

### Soziale Netzwerke Langzeitarbeitsloser und die Aufnahme einer Erwerbstätigkeit

Krug, Gerhard; Wolf, Christof; Trappmann, Mark

Veröffentlichungsversion / Published Version

Zeitschriftenartikel / journal article

Zur Verfügung gestellt in Kooperation mit / provided in cooperation with:

GESIS - Leibniz-Institut für Sozialwissenschaften

#### Empfohlene Zitierung / Suggested Citation:

Krug, G., Wolf, C., & Trappmann, M. (2019). Soziale Netzwerke Langzeitarbeitsloser und die Aufnahme einer Erwerbstätigkeit. *Zeitschrift für Soziologie*, 48(5-6), 349-365. <https://doi.org/10.1515/zfsoz-2019-0025>

#### Nutzungsbedingungen:

Dieser Text wird unter einer CC BY-NC-ND Lizenz (Namensnennung-Nicht-kommerziell-Keine Bearbeitung) zur Verfügung gestellt. Nähere Auskünfte zu den CC-Lizenzen finden Sie hier:

<https://creativecommons.org/licenses/by-nc-nd/4.0/deed.de>

#### Terms of use:

This document is made available under a CC BY-NC-ND Licence (Attribution-Non Commercial-NoDerivatives). For more information see:

<https://creativecommons.org/licenses/by-nc-nd/4.0>

Gerhard Krug\*, Christof Wolf und Mark Trappmann

# Soziale Netzwerke Langzeitarbeitsloser und die Aufnahme einer Erwerbstätigkeit

## Social Networks among the Long-term Unemployed and Regaining Employment

<https://doi.org/10.1515/zfsoz-2019-0025>

**Zusammenfassung:** Dieser Beitrag geht der Frage nach, ob die sozialen Netzwerke von Arbeitslosen deren Chancen zur Aufnahme einer Erwerbstätigkeit positiv beeinflussen. Ausgehend von in der aktuellen Literatur diskutierten Wirkmechanismen werden mehrere Hypothesen zu unterschiedlichen Aspekten des Netzwerks aufgestellt. Es wird angenommen, dass Arbeitslose umso eher in Arbeit kommen, je größer der Umfang ihrer (starken und schwachen) sozialen Beziehungen ist, je mehr Kontakt zu Erwerbstätigen sie haben und je mehr Ressourcen ihr Netzwerk enthält. Auf Basis des Panels „Arbeitsmarkt und soziale Sicherung“ mit dem Schwerpunktmodul zu sozialem Kapital werden diese Hypothesen anhand einer Fixed-Effects Panelregression getestet. Wird für alle zeitkonstanten sowie für einschlägige zeitvariante Variablen kontrolliert, erweisen sich schwache Beziehungen, ge-

**Anmerkung:** Für wertvolle Hinweise danken wir den beiden anonymen Gutachter\*innen sowie den Herausgeber\*innen der ZfS. Für Unterstützung bei der Erstellung des Manuskriptes danken wir Margit Bäck. Daten zur Replikation der hier berichteten Analysen sind über das IAB zugänglich (Archiv-ID 12569). Informationen zum Datenzugang finden sich unter <http://www.iab.de/de/daten/replikationen.aspx>

**\*Korrespondenzautoren:** **Gerhard Krug**, Institut für Arbeitsmarkt- und Berufsforschung (IAB), Forschungsbereich „Erwerbslosigkeit und Teilhabe“, Regensburger Straße 104, D-90478 Nürnberg, Germany; E-Mail: [gerhard.krug@iab.de](mailto:gerhard.krug@iab.de); Friedrich-Alexander Universität Erlangen-Nürnberg, Lehrstuhl für empirische Wirtschaftssoziologie, Findelgasse 7/9, D-90402 Nürnberg, Germany, E-Mail: [gerhard.krug@fau.de](mailto:gerhard.krug@fau.de)

**Christof Wolf**, GESIS-Leibniz-Institut für Sozialwissenschaften, B2, 1, D-68159 Mannheim, Germany, E-Mail: [christof.wolf@gesis.org](mailto:christof.wolf@gesis.org); Universität Mannheim, Fakultät für Sozialwissenschaften, A5 6, D-68159 Mannheim, Germany

**Mark Trappmann**, Institut für Arbeitsmarkt- und Berufsforschung (IAB), Forschungsbereich „Panel Arbeitsmarkt und soziale Sicherung“, Regensburger Straße 104, D-90478 Nürnberg, Germany, E-Mail: [mark.trappmann@iab.de](mailto:mark.trappmann@iab.de); Otto-Friedrich-Universität Bamberg, Lehrstuhl für Soziologie, insbesondere Survey Methodologie, Feldkirchenstraße 21, D-96052 Bamberg, Germany, E-Mail: [mark.trappmann@uni-bamberg.de](mailto:mark.trappmann@uni-bamberg.de)

messen als aktive Mitgliedschaften in freiwilligen Vereinigungen, sowie der Umfang nicht unmittelbar auf die Stellensuche bezogener sozialer Ressourcen als bedeutsam für die Arbeitsmarktchancen. Der Beitrag endet mit einer Diskussion dieser Befunde.

**Schlüsselwörter:** Soziale Netzwerke; Soziales Kapital; Langzeitarbeitslosigkeit; Fixed-Effects Panelregression.

**Abstract:** This paper examines whether the social networks of unemployed people have a positive impact on their re-employment chances. Hypotheses derived from the literature are concerned with different aspects of the network. We hypothesize that having more (both strong and weak) social ties, more employed friends and more resources in their network, all lead to higher chances of re-employment. We use data from the Panel Study “Labor Market and Social Security” (Panel “Arbeitsmarkt und soziale Sicherung”), where comprehensive information on the networks of the unemployed networks is available. We use fixed-effects regression to control for observed time-variant and unobserved time-invariant confounders. We find that weak ties, namely active memberships in voluntary organizations, as well as network resources that are not directly related to job searches are statistically significantly impacting re-employment. This contribution ends with a discussion of the implications of these findings.

**Keywords:** Social Networks; Social Capital; Long-Term Unemployment; Fixed-Effects Panel Regression.

## 1 Einleitung

Die Folgen von Arbeitslosigkeit für betroffene Personen und deren Familien, aber auch für die Gesellschaft insgesamt sind weitreichend. Arbeitslosigkeit ist der häufigste Auslöser für Armut (Vandecasteele 2011; IAW 2015), verringert die Teilhabe am gesellschaftlichen Leben (Layte et al. 2010; Gundert & Hohendanner 2014) und macht Be-

troffene krank (Paul & Moser 2009; Krug & Eberl 2018). Im Zuge der guten wirtschaftlichen Entwicklung in Deutschland im vergangenen Jahrzehnt ist die Arbeitslosenquoten insgesamt merklich zurückgegangen. Dieser Rückgang zeigte sich zunächst vor allem bei der Kurzarbeitslosigkeit. Entsprechend stieg der Anteil der Langzeitarbeitslosen unter allen Arbeitslosen zwischen 2009 und 2015 stetig an (Statistik der Bundesagentur für Arbeit 2018). Damit rückte die Gruppe der Langzeitarbeitslosen, die langfristig von Erwerbsarbeit ausgeschlossen sind, stärker in den Fokus der Arbeitsmarktpolitik.

Eine Reihe von Studien verweist darauf, dass die sozialen Netzwerke von Arbeitslosen eine wichtige Rolle für den Ausstieg aus der Arbeitslosigkeit spielen (Korpi 2001; Bonoli & Turtschi 2015; Oesch & von Ow 2017). Dem entspricht, dass ein großer Teil der Beschäftigten (Noll & Weick 2002; Krug 2013) und ein noch größerer Teil der Unternehmen (Brenzel et al. 2016) in Befragungen angibt, dass die Stellenbesetzung nicht über formale Wege wie die öffentliche Arbeitsvermittlung, sondern über soziale Kontakte zustande kam. Soziale Kontakte gelten als Lieferanten schneller, umfassender und vertrauenswürdiger Informationen, die über andere Quellen nicht oder nur schwer erhältlich sind (Granovetter 2005). Dies ist von hoher Bedeutung, da Arbeitsuchende nicht nur in Erfahrung bringen müssen, welche Betriebe freie Stellen aufweisen. So ist beispielsweise oft nicht sofort ersichtlich, wie gut man auf eine solche Stelle passt, also ob man neben geforderten formalen auch erwünschte informelle Qualifikationen mitbringt. Außerdem unterscheiden sich offene Stellen nicht nur anhand offensichtlicher Eigenschaften, wie dem gezahlten Lohn oder dem Arbeitsweg, sondern auch anhand des Arbeitsklimas, der Jobsicherheit, der Aufstiegschancen etc. Diese Faktoren sind von außen für Arbeitsuchende schwer einzuschätzen, daher sind entsprechende Informationen aus dem sozialen Netzwerk besonders wertvoll.

Nicht nur für die Erlangung von Informationen sind soziale Beziehungen bedeutsam, sie beeinflussen auch das Ausmaß der sozialen Unterstützung (Diewald 1991: 70 ff.), die Personen in Krisensituationen zukommt. So erleiden gerade längerfristig Arbeitslose deutliche Einkommenseinbußen und hier können sozial gut integrierte Arbeitslose eher auf Unterstützung zurückgreifen als die weniger gut oder nicht integrierten. Darüber hinaus setzen mit längerer erfolgloser Suche oft auch Enttäuschungs- und Entmutigungseffekte ein, die zu einer verringerten Suchaktivität führen. Auch hier können soziale Kontakte eine wichtige Rolle spielen, um dem entgegenzuwirken. So haben empirische Arbeiten beispielsweise gezeigt, dass starke Vernetzung und Partizipation von Arbeitslosen

sozial stabilisierend wirken und beispielsweise negative Auswirkungen von Arbeitslosigkeit auf Lebenszufriedenheit oder Gesundheit abschwächen und somit zum Erhalt der Motivation und Beschäftigungsfähigkeit beitragen (House et al. 1986; Schwarzer et al. 1993).

Daher scheint es naheliegend, Netzwerke auch in der Arbeitsvermittlung nutzen zu wollen (Wirth 2006; Bonoli 2014). Vor allem im englischsprachigen Raum existieren bereits länger Konzepte der Arbeitsvermittlung, die sich auch netzwerktheoretischer Überlegungen bedienen. So fokussiert die sogenannte Job Club Method (Azrin et al. 1975) darauf, langzeitarbeitslose Stellensuchende zusammenzubringen (Stidham & Remely 1992). Diese sollen sich dann, angeregt von einer Vermittlungsfachkraft, wechselseitig bei dem Erlernen neuer, effektiverer Stellensuchstrategien unterstützen. Stärker auf die wechselseitige soziale und emotionale Unterstützung fokussieren Employment Support Networks, in denen die wechselseitige Unterstützung zur Aufrechterhaltung der psychischen Gesundheit und der Motivation zur Arbeitssuche eine wichtige Rolle spielt (Davies 1996).

Auch der jüngst durch das Teilhabechancengesetz geschaffene soziale Arbeitsmarkt in Deutschland versucht die positiven Effekte sozialer Kontakte zu nutzen. Dort sollen ehemaligen Langzeitarbeitslosen, die übergangsweise in einer staatlich subventionierten Beschäftigung tätig sind, Coaches zur Seite gestellt werden (Kupka et al. 2018).

Derartige Bestrebungen setzen allerdings den Nutzen von Netzwerken auch und vor allem für Langzeitarbeitslose voraus. Zwar existiert eine Reihe empirischer Studien, in denen der positive Zusammenhang zwischen Netzwerken und Stellenfindung hervorgehoben wird. Einerseits aber bietet das analytische Design vieler Studien Anlass zu methodischen Zweifeln. Die zentrale Kritik lautet dabei, dass die gemessenen Zusammenhänge zwischen den Eigenschaften sozialer Netzwerke bzw. den darin enthaltenen Ressourcen und Erfolg am Arbeitsmarkt methodische Artefakte unkontrollierter Drittvariablen darstellen (Mouw 2003, 2006; Chen 2011). Andererseits bestehen auch inhaltliche Zweifel, ob sich die Netzwerke von Arbeitslosen nicht bereits durch die Zeit in Arbeitslosigkeit so verändert haben, dass sie die Unterstützung zur Integration in Beschäftigung nicht mehr leisten können (Jones 1988).

Im Mittelpunkt dieses Beitrags steht eine Untersuchung der Wirkung sozialer Beziehungen auf die Erwerbsintegration von Langzeitarbeitslosen. Der Artikel ist hierzu wie folgt aufgebaut: Im nächsten Abschnitt stellen wir den Forschungsstand dar und gehen dabei ausführlich auf unterschiedliche methodische Vorgehensweisen und

Probleme ein. Anschließend diskutieren wir unterschiedliche theoretische Ansätze und leiten aus diesen konkreten Hypothesen zur Auswirkung sozialer Netzwerke auf die Wahrscheinlichkeit einer Arbeitsaufnahme Arbeitsloser ab. Für die empirische Analyse dieser Hypothesen greifen wir auf das Panel Arbeitsmarkt und soziale Sicherung (PASS) des Instituts für Arbeitsmarkt- und Berufsforschung zurück. Die entsprechenden Datensätze und Variablen sowie das Analysedesign und die statistische Modellierung werden im vierten Abschnitt dieses Beitrags beschrieben. Im fünften Abschnitt stellen wir die empirischen Ergebnisse unserer Studie vor. Im abschließenden Teil dieses Beitrags diskutieren wir unsere Ergebnisse und zeigen Perspektiven für die weitere Forschung auf.

## 2 Forschungsstand

Die Rolle sozialer Netzwerke für den beruflichen Erfolg ist in einer Vielzahl von Studien mit einer Vielzahl abhängiger Variablen untersucht worden. Wir beschränken uns hier auf solche Studien, die sich mit der Stellenfindung an sich befassen und nicht mit der Qualität der gefundenen Stelle (etwa in Bezug auf Lohn oder Berufsprestige). Dabei gliedern wir den Forschungsstand im Hinblick auf die in den Studien verwendeten Indikatoren sozialer Vernetzung, gehen aber auch auf die Untersuchungspopulation und den Umgang mit unbeobachteter Heterogenität ein.

Ein erster Typ von Studien untersucht den Weg, auf dem ein Arbeitsplatz gefunden wurde. Das wohl bekannteste Beispiel dürfte die klassische Arbeit von Granovetter (1973, 1974) sein. Er erfasste auf Basis einer retrospektiven Befragung, wer seine neue Arbeitsstelle über soziale Beziehungen gefunden hat. Aus den hohen Anteilen der Erwerbstätigen, die ihre Arbeitsstelle über Kontakte insgesamt bzw. über bestimmte Arten von Kontakten (v. a. schwache versus starke Kontakte) gefunden hatten, wird auf die Nützlichkeit dieser Kontakte bei der Stellensuche geschlossen (so etwa Noll & Weick 2002; Brandt 2006; Brenke & Zimmermann 2007 sowie Brenzel et al. 2016). Einen Schritt weiter gehen Studien, die nach dem Weg der Stellenfindung differenziert untersuchen, wie lange Personen zuvor nach einer Stelle gesucht hatten. So zeigen Franzen & Hangartner (2006) auf, dass Hochschulabsolventen, die ihre Stelle über Kontakte gefunden haben, eine geringere Suchdauer und entsprechend weniger Bewerbungen und Vorstellungsgespräche aufwiesen. Dagegen findet Mouw (2003) für denselben Indikator eine signifikant längere Suchdauer. Studien dieses ersten Typs weisen zwei entscheidende Einschränkungen auf: sie be-

trachten selektiv nur erfolgreiche Fälle und sie verzichten meist auf eine Messung der Netzwerke vor der Stellenfindung, da sich retrospektiv kaum zuverlässig erheben lässt, welche Ausprägung das soziale Kapital zum Zeitpunkt der Einstellung hatte.

Zumindest die erste Beschränkung wird in Studien eines zweiten Typs aufgehoben, in denen die Nutzung sozialer Netzwerke als Suchweg analysiert wird. Studien, die nicht die Stellenfindung, sondern die tatsächliche Suche<sup>1</sup> mithilfe sozialer Kontakte in den Blick nehmen, kommen oft zu widersprüchlichen Ergebnissen. So finden Thomsen & Wittich (2010) weder bei Frauen noch bei Männern signifikante Effekte der Suche über Netzwerke auf die Wahrscheinlichkeit, in der nachfolgenden Periode beschäftigt zu sein. Addison & Portugal (2002) berichten in einer Verweildaueranalyse ebenfalls keinen signifikanten Effekt, im Gegensatz allerdings zu Bonoli & Turtschi (2015), deren Analyse einen signifikant negativen Effekt der Suche über Netzwerke auf die Verweildauer in Arbeitslosigkeit zeigt. Dies entspricht den Ergebnissen von Diaz (2012), die ebenfalls einen positiven Effekt der Suche über Netzwerke auf die Beschäftigungswahrscheinlichkeit findet. Holzer (1988) untersucht den Einfluss der Suche über Netzwerke auf die Wahrscheinlichkeit, aufgrund einer Bewerbung tatsächlich eine Stelle angeboten zu bekommen, sowie auf die Wahrscheinlichkeit, diese auch anzunehmen. Er findet signifikant positive Effekte auf beide Aspekte. Fernandez & Weinberg (1997) zeigen in ihrer Fallstudie der Bewerbungsprozesse in einem großen Unternehmen, dass Bewerber, die über firmeninterne Kontakte von der Stelle erfahren hatten, bessere Einstellungschancen haben als andere Bewerber. Die Arbeiten dieses zweiten Typs haben den Vorteil, dass sie nicht den Endpunkt der Stellensuche (das Finden der Stelle) mit dem gesamten Suchprozess gleichsetzen. Jedoch bleiben, wie bei Studien des ersten Typs, die Ausgestaltung der sozialen Ressourcen, ihre Träger, ihr Inhalt und ihr konkreter Beitrag zum Sucherfolg meist unberücksichtigt.

Andere Studien heben beide oben genannten Einschränkungen auf und berücksichtigen einerseits auch die nicht erfolgreichen Fälle der Stellensuche, betrachten aber auch andererseits unterschiedliche Dimensionen des sozialen Kapitals. So findet Brandt (2006), dass sowohl die Heterogenität des Netzwerkes als auch die Größe des

<sup>1</sup> Begrifflich wird die Stellenfindung oft mit der Stellensuche gleichgesetzt, faktisch gibt es allerdings relevante Unterschiede zwischen beiden Sachverhalten. In unserem Zusammenhang ist vor allem die Tatsache wichtig, dass neben der Suche über Netzwerke oft andere Suchwege simultan verwendet werden, während der Weg der Findung meist nur ein einziger ist (vgl. Krug & Rebien 2012).

Netzwerkes die Wahrscheinlichkeit der Stellenfindung positiv beeinflussen, während Uhlendorff (2004: 298) für das ehrenamtliche Engagement nur in Ostdeutschland einen Effekt nachweisen kann, der zudem nur schwach ausgeprägt ist. Korpi (2001) berichtet einen positiven Einfluss der aktivierten sozialen Kontakte, wobei sich die Wirkung von starken und schwachen Beziehungen (im Sinne Granovettters) statistisch nicht unterscheidet. Bonoli & Turtschi (2015) untersuchen die Auswirkung der Zahl der Freunde unter den ehemaligen Arbeitskollegen, die Zahl anderer Freunde und die Zahl erwerbstätiger Freunde. Mit Ausnahme der Zahl der Freunde, die keine Kollegen waren, ergeben sich signifikant negative Effekte der Sozialkapitalvariablen für die Suchdauer. Burns et al. (2010) verwenden den Anteil erwerbstätiger Personen in den Alters- und Sprachkohorten der bzw. des Stellensuchenden als Sozialkapitalindikator in Südafrika und finden positive Effekte des Netzwerkes auf die eigenen Erwerbchancen.

Auch bei der Frage der Wirkung sozialer Netzwerke auf die Arbeitsmarktchancen ist eines der zentralen Probleme die Kontrolle unbeobachteter Drittvariablen, die sowohl das Ausmaß der sozialen Integration beeinflussen, als auch die Arbeitsmarktchancen (vgl. Mouw 2003). In den bisher aufgeführten Studien ist diese Kontrolle nicht oder wenig überzeugend (etwa im Sinne von Mouw 2006) durchgeführt. Eine Möglichkeit der Kontrolle zumindest zeitkonstanter Heterogenität stellen Fixed-Effects Panel-Regressionen dar. Solche Studien sind allerdings selten. Yakubovich (2005) erhebt für die Personen, bei deren Stellenfindung Kontakte eine Rolle gespielt haben, alle potenziell hilfreichen Kontakte. Sie untersucht, ob es eher die starken oder schwachen Kontakte sind, die zum Erfolg führen. In einer Fixed-Effects Analyse zeigen die schwachen Kontakte einen stärkeren Einfluss. Hinsichtlich der Ressourcen der Kontakte erweisen sich Information und direkter Einfluss als bedeutender als der indirekte Einfluss, d. h. der Kontakt zu einer Person, die wiederum eine Kontaktperson mit Einfluss auf den Stellenbesetzungsprozess aktiviert.

In einer Analyse mit ähnlichem Forschungsdesign, aber mit Fokus auf Hochschulabsolventen vergleichen Obukhova & Lan (2013) den Sucherfolg bei Stellen, von denen die Stellensuchenden über Kontakte erfahren haben mit denen aus anderen Suchmethoden. Es zeigt sich für Kontakte nicht nur ein positiver Einfluss auf die Wahrscheinlichkeit, zum Vorstellungsgespräch eingeladen zu werden sowie ein Jobangebot zu erhalten, sondern auch dieses Angebot anzunehmen. Die einzige uns bekannte Fixed-Effects Studie, welche die soziale Integration mithilfe eines Indikators für Sozialkapital in den

Blick nimmt, stammt von Cappellari & Tatsiramos (2015). Sie verwenden das British Household Panel und untersuchen die Wirkung der Zahl erwerbstätiger Freunde auf die Arbeitsmarktchancen. Die Autoren der Studie finden, dass die Zahl der erwerbstätigen Freunde während der Arbeitslosigkeit die Wahrscheinlichkeit zur Aufnahme einer Beschäftigung in der nachfolgenden Periode signifikant erhöht.

### 3 Einschränkungen bisheriger Studien

Wie der voranstehende Literaturüberblick zeigt, schließt die vorliegende Analyse an eine Vielzahl von Studien zum Thema Netzwerke und Stellenfindung an. Dabei weisen diese jedoch einige Einschränkungen auf. Eine erste Einschränkung betrifft die analysierte Bevölkerungsgruppe. Es befassen sich nur die wenigsten der oben zitierten Arbeiten mit Arbeitslosen oder gar Langzeitarbeitslosen. Die Analysen basieren etwa auf Daten zu Hochschulabsolventen (z. B. Franzen & Hangartner 2006), Retrospektivdaten zu aktuell Beschäftigten (Yakubovich 2005) oder allgemeinen Bevölkerungsdaten (Cappellari & Tatsiramos 2015), in denen Arbeitslose stark unterrepräsentiert sind. Eine wichtige Ausnahme stellt allerdings die Analyse von Brandt (2006) dar, die auf Daten von Haushalten im Niedrigeinkommensbereich beruht. Eine zweite Einschränkung besteht darin, dass nur eine Minderheit von Studien tatsächlich die Einbettung der Individuen in soziale Netzwerke als unabhängige Variable verwendet. Einige Analysen verwenden die Stellenfindung über persönliche Kontakte als Proxyinformation für Netzwerke, einen Indikator, der immer wieder als wenig geeignet kritisiert wurde (Montgomery 1992; Krug 2012). Auch der wohl besser geeignete Indikator der Stellensuche über Netzwerke lässt allerdings offen, welche Aspekte der Netzwerke einen eventuellen Vorteil bei der Stellensuche bieten. Insofern besteht auch bei signifikanten Effekten der verwendeten Indikatoren noch Forschungsbedarf hinsichtlich der genauen Netzwerkeigenschaften bzw. der sozialen Ressourcen, welche die Stellensuchenden besitzen. Wenn solche Eigenschaften und Ressourcen analysiert werden, dann messen viele dieser Studien allerdings nur einen oder zwei Indikatoren der sozialen Integration (z. B. Cappellari & Tatsiramos 2015). So können diese Studien nicht ausschließen, dass ein Effekt, der etwa der Partizipation in Vereinen und Verbänden zugeschrieben wird, auf die nicht beobachtete Netzwerkgröße zurückzuführen ist oder umgekehrt. Die dritte Einschränkung liegt darin,

dass nur die wenigsten Analysen Fixed-Effects Schätzungen oder ähnlich effektive Verfahren zum Umgang mit unbeobachteter Heterogenität verwenden. Dies ist deshalb bedenklich, weil bereits Mouw (2003) unbeobachtete Heterogenität mit der Homophilietendenz in Netzwerken in Verbindung gebracht hat. Homophilie, also die Tendenz von Personen, sich mit ihnen ähnlichen Personen in Netzwerken zusammenzuschließen (McPherson et al. 2001), stellt laut Mouw (2003) eine alternative, nichtkausale Erklärung für den Zusammenhang von Netzwerkressourcen und Arbeitsmarkterfolg dar. So werden Arbeitslose mit höherer Erwerbsneigung wohl eher eine Stelle finden, aber gleichzeitig auch eher erwerbstätige Freunde in ihrem Netz bevorzugen. Damit würden diese Arbeitslosen auch ohne die Hilfe ihres Netzwerkes eine Stelle finden und der Zusammenhang zwischen Netzwerken und Stellenfindung wäre eine sogenannte Scheinkorrelation. Ohne die Kontrolle unbeobachteter Heterogenität sind viele der oben zitierten Ergebnisse zumindest angreifbar und daher weitere Forschung nötig, welche diese methodische Einschränkung nicht aufweist.

## 4 Theoretische Einordnung und Hypothesenbildung

Die Literatur geht davon aus, dass der Eintritt und vor allem die Verweildauer in Arbeitslosigkeit die Netzwerke der Betroffenen verändern. Die Gründe hierfür sind vielfältig. So schränkt der Wegfall des Erwerbseinkommens die Möglichkeiten von Freizeitaktivitäten mit Freunden ein, führt zu Schamgefühlen und/oder reduziert Verfügbarkeit der betroffenen Personen in den Augen ihres Umfeldes als verlässliche Partner für sozialen Austausch (zum Überblick siehe etwa Jones 1988). Zum Teil wird im Zuge von Arbeitslosigkeit sogar von der Entstehung sozialer Isolation gesprochen (Gallie et al. 2003). Andere Autoren sprechen eher von einem Gestaltwandel der Netzwerke (Marquardsen & Röbenack 2010), bei dem kein Abbau, sondern ein Umbau der Netzwerke etwa hin zu einem höheren Anteil an ebenfalls arbeitslosen Personen erfolgt. Insofern stellt sich weniger die Frage, ob Langzeitarbeitslose (noch) in Netzwerke eingebunden sind, sondern ob diese in Zusammensetzung und Ressourcenausstattung geeignet sind, bei der Stellensuche zu helfen. Grundsätzlich sollten sich die dabei potenziell wirkenden Mechanismen nicht von denen bei anderen Bevölkerungsgruppen unterscheiden, weshalb zur Herleitung der Hypothesen auf die allgemeine Literatur zu Netzwerken und Stellenfindung rekurriert werden kann.

Als einer der ersten hat Mark Granovetter (1973, 2005) die positive Rolle sozialer Beziehungen im Prozess der Stellensuche untersucht. Inzwischen befasst sich eine Vielzahl von Studien mit den Auswirkungen von sozialen Netzwerken oder sozialen Beziehungen auf die Arbeitsaufnahme (zum Überblick etwa Preisendörfer & Voss 1988; Lin 1999; Voss 2007; Topa 2011). Soziale Netzwerke bestehen dabei aus einer Vielzahl unterschiedlicher Beziehungen (z. B. zum Partner, zu Verwandten, zu Freunden oder Bekannten) zu Menschen mit unterschiedlichen Eigenschaften (z. B. zu Erwerbstätigen vs. nicht-Erwerbstätigen oder zu hoch vs. gering Gebildeten). Castilla et al. (2013) arbeiten die verschiedenen in der Literatur aufgeführten theoretischen Mechanismen heraus, über die Netzwerke ihre positive Wirkung auf die Arbeitsmarktchancen entfalten. Sie unterscheiden dabei zwischen zwei Arten von Mechanismen: den über soziale Beziehungen vermittelten Ressourcen und der Wirkung sozialer Beziehungen als Signal.

Ressourcen, die Personen nicht direkt, sondern nur über ihre sozialen Beziehungen zur Verfügung stehen, werden auch als soziales Kapital bezeichnet. Bourdieu (1983: 191) definiert dieses als „die Gesamtheit der aktuellen und potentiellen Ressourcen, die mit dem Besitz eines dauerhaften Netzes von mehr oder weniger institutionalisierten Beziehungen gegenseitigen Kennens oder Anerkennens verbunden sind.“ Ganz ähnlich formuliert Lin (1999: 471): „social capital refers primarily to resources accessed in social networks.“ Bei den Ressourcen, die über soziale Kontakte aktiviert werden können, stehen Information und Einfluss, aber auch Lernen und Unterstützung im Vordergrund. So verweist bereits Granovetter (1974) darauf, dass Informationen zu offenen Stellen über Netzwerke schneller verfügbar sind und von Rezipienten als vertrauenswürdiger wahrgenommen werden. Über Netzwerke sind auch Informationen erhältlich, die auf anderem Weg schwer zugänglich sind. Dies gilt einerseits für die Stellensuchenden, die so Informationen erhalten können, die eine gezielte Bewerbung und Selbstdarstellung im Bewerbungsgespräch ermöglichen (Lin et al. 1981: 394). Dies gilt aber auch für die Entscheider im Betrieb, die so etwa Informationen über die Arbeitsmotivation der Stellensuchenden erhalten (Pallais & Sands 2016). Darüber hinaus sind die empfohlenen Stellen passgenauer im Hinblick auf die Kompetenzen und Präferenzen der Stellensuchenden ausgewählt (Franzen & Hangartner 2006). Befinden sich Netzwerkmitglieder der stellensuchenden Person an entsprechender Stelle im Unternehmen, können diese auch Einfluss auf die Entscheidungsträger ausüben und somit die Einstellungschancen erhöhen (Ponzo & Scoppa 2010).

Eine indirekte Wirkung sozialer Beziehungen entsteht, wenn Stellensuchende von ihren Netzwerkmitglie-

dern relevante Strategien erlernen. Solche Strategien wie der effektivere Umgang mit Stellensuchmaschinen im Internet, ein sicheres Auftreten, eine positive Haltung gegenüber Erwerbsarbeit etc. können sich positiv auf Arbeitsmarktchancen auswirken, auch wenn der Lernprozess nicht aktiv von den Netzwerkmitgliedern initiiert wurde. Eine ebenfalls indirekte Auswirkung kann die soziale Unterstützung sein, indem Netzwerkmitglieder helfen, mit Rückschlägen umzugehen und die Motivation und das Engagement zur Stellensuche aufrechtzuerhalten.

Castilla et al. (2013) arbeiten zudem heraus, dass soziale Netzwerke von Arbeitssuchenden am Arbeitsmarkt als Signale wirken können, indem sie potenziellen Arbeitgebern beispielsweise Anhaltspunkte zu Fähigkeiten, Vertrauen oder Status einer sich bewerbenden Person geben. In der Literatur wird die Signalisierung von Kompetenz besonders hervorgehoben. So signalisiert die Vermittlung über soziale Kontakte den potenziellen Arbeitgebern die besondere Kompetenz, aber auch eine höhere Vertrauenswürdigkeit des Bewerbers (Montgomery 1991).

Nicht alle sozialen Netzwerke bzw. nicht alle Mitglieder dieser Netzwerke sind jedoch gleichermaßen hilfreich bei der Stellenfindung. Granovetter (1973) hat argumentiert, dass es vor allem die „schwachen“ Beziehungen sind, die bei der Suche nach Arbeit hilfreich sind. Dies liegt zum einen daran, dass Personen meist über deutlich mehr schwache Beziehungen verfügen als über enge, starke Beziehungen. Zum anderen ist jedoch entscheidend, dass vor allem schwache Beziehungen deutlich über den eigenen sozialen Kreis hinaus reichen, also „Brücken“ zwischen diesen Kreisen bilden und Informationen transportieren können, die im engeren Umfeld nicht verfügbar sind. „Because novel information flows are more likely through weak ties than strong, acquaintances developed over the span of an entire career play a special role (...)“ (Granovetter 2005: 37) Schwachen Beziehungen sollte somit eine entscheidende Rolle für die Informationsvermittlung zukommen.

Ein verwandtes Argument für die Stärke schwacher Beziehungen ist deren geringe Homophilie. Starke Beziehungen verbinden Personen, die einander bezüglich vieler Merkmale (insbesondere der sozialen Position) ähnlich sind (Wolf 1996; Lin 1999). Dagegen überbrücken schwache Beziehungen auch Statusdifferenzen; oder anders ausgedrückt: Schwache Beziehungen sind nur selten transitiv. Da häufig ein Statusunterschied zwischen denjenigen Personen, die über eine Einstellung entscheiden und denen, die eine Stelle suchen, bestehen dürfte, ist es wahrscheinlicher, dass eine Empfehlung über schwache Beziehungen vermittelt werden kann. Damit ist auch auf Basis dieser Überlegung mit einem positiven Effekt des

Umfangs schwacher Beziehungen im Netzwerk auf die Arbeitsmarktchancen zu rechnen.

Allerdings sollte Granovetters These der „Stärke schwacher Beziehungen“ nicht dahingehend missverstanden werden, dass instrumentelle Hilfe im Allgemeinen und Informationen über offene Stellen im Besonderen ausschließlich über schwache Beziehungen fließen. Im Gegenteil können „starke und schwache soziale Beziehungen ... dem Stellensuchenden zum Informationsvorsprung und zu einstellungsrelevanten Vorteilen im Wettbewerb um knappe Arbeitsplätze verhelfen.“ (Brandt 2006: 471) Dies ist auch eine zentrale Annahme von Boorman (1975), der in einem spieltheoretisch inspirierten Netzwerkmodell zeigt, dass der Nutzen starker und schwacher Beziehungen bei der Arbeitsplatzsuche von der Arbeitsmarktlage abhängt. In seinem Modell ist der Nutzen starker Beziehungen umso größer, je höher die Wahrscheinlichkeit für Arbeitslosigkeit ist. Bian (1997) sowie Bian & Huang (2015) betonen, dass starke Beziehungen aufgrund des höheren Ausmaßes an Vertrauen und Verpflichtungsgefühl eher geeignet sind, Einfluss zu mobilisieren (vgl. auch Marsden & Gorman 2001). Darüber hinaus können auch starke Beziehungen nicht-transitiv sein und unterschiedliche soziale Kreise miteinander verbinden bzw., in den Worten von Burt (2002), strukturelle Lücken überbrücken. Besonders hohen Nutzen haben starke Beziehungen daher auch für die Herstellung indirekter Beziehung zu einflussreichen Entscheidern (Bian 1997).

Aus den skizzierten Überlegungen ergeben sich folgende Hypothesen:

H1a: Je mehr schwache Beziehungen ein Netzwerk enthält, desto höher ist die Wahrscheinlichkeit der Stellenfindung.

H1b: Je mehr starke Beziehungen ein Netzwerk enthält, desto höher ist die Wahrscheinlichkeit der Stellenfindung.

Neben der Zahl der starken und schwachen Beziehungen wird es darauf ankommen, ob arbeitslose Personen über Beziehungen zu Erwerbstätigen verfügen und über diese mit dem Arbeitsmarkt verbunden sind. Diese erwerbstätigen Netzwerkpersonen sind deshalb von Bedeutung, weil sie einerseits Erwerbsnormen stützen und damit den Erhalt der Beschäftigungsfähigkeit fördern. Andererseits dürften sie viel eher als Nicht-Erwerbstätige über Informationen zu offenen Stellen verfügen (Calvó-Armengol & Jackson 2007; Cappellari & Tatsiramos 2015). Einen entsprechenden Befund berichten Andersson et al. (2009) für eine Stichprobe von Zuwanderern in den USA. Nach ihren Ergebnissen hat die Zahl der Netzwerkpersonen keinen direkten Einfluss auf die Aufnahme von Arbeit. Entscheidend ist vielmehr, ob die Kontaktpersonen selbst in den

Arbeitsmarkt integriert sind: „(...) recent immigrants who are members of networks that are well established in the labor market enjoy higher employment rates.“ (Andersson et al. 2009: 17) Dieser Befund für Zuwanderer sollte der Tendenz nach auch für andere Gruppen von Arbeitnehmern gelten.<sup>2</sup> Wir erwarten daher einen positiven Einfluss erwerbstätiger Netzwerkpersonen auf die Aufnahme von Arbeit:

H2: Je mehr erwerbstätige Personen im Netzwerk vorhanden sind, desto höher ist die Wahrscheinlichkeit der Stellenfindung.

Der Einfluss des sozialen Netzwerks erschöpft sich jedoch nicht im Vorhandensein spezifischer Personengruppen, wie etwa Erwerbstätigen. Wie oben bereits erwähnt, können die über soziale Beziehungen zugänglichen sozialen Ressourcen, wie beispielsweise Unterstützung im Fall von Krankheit, auch direkt betrachtet werden (van der Gaag & Snijders 2005). Dieses auch als soziales Kapital bezeichnete Konzept ist sehr breit (vgl. die Beiträge in Franzen & Freitag 2007 oder Lin & Erickson 2010). Wir unterscheiden pragmatisch zwischen solchen Ressourcen, die direkt der Arbeitsplatzsuche dienen (arbeitsmarktbezogene Unterstützung), wie beispielsweise Informationen über offene Stellen, Unterstützung bei der Bewerbung oder Bekanntschaft mit Arbeitgebern, und Ressourcen, wie beispielsweise Hilfe bei Konflikten in der Familie (generelle Unterstützung). Wir erwarten:

H3a: Je mehr arbeitsmarktbezogene Ressourcen im Netzwerk verfügbar sind, desto höher ist die Wahrscheinlichkeit der Stellenfindung.

H3b: Je mehr generelle Ressourcen im Netzwerk verfügbar sind, desto höher ist die Wahrscheinlichkeit der Stellenfindung.

Unsere Hypothesen beziehen sich somit auf die Auswirkungen des Umfangs sozialer Unterstützungsnetzwerke (H1a und H1b), die Struktur dieser Netzwerke (H2) sowie auf die konkreten Hilfeleistungen, die diese zur Verfügung stellen (H3a und H3b).

<sup>2</sup> Einschränkung muss erwähnt werden, dass Andersson et al. (2009) nur eine sehr indirekte Messung des Netzwerks der Zuwanderer verwenden. Als Proxy für reale Netzwerke greifen sie auf die (logarithmierte) Zahl von Personen derselben Zuwanderergruppe in der Nachbarschaft (census tract) zurück. Diese Größe wird dann noch mit der Erwerbsquote dieser Zuwanderergruppe gewichtet (vgl. Andersson et al. 2009: 8).

## 4 Daten, Operationalisierung und Methoden

### 4.1 Daten und Operationalisierung

Die folgenden Analysen beruhen auf den Daten des Panels Arbeitsmarkt und soziale Sicherung (PASS, DOI: 10.5164/IAB.PASS-SUF0617.de.en.v2) (Trappmann et al. 2013, 2019). Dabei handelt es sich um ein Haushaltspanel mit Schwerpunkt im Niedrigeinkommensbereich. Zum Zeitpunkt der Erstellung dieser Arbeit lagen elf Wellen vor, von denen wir die Wellen zwei bis elf nutzen. Die Erhebung wird jährlich in einem Mix aus computergestützten persönlichen (CAPI) und telefonischen Interviews (CATI) durchgeführt. Der Datensatz PASS kombiniert eine Zufallsstichprobe der Wohnbevölkerung der Bundesrepublik mit einer jährlich aufgefrischten Zufallsstichprobe von Haushalten mit Arbeitslosengeld-II-Bezug. Gemeinsam sind die Stichproben auf die Bevölkerung der Bundesrepublik ab 15 Jahren hochrechenbar (vgl. Trappmann 2013 für Details zum Stichproben- und Gewichtungskonzept). Für die hier zu untersuchende Fragestellung bieten die Daten einen doppelten Vorteil: Sie enthalten überproportional viele Langzeitarbeitslose und eine Reihe von Indikatoren nicht nur für die Netzwerkgröße, sondern auch für die Komposition des engeren Netzwerks und die im Netzwerk vorhandenen sozialen Ressourcen (Wolf 2009).<sup>3</sup>

Als Indikator für den Umfang schwacher Beziehungen verwenden wir die Zahl der Mitgliedschaften in unterschiedlichen Arten freiwilliger Organisationen (Gewerkschaft, Partei, Kirchengemeinde, Verein sowie in anderen Organisationen). Dabei orientieren wir uns z. B. an Uhlendorff (2004: 286): „Personen, die sich in ihrer Freizeit ehrenamtlich in Vereinen, Verbänden oder sozialen Diensten betätigen oder sich politisch engagieren, haben relativ viele soziale Kontakte, die über die Verwandtschaft, die Nachbarschaft und enge Freunde hinausgehen. Zu diesen Kontakten können sowohl weak als auch strong ties zählen, die weak ties dürften aber dominieren“ (vgl. auch Ruiter & de Graaf 2009). Die Zahl der starken Kontakte wurde mit Hilfe einer zweistufigen Frage erhoben. Zunächst wurde gefragt: „Haben Sie außerhalb Ihres Haushalts wirklich enge Freunde bzw. Freundinnen oder Familienmitglieder, zu denen eine enge Beziehung besteht?“ Alle, die diese Frage bejahten, wurden anschließend offen gefragt: „Wie viele Freunde oder Familienmitglieder, zu denen eine

<sup>3</sup> Dabei wurde das Modul in Welle fünf als reines Längsschnittmodul angelegt, d. h., die Fragen zu Netzwerken wurden nur denjenigen gestellt, die bereits an Welle drei teilgenommen hatten.



Tab. 1: Netzwerkindikatoren nach Erhebungswelle

Wellen	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11
Starke Beziehungen (A)	x	x	x	x	X	x	x	x	x	x
Schwache Beziehungen (A)	x	x	x	x	X	x	x	x	x	x
Anzahl Erwerbstätiger (C)		x		x						
Arbeitsmarktbezogene Unterstützung (B)		x		x				x		
Generelle Unterstützung (C)		x		x						

Anmerkung: A, B und C bezieht sich auf die jeweiligen Analysestichproben

enge Beziehung besteht, haben Sie außerhalb Ihres Haushalts?“ Nach diesen beiden einleitenden Fragen wurde das Kernnetzwerk der drei wichtigsten Freunde außerhalb des Haushalts erhoben und unter anderem nach der Erwerbstätigkeit gefragt. Aus diesen Angaben erzeugen wir eine Variable für die Zahl der Erwerbstätigen im Kernnetzwerk.

Im Anschluss wurde den Befragten ein Ressourcengenerator vorgelegt. Vier der Items dieser Batterie beziehen sich auf eine spezifische Form der Hilfe für die Arbeitssuche; dies sind: „Kennen Sie jemand, der Sie auf eine freie Arbeitsstelle hinweisen würde?“; „der Sie ermuntert, sich fortzubilden?“; „der Ihnen bei der Bewerbung um eine Stelle helfen würde?“ und „der Sie einem Arbeitgeber empfehlen würde?“. Bei den verbleibenden sechs Items wird nach der Verfügbarkeit genereller Ressourcen gefragt: „Kennen Sie jemand, auf dessen Rat Sie sich verlassen können?“; „mit dem Sie persönliche Probleme besprechen können?“; „der Ihnen beim Ausfüllen von amtlichen Anträgen z. B. für die Steuer oder Sozialleistungen helfen würde?“; „von dem Sie in jeder Hinsicht unterstützt werden?“; „der Ihnen 1.000 Euro leihen würde?“; „der Ihnen bei Konflikten mit Familienangehörigen helfen würde?“. Die vier arbeitsmarktbezogenen und die sechs generellen Items wurden jeweils zu einem einfachen Summenindex zusammengefasst, die von null bis vier bzw. sechs variieren.<sup>4</sup>

Damit stehen insgesamt fünf Maße für unterschiedliche Aspekte des sozialen Kapitals zur Verfügung. Allerdings sind nur die zwei Maße zum Kapitalvolumen (Zahl der starken Beziehungen und Anzahl der Organisationsmitgliedschaften) in allen Wellen abgefragt worden (vgl.

<sup>4</sup> Wolf (2009) gibt einen Überblick über die Items und Skaleneigenschaften des Pretests. Im Unterschied zu den Analysen des Pretests, in denen die Items für generelle Unterstützung noch in zwei Faktoren zerlegt werden konnten (emotionale und instrumentelle Unterstützung), lassen sich diese beiden Faktoren in PASS statistisch nicht unterscheiden. Alle sechs Items laden auf einem Faktor. Cronbachs Alpha belegt eine gute bis akzeptable Reliabilität der Skalen und liegt für die arbeitsmarktbezogene Unterstützung bei 0,80 und für die generelle Unterstützung bei 0,73.

Tabelle 1). Das Maß zur generellen sozialen Unterstützung liegt für die Wellen drei, fünf und neun vor, während die arbeitsmarktbezogene soziale Unterstützung und die Struktur des Netzwerkes mit Bezug auf den Anteil Erwerbstätiger nur für die Wellen drei und fünf verfügbar sind. Damit unterscheiden sich die Analysestichproben je nach betrachtetem Netzwerkmaß und wir unterscheiden daher im Folgenden zwischen den Analysestichproben A mit den Wellen zwei bis elf, B mit den Wellen drei, fünf und neun sowie C mit den Wellen drei und fünf.

Da der Fokus der politischen Diskussion um den Abbau der Arbeitslosigkeit vor allem auf der Persistenz von Langzeitarbeitslosigkeit liegt, beschränken wir das Analyse-samples auf die Beobachtungen, in denen Langzeitarbeitslosigkeit vorliegt, definiert als eine Arbeitslosigkeitsdauer von 12 Monaten und mehr<sup>5</sup>. Die Analysen werden zudem auf Personen im erwerbsfähigen Alter von 15 bis 64 Jahren eingeschränkt.

## 4.2 Analysedesign und statistische Modellierung

Der Panelcharakter der Daten erlaubt es uns einerseits, die unabhängigen Variablen und Kontrollvariablen während der Arbeitslosigkeitsperiode zu messen. Zudem können wir die Panelstruktur dazu nutzen, um das Problem zumindest der zeitkonstanten unbeobachteten Heterogenität mittels einer Fixed-Effects Regression zu berücksichtigen (vgl. Brüderl 2010; Andreß et al. 2013). So könnten die von uns gemessenen Netzwerkeigenschaften und Ressourcen mit unbeobachteten Eigenschaften der Arbeitslosen korreliert sein, etwa unbeobachtetem Humankapital oder Persönlichkeitseigenschaften. Mit der Durchführung einer Fixed-Effects Regression kommen wir somit der – nicht

<sup>5</sup> Damit werden in der Fixed-Effects Panelregression dann auch nur unterschiedliche Episoden der Langzeitarbeitslosigkeit innerhalb einer Person zur Berechnung verwendet und Episoden der Kurzzeitarbeitslosigkeit ausgeschlossen.

nur – in der Netzwerkforschung geäußerten Forderung nach der Kontrolle unbeobachteter Drittvariablen nach (z. B. Mouw 2003). Auch wenn durch Fixed-Effects Regressionen zeitvariable Heterogenität nicht kontrolliert wird, stellen sie doch einen wesentlichen Vorteil gegenüber reinen Querschnittsanalysen dar, welche aus unserer Sicht den Forschungsstand dominieren und liefern so einen wertvollen Beitrag zur Diskussion der Rolle sozialer Netzwerke bei der Stellenfindung.

Die abhängige Variable ist die Beschäftigungsaufnahme aus Arbeitslosigkeit heraus, mit 0 für den Verbleib in Arbeitslosigkeit und 1 für die Aufnahme einer Erwerbstätigkeit. Als erwerbstätig betrachten wir Personen in sozialversicherungspflichtiger Beschäftigung, Beamte und Selbständige sowie Auszubildende (in dualer Ausbildung). Als nicht erwerbstätig betrachten wir Arbeitslose und Nichterwerbspersonen, auch wenn diese einer geringfügigen Beschäftigung nachgehen. Obwohl die abhängige Variable damit binär ist, wird die Fixed-Effects Regression in Form eines linearen Wahrscheinlichkeitsmodells umgesetzt.<sup>6</sup>

Es sei  $job$  die abhängige Variable, gemessen zum Zeitpunkt  $t$ , während die Netzwerke  $netz$  und die Kontrollvariablen  $x$  zum Zeitpunkt  $t-1$  erfasst werden. Unabhängige Variablen werden in der vorangegangenen Welle gemessen, da zum Zeitpunkt  $t$  die eventuelle Beschäftigungsaufnahme bereits erfolgt ist.<sup>7</sup> Somit wären Werte

<sup>6</sup> Unsere Präferenz für das lineare Wahrscheinlichkeitsmodell (LPM) liegt vor allem darin begründet, dass das in der Literatur vorgeschlagene logistische Regressionsverfahren für Längsschnittdaten (Fixed-Effects Conditional Logit Modell, FE-CL) im aus zwei Wellen bestehenden Analysesample zu massiven Einschränkungen der Fallzahl führt und die Likelihoodschätzung nicht mehr konvergiert. Für Querschnittsregressionen zeigt etwa Hellevik (2007), dass sich marginale Effekte sowie Signifikanzen aus Logit und linearen Wahrscheinlichkeitsmodellen kaum unterscheiden. Für Längsschnittregressionen ist uns kein entsprechender Methodenvergleich bekannt. Ein Vergleich der Ergebnisse aus dem Analysesample mit zehn Wellen zeigt, dass sich die FE-CL Ergebnisse für die Netzwerkvariablen in Signifikanz und Richtung nicht von denen des FE-LPM unterscheiden, sodass wir von der Robustheit des FE-LPM ausgehen (vgl. Online-Anhang Tabelle A2).

<sup>7</sup> In der aktuellen Methodenliteratur wird bei der Verwendung von Werten aus vorangegangenen Wellen (lags) zur Vorsicht geraten, da „the use of incorrect lags in FE models can lead to coefficients that are the opposite sign of the true parameter values.“ (Vaisey & Miles 2017: 44) Dies ist vor allem dann der Fall, wenn die zeitliche Abfolge unklar ist. Da hier mit der Beschäftigungsaufnahme ein zeitlich genau zu lokalisierendes Ereignis untersucht wird, sehen auch Kritiker die Verwendung von lags als angemessen: „This does not mean that the temporal ordering of the data is useless. For single events that are clearly located in time such as a divorce, job loss, or birth of a child, the ordering of the data can help determine causal effects.“ (Vaisey & Miles 2017: 63)

der Netzwerkvariablen sowie der Kontrollvariablen dieses Zeitpunktes bereits von der aufgenommenen Erwerbstätigkeit beeinflusst und insofern endogen. Der Querstrich über den Variablen symbolisiert die Mittelwertbildung, wodurch der Einfluss zeitkonstanter Drittvariablen auf die Schätzergebnisse eliminiert wird. Damit ergibt sich folgende Regressionsgleichung, wobei  $i$  den Personenindex und  $\varepsilon_{it}$  die zeitvariable, als normalverteilt angenommene Störgröße symbolisiert (vgl. etwa Brüderl 2010):

$$job_{it} - \overline{job}_i = \beta_1 (netz_{it-1} - \overline{netz}_i) + (x_{it-1} - \overline{x}_i)' \theta_1 + \varepsilon_{it} - \overline{\varepsilon}_i$$

Zum Test der Hypothesen gehen wir schrittweise vor und testen zunächst den Einfluss aller Netzwerkindikatoren einzeln. Erst im letzten Schritt werden alle fünf Indikatoren gleichzeitig in das Modell aufgenommen. Wie oben beschrieben, ist die Anzahl der je Netzwerkvariable verfügbaren Wellen unterschiedlich. Eine Möglichkeit wäre, das gesamte Analysesample auf die beiden Wellen zu beschränken, in denen alle Netzwerkvariablen gleichzeitig abgefragt wurden. Damit werden aber wichtige in den Daten verfügbare Informationen verschenkt und die Fallzahl wird für alle Analysen reduziert. Im Gegensatz dazu soll hier für jeden Indikator die maximal verfügbare Zahl der Wellen verwendet werden, also etwa für die schwachen Beziehungen zehn und für die erwerbstätigen Freunde zwei Wellen. Erst im letzten Schritt, wenn alle Netzwerkvariablen gleichzeitig in die Regression eingehen, soll das Sample auf die zwei Wellen mit allen Indikatoren eingeschränkt werden.<sup>8</sup>

Um den Zusammenhang der sozialen Netzwerke mit Abgängen aus der Arbeitslosigkeit zu untersuchen, müssen sämtliche mit beiden Sachverhalten zusammenhängenden Drittvariablen kontrolliert werden. Zeitkonstante Merkmale wie Geschlecht, Bildungsabschluss oder Persönlichkeitseigenschaften werden durch die Differenzbildung eliminiert. Wir kontrollieren daher im Vektor der Kontrollvariablen lediglich zeitvariante Einflussfaktoren, die sich in früheren Analysen als bedeutsam herausgestellt haben (Uhlendorff 2004; Brandt 2006) sowie für methodische Besonderheiten der Daten, wie z. B. die Tatsache, dass in unterschiedlichen Modes befragt wurde. Kontrollvariablen sind Alter (kategorial, um Kollinearität mit der Welleninformation zu vermeiden), Partner im

<sup>8</sup> Damit variieren allerdings die Fallzahlen über die einzelnen Regressionen hinweg. Um auszuschließen, dass dies Einfluss auf unsere Ergebnisse nimmt, haben wir die gesamten Berechnungen auch mit einer gemeinsamen Fallzahl durchgeführt. Die Ergebnisse sind tendenziell gleich, allerdings verändern sich bei der stark verringerten Fallzahl erwartungsgemäß die statistischen Signifikanzen.

Tab. 2: Korrelation der Netzwerkvariablen (Analysestichprobe C)

	Schwache Beziehungen	Starke Beziehungen	Anzahl Erwerbstätiger	Generelle Unterstützung	Arbeitsmarktbezogene Unterstützung
Schwache Beziehungen	1				
Starke Beziehungen	0.10	1			
Anzahl Erwerbstätiger	0.06	0.52	1		
Generelle Unterstützung	0.10	0.38	0.33	1	
Arbeitsmarktbezogene Unterstützung	0.12	0.44	0.34	0.63	1

Haushalt, Kind unter 11 Jahren im Haushalt, Berufserfahrung, Gesundheit, Arbeitslosengeld-I- und Arbeitslosengeld-II-Bezug, Arbeitslosenquote im Kreis sowie Wohnort in den neuen bzw. alten Bundesländern und Dummyvariablen für die jeweiligen Wellen. Zudem wird als Kontrolle für den Erhebungsmodus eine Dummy-Variablen für CAPI-Interviews verwendet<sup>9</sup>.

## 5 Ergebnisse

### 5.1 Deskription

Bevor in diesem Abschnitt die Ergebnisse der multivariaten Analysen dargestellt werden, soll kurz auf die Zusammensetzung der Analysestichprobe eingegangen werden. Wir beschränken uns dabei auf die Darstellung der Analysestichprobe C, die der Regression unter wechselseitiger Kontrolle aller Netzwerkvariablen zugrunde liegt. Dabei konzentrieren wir uns hier auf die abhängige Variable und die Netzwerkmerkmale als die zentralen unabhängigen Variablen. Tabelle A1 im Online-Anhang enthält jedoch die Deskription aller Variablen in allen drei Stichproben. Etwa vier Prozent aller Langzeitarbeitslosen in unserer Analysestichprobe C konnten innerhalb eines Jahres eine neue Stelle finden. Das ist ein im Vergleich zur Gesamtgruppe der Arbeitslosen relativ geringer Wert<sup>10</sup>.

<sup>9</sup> Josten & Trappmann (2016) haben für PASS starke Unterschiede in der Netzwerkgröße zwischen CATI- und CAPI-Interviews und große Interviewereffekte im CAPI aufgezeigt. Trotz dieser Unterschiede in der Netzwerkgröße zeigen sich jedoch in den beiden Modi kaum Unterschiede in Modellen zur Erklärung der Netzwerkgröße.

<sup>10</sup> Dieser Wert ist mit sieben Prozent in Analysesample A und ca. sechs Prozent in Analysesample B etwas höher, aber immer noch vergleichsweise niedrig.

Unter den fünf Sozialkapitalmerkmalen spiegeln zwei die Größe des Netzwerkes wider: zum einen die Anzahl starker Beziehungen (Freunde und Familienangehörige im Netzwerk), zum anderen die Zahl unterschiedlicher Organisationstypen, der eine Person angehört, als Indikator für die Zahl schwacher Beziehungen. Durchschnittlich nennen die Befragten 0,31 Organisationstypen. Die starken Beziehungen sind mit einem Maximalwert von 99 sehr schief verteilt und daher logarithmiert. Im Mittel beträgt der Wert dieser Variable 1,55, umgerechnet sind dies ca. 4,7 „enge“ Beziehungen zu Freunden und Verwandten. Zwei weitere Maßzahlen reflektieren das Unterstützungspotential des Netzwerkes: einerseits generelle Unterstützungsleistungen, andererseits spezifische, für die Arbeitssuche wichtige Hilfen. Mit durchschnittlich 4,6 von maximal sechs Punkten ist das Potenzial an generellen Unterstützungsleistungen relativ hoch. Ähnlich ist es bei der arbeitsmarktbezogenen Unterstützung, die einen durchschnittlichen Wert von 2,8 von maximal vier Punkten erreicht. Das letzte Sozialkapitalmaß, das wir hier verwenden, ist die Zahl der Erwerbstätigen im engen sozialen Netzwerk der drei besten Freunde. Diese beträgt durchschnittlich 1,2 Personen.

In Tabelle A1 (im Online-Anhang) werden neben den Mittelwerten der Variablen auch die Standardabweichungen dargestellt, unterteilt nach der Varianz zwischen den und innerhalb der Personen. In allen Fällen ist die Varianz innerhalb der Personen deutlich geringer als die zwischen Personen. Da die Koeffizienten der Fixed-Effects Regression auf Basis der Varianz innerhalb der Personen geschätzt werden, bedeutet dies eine Einschränkung der statistischen Power.

Tabelle 2 gibt die Korrelationen zwischen den hier unterschiedenen netzwerkbezogenen Merkmalen wieder. Die logarithmierte Anzahl der Freunde und Verwandten (starke Beziehungen) ist nur mittelstark mit den beiden Indikatoren der Hilfeleistungen (0,44 bzw. 0,38) sowie

mit der Anzahl der Erwerbstätigen im Netzwerk (0,52) korreliert. Größere Netzwerke gehen somit generell mit mehr Ressourcen einher, allerdings ist die Korrelation zu schwach, um behaupten zu können, die Zahl der starken Beziehungen sei ein guter Ersatz für diese Maße. Die Anzahl der Erwerbstätigen weist mit 0,33 bzw. 0,34 eine mittlere Korrelation mit den Indikatoren der sozialen Unterstützung auf. Auch hier gilt, dass eine gewisse statistische Nähe zu den anderen Maßzahlen zu beobachten ist, ohne dass die eigenständige Bedeutung des Indikators in Frage gestellt wird. Dagegen sind die beiden Indizes der sozialen Unterstützung mit 0,63 recht hoch miteinander korreliert. Die beiden Formen der Hilfeleistung gehen tendenziell Hand in Hand. Die Mitgliedschaft in Organisationen schließlich, von uns als Indikator für die Anzahl schwacher Beziehungen und damit für die Heterogenität und Reichweite des Netzwerks interpretiert, ist praktisch nicht mit den anderen Maßzahlen assoziiert. Inwieweit dieses Ergebnis auf die fehlende Validität des Indikators hinweist oder aber bedeutet, dass die Größen des Netzwerks starker und schwacher Beziehungen unabhängig voneinander variieren, kann hier nicht geklärt werden.

## 5.2 Regressionsergebnisse

Tabelle 3 berichtet die Ergebnisse aus der Fixed-Effects Regression. Aufgrund der binären abhängigen Variablen stellt die Regression ein lineares Wahrscheinlichkeitsmodell dar, dessen Koeffizienten als Prozentpunkte der Veränderung der Wahrscheinlichkeit einer Stellenfindung interpretierbar sind. Sie geben an, wie sich eine Veränderung in der Netzwerkausstattung innerhalb ein und derselben Person auf ihre Beschäftigungschancen auswirkt. Durch die intra-individuelle Betrachtung wird der eventuell verzerrende Einfluss zeitkonstanter Drittvariablen auf die Koeffizienten eliminiert. Bei der Interpretation der Ergebnisse folgen wir dem Rat von Bernardi et al. (2017) und fokussieren nicht nur auf die statistische Signifikanz der Ergebnisse, sondern auch auf ihre inhaltliche Relevanz.

Hinsichtlich des Umfangs schwacher Kontakte (Modell 1), gemessen an der aktiven Mitgliedschaft in unterschiedlichen Typen freiwilliger Vereinigungen, zeigt sich ein positiver Effekt der Zunahme dieser Mitgliedschaften auf die Beschäftigungswahrscheinlichkeit. Der Koeffizient beträgt 0,019 und ist statistisch signifikant. Damit steigt mit jeder aktiven Mitgliedschaft in einem der unterschiedlichen Organisationstypen die Wahrscheinlichkeit zur Aufnahme einer Beschäftigung aus der Langzeitarbeitslosigkeit um 1,9 Prozentpunkte. Um einzuschät-

zen, ob dieser Wert auch empirisch relevant ist, kann der Wert mit der durchschnittlichen Wahrscheinlichkeit unter den von uns betrachteten Langzeitarbeitslosen in Bezug gesetzt werden, eine Beschäftigung zu finden. Diese beträgt für das Analysesample mit zehn Wellen lediglich sieben Prozent, sodass es bei dem gemessenen Effekt um eine für die Arbeitsmarktchancen von Langzeitarbeitslosen relevante Größenordnung handelt.

Anders verhält es sich allerdings bei der Zahl der starken Kontakte (Modell 2). Hier zeigt sich, dass eine intraindividuelle Veränderung dieser Größe nicht mit veränderten Arbeitsmarktchancen einhergeht, der Koeffizient ist mit  $-0,005$  nahe null und statistisch nicht signifikant von null verschieden. Mit  $0,017$  ist der Koeffizient der Zahl der Erwerbstätigen unter den drei engsten Freunden (Modell 3) zwar von relevanter Größenordnung, statistisch aber nicht signifikant.

Steigt die Zahl der arbeitsmarktbezogenen Ressourcen an (Modell 4), so wirkt sich dies entgegen der Annahme nicht signifikant auf die Beschäftigungschancen aus. Der entsprechende Koeffizient ist mit  $-0,007$  wiederum nahe null und statistisch insignifikant. Damit gehen von dieser Ressource keine Auswirkungen auf die Beschäftigungschancen aus. Werden hingegen die nicht unmittelbar auf die Stellenfindung bezogenen generellen Unterstützungsressourcen (Modell 5) betrachtet, findet sich ein Koeffizient von  $0,013$ , der zumindest auf dem 10 % Niveau statistisch signifikant ist. So steigt mit jeder zusätzlichen generellen Unterstützungsressource die Wahrscheinlichkeit einer Beschäftigungsaufnahme um 1,3 Prozentpunkte.

Mit Bezug auf die oben formulierten Hypothesen besteht zumindest die Möglichkeit, dass bestimmte soziale Ressourcen partiell doppelt gemessen wurden, wenn etwa die Zahl der starken Kontakte auch die verfügbare soziale Unterstützung beeinflusst. Daher wurden in einem letzten Schritt alle Netzwerkvariablen gemeinsam in einer Regression getestet (Modell 6). Hier zeigt sich, dass sich die Ergebnisse nur wenig ändern. Zwar verlieren die schwachen Beziehungen ihre statistische Signifikanz, doch geht dies wohl auf die reduzierte Fallzahl zurück. Dafür spricht jedenfalls, dass der Punktschätzer des Koeffizienten mit  $0,027$  unter Kontrolle der anderen Variablen sogar größer wird.

Insgesamt lässt sich nun folgender Schluss ziehen. Hinsichtlich der „arbeitsmarktbezogenen Unterstützung“ (H3a) und der „Zahl der starken Kontakte“ (H1b) lässt sich in unseren Daten kein Beleg für einen kausalen Effekt von Netzwerken auf die Beschäftigungschancen von Langzeitarbeitslosen finden. Demgegenüber sprechen die Daten hinsichtlich der Mitgliedschaften in freiwilligen Organisationen (H1a) und der Verfügbarkeit genereller sozialer

Tab. 3: Ergebnisse der Fixed-Effects Regressionen der Beschäftigungschancen

	Modell 1 <sup>a)</sup>	Modell 2 <sup>a)</sup>	Modell 3 <sup>c)</sup>	Modell 4 <sup>b)</sup>	Modell 5 <sup>c)</sup>	Modell 6 <sup>c)</sup>
	Koef. (Std.)	Koef. (Std.)	Koef. (Std.)	Koef. (Std.)	Koef. (Std.)	Koef. (Std.)
H1a: Aktiv in Organisationen: Anzahl der Typen (0 bis 5)	0.019** (0.007)					0.027 (0.023)
H1b: Netzwerkgröße (logarithmiert)		-0.005 (0.004)				-0.007 (0.015)
H2: Zahl erwerbstätiger Kontakt- personen (o. Haushalt)			0.017 (0.011)			0.018 (0.012)
H3a: Unterstützung arbeitsmarkt- bezogen (0 bis 4)				-0.007 (0.006)		-0.010 (0.010)
H3b: Unterstützung generell (0 bis 6)					0.013# (0.007)	0.016# (0.008)
Alter bis 25	-0.124** (0.043)	-0.123** (0.043)	-0.231# (0.129)	-0.130 (0.104)	-0.228# (0.129)	-0.237# (0.130)
Alter 25 – 35	-0.088*** (0.026)	-0.088*** (0.026)	-0.196* (0.084)	-0.139* (0.070)	-0.185* (0.083)	-0.192* (0.084)
Alter 35 – 45 (Referenzkategorie)						
Alter 45 – 55	0.014 (0.016)	0.014 (0.016)	-0.053 (0.049)	0.046 (0.043)	-0.055 (0.049)	-0.052 (0.049)
Alter 55 – 64	-0.039* (0.020)	-0.040* (0.020)	-0.137# (0.071)	0.012 (0.053)	-0.144* (0.071)	-0.138# (0.071)
Dauer der Arbeitslosigkeit	0.002*** (0.000)	0.002*** (0.000)	-0.001 (0.002)	0.002** (0.001)	-0.000 (0.002)	-0.000 (0.002)
Partner im Haushalt (1, falls ja)	0.017 (0.020)	0.016 (0.020)	0.023 (0.054)	-0.028 (0.073)	0.014 (0.054)	0.014 (0.054)
Eigenes Kind unter 11 Jahren im Haushalt (1, falls ja)	-0.032 (0.021)	-0.032 (0.021)	-0.041 (0.054)	-0.125** (0.045)	-0.026 (0.054)	-0.031 (0.055)
Behindert oder schwerwiegend gesundheitlich eingeschränkt (1, falls ja)	-0.026*** (0.007)	-0.025*** (0.008)	-0.051* (0.026)	-0.005 (0.024)	-0.055* (0.026)	-0.053* (0.026)
Aktueller ALG1-Bezug (1, falls ja)	-0.002 (0.023)	-0.001 (0.023)	0.025 (0.114)	0.036 (0.088)	0.032 (0.114)	0.049 (0.115)
Aktueller ALG2-Bezug (1, falls ja)	-0.009 (0.014)	-0.010 (0.014)	-0.050 (0.045)	-0.014 (0.038)	-0.045 (0.045)	-0.045 (0.045)
Wohnort in Ostdeutschland (1, falls ja)	0.029 (0.032)	0.031 (0.031)	0.042 (0.196)	0.059** (0.021)	0.035 (0.196)	0.037 (0.196)
Arbeitslosenquote im Kreis	-0.005 (0.003)	-0.005 (0.003)	-0.007 (0.013)	-0.004 (0.009)	-0.007 (0.012)	-0.008 (0.013)
Erhebungsmodus (1, falls CAPI-Interview)	-0.005 (0.014)	-0.007 (0.014)	-0.022 (0.043)	-0.006 (0.031)	-0.018 (0.043)	-0.015 (0.043)
Wellendummies	ja	ja	ja	ja	ja	ja
Konstante	-0.003 (0.045)	0.013 (0.044)	0.241 (0.185)	-0.014 (0.129)	0.189 (0.187)	0.194 (0.188)
Beobachtungen	13450	13450	1066	1707	1066	1066
Personen	3690	3690	533	762	533	533
R-quadrat	0.043	0.042	0.107	0.081	0.108	0.116

\*\*\*p<0.001; \*\*p<0.01\* p<0.05; # p<0.10; Robuste Standardfehler; Koeffizienten für Wellendummies nicht ausgewiesen. <sup>a)</sup> Analysestichprobe A mit Wellen zwei bis elf; <sup>b)</sup> Analysestichprobe B mit Wellen drei, fünf und neun; <sup>c)</sup> Analysestichprobe C mit Wellen drei und fünf

Unterstützung (H3b) für einen kausalen Effekt, da hier statistisch signifikante Koeffizienten von relevanter Größenordnung festgestellt werden konnten. Schließlich findet sich für die Erwerbstätigkeit der engsten Freunde (H2) ein ambivalentes Ergebnis. Einerseits weist die Regression einen Koeffizienten von durchaus relevanter Größenordnung aus, der auch unter Aufnahme der anderen Netzwerkvariablen stabil bleibt. Andererseits ist der Koeffizient statistisch nicht signifikant.

### 5.3 Diskussion und mögliche Einschränkungen

Zunächst soll betont werden, dass mit der Verwendung der Fixed-Effects Regression nur zeitkonstante unbeobachtete Heterogenität kontrolliert wurde. Zwar wurden in der Analyse eine Reihe zeitvariabler Faktoren kontrolliert, es lässt sich allerdings nicht ausschließen, dass noch weitere relevante zeitveränderliche Drittvariablen existieren, die hier nicht kontrolliert wurden.

Eine mögliche Beschränkung unserer Analysen ergibt sich daraus, dass wir die Aufnahme von Arbeit in einem Zeitraum (2008–2017) untersuchen, in dem die Arbeitslosenquote in Deutschland vergleichsweise gering war. Nachdem in der Dekade davor die Arbeitslosenquote meist über zehn Prozent lag, erreichte sie im Beobachtungszeitraum während der Finanzkrise 2009 mit 8,1 Prozent den höchsten Wert und ging bis 2017 relativ stetig auf 5,7 Prozent zurück. Gegen Ende des Untersuchungszeitraums herrschte in einigen Regionen Westdeutschlands annähernd Vollbeschäftigung. Die Auswirkungen dieser vergleichsweise günstigen Arbeitsmarktsituation auf unsere Ergebnisse sind allerdings nicht vollkommen eindeutig. Zum einen sollte unter solchen Bedingungen die organisierte Arbeitsvermittlung bzw. der Anzeigenmarkt zur Stellenvermittlung ausreichen. Der Rückgriff auf soziale Beziehungen kann dann weniger lohnenswert erscheinen. Andererseits betrachten wir in unserer Analyse mit den Langzeitarbeitslosen eine Gruppe mit erhöhten Schwierigkeiten bei der Stellenfindung, selbst unter einer im Allgemeinen niedrigen Arbeitslosenquote. Für diese Gruppe stellen die Überwindung von Stigmatisierung (vgl. Krug et al. 2019) und multiplen Vermittlungshemmnissen (vgl. Hirsland et al. 2019) eine stärkere Herausforderung dar, als die Informationsbeschaffung zu offenen Stellen. Insofern sollte der potenzielle Nutzen von Netzwerken, die im Gegensatz zu formellen Suchwegen eben nicht nur Informationen übermitteln, für Langzeitarbeitslose unabhängig von der allgemeinen Arbeitsmarktsituation hoch sein.

Die vorgelegte Analyse bezieht sich auf Langzeitarbeitslose, d. h. zum größten Teil auf Personen mit Grundversicherungsbezug („Hartz IV“), die besondere Schwierigkeiten bei der Aufnahme einer Beschäftigung aufweisen. Aus diesem Fokus auf Langzeitarbeitslose ergibt sich möglicherweise die Einschränkung, dass dieser Personenkreis zwar auf potenziell hilfreiche Kontakte zugreifen kann, diese aber weniger als bei Kurzarbeitslosen oder beschäftigten Stellensuchenden bereit sind, auch die entsprechende Unterstützung zu leisten (vgl. Smith 2005). Dies mag das Ausbleiben kausaler Effekte für die Zahl der starken Kontakte und die arbeitsmarktbezogene soziale Unterstützung erklären.

Schließlich kann, vor allem im Fall des Zwei-Wellen Analysesamples, die auf der intra-individuellen Veränderung basierende Analysestrategie zur Beschränkung auf ganz spezifische Konstellationen führen. Die interessierenden intra-individuellen Veränderungen sind in den hier verwendeten Daten (ähnlich wie bei Mouw 2003) nur schätzbar, wenn Individuen während mindestens zweier Stellensuchprozesse beobachtet werden. Dies sollte bei den Analysen mit zehn Analysewellen und selbst bei denen mit drei Wellen weniger problematisch sein, führt aber in den Daten mit zwei Analysewellen (Welle drei und fünf bei den Indikatoren „erwerbstätige Freunde“ und „allgemeine Unterstützung“) zu starken Einschränkungen hinsichtlich der Zusammensetzung der Analysestichprobe. So muss in der Welle drei der erste und in der Welle fünf der zweite Suchprozess stattfinden. Damit eine Person aber überhaupt in beiden Wellen sucht, muss der Suchprozess in Welle drei entweder erfolglos verlaufen sein oder zu einer nicht nachhaltigen Integration geführt haben. Um die Auswirkung dieser Einschränkung auf die Ergebnisse zu testen, wurden im Anhang (siehe Tabelle A2 im Online-Anhang) für die Netzwerkindikatoren Organisationsmitgliedschaften und Zahl der starken Kontakte die Regressionen mit den zehn verfügbaren Wellen entsprechenden Regressionen auf Basis der zwei Wellen (Wellen drei und fünf) gegenübergestellt. Die Ergebnisse unterscheiden sich nicht substantiell. In beiden Fällen ist der Koeffizient der starken Beziehungen nahe Null und der der schwachen Beziehungen positiv, wenn auch in der Berechnung mit weniger Wellen statistisch nicht signifikant. Daher gehen wir davon aus, dass die Einschränkung auf erfolglose Suchprozesse im zwei-Wellen-Fall die Ergebnisse der Analyse nicht verfälscht.

## 6 Schlussfolgerungen und weiterer Forschungsbedarf

Wir untersuchen in diesem Beitrag den Einfluss der sozialen Netzwerke Langzeitarbeitsloser auf die Aufnahme einer Erwerbstätigkeit. Auf Basis des Forschungsstands und theoretischer Überlegungen wurde angenommen, dass Langzeitarbeitslose umso leichter in Arbeit kommen, je mehr schwache und starke Beziehungen sie haben (H1a und b), je mehr Erwerbstätige sich in ihrem Netzwerk befinden (H2) und je mehr generelle und arbeitsmarktbezogene Ressourcen sich über das soziale Netzwerk mobilisieren lassen (H3a und b).

Nach unseren Ergebnissen ist ein Netzwerk für Langzeitarbeitslose dann für den Übergang von Arbeitslosigkeit in eine bezahlte Stelle hilfreich, wenn darüber vor allem auf generelle statt arbeitsmarktbezogene Unterstützung und Hilfeleistungen zurückgegriffen werden kann. So haben sich weniger die unmittelbar auf die Stellenfindung orientierten Unterstützungsleistungen als besonders hilfreich erwiesen, sondern solche, die sich auf allgemeinere Probleme von Arbeitslosen beziehen. An dieser Stelle können nur Vermutungen über den genauen Mechanismus angestellt werden, mittels dessen sich diese generelle soziale Unterstützung auswirkt. Eine plausible Erklärung hierfür wäre, dass die generelle soziale Unterstützung Begleiterscheinungen langanhaltender Arbeitslosigkeit – wie z. B. Geldmangel, Konflikte in der Familie oder Kommunikation mit Behörden –, die für Langzeitarbeitslose entweder objektive Hindernisse zur Stellenaufnahme darstellen oder zu subjektiven Entmutigungseffekten führen, abmildert. Weitere Forschung sollte sich der empirischen Analyse dieses Sachverhaltes widmen.

Zudem haben sich aktive Organisationsmitgliedschaften als ein möglicher Weg aus der Arbeitslosigkeit erwiesen. Dabei ist zu beachten, dass wir solche Mitgliedschaften als Indikatoren für den Umfang der schwachen Kontakte einer Person betrachten. Diese Operationalisierung ist in der Forschung zu egozentrierten Netzwerken zwar üblich, aber durchaus angreifbar und daher sind die diesbezüglichen Ergebnisse mit Vorsicht zu interpretieren. Leider können wir den genauen Wirkmechanismus der Organisationsmitgliedschaften mit den vorliegenden Daten nicht überprüfen, sodass neben der Erklärung über ein erhöhtes Sozialkapital etwa auch in Betracht kommt, dass sich durch die aktive Mitgliedschaft das Humankapital erhöht oder dass die Mitgliedschaft von potenziellen Arbeitgebern als positives Signal für das Engagement der Bewerber ausgelegt wird (vgl. Spera et al. 2015). Allerdings zeigen Eberl & Krug (i. e.) mit Daten des SOEP, dass freiwilliges

Engagement die Wahrscheinlichkeit der Stellenfindung über Netzwerke erhöht und schließen daher auf die Relevanz von Sozialkapital.

Dass die arbeitsmarktbezogenen Ressourcen bei den von uns analysierten Langzeitarbeitslosen keinen positiven Effekt auf die Wiederaufnahme von Arbeit haben, bedeutet nicht, dass sie für Arbeitslose generell ohne Bedeutung sind. Es besteht auch die Möglichkeit, dass die von uns untersuchte Gruppe in dieser Hinsicht eine negativ selektierte Gruppe ist, deren arbeitsmarktspezifisches Unterstützungskapital eben nicht ausreichte, eine Beschäftigung zu finden. Bei Personen, die erst seit kurzem arbeitslos sind, könnte dies anders sein. Bei diesen wäre auch denkbar, dass Hypothese 3a zutrifft und diejenigen mit viel arbeitsmarktspezifischer Unterstützung – *ceteris paribus* – schneller in Arbeit kommen.

Die präsentierten Ergebnisse verstehen sich als ein Schritt in Richtung einer Analyse der kausalen Einflüsse sozialer Netzwerke und ihrer Teildimensionen auf die Arbeitsaufnahme Langzeitarbeitsloser, dem noch weitere folgen müssen. Allerdings stößt die Längsschnittanalyse von Sozialkapitaleffekten zum Teil noch an ihre Grenzen hinsichtlich der Datenlage. Die von uns verwendete Datengrundlage, das „Panel Arbeitsmarkt und soziale Sicherung“, wird durch seine Fortführung jedoch zukünftig noch bessere Analysemöglichkeiten bieten. Festzuhalten bleibt, dass selbst bei der aktuell nicht optimalen Datenlage unsere Ergebnisse zumindest einen klaren Hinweis auf den Nutzen sozialer Netzwerke und zwar in Form der darin eingebetteten allgemeinen Unterstützungsressourcen liefern.

Für eine Arbeitsmarktpolitik, welche die sozialen Netzwerke von Langzeitarbeitslosen als einen Ansatzpunkt zur Verbesserung der Beschäftigungschancen wählt, ergeben sich aus unseren Analysen zudem wichtige Hinweise. Zum einen erscheint es wohl weniger erfolgversprechend, im Vermittlungsgespräch gemeinsam mit Langzeitarbeitslosen deren soziale Kontakte nach potenziellen Informanten für offene Stellen durchzugehen oder die Nutzung von Netzwerken bei der Stellensuche in sogenannten Eingliederungsvereinbarungen für die Arbeitsuchenden verbindlich vorzuschreiben (so z. B. Wirth 2006). Ebenso scheint das Konzept der Job Clubs (Azrin et al. 1975) mit ihrem Fokus auf das Erlernen neuer, effektiverer Stellensuchstrategien – zumindest für Deutschland – weniger relevant als das Konzept der Employment Support Networks (Davies 1996), bei dem es auch um die wechselseitige emotionale Unterstützung geht. Zudem sprechen unsere Ergebnisse dafür, den Verbleib und möglicherweise den Eintritt Arbeitsloser in freiwillige Organisationen zu fördern, etwa durch die Übernahme von Mitgliedschaftsbeiträgen durch die Arbeitsverwaltung.

## Literatur

- Addison, J.T. & P. Portugal, 2002: Job Search Methods and Outcomes. *Oxford Economic Papers* 54: 505–533.
- Andersson, F., S. Burgess & J. Lane, 2009: Do as the Neighbors Do: The Impact of Social Networks on Immigrant Employment. IZA Discussion Paper 4423.
- Andrefß, H.-J., K. Golsch & A. W. Schmidt, 2013: Applied Panel Data Analysis for Economic and Social Surveys. Berlin: VS.
- Azrin, N.H., T. Flores & S.J. Kaplan, 1975: Job-Finding Club: A Group-Assisted Program for Obtaining Employment. *Behavioral Research and Therapy* 13: 17–27.
- Bernardi, F., L. Chakhaia & L. Leopold, 2017: ‘Sing Me a Song with Social Significance’: The (Mis)Use of Statistical Significance Testing. *European Sociological Review* 33: 1–15.
- Bian, Y., 1997: Bringing Strong Ties Back in: Indirect Ties, Network Bridges, and Job Searches in China. *American Sociological Review* 62: 366–385.
- Bian, Y. & X. Huang, 2015: Beyond the Strength of Social Ties: Job Search Networks and Entry-Level Wage in Urban China. *American Behavioral Scientist* 59: 961–976.
- Bonoli, G., 2014: Networking the Unemployed. *International Social Security Review* 67: 85–106.
- Bonoli, G. & N. Turttschi, 2015: Inequality in Social Capital and Labour Market Re-Entry among Unemployed People. *Research in Social Stratification and Mobility* 42: 87–95.
- Boorman, S.A., 1975: A Combinatorial Optimization Model for Transmission of Job Information through Contact Networks. *The Bell Journal of Economics* 6: 216–249.
- Bourdieu, P., 1983: Ökonomisches Kapital, kulturelles Kapital, soziales Kapital. S. 183–198 in: R. Kreckel (Hrsg.): *Soziale Ungleichheiten (Soziale Welt, Sonderband 2)*. Göttingen: Schwartz.
- Brandt, M., 2006: Soziale Kontakte als Weg aus der Erwerbslosigkeit. *Kölner Zeitschrift für Soziologie und Sozialpsychologie* 58: 468–488.
- Brenke, K. & K.F. Zimmermann, 2007: Erfolgreiche Arbeitssuche weiterhin meist über informelle Kontakte und Anzeigen. *DIW Wochenbericht* 74: 325–331.
- Brenzel, H., J. Czepek, A. Kubis, A. Moczall, M. Rebien, C. Röttger, J. Szameitat, A. Warning & E. Weber, 2016: Neueinstellungen im Jahr 2015: Stellen werden häufig über persönliche Kontakte besetzt. IAB-Kurzbericht, 04/2016, Nürnberg.
- Brüderl, J., 2010: Kausalanalyse mit Paneldaten. S. 963–994 in: C. Wolf & H. Best (Hrsg.), *Handbuch der sozialwissenschaftlichen Datenanalyse*. Wiesbaden: VS.
- Burns, J., S. Godlonton & M. Keswell, 2010: Social Networks, Employment and Worker Discouragement: Evidence from South Africa. *Labour Economics* 17: 336–344.
- Burt, R.S., 2002: The Social Capital of Structural Holes. S. 148–190 in: M. Guillén, R. Collins, P. England & M. Meyer (Hrsg.), *New Directions in Economic Sociology*. New York: Sage.
- Calvó-Armengol, A. & M. O. Jackson, 2007: Networks in Labor Markets: Wage and Employment Dynamics and Inequality. *Journal of Economic Theory* 132: 27–46.
- Cappellari, L. & K. Tatsiramos, 2015: With a Little Help from my Friends? Quality of Social Networks, Job Finding and Job Match Quality. *European Economic Review* 78: 55–75.
- Castilla, E.J., G.J. Lan & B.A. Rissing, 2013: Social Networks and Employment: Mechanisms (Part 1). *Sociology Compass* 7: 999–1012.
- Chen, Y., 2011: The Causal Effect of Social Capital in the Labor Market. Identification Challenges and Strategies. *Chinese Sociological Review* 44: 76–100.
- Davies, G., 1996: The Employment Support Network: An Intervention to Assist Displaced Workers. *Journal of Employment Counseling* 33: 146–154.
- Diaz, A.M., 2012: Informal Referrals, Employment, and Wages: Seeking Causal Relationships. *Labour* 26: 1–30.
- Diewald, M., 1991: Soziale Beziehungen: Verlust oder Liberalisierung? Soziale Unterstützung in informellen Netzwerken. Berlin: Bohn.
- Eberl, A. & G. Krug, i. e.: When and How is Volunteering Influencing Wages. Evidence from Panel Data. *Acta Sociologica* (im Erscheinen).
- Fernandez, R.M. & N. Weinberg, 1997: Sifting and Sorting: Personal Contacts and Hiring in a Retail Bank. *American Sociological Review* 62: 883–902.
- Franzen, A. & M. Freitag (Hrsg.), 2007: *Sozialkapital: Grundlagen und Anwendungen (Kölner Zeitschrift für Soziologie und Sozialpsychologie, Sonderband 47)*. Wiesbaden: VS.
- Franzen, A. & D. Hangartner, 2006: Social Networks and Labour Market Outcomes: The Non-Monetary Benefits of Social Capital. *European Sociological Review* 22: 353–368.
- Gallie, D., S. Paugam & S. Jacobs, 2003: Unemployment, Poverty and Social Isolation: Is There a Vicious Circle of Social Exclusion? *European Societies* 5(1): 1–32.
- Granovetter, M.S., 1973: The Strength of Weak Ties. *American Journal of Sociology* 78: 1360–1380.
- Granovetter, M.S., 1974: *Getting a Job*. Chicago: University of Chicago Press.
- Granovetter, M.S., 2005: The Impact of Social Structure on Economic Outcomes. *The Journal of Economic Perspectives* 19: 33–50.
- Gundert, S. & C. Hohendanner, 2014: Do Fixed-Term and Temporary Agency Workers Feel Socially Excluded? *Labour Market Integration and Social Well-Being in Germany*. *Acta Sociologica* 57: 135–152.
- Hellevik, O., 2007: Linear versus Logistic Regression when the Dependent Variable Is a Dichotomy. *Quality & Quantity* 43: 59–74.
- Hirsland, A., L. Kerschbaumer, I. Küsters & M. Trappmann, 2019: Langzeitleistungsbeziehende im SGB II: Unerwartete Übergänge in bedarfsdeckende Arbeit. IAB-Kurzbericht 20/2019.
- Holzer, H. J., 1988: Search Method Use by Unemployed Youth. *Journal of Labor Economics* 6: 1–20.
- House, J.S., D.R. Williams & R.C. Kessler, 1986: Unemployment, Social Support and Health. S. 93–111 in: S. Isacson & L. Janzon (Hrsg.), *Social Support – Health and Disease*. Stockholm: Almqvist and Wiksell.
- IAW, 2015: Aktuelle Entwicklungen der sozialen Mobilität und der Dynamik von Armutsrisiken in Deutschland (Follow Up-Studie zur Armuts- und Reichtumsberichterstattung). Abschlussbericht. Tübingen.
- Jones, L., 1988: Unemployment and Social Integration: A Review. *The Journal of Sociology & Social Welfare* 15(4): 161–176.
- Josten, M. & M. Trappmann, 2016: Interviewer Effects on a Network Size Filter Question. *Journal of Official Statistics* 32: 349–373.



- Korpi, T., 2001: Good Friends in Bad Times? Social Networks and Job Search among the Unemployed in Sweden. *Acta Sociologica* 44: 157–170.
- Krug, G. & A. Eberl, 2018: What Explains the Negative Effect of Unemployment on Health? An Analysis Accounting for Reverse Causality. In: *Research in Social Stratification and Mobility* 55: 25–39.
- Krug, G. & M. Rebien, 2012: Network-Based Job Search. *Zeitschrift für Soziologie* 41: 316–333.
- Krug, G., 2012: (When) Is Job-Finding via Personal Contacts a Meaningful Concept for Social Network Analysis? A Comment to Chua (2011). *Social Network* 34: 527–533.
- Krug, G., 2013: Jobsuche über soziale Netzwerke: „Vitamin B“ ist kein Wundermittel. *IAB-Forum* 2: 102–107.
- Krug, G., K. Drasch & M. Jungbauer-Gans, 2019: The Social Stigma of Unemployment. Consequences of Stigma Consciousness on Job Search Attitudes, Behaviour and Success. In: *Journal for Labour Market Research*, 53(1), Art. 11, 27 S.
- Kupka, P., J. Möller, P. Ramos Lobato & J. Wolff, 2018: Teilhabe für arbeitsmarktferne Arbeitslose durch einen Sozialen Arbeitsmarkt. Chancen und Risiken eines notwendigen Instruments. *Zeitschrift für Wirtschaftspolitik* 67(2): 154–163.
- Layte, R., B. Maître, C. T. Whelan & European Foundation for the Improvement of Living and Working Conditions, 2010: Second European quality of Life Survey: Living Conditions, Social Exclusion and Mental Well-Being. European Foundation for the Improvement of Living and Working Conditions.
- Lin, N., 1999: Social Networks and Status Attainment. *Annual Review of Sociology* 25: 467–487.
- Lin, N. & B.H. Erickson (Hrsg.), 2010: *Social Capital. An International Research Program*. New York: Oxford University Press.
- Lin, N., W.M. Ensel & J.C. Vaughn, 1981: Social Resources and Strength of Ties: Structural Factors in Occupational Status Attainment. *American Sociological Review* 46: 393–405.
- Marquardsen, K. & S. Röbenack, 2010: „... der Freundeskreis, der Bekanntenkreis hat sich total verändert“ – Rekonstruktionen von sozialen Beziehungskontexten bei Arbeitslosengeld-II-EmpfängerInnen. S. 479–489 in: C. Stegbauer (Hrsg.), *Netzwerkanalyse und Netzwerktheorie. Ein neues Paradigma in den Sozialwissenschaften*. Wiesbaden: VS
- Marsden, P.V. & E.H. Gorman, 2001: Social Networks, Job Changes, and Recruitment. S. 467–502 in: I. Berg & A. L. Kalleberg (Hrsg.), *Sourcebook of Labor Markets*. New York: VS.
- McPherson, M., L. Smith-Lovin & J.M. Cook, 2001: Birds of a Feather: Homophily in Social Networks. *Annual Review of Sociology* 27: 415–44.
- Montgomery, J. D., 1992: Job Search and Network Composition: Implications of the Strength-Of-Weak-Ties Hypothesis. *American Sociological Review* 57(5):586–596.
- Mouw, T., 2003: Social Capital and Finding a Job: Do Contacts Matter. *American Sociological Review* 68: 868–898.
- Mouw, T., 2006: Estimating the Causal Effect of Social Capital: A Review of Recent Research. *Annual Review of Sociology* 32:79–102.
- Noll, H.-H. & S. Weick, 2002: Informelle Kontakte für Zugang zu Jobs wichtiger als Arbeitsvermittlung: Prozesse der Arbeitssuche und Stellenfindung im europäischen Vergleich. *Informationsdienst Soziale Indikatoren* 28: 6–10.
- Obukhova, E. & G. Lan, 2013: Do Job Seekers Benefit from Contacts? A Direct Test with Contemporaneous Searches. *Management Science* 59: 2204–2216.
- Oesch, D. & A. von Ow, 2017: Social Networks and Job Access for the Unemployed: Work Ties for the Upper-middle Class, Communal Ties for the Working Class. *European Sociological Review* 33: 275–291.
- Pallais, A. & E. G. Sands, 2016: Why the Referential Treatment? Evidence from Field Experiments on Referrals. *Journal of Political Economy* 124: 1793–1828.
- Paul, K.I. & K. Moser 2009: Unemployment Impairs Mental Health: Meta-Analyses. *Journal of Vocational Behavior* 74: 264–282.
- Ponzo, M. & V. Scoppa, 2010: The Use of Informal Networks in Italy: Efficiency or Favoritism? *The Journal of Socio-Economics* 39: 89–99.
- Preisendörfer, P. & T. Voss, 1988: Arbeitsmarkt und soziale Netzwerke: Die Bedeutung sozialer Kontakte beim Zugang zu Arbeitsplätzen. *Soziale Welt* 39:104–120.
- Ruiter, S. & N.D. De Graaf, 2009: Socioeconomic Payoffs of Voluntary Association Involvement: A Dutch Life Course Study. *European Sociological Review* 25: 425–442.
- Schwarzer, R., A. Hahn & M. Jerusalem, 1993: Negative Affect in East German Migrants: Longitudinal Effects of Unemployment and Social Support. *Anxiety, Stress, and Coping* 6: 57–69.
- Smith, S. S., 2005: “Don’t Put My Name on It” – Social Capital Activation and Job-Finding Assistance among the Black Urban Poor. *American Journal of Sociology* 111: 1–57.
- Spera, C., R. Ghertner, A. Nerino & A. DiTommaso, 2015: Out of Work? Volunteers Have Higher Odds of Getting Back to Work. *Nonprofit and Voluntary Sector Quarterly* 44(5): 886–907.
- Statistik der Bundagentur für Arbeit, 2018: Langzeitarbeitslosigkeit (Monatszahlen). Deutschland, Länder und Regionaldirektionen (RD), Kreise und kreisfreie Städte. Februar 2018.
- Stidham, H. & T. Remley, 1992: Job Club Methodology Applied to a Workfare Setting. *Journal of Employment Counseling* 29: 69–76.
- Thomsen, S. L. & M. Wittich, 2010: Which One to Choose? Evidence on the Choice and Success of Job Search Methods. *Schmollers Jahrbuch* 130: 445–483.
- Topa, G., 2011: Labor Markets and Referrals. S. 1193–1221 in: J. Benhabib, A. Bisin & M. Jackson (Hrsg.), *Handbook of Social Economics Vol. 1*. Amsterdam: North Holland.
- Trappmann, M., 2013: Weighting. S. 56–66 in: A. Bethmann, B. Fuchs & A. Wurdack (Hrsg.), *User Guide „Panel Study Labour Market and Social Security“ (PASS)*. Wave 6, Nürnberg: FDZ-Datenreport, 07/2013 (en).
- Trappmann, M., J. Beste, A. Bethmann & G. Müller, 2013: The PASS Panel Survey after Six Waves. *Journal for Labour Market Research* 46: 275–281.
- Trappmann, M., S. Bähr, J. Beste, A. Eberl, C. Frodermann, S. Gundert, S. Schwarz, N. Teichler, S. Unger & C. Wenzig, 2019: Data Resource Profile: Panel Study Labour Market and Social Security (PASS). *International Journal of Epidemiology*, 48: 1411–1411g.
- Uhlendorff, A., 2004: Der Einfluss von Persönlichkeitseigenschaften und sozialen Ressourcen auf die Arbeitslosigkeitsdauer. *Kölner Zeitschrift für Soziologie und Sozialpsychologie* 56: 279–303.
- Vaisey, S. & A. Miles, 2017: What You Can – and Can’t – Do with Three-Wave Panel Data. *Sociological Methods and Research* 46: 44–67.

- Van Der Gaag, M. & T.A.B. Snijders, 2005: The Resource Generator: Social Capital Quantification with Concrete Items. *Social Networks* 27: 1–29.
- Vandecasteele, L., 2011: Life Course Risks or Cumulative Disadvantage? The Structuring Effect of Social Stratification Determinants and Life Course Events on Poverty Transitions in Europe. *European Sociological Review* 27: 246–263.
- Voss, T., 2007: Netzwerke als soziales Kapital im Arbeitsmarkt. S. 321–342 in: A. Franzen & M. Freitag (Hrsg.): *Sozialkapital: Grundlagen und Anwendungen* (Kölner Zeitschrift für Soziologie und Sozialpsychologie, Sonderheft 47). Wiesbaden: VS.
- Wirth, C., 2006: Arbeitsmarktintegration, personale Netzwerke und die öffentliche Arbeitsvermittlung. *WSI-Mitteilungen* 59: 104–109.
- Wolf, C., 1996: Gleich und gleich gesellt sich. Individuelle und strukturelle Einflüsse auf die Entstehung von Freundschaften. Hamburg: Kovac.
- Wolf, C., 2009: Netzwerke und soziale Unterstützung: Der Vorschlag eines Moduls für die Panelerhebung „Arbeitsmarkt und soziale Sicherung“ des IAB. *GESIS Working Papers* 09/2009. Mannheim.
- Yakubovich, V., 2005: Weak Ties, Information and Influence: How Workers Find Jobs in a Local Russian Labor Market. *American Sociological Review* 70: 408–421.

**Zusatzmaterial:** Die Onlineversion dieses Artikels bietet Zusatzmaterial (<https://doi.org/10.1515/zfsoz-2019-0025>)

## Autorenvorstellungen

### Gerhard Krug

geb. 1974 in Bayreuth. Bis 2003 Studium der Soziologie in Bamberg. 2009 Promotion in Bamberg. Habilitation mit *venia legendi* für Soziologie 2016 in Hannover. Seit 2003 Mitarbeiter in verschiedenen Forschungsbereichen am Institut für Arbeitsmarkt und Berufsforschung (IAB), Nürnberg, aktuell im Forschungsbereich „Erwerbslosigkeit und Teilhabe“. 2010–2018 Wissenschaftlicher Mitarbeiter und seit 2018 Gastwissenschaftler am „Lehrstuhl für empirische Wirtschaftssoziologie“ der FAU Erlangen-Nürnberg. Forschungsschwerpunkte: Arbeitsmarktsoziologie, Soziologische Netzwerkforschung, Gesundheitssoziologie, Methoden der empirischen Sozialforschung.  
Aktuelle Publikationen:  
The role of social integration in the adverse effect of unemployment on mental health – Testing the causal pathway and buffering hypotheses using panel data (mit S. Prechsl). In: *Social Science Research* 86 (2020) Art. 102379; The social stigma of unemployment – Consequences of stigma consciousness on job search attitudes, behaviour

and success (mit K. Drasch & M. Jungbauer-Gans). In: *Journal for Labour Market Research* 53 (2019) Art. 11; What explains the negative effect of unemployment on health? An analysis accounting for reverse causality (mit A. Eberl). In: *Research in Social Stratification and Mobility* 55 (June 2018): 25–39.

### Christof Wolf

studierte Soziologie, Volkswirtschaftslehre, Sozial- und Wirtschaftsgeschichte und Statistik an der Universität Hamburg. Er wurde 1996 an der Universität zu Köln promoviert und erhielt dort 2003 die *venia legendi* für Soziologie. Von 2004 bis 2015 war er zunächst beim Zentrum für Umfragen Methoden und Analysen (ZUMA) dann bei GESIS Leibniz-Institut für Sozialwissenschaften wissenschaftlicher Leiter für die Abteilung Dauerbeobachtung der Gesellschaft. Seit 2009 ist Christof Wolf Professor für Soziologie an der Universität Mannheim, seit 2015 Präsident der GESIS. Er ist außerdem Sekretär des International Social Survey Programmes und Mitglied des Executive Committee der European Values Study.  
Forschungsschwerpunkte: Gesundheitssoziologie, Sozialstrukturanalyse, empirische Sozialforschung.  
Aktuelle Publikationen: *Measuring Social Networks and Social Resources. An Exploratory ISSP Survey around the World*. GESIS Schriftenreihe, Band 22/2019. (mit D. Joye & M. Sapin); *Mental Health Dynamics around Marital Dissolution. Moderating Effects of Parenthood and Children's Age* (mit K. Loter, O. Arránz Becker & M. Mikucka), *Journal of Family Research* 31 (2019), 155–179. *How Standardized is Occupational Coding? A Comparison of Results from Different Coding Agencies in Germany* (mit N. Massing, M. Wasmer & C. Züll). *Journal of Official Statistics* 35 (2019), 167–187.

### Mark Trappmann

geb. 1970 in Duisburg, Studium der Sozialwissenschaften und der Mathematik in Duisburg und Groningen. Promotion in Essen. Von 1998 bis 2004 wissenschaftlicher Mitarbeiter an der Universität Essen, von 2004 bis 2006 Wissenschaftlicher Assistent an der Universität Konstanz; seit 2007 Forschungsbereichsleiter am Institut für Arbeitsmarkt- und Berufsforschung (IAB) und seit 2012 Professor für Soziologie, insbesondere Survey Methodologie an der Otto-Friedrich Universität Bamberg.  
Forschungsschwerpunkte: Methoden der Surveyforschung, Arbeitsmarktforschung, soziale Netzwerke.  
Aktuelle Publikationen: *Gender Differences in the Willingness to Move for Interregional Job Offers* (mit M. Abraham & S. Bähr), *Demographic Research* 40, 2019: 1537–1602. *Data Resource Profile: Panel Study Labour Market and Social Security (PASS)* (mit S. Bähr, J. Beste, A. Eberl, C. Frodermann, S. Gundert, N. Teichler, S. Schwarz, S. Unger & C. Wenzig), *International Journal of Epidemiology*. 48: 1411–1411g. *Collecting Survey and Smartphone Sensor Data with an App: Opportunities and Challenges around Privacy and Informed Consent* (mit F. Kreuter, G.-C. Haas, F. Keusch & S. Bähr), *Social Science Computer Review*. Online First. <https://doi.org/10.1177/0894439318816389>.