 Phil Philips
## ##	Paul Alan Watkins 2	Phil Philips 2
##	Raymond Petrizzo	Randy Starr
##	17	2
##	Robert Murray	Robert Reinhard
##	18	19
## ##	Ruth Gordon 20	Ruth Ann Moorehouse 2
##	Sandra Good	Sherry Ann Cooper
##	2	2
##	Steve "Clem" Grogan	Stephen Palazzo
##	21	22
##	Stephanie Rowe	Stephanie Schram
## ##	Sugan Atking	Sugan Partoll
## ##	Susan Atkins 2	Susan Bartell 2
##	Thomas Galella	Thomas "TJ" Walleman
##	25	2
##	Vern Plumlee	
##	26	

```
##
## $csize
       [1]
## [26]
## $no
## [1] 26
#View(degree(member, normalized = TRUE))
#Components zeigt die Anzahl der Teilnetzwerke und deren Größe
which.max(degree(member, normalized = T))
## Charles Manson
##
              14
#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
#Brücke bzw. Verbindung
#which.max(betweenness(member, normalized = T))
#Liefert den Knoten, im Netzwerk member, welcher den größten Betweeneswert hat
ego_size(member)
   [1]
                                  2
                                             5
                                                8
                1 2 1 1
                           7
                               7
                                    2
                                       1
       1 1 1 1 10 3 1 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
##
                                           1
```

```
##
                                     Jay Sebring
##
                                     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
            Durchmesser hat das Netzwerk?
diameter(hollywood)
## [1] 103
        ist die Dichte des Netzwerks?
edge_density(hollywood)
## [1] 0.2094862
      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
vcol <-
 rep("gray80", vcount(member1)) # setzt alle Werte der Knoten auf grau
vcol[dia] <- "gold" # setzt alle Vertices des Diameters auf gold
ecol <- rep("gray80", ecount(member1)) # setzt alle Kanten auf grau
ecol[E(member1, path = dia)] <-</pre>
  "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

Harold Loving True

Larry & Place Whilips

Kathryn "Kirl Who ha Butter and Market unitashevsky

Lash "Who ha Kathryn "Kirl Who ha Watter and Market unitashevsky

Bruce Hall
Robert "Bobby" Beausoleil

Maria Market unitashevsky

Bruce Hall
Robert "Bobby" Beausoleil

Maria Market unitashevsky

Maria Market unitashevsky

Robert "Bobby" Beausoleil

Maria Market unitashevsky

Maria Market unitashevsky

Robert "Bobby" Beausoleil

Maria Market unitashevsky

Robert "Bobby" Beausoleil

Maria Market unitashevsky

Maria Market unitashevsky

Durchmesser auf dem kürzesten Weg

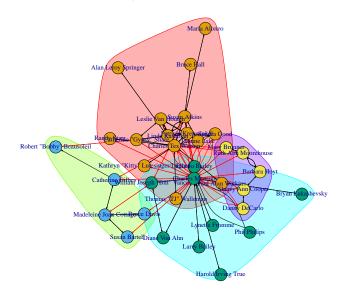
```
#Die Clusterberechnung zeigt die verschiedenen Untergruppen in einem Netzwerk an.
member_gc <- cluster_walktrap(member1)
modularity(member_gc)</pre>
```

[1] 0.2864031

membership(member_gc)

```
##
                 Alan Leroy Springer
                                                            Barbara Hoyt
##
##
         William Joseph "Bill" Vance
                                              Robert "Bobby" Beausoleil
##
##
                          Bruce Davis
                                                              Bruce Hall
##
                                                       Catherine Gillies
##
                   Bryan Lukashevsky
##
             Catherine "Gypsy" Share
                                                          Charles Manson
##
##
##
                  Charles Tex Watson
                                                           Danny DeCarlo
##
                          Dianne Lake
##
                                                           Diane Von Ahn
##
##
                      Ella Jo Bailey
                                                      Harold Irving True
   Kathryn "Kitty" Lutesinger/Lugner
                                                            Larry Bailey
                   Leslie Van Houten
                                                          Linda Kasabian
##
##
##
                      Lynette Fromme
                                                            Maria Alonzo
##
                         Mary Brunner
                                                Madeleine Joan Cottage
##
##
##
                 Patricia Krenwinkel
                                                       Paul Alan Watkins
##
                         Phil Philips
##
                                                             Randy Starr
##
                 Ruth Ann Moorehouse
                                                             Sandra Good
##
##
##
                   Sherry Ann Cooper
                                                            Susan Atkins
##
                        Susan Bartell
                                                    Thomas "TJ" Walleman
##
plot(
 member_gc,
 member1,
 vertex.size = 10,
  edge.arrow.size = .2,
  main = "Clusteranalyse der Mansonfamilie, ohne Isolates"
```

Clusteranalyse der Mansonfamilie, ohne Isolates

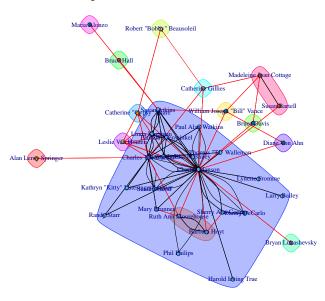


Es gibt noch weitere Clustering-Verfahren, die Cluster nach unterschiedlichen Kriterien bilden. Der Algorithmus von cluster_edge_betweeness() geht davon aus, dass sich sich Cluster vor allem an den "Sollbruchstellen" eines Netzwerks trennen lassen. Diese werden über den Wert der Betweenness berechnet,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

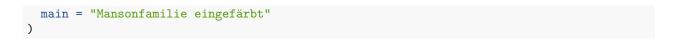
```
# erstellt die Berechnung für die Modularität und deren Teilgruppen
eb_member <- cluster_edge_betweenness(member1)</pre>
## Warning in cluster_edge_betweenness(member1): At community.c:460 :Membership
## vector will be selected based on the lowest modularity score.
## Warning in cluster_edge_betweenness(member1): 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:
##
     $`1`
##
     [1] "Alan Leroy Springer"
##
##
     $`2`
##
     [1] "Barbara Hoyt"
                                "Ruth Ann Moorehouse"
##
##
     [1] "William Joseph \"Bill\" Vance"
##
##
     $`4`
##
     + ... omitted several groups/vertices
##
plot(
 eb_member,
```

```
member1,
vertex.size = 3,
layout = layout_nicely,
edge.arrow.size = 0.1,
main = "Edge-Betweenness-Cluster Membernetzwerk"
)
```

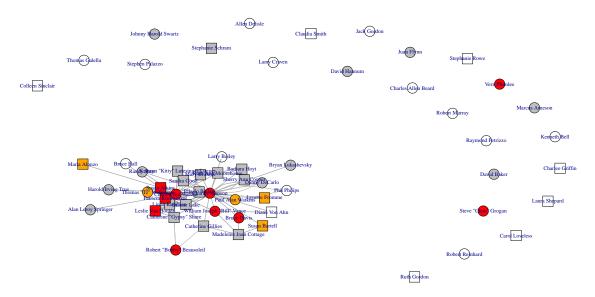
Edge-Betweenness-Cluster Membernetzwerk



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



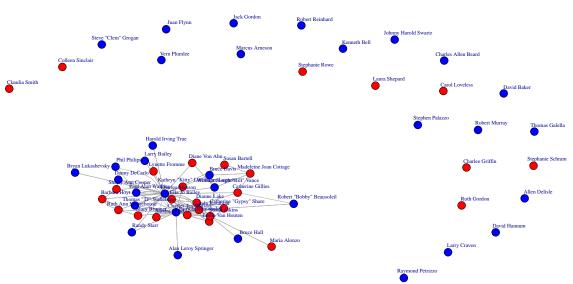
Mansonfamilie eingefärbt



7.2 Mansonfamilie nach Geschlecht

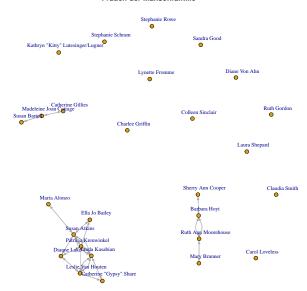
```
# Einfärben von Mördern
member3 <- member
V(member3)[V(member3)$sex == 1]$color <- "blue" # Männer</pre>
V(member3)[V(member3)$sex == 2]$color <- "red" # Frauen</pre>
plot(
  member3,
  asp = 0,
  rescale = T,
  vertex.size = 3,
  vertex.frame.width = 0.01,
  edge.width = 0.3,
  vertex.label.cex = 0.8,
  vertex.label.dist = 1,
  edge.arrow.size = .1,
  edge.curved = curve_multiple(member),
  main = "Mansonfamilie eingefärbt nach Geschlecht"
)
```

Mansonfamilie eingefärbt nach Geschlecht



```
member women <- delete.vertices(member, V(member)[(sex != 2)])</pre>
member_women
## IGRAPH 2f9485b 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 2f9485b (vertex names):
                              ->Ruth Ann Moorehouse
## [1] Barbara Hoyt
## [2] Barbara Hoyt
                              ->Ruth Ann Moorehouse
## [3] Barbara Hoyt
                             ->Sherry Ann Cooper
                              ->Madeleine Joan Cottage
## [4] Catherine Gillies
## [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"
)
```

Frauen der Mansonfamilie

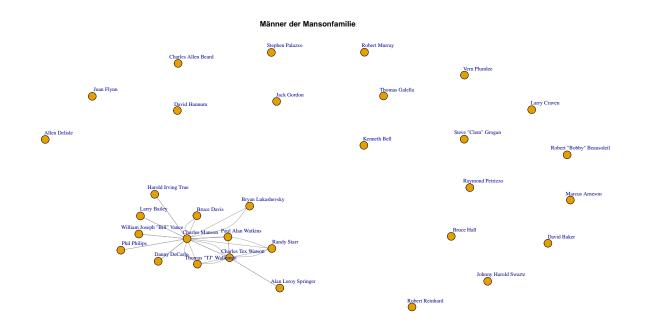


 $\hbox{\it \#Wie wahrscheinlich ist es, dass dieser Knoten die Verbindung zu anderen Knoten im Netzwerk herstellen}\\ \hbox{\it \#Br\"{u}cke bzw. Verbindung}$

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 Informationen.
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 2fa0645 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 2fa0645 (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 #Brücke bzw. Verbindung
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
##	0.00000000	0.0000000
##	Charles Manson	Charles Tex Watson
##	0.10860215	0.04050179
##	David Baker	Danny DeCarlo
##	0.00000000	0.0000000
##	David Hannum	Harold Irving True
##	0.00000000	0.0000000
##	Jack Gordon	Johnny Harold Swartz
##	0.00000000	0.00000000
##	Juan Flynn	Kenneth Bell
##	0.0000000	0.00000000
##	Larry Bailey	Larry Craven
##	0.00000000	0.0000000
##	Marcus Arneson	Paul Alan Watkins
##	0.00000000	0.00000000
##	Phil Philips	Raymond Petrizzo
##	0.0000000	0.00000000
##	Randy Starr	Robert Murray
##	0.02939068	0.00000000
##	Robert Reinhard	Steve "Clem" Grogan
##	0.0000000	0.00000000

```
##
               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 Informationen.
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
##
                 Allen Delisle
                                        Alan Leroy Springer
                                                 0.04512373
                    0.03125000
                                  Robert "Bobby" Beausoleil
  William Joseph "Bill" Vance
```

0.04466859 0.03125000 ## Bruce Davis Bruce Hall ## 0.04466859 0.03125000 ## Bryan Lukashevsky Charles Allen Beard ## 0.04599407 0.03125000 ## Charles Manson Charles Tex Watson 0.04668675 0.04579025 ## ## David Baker Danny DeCarlo ## 0.03125000 0.04606241 ## David Hannum Harold Irving True 0.03125000 ## 0.04599407 ## Jack Gordon Johnny Harold Swartz ## 0.03125000 0.03125000 Juan Flynn ## Kenneth Bell ## 0.03125000 0.03125000 ## Larry Bailey Larry Craven 0.04532164 0.03125000 ## ## Marcus Arneson Paul Alan Watkins 0.03125000 0.04606241 ## ## Phil Philips Raymond Petrizzo 0.04725610 ## 0.03125000 ## Randy Starr Robert Murray 0.04654655 0.03125000 ## Robert Reinhard Steve "Clem" Grogan ## ## 0.03125000 0.03125000 ## Stephen Palazzo Thomas Galella ## 0.03125000 0.03125000 ## Thomas "TJ" Walleman Vern Plumlee 0.04532164 0.03125000

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"
## [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)
```

Per Phalps

Chies Malyon

1961

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

Mary frammer

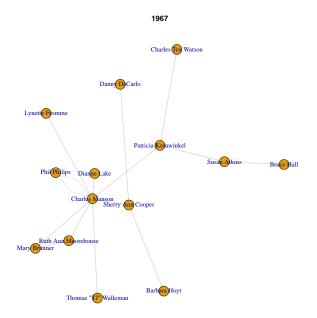
Ruth Ant Morehouse

Phil Chine Manson

1966

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

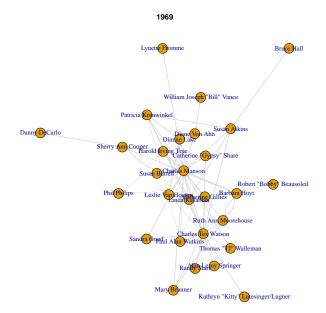
Thomas "T" Walleman



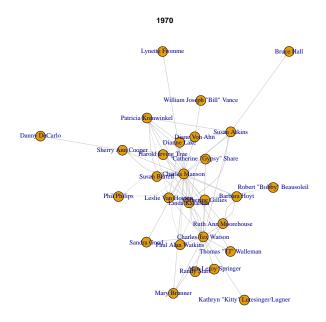
```
plot(
  zeit4,
  layout = layout_with_kk,
  main = 1968,
  vertex.size = 8,
  edge.arrow.size = 0.2,
  edge.color = gray(.8, alpha = .7)
)
```

Many Chinner Danny D'Carlo Robert "Bolin" Beausoleil Burbar-Hoyt Catherine Chosy" Share Sherry and Cooper Ruth Am Chorehouse Thomas "1" Walleman Harold rong True Charlet Janson Paul Atun Wakinsyn "Kitty thresinger/Lugner Diangonial Chorehouse Sandra Jiood Susa Mkins Patricia Cronwinkel Lynet Chorme Bruchfall

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

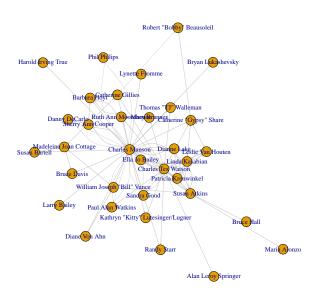


```
plot(
  zeit6,
  layout = layout_with_kk,
  main = 1970,
  vertex.size = 8,
  edge.arrow.size = 0.2,
  edge.color = gray(.8, alpha = .7)
)
```

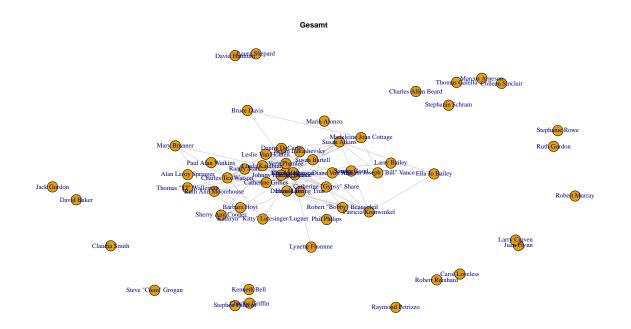


```
plot(
  zeit7,
  layout = layout_nicely,
  main = "Ohne Isolates",
  vertex.size = 8,
  edge.arrow.size = 0.2,
  edge.color = gray(.8, alpha = .7)
)
```

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)
)
```



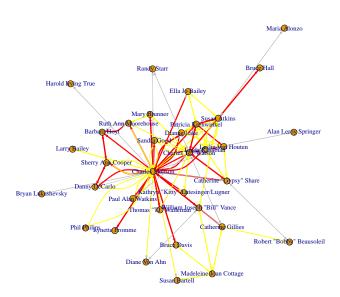
```
# Berechnung der Dichte für die Netzwerke
edge_density(zeit0)
## [1] 0.04529515
edge_density(zeit1)
## [1] 1
edge_density(zeit2)
## [1] 0.4
edge_density(zeit3)
## [1] 0.1538462
edge_density(zeit4)
## [1] 0.1442688
edge_density(zeit5)
## [1] 0.1362434
edge_density(zeit6)
## [1] 0.1494709
edge_density(zeit7)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

[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
)
```



```
#Uns interessiert das Ego-Netzwerk vom Indegree-King (Charles Manson)
V(manson)$egos <- ego_size(manson)
vertex.attributes(manson)$egos</pre>
```

```
##
   Г197
           2
               5
                   2
                       6
                           4
                               7
                                   3
                                       2
                                            2
                                                2
                                                    5
                                                        2
                                                            2
                                                                2
                                                                    2
                                                                       15
                                                                           17
                                                                                 6
               2
                                   2
                                                    2
                                                                                 2
##
  [37]
           5
                   7
                       7
                          22
                               5
                                       2
                                            4
                                                2
                                                            8
                                                                6
                                                                    5
                                                                        4
                                                                            2
## [55]
              25
                               2
                                   3
                                       9
                                            3
                                                2
                                                    3
                                                        2
                                                            2
                                                                2
                                                                    2
                                                                        2
                                                                            2
                                                                                 4
           2
                   5
                       2
                          5
                                                                        7
                                                                            7
                                                                                 2
##
   [73]
           2
               4
                   2
                       3
                           2
                               4
                                   2
                                       4
                                            2
                                                3
                                                    3
                                                        7
                                                            2
                                                                2
                                                                    2
## [91]
           4
               4
                  11
                       7
                           2
                               3
                                   5
                                       2
                                            2
                                                2
                                                    3
                                                        8
                                                            2
                                                                2
                                                                    4
                                                                        3
                                                                            2
                                                                                 2
## [109]
           2
               2
                   2
                      11
                           2
                               2
                                   2
                                       7
                                            3
                                                2
                                                    3
                                                        2
                                                            2
                                                                2
                                                                        3
                                                                                 3
## [127]
                   2
                       2
                               3
                                  72
                                       2
                                            3
                                                    2
                                                            2
                                                                2
                                                                    2
                                                                        2
                                                                            4
                                                                                 2
           4
               3
                           2
                                                3
                                                        5
## [145]
           2
               2
                   2
                       2
                           2
                               2
                                   2
                                       6
                                            3
                                                2
                                                    2
                                                        2
                                                            9
                                                                2
                                                                    2 10
                                                                            4
                                                                                 3
## [163]
               2
                      22
                               2
                                   2
                                        2
                                            2
                                                    2
                                                            2
                                                                6
                                                                    7
                                                                        2
                                                                            5
                                                                                 2
           2
                   3
                           3
                                                3
                                                        6
## [181]
           2
               2
                   2
                       2
                           2
                               3
                                   3
                                        2
                                            2
                                                2
                                                    3
                                                                3
                                                                    9
which.max(vertex.attributes(manson)$egos)
## [1] 15
manson_simplify <- delete.edges(manson, E(manson)[which_multiple(manson, eids = E(manson))])
#lässt nur eine Verbindung pro Knoten anzeigen
# erzeugt ein Egonetzwerk
ego_g <- make_ego_graph(manson_simplify, order = 1, nodes = V(manson_simplify)$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
```

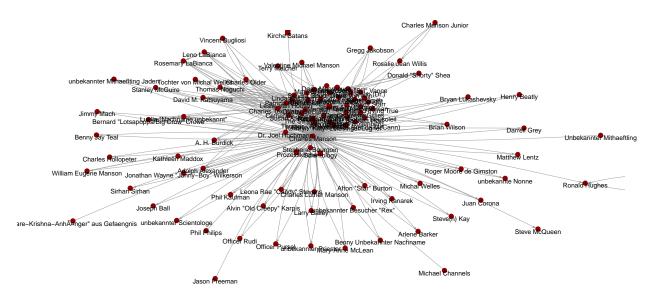
2 101 44

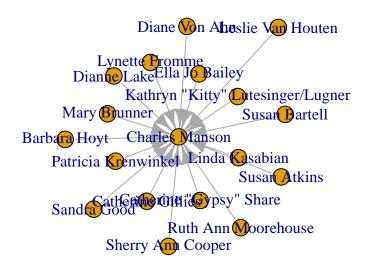
##

[1]

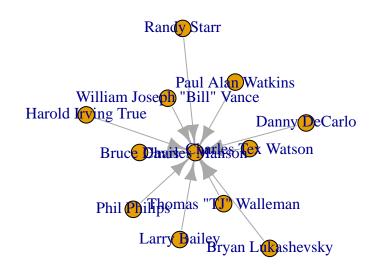
3 9

Ego-Netzwerk von Charles Manson





Durchschnittsweight: 2,47

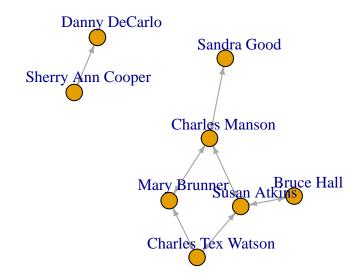


```
Durchschnitsweight: 2,0
liebe <- delete.vertices(manson, V(manson)[member != "2"])
liebe
## IGRAPH 3033680 DNWB 59 155 --
## + attr: name (v/c), type (v/n), sex (v/n), date_of_birth (v/c),
## | date_of_death (v/c), type_of_death (v/n), power (v/n),
\#\# \mid relation\_to\_murder (v/n), member (v/n), egos (v/n), relationship
## | (e/c), weight (e/c), year_beginning (e/c), year_end (e/c)
## + edges from 3033680 (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
    ##
   [31] \ "\ 2"\ "\ 1"\ "\ 2"\ "\ 3"\ "99"\ "\ 1"\ "\ 3"\ "\ 2"\ "\ 2"\ "\ 2"\ "\ 3"\ "\ 2"\ "\ 5"\ "\ 2"\ "\ 2"
##
   [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
            ##
          [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" " 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" "
          [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
          [1] \ "\ 1" \ "\ 3" \ "\ 2" \ "\ 2" \ "\ 2" \ "\ 2" \ "\ 2" \ "\ 2" \ "\ 1" \ "\ 2" \ "\ 5" \ "\ 1" \ "\ 2"
      ##
## [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 303e123 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),
\#\# \mid 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 303e123 (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
           ##
         ##
         [46] "1" "2" "5" "2" "7" "5" "2" "2" "2" "2" "1" "1" "1" "2" "1" "2"
##
##
         [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" " 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" "
```

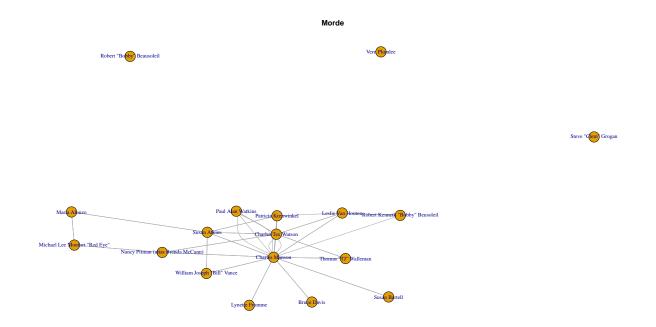
```
[121] " 2" " 1" " 1" " 1" " 1" " 1" " 2" " 3" " 2" " 1" " 2" " 5" " 3" " 2" " 2" " 2"
   [151] " 2" " 2" " 2" " 2" " 2"
##
   $weight
      ##
     [106] " 3" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 3" " 2" " 3" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2" " 2"
    [151] " 3" " 3" " 3" " 3" " 3"
##
##
   $year beginning
      [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" "
                                          99" "
     [21] "
                                                   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 303e123 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 303e123 (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 30407ee 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 30407ee (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>
```

Abneigung Ruth Ann Moorchouse 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
```

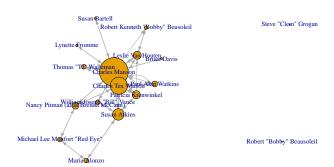
E(morde) \$weight

Die Kantendichte beträgt 16,3 %.

```
degree_taeter <- degree(morde)

#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
)</pre>
```

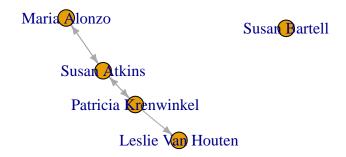
Vern Plumlee



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

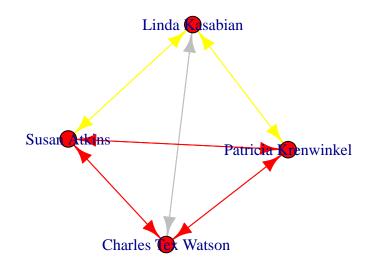
which.max(degree(moerder_men))

## 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.



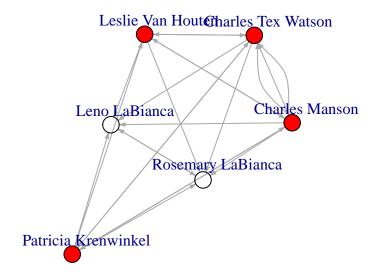




```
## [1] 1
#Löschen aller Knoten, außer der Mordbeteiligten
LaBianca <-
   delete.vertices(manson, V(manson)[(name != "Charles Manson") &</pre>
```

```
(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"
)
```

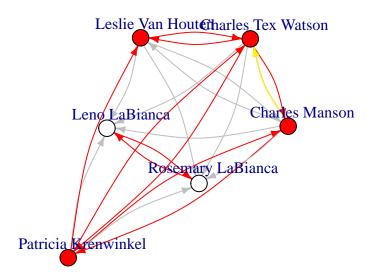
LaBianca Mord



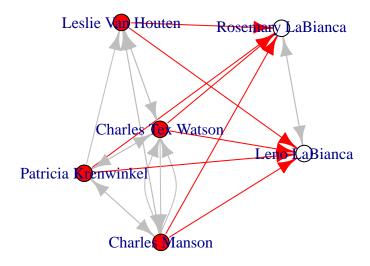
Rot Member

```
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>
```

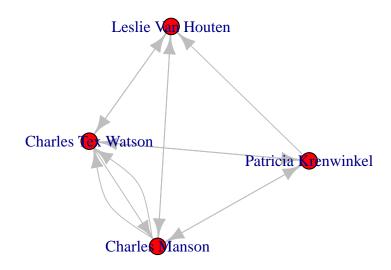
```
layout = layout_with_kk,
edge.arrow.size = .5,
vertex.label.dist = 2.5,
edge.curved = .2
#edge.width = E(LaBianca)$weight
)
```



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

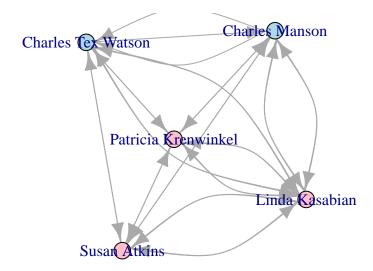


Wir schauen uns im genaueren den LaBianca Mord an



```
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
                                                    1
## [26]
               0 0
                    0 0 11 12
                              0 0 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

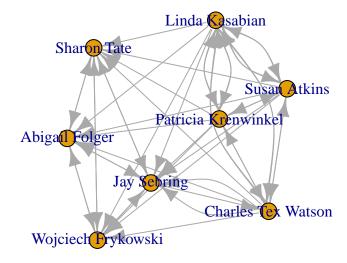


Im Netzwerk der Mansonfamilie gibt es nur eine Clique, mit 5 Knoten.

```
# 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
                                                            0
                                                                12
                                                                     4
                                                                          5
                                                                                  0
                                                                                       0
                                                                              1
##
   [55]
            0
               63
                   5
                         0
                             5
                                  0
                                      0
                                          24
                                               1
                                                                 0
                                                                              0
                                                                                       3
   [73]
            0
                3
                    0
                         0
                             0
                                 3
                                      0
                                           2
                                               0
                                                   1
                                                           10
                                                                 0
                                                                     0
                                                                          0
                                                                            14
                                                                                  1
                                                                                       0
            3
                0
                   15
                         3
                                 0
                                      3
                                               0
                                                   0
                                                                          2
##
    [91]
                             0
                                           0
                                                           12
                                                                 0
                                                                              1
                                                                                  0
                                                                                       0
## [109]
            0
                0
                    0
                        26
                             0
                                 0
                                      0
                                               1
                                                   0
                                                            0
                                                                 0
                                                                     0
                                                                              0
                                                                                 16
                                                                                       1
                                         11
                                                        1
## [127]
                                     94
                                                                              0
                                                                                       0
                                           7
## [145]
                0
                         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")
```

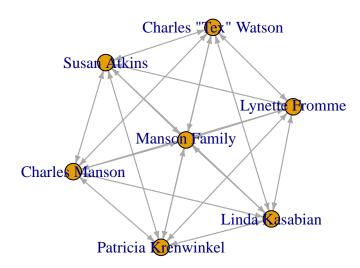
Größte Clique des Gesamtnetzwerks



```
# 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

Zentrale Erkenntnisse Die Manson Family (MF) – eine sektenähnliche Gruppierung der 1960er Jahre, die durch die sogenannten "Tate" und "LaBianca"-Morde Berühmtheit erlangten. Charles Manson, der Anführer der MF, hat in den 60er Jahren viele Menschen in seinen Bann gezogen und gilt als Mastermind der Gruppierung. Studien zeigen auch, dass Menschen tendenziell nach der Anerkennung durch Höhergestellte suchen (Gould, 2002, S. 1143 ff.). Die Datenerhebung und -auswertung bestätigen diese Annahme, die bereits vor Beginn der Forschungsarbeit als Hypothese festgehalten wurde. Der normalisierte Indegree von Charles Manson im Teilnetzwerk MF liegt bei 58,6%. Der normalisierte Outdegree bei 55,2%. Das zeigt, dass mehr als die Hälfte aller Beziehungen innerhalb der MF direkt zu Charles Manson führen beziehungsweise von Charles Manson ausgehen. Akteure, die innerhalb eines Netzwerkes durch viele Sozialbeziehungen auffallen, sind wichtiger als andere (Fuhse, 2018, S. 57). Kein anderes Mitglied der MF weist ähnliche Werte auf. Darüber hinaus besitzt Charles Manson mit 19,2% den größten Wert der Betweenness-Zentralität. Diese gilt als Maß der Ermittlung des Einflusses innerhalb eines Netzwerkes und bezieht sich auf die Anzahl der kürzesten Wege eines Knotens zu anderen im Netzwerk. Je größer der Wert der Betweenness Zentralität ist, desto einflussreicher ist ein Akteur im Netzwerk. Hinter Charles Manson steht Charles Tex Watson mit einer Betweenness Zentralität von 8,2% (Kolleck, 2014, S. 173). Der Vergleich der beiden Werte zeigt, welche Bedeutung Manson in der MF hatte und erklärt gleichzeitig, weshalb sich die Gruppe nach der Festnahme von Charles Manson nach und nach auflöste - er fungierte als Brücke im Netzwerk und hielt die MF zusammen. Das ist demnach auch eine Bestätigung dafür, dass Charles Manson tatsächlich als Mastermind der MF bezeichnet werden kann.

Die zweite Annahme befasste sich mit der Dichte des Netzwerkes der MF. Die Hypothese lautete, dass die MF enge Beziehungen pflegte, weshalb eine hohe Dichte erwartet wurde. Die Datenanalyse und das daraus resultierende Netzwerk der MF widerlegt diese These. Zunächst lässt sich feststellen, dass die Beziehungen zu 90,1% reziprok sind. Das bedeutet, ist eine Beziehung vorhanden, ist diese mit großer Wahrscheinlichkeit wechselseitig (Fuhse, 2018, S. 53). Die Dichte liegt ohne Isolates jedoch bei nur 13,8 %. Die Isolates werden hier bewusst nicht miteinberechnet, da über diese Personen nur wenig bis nichts bekannt ist und daher keine Aussagen über deren Beziehungen getroffen werden können. Ungeachtet der Isolates sind wenige von den insgesamt möglichen Beziehungen realisiert. Damit haben viele Akteure im Netzwerk keine Beziehung zueinander, was der ursprünglichen These einer vergleichsweise hohen Dichte widerspricht.

Bei der Identifikation von Cliquen, wurden die Mitglieder der MF hervorgehoben, die an beiden Morden beteiligt waren, da diese mit einer Dichte von 100% vollständig miteinander vernetzt sind (Baur, 2014, S. 956f.). Daraus lässt sich schließen, dass es einen inneren Kreis gab, der daher den Kern der MF darstellt. Dieser Kern ist gleichzeitig das Netzwerk der Mörder und lässt wiederum die Vermutung zu, dass diese stabilen Beziehungen ausschlaggebend dafür waren, ob gemeinsam Morde begangen wurden oder nicht. Die durchschnittliche Stärke der Beziehungen beträgt bei einer Skala von 1 - 3 bei den Tate-Mördern 2,33 und bei den LaBianca-Mördern 2,58. Unter Beachtung des Maximalwertes und vollständiger Reziprozität der jeweiligen Beziehungen sind dies hohe Werte und ein weiterer Beweis für Stabilität. Der Zusammenhang zwischen Stabilität und Mordbereitschaft wird dadurch unterstützt, dass Gemeinschaftstäter tendenziell mehr und schwerere Verbrechen verüben als Einzeltäter (Sarnecki, 2001, S. 162 ff.), was zeigt, dass die Morde durch die Stabilität der Clique positiv gefördert wurden. Bei beiden Morden waren zudem Patricia Krenwinkel und der zweit-einflussreichste Akteur in der MF beteiligt: Charles Tex Watson. Patricia Krenwinkel hat eine Betweenness Zentralität von 0,2% und hat damit einen vergleichsweise niedrigen Einfluss. Dementsprechend lässt sich, anders als vermutet, keine Korrelation zwischen Einfluss innerhalb des Netzwerkes und Mordbereitschaft erkennen.

Die dritte Annahme, dass die Beteiligten an den Tate- und LaBianca-Morden eine zumindest indirekte Beziehung zu ihren Opfern hatten, ließ sich durch die Recherche und das daraus resultierende Netzwerk widerlegen. Es bestand lediglich eine Tötungsbeziehung zwischen den Mördern und deren Opfern. Während der Recherche ergab sich jedoch die Erkenntnis, dass Charles Manson eine Beziehung zu dem Vorbesitzer des Wohnhauses Sharon Tates und Roman Polanskis hatte. Bevor das Paar das Haus bewohnte, lebte Terry Melcher, US-amerikanischer Musikproduzent, darin. Manson lernte Terry Melcher, Sohn von Doris Day, über Dennis Wilson, Mitglied der Band "The Beach Boys", kennen. Melcher versprach Manson einen Plattenvertrag,

hielt ihn jedoch lange hin. Letztendlich kam es weder zu einem Vorspielen seiner Musikstücke, noch zu einem Plattenvertrag. Hier liegt die Vermutung nahe, dass der Mordanschlag auf die Personen in der Villa am Cielo Drive ursprünglich als Rachefeldzug direkt gegen Terry Melcher geplant war. MF-Mitglied Charles "Tex" Watson und der Rest der Mörder-Gruppierung hatten am 9. August 1969 zwar die Anweisung erhalten jeden Person in diesem Anweisen zu töten, jedoch keinen konkreten Namen einer Zielperson, die sie töten sollten (Watson, 1991, S. 139). Wären Sharon Tate und ihre Freunde noch am Leben, wenn sie sich nicht in diesem Anweisen aufgehalten hätten? Die Datenerhebung konnte darüber keinen Aufschluss geben.

Interessant ist der Blick auf das Netzwerk des Filmes "Once Upon a Time in Hollywood" - ein Film des bekannten Regisseurs Quentin Tarantino, welcher eine abgewandelte Geschichte der MF und deren Opfer erzählt. Hier sterben nicht Sharon Tate, Jay Sebring, Wojciech Frykowski, Abigail Folger und Steven Parent, sondern die Angreifer – die Mitglieder der MF. In diesem Netzwerk hat nicht Charles Manson die höchsten Degree Werte, sondern der fiktive Charakter Rick Dalton mit 50% (Indegree) und 54,5 % (Outdegree). Das mag vor allem daran liegen, dass Rick Dalton die Hauptfigur des Filmes ist und Charles Manson und die MF eine eher nebensächliche Rolle einnehmen. Daher sind die Werter von Charles Manson 40,9% (Indegree) und 45,4% (Outdegree) weitaus geringer. Letztendlich hat Tarantino seine Freiheit als Regisseur genutzt und womöglich die Geschichte abgebildet, die sich Hollywood gewünscht hätte.

Zum Schluss ist noch eine letzte Erkenntnis zentral. In den Medien werden in Bezug auf die MF grundsätzlich Frauen abgebildet. Das bestärkt die Annahme, die MF hätte aus mehr Frauen als Männern bestanden. Das Netzwerk der Datenerhebung widerlegt dies, da es aus 27 Frauen und 33 Männern bestand. Dennoch zeigt die Recherche, dass die Frauen präsenter in den Medien waren, da sie aktiver waren als die Männer. Bei beiden Morden war Charles Tex Watson der einzige Mann. Das lässt sich auch durch die Stärke der Beziehung zu Charles Manson begründen. Während die Männer im Durchschnitt eine Beziehungsstärke von lediglich 2,0 aufweisen, sind es bei den Frauen ganze 2,5 exklusive Isolates. Mit Blick auf den Maximalwert von 3, ist 2,5 ein hoher Wert und betont die Differenz von 0,5 zu dem Wert der Männer deutlich. Daraus lässt sich schließen, dass Charles Manson die Frauen leichter mit seinen Ideen manipulieren konnte, da diese eine stärkere Bindung und somit größeres Vertrauen zu ihm aufbauten. Starke Beziehungen motivieren Akteure in einem Netzwerk zu internen Zusammenhalt (Portes & Sensenbrenner, 1993, S. 1329). Darüber hinaus setzen kriminelle Verbindungen auf Vertrauen (Erickson, 1981, S. 195), welches jedoch gleichzeitig mit einer gegenseitigen Einflussnahmen auf die Akteure verbunden ist (Laufer, 2018, S. 2).

Zusammenfassend lässt sich festhalten, dass zwei von drei Hypothesen durch die Datenerhebung und das daraus resultierende Netzwerk widerlegt werden konnten.

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

Während der Datenerhebung standen wir immer wieder vor dem Problem, dass die Literatur über Charles Manson lückenhaft und sehr subjektiv war. Auch konnten trotz intensiver Nachrecherche nicht alle Informationen gefunden werden. Daher kam es in unserem Datensatz oftmals zu Isolates. Dies wirkte sich stark auf die Netzwerkerstellung und -analyse aus, in der wir mehrere, unterschiedliche Interpretationen besprachen. Eine Netzwerkstruktur, die zuvor noch nicht untersucht wurde ist spannend, es muss jedoch mit einem lückenhaften Datensatz und damit einem komplexeren Arbeitsprozess gerechnet werden.

Kommunikation ist der Schlüssel zum Erfolg – so auch in unserer Gruppe. Durch regelmäßige, ausführliche Teammeetings konnten Missverständnisse aus dem Weg geschafft und offene Fragen beantwortet werden. Gerade in einem lückenhaften Datensatz wie unserem war das von essentieller Bedeutung, um Fehlinterpretationen zu vermeiden. Das weitere Vorgehen wurde besprochen und ein gemeinschaftliches Verständnis über die Thematik innerhalb unserer Gruppe geschaffen. Wer Hilfe brauchte, wurde unterstützt. Durch die offene und regelmäßige Kommunikation gewährleisteten wir eine positive und motivierte Stimmung in unserer Gruppe.

Bei auftretenden Problemen war es immer hilfreich, sich an die anderen Gruppenmitglieder zu richten. Vor allem bei der Datenverarbeitung in R Studio war es von großer Hilfe, gemeinsam nach Lösungen zu suchen. Das gemeinsame Vorgehen bei Problemen half uns nicht nur diese zu lösen, sondern stärkte auch die Dynamik innerhalb der Gruppe.

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

Laufer, Hartmund (2018). Vertrauensvolle Mitarbeiterführung: Hintergründe, Leitfäden, Lösungsvorschläge. Wiesbaden: Springer Gabler

Portes, A., & Sensenbrenner, J. (1993). Embeddedness and immigration: Notes on the social determinants of economic action. American journal of sociology, 98(6), 1320-1350.

Rau, M., & Höffler, K. (2020). Soziale Netzwerkanalyse in der deutschsprachigen Kriminologie: Vorhandenes, Herausforderungen und Potentiale. Kriminologie - Das Online-Journal, (1), 7-38. https://doi.org/10.18716/ojs/krimoj/2020.1.3

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%2Fmassenmoerder-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:

Doku Domi. (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:

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

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	180 h
Eva McGowan	36957	180 h
Thomas Nolte	36867	180 h
Annika Stete	37511	180 h
Rromina Trslic	37510	180 h
Anna Veyhl	36955	180 h

10 Eidesstattliche Versicherung

Hiermit versichern wir an Eides statt, dass wir den vorliegenden Projektbericht mit selbständig und ohne fremde Hilfe verfasst und keine anderen als die angegebenen Hilfsmittel benutzt haben. Die Stellen der Arbeit, die dem Wortlaut oder dem Sinne nach anderen Werken entnommen wurden, sind in jedem Fall unter Angabe der Quelle kenntlich gemacht. Die Arbeit ist noch nicht veröffentlicht oder in anderer Form als Prüfungsleistung vorgelegt worden.

Wir haben die Bedeutung der eidesstattlichen Versicherung und prüfungsrechtlichen Folgen (§ 26 Abs. 2 Bachelor-SPO bzw. § 19 Abs. 2 Master-SPO der Hochschule der Medien Stuttgart) sowie die strafrechtlichen Folgen (siehe unten) einer unrichtigen oder unvollständigen eidesstattlichen Versicherung zur Kenntnis genommen.

Auszug aus dem Strafgesetzbuch (StGB)

§ 156 StGB Falsche Versicherung an Eides Statt

Wer von einer zur Abnahme einer Versicherung an Eides Statt zuständigen Behörde eine solche Versicherung falsch abgibt oder unter Berufung auf eine solche Versicherung falsch aussagt, wird mit Freiheitsstrafe bis zu drei Jahren oder mit Geldstrafe bestraft.

Stuttgart, 21.06.2020