

Intersektionales Wohlbefinden im Stadtraum: Konzeption und Umsetzung einer App zur räumlichen Erfassung von Wohlbefinden

Bachelorarbeit

Lukas Batschelet, lukas.batschelet@students.unibe.ch

Betreuung: Prof. Dr. Carolin Schurr und Dr. Moritz Gubler

Geographisches Institut Universität Bern

24. Juli 2025

Inhaltsverzeichnis

| | | |
|----------|---|-----------|
| 1 | Einleitung | 1 |
| 2 | Theoretischer Rahmen | 3 |
| 2.1 | Intersektionalität in der quantitativen Forschung | 3 |
| 2.1.1 | Definition und Ursprünge der Intersektionalität | 3 |
| 2.1.2 | Quantitative Ansätze und ihre Herausforderungen | 4 |
| 2.2 | Räumliche Umgebung und affektives Wohlbefinden | 5 |
| 2.2.1 | Affektives Wohlbefinden | 5 |
| 2.2.2 | Methodische Zugänge und empirische Befunde | 5 |
| 2.3 | Bedeutung intersektionaler Perspektiven auf affektives Wohlbefinden | 6 |
| 3 | Methodisches Vorgehen | 7 |
| 3.1 | Methodischer Ansatz der Studie | 7 |
| 3.1.1 | Echtzeiterhebungen mittels wiederholter Befragung (Experience Sampling) | 7 |
| 3.1.2 | Explorativer Charakter und Konsequenzen für die Auswertung | 8 |
| 3.2 | Vergleich mit bestehenden Erhebungsinstrumenten | 8 |
| 3.2.1 | Tool A: Echtzeiterhebung ohne intersektionale Analyse | 8 |
| 3.2.2 | Tool B: Retrospektive Erhebung und intersektionale Analyse mittels Relief Maps+ | 10 |
| 3.2.3 | Einordnung des eigenen Ansatzes | 11 |
| 3.3 | Beschreibung der entwickelten App | 12 |
| 3.3.1 | Konzept und Funktionalität | 12 |
| 3.3.2 | Technische Umsetzung | 12 |
| 3.3.3 | Fragebogenstruktur und Operationalisierung | 13 |
| 3.3.4 | Ablauf und Durchführung der Datenerhebung | 13 |
| 3.4 | Limitationen und Herausforderungen der Datenerhebung | 14 |
| 3.4.1 | Geringe Rücklaufquote und mögliche Ursachen | 14 |
| 3.4.2 | Auswirkungen auf die Datenqualität und Analyse | 14 |
| 4 | Ergebnisse | 14 |
| 4.1 | Beschreibung des Datensatzes | 14 |
| 4.1.1 | Soziodemografische Merkmale der Stichprobe | 14 |
| 4.1.2 | Beschreibung der erfassten Momentaufnahmen | 14 |
| 4.1.3 | Umfang und demografische Merkmale | 15 |
| 4.1.4 | Qualitative Rückmeldungen der Teilnehmenden | 15 |
| 4.2 | Intersektionale Analysen am erhobenen Material | 15 |
| 4.2.1 | Exemplarische Analysen mittels MAIHDA | 15 |
| 4.3 | Varianzzerlegung (VPC, PCV) | 16 |
| 4.4 | Schlussfolgerung | 16 |
| 4.4.1 | Illustration möglicher Zusammenhänge zwischen Umwelt und Wohlbefinden | 17 |
| 4.5 | Interpretation der explorativen Befunde | 17 |
| 5 | Diskussion | 17 |
| 5.1 | Potential und Grenzen des entwickelten Erhebungsinstruments | 17 |
| 5.2 | Methodische Reflexion der intersektionalen quantitativen Analyse | 17 |
| 5.3 | Empfehlungen für weiterführende Forschung | 17 |

| | | |
|----------|--|-----------|
| 5.3.1 | Verbesserungsvorschläge zur Erhöhung der Teilnahmequote | 17 |
| 5.3.2 | Optimierung der intersektionalen Datenerhebung und Analyse | 17 |
| 5.3.3 | Integration qualitativer Verfahren | 17 |
| 6 | Fazit und Ausblick | 17 |
| 6.1 | Zusammenfassung der zentralen Erkenntnisse | 17 |
| 6.2 | Ausblick auf mögliche Folgeprojekte | 17 |
| | Abkürzungsverzeichnis | 18 |
| | Glossar | 18 |
| | Literatur | 19 |
| A | Soziodemografische Merkmale der Stichprobe | a |
| B | Beschreibung der erfassten Momentaufnahmen | c |

1 Einleitung

„Städte sind für alle da“ – diese Vorstellung urbaner Gleichheit wird oft in Leitbildern und Planungsstrategien bemüht. Sie knüpft an Debatten an, die auch durch den Anspruch auf das *Recht auf Stadt* nach Lefebvre (1967) inspiriert sind, auch wenn Lefebvres ursprüngliches Konzept weitaus radikaler war und eine grundlegende Transformation urbanen Lebens forderte. Unabhängig von der theoretischen Tiefe dieser Forderung stellt sich jedoch die Frage: Wie erleben Menschen den urbanen Raum tatsächlich? Und wie beeinflusst ihre soziale Position – etwa hinsichtlich Alter, Geschlecht, Herkunft oder Gesundheit – ihr momentanes Wohlbefinden in bestimmten Umgebungen? Diese Fragen stehen im Zentrum der vorliegenden Bachelorarbeit, die sich der intersektionalen Analyse des unmittelbaren Wohlbefindens in alltäglichen Lebensräumen widmet.

Methoden zur Erfassung momentaner psychischer Zustände und Erfahrungen im Alltag, wie die Experience Sampling Method (ESM) und insbesondere das Ecological Momentary Assessment (EMA), wurden bereits in den 1990er Jahren konzipiert, vor allem in der Psychologie (vgl. Stone und Shiffman 1994; Shiffman, Stone und Hufford 2008). Sie zielten darauf ab, kontextbezogene Daten zu erheben und Nachteile rein retrospektiver Ansätze zu überwinden (Kahneman und Krueger 2006). Das volle Potenzial dieser Methoden, insbesondere für eine unmittelbare, georeferenzierte Datenerhebung in Echtzeit, entfaltete sich jedoch erst mit der Verbreitung von Smartphones. An der Schnittstelle von Stadtplanung und Psychologie wurden zudem Ansätze zur räumlich expliziten Erfassung von Alltagserfahrungen entwickelt, wie etwa das Geographically Explicit Ecological Momentary Assessment (GEMA) (vgl. Kirchner und Shiffman 2016). Seit etwa Mitte der 2010er Jahre ist eine deutliche Zunahme an Studien zu beobachten, welche die durch Smartphones erweiterten EMA/GEMA-Möglichkeiten nutzen, um den Zusammenhang zwischen spezifischen räumlichen Umgebungen und psychischer Gesundheit bzw. Wohlbefinden detailliert zu untersuchen. Ein Beispiel hierfür ist das grossangelegte Projekt Urban Mind: Die Arbeiten von Bakolis et al. (2018), Bergou et al. (2022) und Hammoud et al. (2024) nutzen diesen Ansatz bzw. dessen Methodik, um insbesondere den Einfluss von Grün- und Stadträumen auf die psychische Gesundheit zu analysieren. Diese Studien prägen den aktuellen Forschungstrend, situative affektive Reaktionen systematisch in Bezug auf räumliche Kontexte zu untersuchen.

Parallel dazu existiert eine umfangreiche Forschungsliteratur zur Intersektionalität und deren räumlichen Implikationen, massgeblich geprägt durch feministische und kritische Perspektiven (vgl. Crenshaw 1991; Rodó-de-Zárate 2014; Rodó-de-Zárate 2015; Rodó-de-Zárate und Baylina 2018). Diese Arbeiten verdeutlichen, wie unterschiedliche soziale Kategorien wie Geschlecht, Klasse oder ethnische Zugehörigkeit in räumlichen Kontexten miteinander verwoben sind und Ungleichheiten erzeugen oder verstärken können. Insbesondere methodische Innovationen wie die Relief Maps (Rodó-de-Zárate 2014) erlauben eine Visualisierung und Analyse dieser komplexen Wechselwirkungen.

Diese Arbeit verbindet die beiden Perspektiven: Sie nutzt die methodischen Möglichkeiten der smartphone-basierten Echtzeit-Datenerfassung, wie sie in der ESM/EMA-Forschung etabliert wurden, verknüpft diese jedoch explizit mit der intersektionalen Ungleichheitsanalyse. Der Fokus verschiebt sich dabei von einer rein 'ökologischen' Betrachtung oder einer engen Definition von 'psychischer Gesundheit' hin zu einer Untersuchung des *situativen affektiven Wohlbefindens* in vielfältigen alltäglichen Umgebungen. Es wird untersucht, wie sich intersektionale Positionierungen konkret auf dieses situative Wohlbefinden auswirken. Ziel dieser Bachelorarbeit ist es, im Rahmen einer explorativen Pilotstudie das Potenzial dieser methodischen Adaption und Verknüpfung auszuloten: Es soll geprüft werden, ob und wie dieser Ansatz an der Schnittstelle von feministischer Sozial- und Kulturgeographie, Intersektionalitätsforschung und der Analyse digital erhobener Alltagsdaten erste Einblicke und Hypothesen generieren kann.

Die persönliche Motivation für diese Arbeit ergibt sich aus dem Wunsch, mit eigens entwickelten digitalen Werkzeugen neue Einblicke in Fragen sozialer Gerechtigkeit und Wohlbefinden im Alltag zu ermöglichen. Perspektivisch könnte der hier erprobte methodische Ansatz in weiterführenden Arbeiten dazu

dienen, sozialräumliche Fragestellungen mit Themen wie Klimaanpassung oder -mitigation zu verbinden. Eine solche Verknüpfung könnte beispielsweise für den Berner Kontext relevant sein, etwa für die Forschung zur Stadthitze (vgl. Burger et al. 2021) und für Projekte wie dem *Bernometer*¹, die mit detaillierten raumbezogenen Daten zum Wohlbefinden weiter ausgebaut werden könnten. Im Fokus steht dabei folgende Forschungsfrage:

Wie beeinflussen räumliche Umgebungen das momentane Wohlbefinden intersektional positionierter Personen im Alltag?

Dabei geht es explizit nicht um langfristige subjektive Wohlbefindenswerte, sondern um die im Alltag erlebten situativen, affektiven Reaktionen. Ziel der Analyse ist es, aus einer intersektionalen Perspektive zu untersuchen, unter welchen Bedingungen und an welchen Orten sich Menschen zugehörig oder fremd fühlen. Es soll also ergründet werden, wie soziale Positionierungen und räumliche Kontexte zusammenwirken und das momentane Gefühl der (Nicht-)Zugehörigkeit beeinflussen. Als analytischer Ansatz zur quantitativen Untersuchung der zugrundeliegenden intersektionalen Muster dient Multilevel Analysis of Individual Heterogeneity and Discriminatory Accuracy (MAIHDA) nach Gross und Goldan (2023).

Zur Erhebung der für diese Arbeit notwendigen Daten wurde das digitale Werkzeug *InterMind*² entwickelt. Diese App ermöglicht es, Teilnehmende über einen festgelegten Zeitraum hinweg wiederholt zu befragen und ihre Antworten zusammen mit georeferenzierten Informationen in Echtzeit zu erfassen und anonymisiert zu speichern. Für die vorliegende Untersuchung werden im Rahmen einer Pilotstudie mit Studierenden der Universität Bern erste explorative Daten gesammelt. Die App selbst wurde bewusst Open-Source entwickelt, um eine flexible Anpassung an ähnliche Forschungskontexte zu ermöglichen und potenziell eine nachhaltige Infrastruktur für kontextualisierte Alltagsdaten zu bieten.

Der Aufbau der Arbeit gestaltet sich wie folgt: Abschnitt 2 entfaltet den theoretischen Rahmen und behandelt (i) Intersektionalität, (ii) räumliches Wohlbefinden sowie (iii) methodische Grundlagen der EMA- bzw. GEMA-Forschung. Abschnitt 3 beschreibt das methodische Vorgehen, insbesondere die Entwicklung der App, das Studiendesign und den analytischen Zugriff mittels des MAIHDA-Ansatzes. In Abschnitt 4 werden die zentralen empirischen Ergebnisse zur Beziehung von Wohlbefinden, Raum und intersektionaler Positionierung vorgestellt. Anschliessend diskutiert Abschnitt 5 diese Befunde, verortet sie im aktuellen Forschungsstand und leitet Implikationen für zukünftige Studien ab. Ein abschliessendes Fazit sowie ein Ausblick auf Weiterentwicklungspotenziale folgen in Abschnitt 6.

Diese Arbeit versteht sich als explorativer Beitrag, der methodische Innovationen mit gesellschaftlich relevanten Fragestellungen verbindet. Sie erhebt nicht den Anspruch auf allgemeine Repräsentativität, sondern zielt darauf ab, erste Hypothesen und methodische Potenziale für zukünftige intersektionale Analysen des momentanen Wohlbefindens in alltäglichen Lebensräumen aufzuzeigen.

¹bernometer.unibe.ch

²intermind.ch/app

2 Theoretischer Rahmen

2.1 Intersektionalität in der quantitativen Forschung

2.1.1 Definition und Ursprünge der Intersektionalität

Der Begriff der Intersektionalität wurde ursprünglich von Kimberlé Crenshaw (1991) geprägt und verweist auf die Überlagerung und wechselseitige Verstärkung unterschiedlicher Formen von Diskriminierung, insbesondere im Kontext von *race* und *gender*³ (Hancock 2007). Ausgangspunkt dieser theoretischen Perspektive ist die Black Feminist Theory, welche unter anderen in den Arbeiten von Crenshaw sowie Patricia Hill Collins (2002), Audre Lorde und Bell Hooks ihren Ausdruck findet. Black Feminist Theory formulierte eine scharfe Kritik an traditionellen feministischen Ansätzen, denen vorgeworfen wurde, primär die Erfahrungen weisser, privilegierter Frauen ins Zentrum zu stellen und somit die Lebensrealitäten Schwarzer⁴ Frauen zu marginalisieren (Collins 2002). Crenshaw entwickelte das Konzept der Intersektionalität explizit als Reaktion auf die Unfähigkeit bestehender theoretischer Ansätze, die spezifischen Diskriminierungserfahrungen Schwarzer Frauen adäquat zu erfassen. Dabei verdeutlichte sie, dass Diskriminierung nicht als Summe einzelner, isolierter Erfahrungen verstanden werden könne, sondern als eigenständige Form sozialer Benachteiligung, die sich an der Überschneidung sozialer Kategorien wie *race*, *gender* und *class* manifestiert (Crenshaw 1991).

Intersektionalität entwickelte sich somit nicht allein im akademischen Kontext, sondern ist stark verwurzelt in den politischen Kämpfen sozialer Bewegungen, insbesondere im Kontext feministischer, anti-rassistischer und antikapitalistischer Aktivismen der 1970er- und 1980er-Jahre (Collins 2002). Zentral für die theoretische Grundlage des intersektionalen Ansatzes ist die Anerkennung von Machtverhältnissen und sozialen Ungleichheiten als strukturell verankert und historisch bedingt. Gesellschaftliche Positionierungen wie *gender*, *race* oder *class* werden hierbei als sozial konstruierte Kategorien verstanden, die immer in Verbindung mit bestehenden Machtsystemen wie Sexismus, Rassismus oder Klassismus betrachtet werden müssen. Audre Lorde und Bell Hooks betonten insbesondere die Rolle struktureller Unterdrückung und verdeutlichten, wie sich dominante Gesellschaftsstrukturen auf individueller Ebene reproduzieren und sich somit wechselseitig verstärken (Collins 2002; Hancock 2007).

Von der ursprünglich starken Fokussierung auf *race* und *gender* wurde das Konzept der Intersektionalität in den folgenden Jahrzehnten zunehmend erweitert und schliesst heute eine Vielzahl sozialer Positionierungen und Identitäten ein, darunter etwa Sexualität, Alter, Behinderung, Nationalität oder Religion (Bauer, Churchill et al. 2021; Bowleg und Bauer 2016). Diese Erweiterung verdeutlicht die breite theoretische und empirische Anwendbarkeit von Intersektionalität als Analyseinstrument zur kritischen Untersuchung gesellschaftlicher Ungleichheiten und Diskriminierungserfahrungen. Intersektionalität hat sich somit nicht nur als theoretisches Konzept, sondern auch als methodische Grundlage etabliert, welche insbesondere in feministischen, sozialwissenschaftlichen und zunehmend auch in quantitativ orientierten Diskursen verwendet wird, um die komplexen Wechselwirkungen gesellschaftlicher Machtverhältnisse zu analysieren.

³*race* und *gender* werden in dieser Arbeit kursiv gesetzt, um auf ihre Bedeutung als gesellschaftlich konstruierte, aber wirkmächtige Kategorien hinzuweisen. *race* verweist auf rassifizierende Zugehörigkeitszuschreibungen, die historisch gewachsen sind und soziale Ungleichheiten produzieren. *gender* beschreibt die soziale Konstruktion von Geschlecht und verweist auf normative Vorstellungen von Weiblichkeit, Männlichkeit oder anderen Geschlechtsidentitäten. Die Begriffe werden im englischen Original verwendet, da adäquate deutsche Entsprechungen fehlen oder missverständlich sind (vgl. Hall 1980; Butler 1990).

⁴„Schwarz“ wird in dieser Arbeit als politische Selbstbezeichnung Schwarzer Menschen mit grossem Anfangsbuchstaben verwendet. Der Begriff beschreibt keine biologische Eigenschaft, sondern eine soziale Positionierung im Kontext rassistischer Machtverhältnisse. Die Grossschreibung dient der Abgrenzung von farblichen oder äusserlichen Zuschreibungen (vgl. Oguntoye, Ayim und Schultz 1986).

2.1.2 Quantitative Ansätze und ihre Herausforderungen

Quantitative Forschungsmethoden gewinnen in der intersektionalen Forschung zunehmend an Bedeutung, wobei unterschiedliche theoretische und methodische Ansätze verfolgt werden (Bauer, Churchill et al. 2021). Quantitative Verfahren bieten das Potenzial, systematische Strukturen und Muster von Interaktionen zwischen sozialen Kategorien empirisch sichtbar und statistisch überprüfbar zu machen. Gleichzeitig ist jedoch die methodische Umsetzung intersektionaler Analysen mit erheblichen Herausforderungen verbunden.

Ein grundlegendes Spannungsfeld ergibt sich aus der Integration der theoretischen Prämissen der Intersektionalität mit den technischen Anforderungen quantitativer Analysen. So kritisieren Hancock (2007) eindimensionale und additive statistische Modelle, welche soziale Kategorien als unabhängige Variablen betrachten und lediglich deren einzelne Haupteffekte untersuchen. Solche Modelle laufen Gefahr, die Kernannahme der Intersektionalität, wonach soziale Kategorien stets miteinander verschränkt sind, unzureichend abzubilden (Bowleg und Bauer 2016; Bauer, Churchill et al. 2021). In der Praxis wird Intersektionalität häufig auf einfache Interaktionseffekte in Regressionsmodellen reduziert, was die Gefahr einer Fehlinterpretation oder Vereinfachung komplexer sozialer Realitäten birgt (Bauer, Churchill et al. 2021; Scott und Siltanen 2017).

Besonders zentral ist in diesem Zusammenhang die Frage nach der kontextsensitiven Operationalisierung intersektionaler Kategorien. Eine bloße Festlegung statischer sozialer Gruppen reicht nicht aus, da soziale Kategorien wie *race* oder *gender* stets kontextabhängig und multidimensional konstruiert sind. Maria Rodó-de-Zárate (2014) argumentiert, dass quantitative Verfahren entsprechend flexibilisiert und angepasst werden müssen, um der Dynamik und Fluidität sozialer Identitäten gerecht zu werden. Dies erfordert eine hohe theoretische Reflexivität und methodologische Sensibilität, insbesondere bezüglich der Validität verwendeter Messinstrumente sowie der Interpretation statistischer Ergebnisse (Bauer, Churchill et al. 2021; Webster und Zhang 2021).

Um diesen Herausforderungen zu begegnen, wurden unterschiedliche methodische Ansätze entwickelt. Ein vielversprechender Ansatz ist die Multilevel Analysis of Individual Heterogeneity and Discriminatory Accuracy (MAIHDA), welche es erlaubt, intersektionale Effekte differenziert abzubilden, indem sie systematisch Varianzen innerhalb und zwischen sozialen Positionen quantifiziert (Evans et al. 2024; Gross und Goldan 2023; Axelsson Fisk et al. 2018). MAIHDA bietet insbesondere die Möglichkeit, eine grosse Anzahl sozialer Positionierungen gleichzeitig zu betrachten, ohne diese auf bloße Interaktionsterme in klassischen Regressionsmodellen zu reduzieren (Bauer, Churchill et al. 2021).

Ein Beispiel für die praktische Anwendung von MAIHDA liefert die Studie von Axelsson Fisk et al. (2018), in der die Verteilung von Lungenerkrankungen (COPD) unter mehr als 2,4 Millionen Menschen in Schweden untersucht wurde. Die Forschenden kombinierten dabei soziale Merkmale wie Alter, Geschlecht, Einkommen, Bildung, Familienstand und Migrationsstatus zu 96 verschiedenen sozialen Gruppen (sogenannten intersektionalen Strata). Durch die MAIHDA-Analyse konnte sichtbar gemacht werden, welche dieser Gruppen besonders stark oder schwach von der Erkrankung betroffen waren. Besonders auffällig war etwa, dass alleinlebende ältere Frauen mit niedrigem Einkommen und geringer Bildung ein bis zu 49-mal höheres Erkrankungsrisiko hatten als junge Männer mit hoher Bildung, gutem Einkommen und stabiler Partnerschaft. Die Studie zeigt exemplarisch, wie mit MAIHDA komplexe soziale Ungleichheiten im Gesundheitsbereich nicht nur statistisch erfasst, sondern auch differenziert beschrieben werden können. Gleichzeitig zeigte sich, dass viele dieser Unterschiede nicht durch besondere Wechselwirkungen (Interaktionen), sondern vor allem durch die Summe sozialer Nachteile erklärbar sind.

Eine weitere Perspektive eröffnen sogenannte *Decision-Tree*-Verfahren wie Klassifikations- und Regressionsbäume (CART), welche explorativ heterogene Muster innerhalb intersektionaler Gruppen offenlegen können. Diese Verfahren sind insbesondere geeignet, wenn lineare Modellannahmen nicht greifen oder wenn vermutet wird, dass Schwellenwerte oder spezifische Kombinationen sozialer Merkmale entscheidend

sind. CART-Verfahren sind jedoch durch ihre Datenabhängigkeit, begrenzte Generalisierbarkeit und eingeschränkte Reproduzierbarkeit limitiert (Bauer, Churchill et al. 2021).

Ein zentraler methodologischer Diskussionspunkt betrifft zudem die Frage, wie intersektionale Kategorien in quantitativen Analysen konzeptualisiert werden. Leslie McCall (2005) entwickelte hierfür eine dreiteilige Typologie, die zwischen einer zwischenkategorialen (*intercategorical*) und einer innerkategorialen (*intracategorical*) Herangehensweise unterscheidet. Während zwischenkategoriale Analysen Unterschiede zwischen verschiedenen sozialen Gruppen systematisch vergleichen, richten sich innerkategoriale Ansätze auf die Untersuchung von Heterogenität und Dynamiken innerhalb einer bestimmten Gruppe oder sozialen Positionierung (Bauer und Scheim 2019). Die Wahl der jeweiligen Herangehensweise beeinflusst massgeblich die Operationalisierung intersektionaler Kategorien sowie die Auswahl und Interpretation quantitativer Verfahren.

Trotz der genannten Herausforderungen bieten quantitative Verfahren jedoch bedeutende Chancen für die intersektionale Forschung. Sie ermöglichen es, sozialstrukturelle Ungleichheiten empirisch sichtbar zu machen, grössere Stichproben systematisch zu untersuchen und somit evidenzbasierte Handlungsempfehlungen abzuleiten. Um quantitative Methoden adäquat für intersektionale Analysen nutzen zu können, ist es jedoch zwingend erforderlich, methodische Innovationen aktiv weiterzuentwickeln sowie eine kritische und reflektierte Anwendung der verfügbaren statistischen Verfahren sicherzustellen (Bauer, Churchill et al. 2021; Bauer und Scheim 2019; Scott und and Siltanen 2017).

2.2 Räumliche Umgebung und affektives Wohlbefinden

2.2.1 Affektives Wohlbefinden

Mit dem sogenannten *emotional turn* hat sich die Geographie seit den frühen 2000er-Jahren intensiv der Frage gewidmet, wie Emotionen und Affekte in und durch Räume entstehen (Ho 2024). Im Zentrum steht dabei das Konzept des affektiven Wohlbefindens: Es bezeichnet kurzfristige, situativ schwankende Gefühlslagen wie Freude, Gelassenheit oder Anspannung, die besonders sensibel auf Kontexteinflüsse reagieren.

Die zentrale Einsicht dieses Paradigmenwechsels besteht darin, dass solche Gefühle nicht ausschliesslich im Inneren von Individuen entstehen, sondern durch ihr Zirkulieren zwischen Körpern, Dingen und Orten soziale Wirklichkeit mitgestalten. Sara Ahmed (2004) beschreibt diese Dynamik als *affective economies*: Gefühle „haften“ an Gegenständen, Räumen oder Personengruppen und erzeugen dadurch Grenzziehungen zwischen Eigenem und Fremdem. Anderson greift diesen Gedanken auf und spricht von atmosphärischen Stimmungsschichten, die Orte wie ein kaum sichtbarer Schleier durchziehen und das Erleben aller Anwesenden prägen (Anderson 2009). Elaine Ho (2024) fasst die aktuelle Forschung zu diesen affektiven Raumqualitäten zusammen und betont, dass sich Gefühle stets in bestehende Macht- und Ungleichheitsverhältnisse einschreiben.

Für diese Arbeit bedeutet das: Affektives Wohlbefinden entsteht nicht im luftleeren Raum, sondern im Zusammenspiel von materieller Ausstattung (etwa Vegetation oder Lärmpegel), sozialer Situation und den historisch gewachsenen Bedeutungen, die einem Ort anhaften.

2.2.2 Methodische Zugänge und empirische Befunde

Erste Versuche, affektives Wohlbefinden empirisch zu erfassen, stützten sich auf klassische Befragungen oder Laborexperimente – Methoden, die die situative Eingebundenheit emotionaler Zustände jedoch nur unzureichend abbilden konnten (Kirchner und Shiffman 2016). Einen grundlegenden methodischen Fortschritt brachte die Entwicklung der Experience Sampling Method (ESM), bei der Teilnehmende mehrmals täglich per Smartphone kurze Angaben zu ihrer momentanen Stimmung, Tätigkeit und sozialen Situation machen. Aufbauend darauf verbindet die Geographically Explicit Ecological Momentary Assessment (GEMA) diese

subjektiven Angaben mit GPS-Daten sowie externen Umweltdaten – etwa Vegetationsanteil, Verkehrsaufkommen oder Wetter – und erlaubt so eine präzise räumlich-zeitliche Analyse affektiver Erfahrungen (Kirchner und Shiffman 2016).

Auf Grundlage dieser Instrumente zeigen sich in der Literatur drei wiederkehrende Befundlinien:

Erstens deuten zahlreiche Studien auf eine positive Wirkung naturräumlicher Qualitäten hin. Birenboim (2018) analysierten über 5'000 ESM-Einträge aus verschiedenen urbanen Kontexten und zeigten, dass Parkanlagen, baumgesäumte Strassen und visuell offene Plätze das Sicherheits- und Komfortempfinden erhöhen, während stark befahrene Verkehrsachsen gegenteilige Effekte zeigen. Eine GEMA-Studie von Mascherek et al. (2025) ergänzt, dass Sonnenschein, das Unterwegssein mit Freund:innen und aktive Mobilität stärkere Effekte auf affektives Wohlbefinden haben als die bloße Präsenz von Grünflächen. Hammoud et al. (2024) heben insbesondere die Rolle ökologischer Vielfalt hervor: Je abwechslungsreicher die natürliche Ausstattung eines Orts (etwa durch Bäume, Pflanzen oder Vogelgesang), desto höher die berichteten Werte des Wohlbefindens. Auch unter pandemiebedingten Einschränkungen blieben solche Effekte bestehen: Während der COVID-19-Lockdowns gewannen Aufenthalte in Grün- und Blauräumen für viele Menschen therapeutische Bedeutung (Doughty, Hu und Smit 2023).

Zweitens zeigen sich klare Differenzen darin, wie Menschen Räume affektiv erleben – je nach sozialer Positionierung. So beschreibt Shaker (2021), wie alltägliche Fahrten mit dem öffentlichen Verkehr für junge Muslim*innen in Amsterdam durch subtile Blicke oder Gesten zu Räumen latenter Bedrohung werden können. Hall und Bates (2019) dokumentieren ähnliche Erfahrungen bei Menschen mit Behinderung, für die bestimmte urbane Räume durch wiederholte Mikroaggressionen zu sogenannten Hatescapes werden. Diese empirischen Arbeiten unterstreichen die Notwendigkeit, Macht- und Ungleichheitsverhältnisse systematisch in die Analyse affektiver Raumwahrnehmung einzubeziehen (Ho 2024).

Drittens wird in der Literatur zunehmend zwischen kurzfristigem affektivem Erleben und langfristiger Lebenszufriedenheit unterschieden. Chen et al. (2025) zeigen, dass ruhige, naturnahe Orte vor allem das unmittelbare emotionale Erleben verbessern, während kulturelle Angebote, Bildungseinrichtungen oder gastronomische Infrastruktur eher mit langfristiger Zufriedenheit assoziiert sind. Lärmintensive und hochverdichtete städtische Räume stehen hingegen konsistent im negativen Zusammenhang mit affektivem Wohlbefinden.

Insgesamt belegt die empirische Forschung, dass affektives Wohlbefinden ein sensibles Produkt aus räumlichen, sozialen und situativen Faktoren ist. Dank ESM und GEMA lassen sich diese komplexen Zusammenhänge inzwischen so erfassen, dass Stadtplanung und Public Health gezielt auf sie reagieren können – etwa durch die Förderung biodiversitätsreicher Grünflächen, sozial nutzbarer Rückzugsorte oder durch Massnahmen zur Lärminderung an belasteten Verkehrsräumen (Cooke, Melchert und Connor 2016).

2.3 Bedeutung intersektionaler Perspektiven auf affektives Wohlbefinden

Die empirische Literatur zeigt überzeugend, dass räumliche Kontexte das affektive Wohlbefinden prägen. Weniger gut verstanden ist jedoch, wie sich diese situativen Gefühlslagen mit sozialen Machtachsen – etwa *gender*, *race* und *class* – verschränken. Genau hier setzt die intersektionale Geographie an: Sie verknüpft emotionale Raumforschung mit der Analyse mehrfacher Ungleichheiten und fragt, wie Orte für verschiedene Körper zugleich befreiend oder belastend sein können (Rodó-de-Zárate und Baylina 2018).

Rodó-de-Zárate entwickelt dafür das Instrument der *Relief Maps*, das soziale Positionierungen, geographische Orte und subjektives (Un-)Behagen in einer Matrix zusammenführt (Rodó-de-Zárate 2014). Ihre Studien mit jungen lesbischen Frauen zeigen, dass Sicherheitsempfinden im öffentlichen Raum nicht im Ort selbst liegt, sondern in der relationalen Überlagerung räumlicher Strukturen mit sozialen Kategorien Rodó-de-Zárate (2015). In einer jüngeren Arbeit betont sie, dass Emotionen—verstanden als (Dis)comforts—räumliche Indikatoren für intersektionale Machtgeometrien sind: Wer welchen Platz „bewohnen“ kann, entscheidet

sich an der Schnittstelle von Gefühl und Raum (Rodó-de-Zárate 2023).

Diese Befunde machen deutlich, dass affektives Wohlbefinden räumlich ungleich verteilt ist. Es entsteht in situativen Atmosphären, die für marginalisierte Gruppen von Mikroaggressionen, Blicken oder architektonischen Barrieren durchzogen sein können (Webster und Zhang 2021). Eine intersektionale Perspektive legt somit offen, warum dieselbe Grünfläche für eine Person Ruhe stiftet, für eine andere aber Stress auslöst. Sie erweitert die Forschung zu affektiven Atmosphären um eine machtanalytische Dimension und liefert praxisnahe Hinweise für eine Stadtplanung, die soziale Gerechtigkeit und emotionale Zugänglichkeit gleichermaßen berücksichtigt.

3 Methodisches Vorgehen

3.1 Methodischer Ansatz der Studie

3.1.1 Echtzeiterhebungen mittels wiederholter Befragung (Experience Sampling)

Die Erhebung von momentanen Wohlbefindenszuständen setzt methodisch voraus, dass subjektive Erfahrungen möglichst zeitnah und kontextsensitiv gemessen werden. Retrospektive Selbstberichte sind typischerweise anfällig für Verzerrungen, die durch selektive Erinnerung oder nachträgliche Neubewertungen entstehen (*Recall Bias*), und daher nur begrenzt geeignet, um flüchtige affektive Zustände präzise abzubilden (Kahneman und Krueger 2006). Als methodische Antwort auf diese Herausforderung etablierte sich das sogenannte Experience Sampling, auch als Ecological Momentary Assessment (EMA) bekannt. Dieser Ansatz basiert auf wiederholten, situativ eingebetteten Messungen, welche affektive, kognitive oder auch verhaltensbezogene Zustände unmittelbar während oder kurz nach dem Erleben erfassen (Birenboim 2018; Kirchner und Shiffman 2016).

In der vorliegenden Studie wird dieser methodische Zugang genutzt, um individuelle Wohlbefindenszustände und deren räumlichen Kontext systematisch zu erfassen. Durch den Einsatz einer eigens entwickelten Smartphone-Applikation erfolgt die Datenerhebung in Echtzeit und räumlich exakt, da neben der unmittelbaren affektiven Selbsteinschätzung auch Geolokationsdaten automatisiert gespeichert werden. Die Verwendung einer Smartphone-basierten Methodik erlaubt somit eine exakte Zuordnung von affektiven Zuständen zu spezifischen räumlichen Umgebungen. Damit folgt der methodische Ansatz aktuellen Empfehlungen der Forschung, wonach insbesondere die Kombination von Experience Sampling mit ortsbezogenen Daten (Geographically Explicit Ecological Momentary Assessment; GEMA) eine differenzierte Analyse situativer und räumlicher Einflüsse auf das Wohlbefinden ermöglicht (Mascherek et al. 2025; Kirchner und Shiffman 2016).

Die Entscheidung für wiederholte Messungen innerhalb einer Person bietet gegenüber Querschnittstudien deutliche methodische Vorteile. Erstens erhöht die wiederholte intraindividuelle Datenerhebung die Präzision der Messungen und reduziert Verzerrungen, da interpersonelle Differenzen in der affektiven Bewertung von Situationen kontrolliert werden können. Zweitens erlaubt sie, kurzfristige Schwankungen und Dynamiken im Wohlbefinden abzubilden, die für langfristige Lebenszufriedenheitsskalen unerreichbar bleiben. Drittens bietet ein solches Studiendesign die Möglichkeit, situative Kontexteffekte unmittelbar zu analysieren und damit detailliert zu identifizieren, welche räumlichen Faktoren Wohlbefinden positiv oder negativ beeinflussen (Birenboim 2018; Hammoud et al. 2024).

Zur Erfassung des momentanen Wohlbefindens wurden numerische Skalen eingesetzt, welche sowohl die Belastung der Teilnehmenden reduzieren als auch valide und vergleichbare Daten generieren (Cooke, Melchert und Connor 2016). Gleichzeitig erfolgte die automatische Erfassung räumlicher Kontexte mithilfe integrierter GPS-Funktionalitäten der eingesetzten mobilen Geräte. Dieses Design stellt sicher, dass subjektive Wahrnehmungen und objektive räumliche Kontextmerkmale präzise aufeinander bezogen analysiert

werden können.

3.1.2 Explorativer Charakter und Konsequenzen für die Auswertung

Die vorliegende Studie verfolgt einen explorativen Forschungsansatz. Explorative Studien zeichnen sich dadurch aus, dass sie nicht primär auf Hypothesentests abzielen, sondern zunächst die systematische Erkundung neuer Zusammenhänge und methodischer Ansätze im Vordergrund steht. Insbesondere in Forschungsfeldern, in denen etablierte theoretische Modelle noch unzureichend vorhanden sind oder spezifische methodische Herausforderungen bestehen, ist ein exploratives Vorgehen angezeigt, um potenzielle theoretische oder empirische Lücken sichtbar zu machen und Hypothesen für zukünftige Forschung zu generieren (Stebbins 2001).

Im Kontext dieser Studie begründet sich der explorative Ansatz einerseits aus der methodischen Innovation – der Verknüpfung von räumlichen und affektiven Echtzeit-Daten mittels einer neu entwickelten App – und andererseits aus der geringen Stichprobengröße und der vergleichsweise niedrigen Rücklaufquote, welche umfangreiche inferenzstatistische Auswertungen begrenzen. Diese Limitationen erlauben keine generalisierenden Aussagen im Sinne klassischer Hypothesentestungen, sondern verlagern den Fokus auf die detaillierte Beschreibung und initiale Exploration möglicher Zusammenhänge zwischen räumlicher Umgebung, Wohlbefinden und intersektionaler Positionierung.

Konkret bedeutet dies für die Datenauswertung, dass der Schwerpunkt auf deskriptiven und explorativ-inferenzstatistischen Verfahren liegt. Analytisch kommen daher primär Verfahren wie explorative Visualisierungen, gemischte lineare Modelle (MAIHDA) und deskriptive Statistiken zum Einsatz. Gemischte lineare Modelle ermöglichen hierbei eine differenzierte Abbildung von Varianzanteilen auf individueller und gruppenspezifischer Ebene und erlauben somit, trotz geringer Stichprobengrößen, initiale Hinweise auf mögliche intersektionale Muster oder räumliche Unterschiede im Wohlbefinden aufzuzeigen (Gross und Goldan 2023; Bauer, Churchill et al. 2021).

Zudem verlangt der explorative Charakter eine besonders kritische methodische Reflexion der Ergebnisse. Interpretation und Diskussion der Ergebnisse müssen explizit auf potenzielle methodische Grenzen hinweisen und die Befunde klar als vorläufig kennzeichnen. Der explorative Ansatz liefert somit vor allem wertvolle Ansatzpunkte und Hinweise für zukünftige Forschungsvorhaben, welche mithilfe grösserer Stichproben, verbesserter Rekrutierungsstrategien und methodischer Verfeinerungen auf den hier gewonnenen Erkenntnissen aufbauen könnten.

3.2 Vergleich mit bestehenden Erhebungsinstrumenten

3.2.1 Tool A: Echtzeiterhebung ohne intersektionale Analyse

Das *Urban Mind*-Projekt⁵ stellt ein beispielhaftes Werkzeug dar, um subjektives momentanes Wohlbefinden in städtischen Kontexten mittels Echtzeiterhebungen systematisch zu erfassen und zu analysieren (Bakolis et al. 2018). Es basiert auf einer mobilen Smartphone-App, die mithilfe von Ecological Momentary Assessment (EMA) detaillierte Einblicke in den Zusammenhang zwischen unmittelbaren Umweltfaktoren und mentalem Wohlbefinden ermöglicht.

Zentrales Anliegen des Urban Mind-Tools ist es, die Effekte spezifischer Naturelemente, wie beispielsweise Bäume, Himmel, Wasser oder Vogelgesang, auf das mentale Wohlbefinden in Echtzeit zu untersuchen. Hierfür werden Proband*innen mehrmals täglich über einen Zeitraum von sieben Tagen aufgefordert, kurze standardisierte Fragen zu ihrer aktuellen Umgebung und ihrem momentanen Wohlbefinden zu beantworten (Bakolis et al. 2018). Die Datenerhebung erfolgt sowohl mittels Selbsteinschätzungen der räumlichen und

⁵Siehe <https://www.urbanmind.info/>

sozialen Umgebung als auch über Geodaten, welche automatisiert die exakte räumliche Verortung der Teilnehmer innen ermöglichen.



< Assessment



Do you feel safe in this neighbourhood during the night?

Yes

No

Not sure

Abbildung 1: Screenshot einer typischen Frageseite aus der Urban Mind-App

Im Gegensatz zu traditionellen querschnittlichen Designs erlaubt das Urban Mind-Tool explizit die Analyse unmittelbarer und zeitverzögerter Effekte (Lag-Effekte). So konnten beispielsweise signifikant positive Effekte von Naturelementen wie Vogelgesang oder dem Sehen von Bäumen auf das momentane Wohlbefinden nachgewiesen werden, welche auch mehrere Stunden nach dem eigentlichen Naturkontakt noch messbar waren (Bakolis et al. 2018). Darüber hinaus betont das Tool die Bedeutung individueller Differenzen und psychologischer Charakteristika, wie beispielsweise Impulsivität, die sich als moderierende Variable herausstellte: Personen mit höherer Impulsivität, welche typischerweise ein erhöhtes Risiko für psychische Erkrankungen aufweisen, profitieren stärker von unmittelbaren Naturerfahrungen.

Hinsichtlich des Designs und der Bedienbarkeit überzeugt die Urban Mind-App durch eine intuitive grafische Gestaltung sowie durch motivierende Elemente wie eine visuelle Übersicht über ausgefüllte und verpasste Fragebögen. Zudem ermöglicht sie Nutzer innen, ihre eigenen Daten retrospektiv aufzubereiten, was zu einer angeleiteten Reflexion des eigenen Wohlbefindens beiträgt. Dieses Feature unterstützt insbesondere eine nachhaltige und motivierte Teilnahme über den gesamten Erhebungszeitraum hinweg.

Obwohl Urban Mind zahlreiche methodische und technische Stärken aufweist, berücksichtigt es intersektionale Perspektiven bisher nicht explizit. So sind beispielsweise soziale Kategorien wie Geschlecht, Ethnizität oder sozioökonomischer Status zwar als demografische Variablen erfasst, werden jedoch nicht systematisch in einer intersektionalen Analyse miteinander in Beziehung gesetzt. Theoretisch wäre es möglich, intersektionale Analysen retrospektiv auf Grundlage der erhobenen Daten durchzuführen, eine solche methodische Perspektive wurde jedoch bislang nicht verfolgt.

Die im Rahmen dieser Bachelorarbeit entwickelte App teilt grundlegende methodische Prinzipien mit dem Urban Mind-Tool, wie insbesondere die Nutzung der EMA-Methode zur Echtzeiterhebung und die Integration räumlicher Kontextinformationen. Im Unterschied zu Urban Mind beinhaltet die entwickelte App jedoch zusätzliche methodische Elemente, wie etwa differenzierte Slider-Fragen, die eine feinere Abstufung subjektiver Empfindungen ermöglichen. Ferner sieht das methodische Konzept dieser Arbeit explizit eine intersektionale Auswertung vor, welche die Urban Mind-Studien in ihrer bisherigen Form nicht integriert haben.

Zusammenfassend lässt sich feststellen, dass Urban Mind in technischer und methodischer Hinsicht ein bewährtes und umfassend validiertes Tool darstellt, dessen methodische Grundprinzipien auch im Rahmen der hier vorliegenden Studie genutzt wurden. Gleichzeitig erweitert die vorliegende Arbeit diesen Ansatz um eine explizit intersektionale Perspektive, welche bisher im Kontext von Echtzeiterhebungen zu räumlichem Wohlbefinden noch unzureichend repräsentiert ist.

Zur Veranschaulichung und besseren Verständlichkeit der methodischen Unterschiede werden im Folgenden ausgewählte Screenshots der Urban Mind-App eingefügt (siehe Abbildung 1 und Y). Diese zeigen exemplarisch die visuelle Gestaltung der Fragen sowie die ansprechende Übersicht der Teilnehmer innen über ihre beantworteten und verpassten Befragungseinheiten, welche als besonders motivierendes Element hervorzuheben sind (Bakolis et al. 2018).

Dieser Vergleich verdeutlicht sowohl methodische Gemeinsamkeiten als auch Unterschiede zwischen den beiden Instrumenten und ermöglicht eine fundierte Einordnung der vorliegenden Studie innerhalb aktueller Ansätze zur Echtzeiterhebung von Wohlbefinden in urbanen Kontexten.

3.2.2 Tool B: Retrospektive Erhebung und intersektionale Analyse mittels Relief Maps+

Im Gegensatz zur App „Urban Mind“, die auf eine Echtzeit-Erfassung unmittelbarer Umgebungseinflüsse auf das mentale Wohlbefinden fokussiert, verfolgt das Tool „Relief Maps+“ von Rodó-de-Zárate und Kolleginnen einen retrospektiven, explizit intersektionalen Ansatz zur Analyse subjektiver Erfahrungen in unterschiedlichen Räumen und sozialen Kontexten. „Relief Maps+“ ist eine digitale Weiterentwicklung der ursprünglichen „Relief Maps“, die bereits 2014 von Rodó-de-Zárate als empirisches Werkzeug entwickelt wurden, um räumliche, soziale und emotionale Dimensionen intersektionaler Ungleichheiten qualitativ und quantitativ sichtbar zu machen⁶ (Rodó-de-Zárate 2014; Luiz de Souza und Rodó-de-Zárate 2025).

Ziel der „Relief Maps+“ ist es, differenzierte Erfahrungen von Diskriminierung, Unterdrückung, aber auch Privilegien sichtbar zu machen, indem sie drei miteinander verwobene Dimensionen abbilden: die geografische Dimension (konkrete Orte oder räumliche Kontexte), die soziale Dimension (intersektionale Positionierungen wie Gender, Sexualität, Ethnizität oder Alter) und die emotionale Dimension (die subjektiven Gefühle der Teilnehmenden, z. B. Komfort oder Diskomfort). Dadurch werden Machtverhältnisse und deren Auswirkungen auf alltägliche Erfahrungen sowohl räumlich als auch sozial differenziert und emotional nachvollziehbar dargestellt (Rodó-de-Zárate 2023).

Im methodischen Vorgehen erfolgt die Datenerhebung retrospektiv durch ein Online-Formular, in dem die Teilnehmenden ihre subjektiven Erfahrungen in unterschiedlichen sozialen Situationen und an verschiedenen Orten beschreiben. Dabei bewerten sie explizit ihr emotionales Erleben, beispielsweise anhand

⁶Siehe <https://reliefmaps.upf.edu/>

einer Skala von Komfort zu Diskomfort, und ordnen diese Erfahrungen verschiedenen intersektionalen Positionen (z. B. Geschlecht, Sexualität oder Ethnizität) zu. Daraus resultieren sogenannte „Relief Maps“, die visuell darstellen, an welchen Orten und unter welchen sozialen Bedingungen Diskriminierung oder Privilegierung erlebt wurde (Luiz de Souza und Rodó-de-Zárate 2025; Rodó-de-Zárate 2023).

Ein wichtiger Vorteil dieses Ansatzes ist die bewusste und explizite Integration von Reflexivität und Positionalität, da Teilnehmende aufgefordert werden, ihre Erfahrungen in Bezug zu ihren eigenen sozialen Positionierungen kritisch zu reflektieren. „Relief Maps+“ wurde überdies durch ein umfassendes Validierungsverfahren entwickelt, das qualitative, feministische und intersektionale Perspektiven konsequent integrierte. Dabei spielten iterative Feedbackprozesse, Diskussionsgruppen und Pilotstudien eine entscheidende Rolle, um eine ethisch fundierte und theoretisch konsistente Methodik zu gewährleisten (Luiz de Souza und Rodó-de-Zárate 2025).

Zentraler Aspekt der theoretischen Fundierung von „Relief Maps+“ ist zudem die differenzierte Betrachtung von Emotionen im Zusammenhang mit intersektionalen Ungleichheiten. Gemäss Rodó-de-Zárate fungieren Emotionen als Indikatoren für soziale Positionierungen und Machtverhältnisse, wobei zwischen systematischen Diskomforts, situativen Diskomforts sowie ethischen Diskomforts unterschieden wird. Diese emotionale Perspektive erlaubt es, die komplexen Wechselwirkungen von Orten, sozialen Identitäten und emotionalen Erfahrungen methodisch erfassbar und theoretisch interpretierbar zu machen (Rodó-de-Zárate 2023).

In der Visualisierung der Ergebnisse ermöglichen „Relief Maps+“ die Darstellung von Erfahrungen sowohl individueller als auch gruppenbezogener Art. Die Karten veranschaulichen, wie bestimmte soziale Positionierungen, etwa Geschlecht oder Sexualität, in spezifischen Kontexten systematisch mit Diskriminierung oder Privilegien verbunden sind. Besonders hervorzuheben ist dabei die Fähigkeit des Tools, simultan mehrere Achsen der Unterdrückung und deren räumlich-emotionale Variabilität sichtbar zu machen (Rodó-de-Zárate 2014).

Verglichen mit dem Tool „Urban Mind“ stellt „Relief Maps+“ somit eine tiefer gehende und differenziertere Methodik dar, um intersektionale Dynamiken retrospektiv sichtbar zu machen. Während „Urban Mind“ primär auf unmittelbare Umwelteinflüsse fokussiert und dabei soziale Positionierungen weitgehend unberücksichtigt lässt, setzt „Relief Maps+“ explizit auf eine komplexe intersektionale Perspektive, um systemische und strukturelle Ungleichheiten sichtbar zu machen. Der retrospektive Ansatz erlaubt dabei eine gründliche Reflexion der eigenen Erfahrungen und der sie prägenden gesellschaftlichen Strukturen, bietet allerdings nicht die hohe ökologische Validität und unmittelbare Reaktivität von Echtzeit-Ansätzen wie bei „Urban Mind“.

Für die vorliegende Studie bedeutet dies, dass beide Tools wichtige Anregungen bieten, jedoch unterschiedliche Stärken aufweisen: „Urban Mind“ durch den unmittelbaren, ökologisch validen Zugang zu Alltagserfahrungen, „Relief Maps+“ durch die explizite Integration komplexer intersektionaler Zusammenhänge und deren theoretisch fundierte, räumlich-emotionale Analyse. Beide Perspektiven ergänzen sich methodisch und analytisch, wodurch ein tiefergehendes Verständnis des räumlich situierten, intersektionalen Wohlbefindens erreicht werden kann.

3.2.3 Einordnung des eigenen Ansatzes

Die vorliegend entwickelte App greift das Grundprinzip von *Urban Mind* – die mehrfach tägliche Erhebung subjektiver Befindlichkeiten *in situ* – auf und erweitert es in zwei zentralen Punkten:

1. **Methodische Flexibilität.** Neben Single- und Multiple-Choice-Items stehen kontinuierliche Schieberegler sowie optionale Freitextfelder zur Verfügung. Dadurch lassen sich sowohl feingranulare quantitative Einschätzungen als auch kontextspezifische qualitative Informationen erfassen. Die

zugrunde liegende React-Native-Codebasis ist modular aufgebaut; neue Fragetypen können mit minimalem Programmieraufwand ergänzt werden.

2. **Explizit intersektionale Ausrichtung.** Während *Urban Mind* soziale Kategorien lediglich in der Baseline erfasst, verknüpft der hier gewählte Ansatz zwei Ebenen systematisch: (i) detaillierte, einmalig erhobene Soziodemografie (Alter, zugewiesenes und selbstidentifiziertes Geschlecht, sexuelle Orientierung, Behinderung, Einkommen u. a.) und (ii) situative EMA-Items, die gezielt nach etwaigen Einflüssen eben dieser Merkmale auf das aktuelle Wohlbefinden fragen. Damit wird Intersektionalität nicht nur retrospektiv–korrelativ, sondern *situativ-explizit* operationalisiert.

Die Kombination beider Ebenen erlaubt eine mehrdimensionale Modellierung: Baseline-Merkmale definieren strukturelle Ausgangspositionen, situative Angaben erfassen konkrete Erfahrungen. Durch lineare Mixed-Models oder MAIHDA-Ansätze lassen sich Wechselwirkungen zwischen sozialen Positionen, räumlichen Kontexten und momentanen Befindlichkeiten quantitativ abbilden; Freitextangaben liefern zugleich reichhaltiges Material für eine kontextualisierende, qualitative Vertiefung.

3.3 Beschreibung der entwickelten App

3.3.1 Konzept und Funktionalität

InterMind wurde als leichtgewichtige, datensparsame Research-App konzipiert, deren Architektur funktionale und nicht-funktionale Anforderungen klar trennt.

Funktionale Anforderungen

- **Pseudonyme Geräte-ID** anstelle persönlicher Konten (privacy by design).
- **Experience-Sampling (EMA):** drei randomisierte Push-Prompts pro Tag.
- **Automatische Georeferenzierung** bei jeder Befragung.
- **Flexibles Fragebogensystem** mit Single-/Multiple-Choice, Slidern und Freitext.
- **Nutzerseitige Datenkontrolle** – lokales Löschen sämtlicher App-Daten jederzeit möglich.

Nicht-funktionale Anforderungen

- **Datenschutz & Sicherheit:** Ende-zu-Ende-Verschlüsselung, DSGVO-konforme Pseudonymisierung.
- **Mehrsprachigkeit** (derzeit Deutsch / Englisch, erweiterbar).
- **Plattformkompatibilität** – Entwicklung mit React Native + Expo; Backend auf Supabase für skalierbare Postgres-Datenhaltung.

3.3.2 Technische Umsetzung

Beim ersten Start generiert die App eine randomisierte UUID, die lokal persistent gespeichert wird. Push-Benachrichtigungen werden clientseitig geplant und serverseitig via Supabase Functions verwaltet. Der Fragebogen wird aus einer JSON-Konfigurationsdatei geladen; neue Items können Forschende somit ohne Codeänderung ergänzen. Alle Nutzerdaten werden unmittelbar nach Upload aus dem Mobilgerät entfernt, sodass bei Verlust des Endgeräts keine sensiblen Informationen vorliegen.

Die schlanke UI (Abb. ??) beschränkt sich auf drei Hauptansichten: *Home* (Teilnahmestatus), *Fragebogen* und *Datenschutz*. Die Slider-Skalen sind bewusst farbneutral gehalten, um semantische Wertungen

zu vermeiden; beim Freitextfeld ermöglicht ein Soft-Limit von 200 Zeichen knappe, kontextspezifische Kommentare.

Die so realisierte Architektur gewährleistet eine robuste, zugleich erweiterbare Grundlage für die geplante Mixed-Methods-Auswertung intersektionalen Wohlbefindens im Stadtraum.

3.3.3 Fragebogenstruktur und Operationalisierung

Der Fragebogen besteht aus zwei zentralen Elementen:

Baseline-Befragung (einmalig): Hier wurden grundlegende demografische Variablen (Alter, Geschlecht, sexuelle Orientierung, Behinderung, sozioökonomischer Hintergrund) erhoben, um soziale Positionierungen für spätere intersektionale Analysen verfügbar zu machen. Fragen wurden bewusst offen oder mit freier Spezifikation gestaltet, um Normativität in den Antwortoptionen zu vermeiden und soziale Positionierungen differenziert erfassen zu können.

Situative Befragung (wiederholt): Der wiederholt eingesetzte Fragebogen besteht aus kurzen situativen Erhebungen, die mittels EMA durchgeführt wurden. Teilnehmer:innen wurden regelmässig aufgefordert, Fragen zu ihrem momentanen Wohlbefinden (z. B. empfundene Sicherheit, Zugehörigkeit, Entspannung) sowie zur aktuellen räumlichen und sozialen Umgebung zu beantworten. Hierbei kamen insbesondere Slider-Fragen zum Einsatz, um eine kontinuierliche Bewertung zu ermöglichen. Ergänzend wurde ein optionales Freitextfeld angeboten, das qualitative Kontextinformationen und subjektive Reflexionen zulies.

Der Begriff *Operationalisierung* bezeichnet hierbei die konkrete Umsetzung theoretischer Konstrukte in messbare Indikatoren. Wohlbefinden wurde operationalisiert über sieben zentrale Dimensionen (u. a. Entspannung, Sicherheit, Zugehörigkeit), die in der Literatur als relevant identifiziert wurden. Räumliche und soziale Kontexte wurden mit Items operationalisiert, die beispielsweise aus der Forschung von Bakolis et al. (2018) übernommen und für die vorliegende Studie adaptiert wurden.

3.3.4 Ablauf und Durchführung der Datenerhebung

Die Datenerhebung fand im Rahmen der einführenden Exkursion „Recht auf Stadt“ im ersten Studienjahr des Bachelorstudiengangs Geographie an der Universität Bern im Mai 2025 statt. Die teilnehmenden Studierenden wurden zu Beginn der Exkursion über Zielsetzung und Ablauf informiert und konnten anschliessend freiwillig an der Befragung teilnehmen. Die Nutzung der App wurde über den gesamten Exkursionszeitraum von drei Tagen durchgeführt, wobei die Teilnehmenden via Push-Benachrichtigungen mehrfach täglich aufgefordert wurden, die kurzen situativen Befragungen auszufüllen. Die Baseline-Befragung erfolgte einmalig zu Beginn.

Die Durchführung im Exkursionssetting ermöglichte eine kontrollierte Testung der technischen Funktionalität und eine hohe Compliance bei den Teilnehmenden. Gleichzeitig erlaubte dieses Setting, reale räumliche Kontexte, wie unterschiedliche urbane Umgebungen in Zürich, Basel und Bern, unmittelbar in die Datenerhebung einzubeziehen. Insgesamt zeichneten sich die Daten durch eine hohe räumliche und kontextuelle Varianz aus, die zentrale Grundlage für die späteren intersektionalen Analysen bildete.

Die vollständigen Fragebögen (Baseline- und situative Befragungen) sind als ergänzende Dokumentation digital im GitHub-Repository der App hinterlegt. Dies folgt dem Prinzip offener und transparenter Forschung. Eine detaillierte Fragebogenübersicht kann zusätzlich im Anhang dieser Arbeit eingesehen werden, um die inhaltliche Struktur und die Operationalisierung der theoretischen Konstrukte nachvollziehbar zu machen.

Zusammenfassend stellt die entwickelte App somit ein methodisch differenziertes, technisch flexibles Instrument dar, das sowohl situative Dynamiken als auch intersektionale soziale Strukturen systematisch

erfassbar macht. Die enge Verknüpfung mit einem explizit intersektional ausgerichteten Fragebogen ermöglicht es, bestehende methodische Ansätze (Urban Mind, Relief Maps+) gezielt zu erweitern und dabei neue Erkenntnisse zur Beziehung von Raum, Wohlbefinden und sozialer Positionierung zu generieren.

3.4 Limitationen und Herausforderungen der Datenerhebung

3.4.1 Geringe Rücklaufquote und mögliche Ursachen

3.4.2 Auswirkungen auf die Datenqualität und Analyse

4 Ergebnisse

4.1 Beschreibung des Datensatzes

4.1.1 Soziodemografische Merkmale der Stichprobe

Die Stichprobe des Probelaufs umfasst insgesamt 24 Personen. Die Mehrheit gehört der Altersgruppe *16–25 Jahre* an ($n = 20$; 80 %). Nur wenige Personen entfallen auf die Gruppen *26–35 Jahre* ($n = 3$; 12 %) und *56–65 Jahre* ($n = 1$; 4 %); eine Person machte keine Altersangabe.

Bezüglich des *sozialen Geschlechts* gaben 15 Personen (60 %) an, *Mann* zu sein, 9 Personen (36 %) identifizierten sich als *Frau*, und eine Person (4 %) als *trans Mann*. Als biologisches Geschlecht gaben 16 Personen (64 %) an, *männlich* zu sein, 8 (32 %) an, *weiblich* zu sein, eine Person machte keine Angabe.

Die Tabelle 1 zeigt die Verteilung von sozialem Geschlecht und Altersgruppe (absolute Häufigkeiten).

Tabelle 1: Kreuztabelle: Soziales Geschlecht und Altersgruppe (absolute Häufigkeiten)

| Geschlecht | 16--25 | 26--35 | 56--65 | Keine Angabe | Gesamt |
|-------------------|--------|--------|--------|--------------|--------|
| Mann | 12 | 2 | 0 | 1 | 15 |
| Trans Mann | 0 | 0 | 1 | 0 | 1 |
| Frau | 8 | 1 | 0 | 0 | 9 |
| Gesamt | 20 | 3 | 1 | 1 | 25 |

Weitere soziodemografische Merkmale der Teilnehmenden umfassen u. a. sexuelle Orientierung, Bildungsstand, Erwerbsstatus, Haushaltseinkommen, Haushaltsstruktur und -finanzierung, sowie Erfahrungen mit Diskriminierung. Eine vollständige Übersicht über die Verteilung dieser Merkmale findet sich in Anhang A.

4.1.2 Beschreibung der erfassten Momentaufnahmen

Im Rahmen der Pilotstudie wurden insgesamt 106 Momentaufnahmen erhoben, verteilt auf die 25 Teilnehmenden. Die Anzahl abgeschlossener Befragungen pro Person variierte dabei erheblich ($M = 4,2$; $SD = 2,9$; $Min = 1$; $Max = 12$), was auf eine ungleichmässige Nutzung der App innerhalb der Teilnehmendengruppe hinweist (siehe Abbildung 2).

Die Tätigkeiten, die während der Beantwortung der Umfrage durchgeführt wurden, decken ein breites Spektrum ab. Am häufigsten gaben Teilnehmende an, zu arbeiten oder zu studieren ($n = 48$, 43 %), gefolgt von Freizeit- und Entspannungsaktivitäten ($n = 19$, 22 %) und Reisen bzw. Pendeln ($n = 9$, 10 %). Weitere Angaben umfassten etwa Kochen, Medienkonsum, soziale Aktivitäten oder Kombinationen mehrerer Aktivitäten.

Bezüglich des Aufenthaltsortes befanden sich die meisten Personen zum Zeitpunkt der Umfrage entweder an einer Bildungsinstitution ($n = 38$, 35 %) oder zu Hause ($n = 28$, 27 %). Weitere häufig genannte Orte

waren unterwegs zu Fuss, per Fahrrad oder im Auto ($n = 11$, 11 %), öffentliche Verkehrsmittel ($n = 8$, 7 %) sowie die Wohnung anderer Personen oder Parks und Grünflächen (vgl. ??). Die Aufenthaltsorte verteilten sich dabei nahezu gleichmässig auf Innenräume ($n = 54$, 51 %) und Aussenräume ($n = 52$, 49 %).

Auch die soziale Situation während der Umfrage war sehr unterschiedlich: Ein Drittel der Momentaufnahmen wurde allein durchgeführt ($n = 37$, 35 %), ein weiteres Drittel in Gegenwart von Freund*innen ($n = 28$, 26 %). Weitere häufige Angaben betrafen die Anwesenheit von Fremden ($n = 10$, 9 %), Kolleg*innen ($n = 8$, 8 %) oder verschiedenen Kombinationen dieser Gruppen (vgl. ??).

Diese Vielfalt an Tätigkeiten, Kontexten und sozialen Situationen zeigt das Potenzial des Erhebungsinstruments, subjektives Wohlbefinden in unterschiedlichen Alltagssituationen ökologisch valide zu erfassen.



Abbildung 2: Aufteilung nach Anzahl abgeschlossener Umfragen pro Person

4.1.3 Umfang und demografische Merkmale

4.1.4 Qualitative Rückmeldungen der Teilnehmenden

4.2 Intersektionale Analysen am erhobenen Material

4.2.1 Exemplarische Analysen mittels MAIHDA

In einem Probelauf wurde geprüft, ob die vorliegenden Daten eine intersektionale Multilevel-Analyse nach dem MAIHDA-Ansatz zulassen. Konkret sollte untersucht werden, ob (a) genügend Beobachtungen je intersektionalem Stratum vorhanden sind und (b) die zwischenstratale Varianz gross genug ist, um stabile Random-Effects-Schätzungen zu erhalten.

Iterative Spezifikation der Strata Ausgangspunkt war ein Set über alle erhobenen Achsen: Biologisches Geschlecht, Soziales Geschlecht, Sexuelle Orientierung, Ausbildungsstufe, Gruppiertes Äquivalenzeinkommen, Anstellungsverhältnis, Geburtsland, Vorhandene Behinderungen.

Die Kombination dieser Merkmale ergab 20 unterschiedliche Strata. Die Zellgrössen (Anzahl Personen pro Stratum) sind allerdings sehr klein (siehe Tabelle 2).

| | |
|-------|------|
| count | 20 |
| mean | 1.25 |
| std | 0.55 |
| min | 1 |
| max | 3 |

Tabelle 2: Zellgrössen pro Stratum mit allen Achsen

Mit diesem Set von Strata ist die Modellierung nicht möglich, da die Zellgrössen zu klein sind und eine gute Schätzung der Varianzanteile nicht möglich ist.

Um die Modellierbarkeit zu erhöhen, wurde das Stratum anschliessend auf zwei theoretisch zentrale Achsen reduziert: Biologisches Geschlecht und Alter.

Dies führte zu insgesamt 6 Strata, mit folgenden Zellgrössen:

| | |
|-------|------|
| count | 6 |
| mean | 4.17 |
| std | 4.7 |
| min | 1 |
| max | 12 |

Tabelle 3: Zellgrössen pro Stratum mit reduzierten Achsen

Auch hier gibt es noch einzelne Strata mit weniger als 3 Beobachtungen.

| Gender | Altersgruppe | Anzahl |
|-----------|--------------|--------|
| man | 16 – 25 | 2 |
| trans man | 56 – 65 | 1 |
| man | missing | 1 |
| woman | 26 – 35 | 1 |

Tabelle 4: Strata mit weniger als 3 Beobachtungen

Trotzdem wurde versucht, mit diesem Set von Strata eine MAIHDA-Analyse durchzuführen.

Für jedes kontinuierliche Outcome (`sense_of_belonging`, `environmen_pleasure`, `environment_lively`, `environment_nature`, `environment_noise`) wurde ein zweistufiges MAIHDA-Setting geschätzt:

Modell 1A (Nullmodell): Zufallsinterzept auf Stratum-Ebene, keine festen Effekte der Achsen.

Modell 1B (Additives Modell): Zusätzlich feste Haupteffekte von `age_group` und `gender`; der verbleibende Stratum-Random-Effect wird als Interaktionsanteil interpretiert.

Aufgrund der geringen Zellgrössen wurde kein zusätzlicher Random-Intercept auf Personenebene modelliert. Die Schätzung erfolgte mittels `statsmodels.mixedlm` (MLE, Optimierer `lbfgs`).

4.3 Varianzzerlegung (VPC, PCV)

Die geschätzten Varianzanteile zwischen Strata (Variance Partition Coefficient, VPC) waren durchgängig extrem klein. Beispielfhaft:

| Outcome | VPC _{Null} | VPC _{add} | PCV | n (Zeilen) |
|----------------------------------|-----------------------|-----------------------|--------|------------|
| <code>sense_of_belonging</code> | 1.24×10^{-5} | 1.15×10^{-6} | 90.7% | 106 |
| <code>environmen_pleasure</code> | ≈ 0 | 4.40×10^{-7} | -- | 106 |
| <code>environment_lively</code> | 2.95×10^{-4} | 3.43×10^{-5} | 88.2% | 106 |
| <code>environment_nature</code> | 1.03×10^{-2} | 1.12×10^{-6} | 99.99% | 106 |
| <code>environment_noise</code> | 1.95×10^{-2} | 2.98×10^{-5} | 99.85% | 106 |

Die nahezu Null liegenden VPCs belegen, dass (a) die Outcomes sich zwischen den Strata kaum unterscheiden und (b) die Stratum-Varianz im Modell auf Null *geschrumpft* wird. PCV-Werte sind bei einem praktisch Null-VPC im Nullmodell numerisch instabil (z. B. negative oder extrem grosse Werte) und daher nicht interpretierbar.

4.4 Schlussfolgerung

Die Pilotanalyse zeigt, dass mit den vorliegenden Daten keine sinnvolle MAIHDA-Varianzzerlegung durchführbar ist. Gründe:

1. **Zu kleine Strata-Zellgrößen:** Die meisten Strata enthalten nur eine Person bzw. sehr wenige Beobachtungen.
2. **Geringe zwischenstratale Varianz:** Die betrachteten Outcomes variieren kaum zwischen den (reduzierten) Strata.
3. **Numerische Instabilität:** Die Random-Effects-Kovarianzmatrix wird singular; die Schätzung kollabiert auf Randlösungen.

Implikation für die weitere Analyse. Für die Beantwortung der Forschungsfrage (Einfluss situativer Umweltfaktoren auf affektives Wohlbefinden) bietet es sich an, die Umweltvariablen als Level-1-Prädiktoren in einem vereinfachten Modell (z. B. lineares Modell mit cluster-robusten Standardfehlern nach Person oder ein Mixed Model nur mit Personen-Random-Intercept) zu analysieren. Intersectionale Unterschiede können vorerst über feste Effekte (z. B. `C(age_group)`, `C(gender)`) kontrolliert werden. Eine vollwertige MAIHDA-Anwendung ist erst mit grösserer Stichprobe und ausreichenden Zellgrößen pro Stratum sinnvoll.

4.4.1 Illustration möglicher Zusammenhänge zwischen Umwelt und Wohlbefinden

4.5 Interpretation der explorativen Befunde

5 Diskussion

5.1 Potential und Grenzen des entwickelten Erhebungsinstruments

5.2 Methodische Reflexion der intersektionalen quantitativen Analyse

5.3 Empfehlungen für weiterführende Forschung

5.3.1 Verbesserungsvorschläge zur Erhöhung der Teilnahmequote

5.3.2 Optimierung der intersektionalen Datenerhebung und Analyse

5.3.3 Integration qualitativer Verfahren

6 Fazit und Ausblick

6.1 Zusammenfassung der zentralen Erkenntnisse

6.2 Ausblick auf mögliche Folgeprojekte

Abkürzungsverzeichnis

CART Classification and Regression Trees. 4

EMA Ecological Momentary Assessment. 1, 2, 7, 10

ESM Experience Smpling Method. 1, 5, 6

GEMA Geographically Explicit Ecological Momentary Assessment. 1, 2, 5--7

MAIHDA Multilevel Analysis of Individual Heterogeneity and Discriminatory Accuracy. 2, 4, 8, 15

Glossar

class Sozial konstruierte Kategorie, die ökonomische und symbolische Ungleichheiten beschreibt. In dieser Arbeit kursiv gesetzt.. 3

gender Bezeichnet die soziale Konstruktion von Geschlecht. Der Begriff verweist auf gesellschaftlich geprägte Vorstellungen und Erwartungen von Geschlechtsidentität. In dieser Arbeit kursiv gesetzt.. 3

race Eine im englischsprachigen Raum etablierte, gesellschaftlich konstruierte Kategorie, die rassifizierende Zugehörigkeiten beschreibt. In dieser Arbeit kursiv gesetzt, um ihre soziokulturelle Bedeutung zu betonen und sie vom biologistischen Begriff „Rasse“ abzugrenzen.. 3

Intersektionalität Analytisches Konzept zur Untersuchung sich überschneidender Machtverhältnisse wie Rassismus, Sexismus, Klassismus etc. Ursprünglich von Kimberlé Crenshaw eingeführt.. 3

Schwarz Politische Selbstbezeichnung von Menschen, die im Kontext rassistischer Machtverhältnisse positioniert werden. Grossgeschrieben zur Abgrenzung von farblichen Zuschreibungen.. 3

Literatur

- Ahmed, Sara (2004). «Affective Economies». In: *Social Text* 22.2, S. 117–139. URL: <https://muse.jhu.edu/pub/4/article/55780> (besucht am 21. 07. 2025).
- Anderson, Ben (2009). «Affective Atmospheres». In: *Emotion, Space and Society* 2.2, S. 77–81. DOI: [10.1016/j.emospa.2009.08.005](https://doi.org/10.1016/j.emospa.2009.08.005).
- Axelsson Fisk, Sten, Shai Mulinari, Maria Wemrell, George Leckie, Raquel Perez Vicente und Juan Merlo (2018). «Chronic Obstructive Pulmonary Disease in Sweden: An Intersectional Multilevel Analysis of Individual Heterogeneity and Discriminatory Accuracy». In: *SSM - Population Health* 4, S. 334–346. DOI: [10.1016/j.ssmph.2018.03.005](https://doi.org/10.1016/j.ssmph.2018.03.005).
- Bakolis, Ioannis, Ryan Hammoud, Michael Smythe, Johanna Gibbons, Neil Davidson, Stefania Tognin und Andrea Mechelli (2018). «Urban Mind: Using Smartphone Technologies to Investigate the Impact of Nature on Mental Well-Being in Real Time». In: *BioScience* 68.2, S. 134–145. DOI: [10.1093/biosci/bix149](https://doi.org/10.1093/biosci/bix149).
- Bauer, Greta R., Siobhan M. Churchill, Mayuri Mahendran, Chantel Walwyn, Daniel Lizotte und Alma Angelica Villa-Rueda (2021). «Intersectionality in Quantitative Research: A Systematic Review of Its Emergence and Applications of Theory and Methods». In: *SSM - Population Health* 14, S. 100798. DOI: [10.1016/j.ssmph.2021.100798](https://doi.org/10.1016/j.ssmph.2021.100798).
- Bauer, Greta R. und Ayden I. Scheim (2019). «Advancing Quantitative Intersectionality Research Methods: Intracategorical and Intercategorical Approaches to Shared and Differential Constructs». In: *Social Science & Medicine* 226, S. 260–262. DOI: [10.1016/j.socscimed.2019.03.018](https://doi.org/10.1016/j.socscimed.2019.03.018).
- Bergou, Nicol, Ryan Hammoud, Michael Smythe, Jo Gibbons, Neil Davidson, Stefania Tognin, Graeme Reeves, Jenny Shepherd und Andrea Mechelli (2022). «The Mental Health Benefits of Visiting Canals and Rivers: An Ecological Momentary Assessment Study». In: *PLOS ONE* 17.8, e0271306. DOI: [10.1371/journal.pone.0271306](https://doi.org/10.1371/journal.pone.0271306).
- Birenboim, Amit (2018). «The Influence of Urban Environments on Our Subjective Momentary Experiences». In: *Environment and Planning B: Urban Analytics and City Science* 45.5, S. 915–932. DOI: [10.1177/2399808317690149](https://doi.org/10.1177/2399808317690149).
- Bowleg, Lisa und Greta Bauer (2016). «Invited Reflection: Quantifying Intersectionality». In: *Psychology of Women Quarterly* 40.3, S. 337–341. DOI: [10.1177/0361684316654282](https://doi.org/10.1177/0361684316654282).
- Bundesamt für Statistik (2025). *Verteilung des verfügbaren Äquivalenzeinkommens und das Quintilverhältnis S80/S20, nach verschiedenen soziodemografischen Merkmalen - 2007-2023*. URL: <https://www.bfs.admin.ch/asset/de/34487009> (besucht am 24. 07. 2025).
- Burger, Moritz, Moritz Gubler, Andreas Heinimann und Stefan Brönnimann (2021). «Modelling the Spatial Pattern of Heatwaves in the City of Bern Using a Land Use Regression Approach». In: *Urban Climate* 38, S. 100885. DOI: [10.1016/j.uclim.2021.100885](https://doi.org/10.1016/j.uclim.2021.100885).
- Butler, Judith (1990). *Gender Trouble: Feminism and the Subversion of Identity*. New York: Routledge. 221 S.
- Chen, Yu-Ru, Atsushi Nakagomi, Masamichi Hanazato, Noriyuki Abe, Kazushige Ide und Katsunori Kondo (2025). «Perceived Urban Environment Elements Associated with Momentary and Long-Term Well-Being: An Experience Sampling Method Approach». In: *Scientific Reports* 15.1, S. 4422. DOI: [10.1038/s41598-025-88349-x](https://doi.org/10.1038/s41598-025-88349-x).
- Collins, Patricia Hill (2002). *Black Feminist Thought: Knowledge, Consciousness, and the Politics of Empowerment*. 2. Aufl. New York: Routledge. 283 S. DOI: [10.4324/9780203900055](https://doi.org/10.4324/9780203900055).
- Cooke, Philip J., Timothy P. Melchert und Korey Connor (2016). «Measuring Well-Being: A Review of Instruments». In: *The Counseling Psychologist* 44.5, S. 730–757. DOI: [10.1177/0011000016633507](https://doi.org/10.1177/0011000016633507).

- Crenshaw, Kimberle (1991). «Mapping the Margins: Intersectionality, Identity Politics, and Violence against Women of Color». In: *Stanford Law Review* 43.6, S. 1241–1299. DOI: [10.2307/1229039](https://doi.org/10.2307/1229039).
- Doughty, Karolina, Huixin Hu und Joann Smit (2023). «Therapeutic Landscapes during the COVID-19 Pandemic: Increased and Intensified Interactions with Nature». In: *Social & Cultural Geography* 24.3–4, S. 661–679. DOI: [10.1080/14649365.2022.2052168](https://doi.org/10.1080/14649365.2022.2052168).
- Evans, Clare R., George Leckie, S. V. Subramanian, Andrew Bell und Juan Merlo (2024). «A Tutorial for Conducting Intersectional Multilevel Analysis of Individual Heterogeneity and Discriminatory Accuracy (MAIHDA)». In: *SSM - Population Health* 26, S. 101664. DOI: [10.1016/j.ssmph.2024.101664](https://doi.org/10.1016/j.ssmph.2024.101664).
- Gross, Christiane und Lea Goldan (2023). «Modelling Intersectionality within Quantitative Research». In: *sozialpolitik.ch* 1/2023 (1/2023), S. 1.3–1.3. DOI: [10.18753/2297-8224-4025](https://doi.org/10.18753/2297-8224-4025).
- Hall, Edward und Ellie Bates (2019). «Hatescape? A Relational Geography of Disability Hate Crime, Exclusion and Belonging in the City». In: *Geoforum* 101, S. 100–110. DOI: [10.1016/j.geoforum.2019.02.024](https://doi.org/10.1016/j.geoforum.2019.02.024).
- Hall, Stuart (1980). «Race, Articulation, and Societies Structured in Dominance». In: *Essential Essays, Volume 1: Foundations of Cultural Studies*. Hrsg. von David Morley. Duke University Press, S. 172–221. URL: <https://www.degruyterbrill.com/document/doi/10.1515/9781478002413-011/html?lang=de> (besucht am 21. 07. 2025).
- Hammoud, Ryan, Stefania Tognin, Michael Smythe, Johanna Gibbons, Neil Davidson, Ioannis Bakolis und Andrea Mechelli (2024). «Smartphone-Based Ecological Momentary Assessment Reveals an Incremental Association between Natural Diversity and Mental Wellbeing». In: *Scientific Reports* 14.1, S. 7051. DOI: [10.1038/s41598-024-55940-7](https://doi.org/10.1038/s41598-024-55940-7).
- Hancock, Ange-Marie (2007). «When Multiplication Doesn't Equal Quick Addition: Examining Intersectionality as a Research Paradigm». In: *Perspectives on Politics* 5.1, S. 63–79. DOI: [10.1017/S1537592707070065](https://doi.org/10.1017/S1537592707070065).
- Ho, Elaine Lynn-Ee (2024). «Social Geography III: Emotions and Affective Spatialities». In: *Progress in Human Geography* 48.1, S. 94–102. DOI: [10.1177/03091325231174191](https://doi.org/10.1177/03091325231174191).
- Kahneman, Daniel und Alan B. Krueger (2006). «Developments in the Measurement of Subjective Well-Being». In: *Journal of Economic Perspectives* 20.1, S. 3–24. DOI: [10.1257/089533006776526030](https://doi.org/10.1257/089533006776526030).
- Kirchner, Thomas R. und Saul Shiffman (2016). «Spatio-Temporal Determinants of Mental Health and Well-Being: Advances in Geographically-Explicit Ecological Momentary Assessment (GEMA)». In: *Social Psychiatry and Psychiatric Epidemiology* 51.9, S. 1211–1223. DOI: [10.1007/s00127-016-1277-5](https://doi.org/10.1007/s00127-016-1277-5).
- Lefebvre, Henri (1967). «Le droit à la ville». In: *L'Homme et la société* 6.1, S. 29–35. DOI: [10.3406/homso.1967.1063](https://doi.org/10.3406/homso.1967.1063).
- Luiz de Souza, Juliana Inez und Maria Rodó-de-Zárate (2025). «A Spiral Validation Process: Applying Qualitative, Feminists and Intersectional Perspectives to the Validation of an Online Methodological Tool». In: *Proceedings of the XII Latin American Congress of Political Science*. Latin American Congress of Political Science. Lisbon. URL: <https://alacip.org/cong24/24-souza-zarate-24.pdf> (besucht am 15. 07. 2025).
- Mascherek, Anna, Gloria Luong, Cornelia Wrzus, Michaela Riediger und Simone Kühn (2025). «Meadows or Asphalt Road – Does Momentary Affective Well-Being Vary with Immediate Physical Environment? Results from a Geographic Ecological Momentary Assessment Study in Three Metropolitan Areas in Germany». In: *Environmental Research* 264, S. 120283. DOI: [10.1016/j.envres.2024.120283](https://doi.org/10.1016/j.envres.2024.120283).
- McCall, Leslie (2005). «The Complexity of Intersectionality». In: *Signs: Journal of Women in Culture and Society* 30.3, S. 1771–1800. DOI: [10.1086/426800](https://doi.org/10.1086/426800).
- Oguntoye, Katharina, May Ayim und Dagmar Schultz (1986). *Farbe bekennen: afro-deutsche Frauen auf den Spuren ihrer Geschichte*. Orlanda Frauenverlag. 260 S.

- Rodó-de-Zárate, Maria (2014). «Developing Geographies of Intersectionality with Relief Maps: Reflections from Youth Research in Manresa, Catalonia». In: *Gender, Place & Culture* 21.8, S. 925–944. DOI: [10.1080/0966369X.2013.817974](https://doi.org/10.1080/0966369X.2013.817974).
- (2015). «Young Lesbians Negotiating Public Space: An Intersectional Approach through Places». In: *Children's Geographies* 13.4, S. 413–434. DOI: [10.1080/14733285.2013.848741](https://doi.org/10.1080/14733285.2013.848741).
- (2023). «Intersectionality and the Spatiality of Emotions in Feminist Research». In: *The Professional Geographer* 75.4, S. 676–681. DOI: [10.1080/00330124.2022.2075406](https://doi.org/10.1080/00330124.2022.2075406).
- Rodó-de-Zárate, Maria und Mireia Baylina (2018). «Intersectionality in Feminist Geographies». In: *Gender, Place & Culture* 25.4, S. 547–553. DOI: [10.1080/0966369X.2018.1453489](https://doi.org/10.1080/0966369X.2018.1453489).
- Scott, Nicholas A. und Janet and Siltanen (2017). «Intersectionality and Quantitative Methods: Assessing Regression from a Feminist Perspective». In: *International Journal of Social Research Methodology* 20.4, S. 373–385. DOI: [10.1080/13645579.2016.1201328](https://doi.org/10.1080/13645579.2016.1201328).
- Shaker, Reza (2021). «“Saying Nothing Is Saying Something”: Affective Encounters with the Muslim Other in Amsterdam Public Transport». In: *Annals of the American Association of Geographers* 111.7, S. 2130–2148. DOI: [10.1080/24694452.2020.1866488](https://doi.org/10.1080/24694452.2020.1866488).
- Shiffman, Saul, Arthur A. Stone und Michael R. Hufford (2008). «Ecological Momentary Assessment». In: *Annual Review of Clinical Psychology* 4, S. 1–32. DOI: [10.1146/annurev.clinpsy.3.022806.091415](https://doi.org/10.1146/annurev.clinpsy.3.022806.091415).
- Stebbins, Robert A. (2001). *Exploratory Research in the Social Sciences*. SAGE Publications, Inc. DOI: [10.4135/9781412984249](https://doi.org/10.4135/9781412984249).
- Stone, Arthur A. und Saul Shiffman (1994). «Ecological Momentary Assessment (Ema) in Behavioral Medicine». In: *Annals of Behavioral Medicine* 16.3, S. 199–202. DOI: [10.1093/abm/16.3.199](https://doi.org/10.1093/abm/16.3.199).
- Webster, Natasha A. und Qian Zhang (2021). «Centering Social-Technical Relations in Studying Platform Urbanism: Intersectionality for Just Futures in European Cities». In: *Urban Transformations* 3.1, S. 10. DOI: [10.1186/s42854-021-00027-z](https://doi.org/10.1186/s42854-021-00027-z).

Hinweis für den Einsatz von künstlicher Intelligenz (KI)

Dieses Dokument wurde mithilfe von KI-basierten Tools überarbeitet. LanguageTool, ein KI-gestütztes Grammatik- und Stilprüfungswerkzeug, wurde verwendet, um Formulierungen zu verbessern und die Grammatik zu korrigieren. Chat-GPT von Open-AI wurde verwendet, um Feedback zur Klarheit und Strukturierung des Textes zu erhalten. Es wurde keine KI zur Erstellung von Originalinhalten verwendet.

Anhang

A Soziodemografische Merkmale der Stichprobe

Tabelle 5: Übersicht über die Verteilung zentraler soziodemografischer Merkmale und Erfahrungen

| Frage | Kategorie | Anzahl | Prozent |
|---|-------------------------|--------|---------|
| In welcher Altersgruppe befindest Du dich? | 16 – 25 | 20 | 80.0 |
| | 26 – 35 | 3 | 12.0 |
| | 56 – 65 | 1 | 4.0 |
| | Keine Angabe | 1 | 4.0 |
| Welches Geschlecht wurde Dir bei der Geburt zugewiesen? | Männlich | 16 | 64.0 |
| | Weiblich | 8 | 32.0 |
| | Keine Angabe | 1 | 4.0 |
| Mit welcher Geschlechtsidentität identifizierst Du dich? | Mann | 15 | 60.0 |
| | Frau | 9 | 36.0 |
| | Trans Mann | 1 | 4.0 |
| Mit welchen Begriffen würdest du Deine sexuelle Orientierung beschreiben? | Heterosexuell | 17 | 68.0 |
| | Bisexuell | 3 | 12.0 |
| | Homosexual | 3 | 12.0 |
| | Queer | 1 | 4.0 |
| | Asexuell | 1 | 4.0 |
| Was ist Dein höchster Bildungsabschluss? | Matura / Äquivalent | 23 | 92.0 |
| | Universitätsabschluss | 2 | 8.0 |
| Wie ist Deine derzeitige berufliche oder schulische Situation? | Student*in / Schüler*in | 22 | 88.0 |
| | Angestellt | 3 | 12.0 |
| Wie hoch ist ungefähr Euer gemeinsames monatliches Haushaltseinkommen (nach Abzug von Steuern)? | < CHF 1 500 | 7 | 28.0 |
| | > CHF 10 000 | 5 | 20.0 |
| | CHF 1 500 – 3 000 | 2 | 8.0 |
| | CHF 3 000 – 4 500 | 2 | 8.0 |
| | CHF 6 000 – 7 500 | 2 | 8.0 |
| | CHF 7 500 – 10 000 | 1 | 4.0 |

Tabelle 5 -- Fortsetzung

| Frage | Kategorie | Anzahl | Prozent |
|--|--|--------|---------|
| | Nicht bekannt / bevorzugt nicht anzugeben | 6 | 24.0 |
| Wie viele Personen leben in Deinem Haushalt (einschliesslich Dir selbst)? | 1 | 2 | 8.0 |
| | 2 | 3 | 12.0 |
| | 3 | 10 | 40.0 |
| | 4 | 6 | 24.0 |
| | 5 | 1 | 4.0 |
| | 6 | 2 | 8.0 |
| | 9 | 1 | 4.0 |
| Wie viele Personen in Deinem Haushalt tragen (einschliesslich dir selbst) zum gemeinsamen Einkommen bei? | 1 | 6 | 24.0 |
| | 2 | 13 | 52.0 |
| | 3 | 4 | 16.0 |
| | 5 | 1 | 4.0 |
| | 6 | 1 | 4.0 |
| Berechnetes Äquivalenz-Einkommen (nach Bundesamt für Statistik 2025) | Armutsgefährdet | 8 | 32.0 |
| | Tief | 4 | 16.0 |
| | Mittel | 5 | 20.0 |
| | Hoch | 2 | 8.0 |
| | Unbekannt | 6 | 24.0 |
| Hast Du eine körperliche oder psychische Beeinträchtigung, chronische Erkrankung oder andere gesundheitliche Einschränkung, die Deinen Alltag beeinflusst? | Nein | 25 | 100.0 |
| Lebst Du in einem anderen Land, als in welchem du geboren wurdest? | Nein | 17 | 68.0 |
| | Ja | 7 | 28.0 |
| | Keine Angabe | 1 | 4.0 |
| Hast Du im Alltag schon Diskriminierung aufgrund persönlicher Merkmale erlebt? | Ja, wegen meines Geschlechts | 4 | 16.0 |
| | Ja, wegen meiner Sprache oder meines Akzents | 4 | 16.0 |
| | Ja, wegen meiner Herkunft | 4 | 16.0 |
| | Ja, wegen meiner sexuellen Orientierung | 3 | 12.0 |
| | | | |

Tabelle 5 -- Fortsetzung

| Frage | Kategorie | Anzahl | Prozent |
|--|---|--------|---------|
| | Ja, wegen meiner Kleidung oder meines Stils | 2 | 8.0 |
| | Ja, wegen meiner sozialen oder finanziellen Situation | 1 | 4.0 |
| | Ja, wegen meiner Hautfarbe oder meines Aussehens | 1 | 4.0 |
| | Ja, wegen meines Alters | 0 | 0.0 |
| | Ja, wegen meines Gesundheitszustands oder einer Behinderung | 0 | 0.0 |
| | Ja, aus einem anderen Grund | 0 | 0.0 |
| | Nein | 12 | 48.0 |
| | Keine Angabe | 0 | 0.0 |
| Anzahl unterschiedlicher erlebter Diskriminierungsarten pro Person | 0 | 12 | 48.0 |
| | 1 | 8 | 32.0 |
| | 2 | 4 | 16.0 |
| | 3 | 1 | 4.0 |

B Beschreibung der erfassten Momentaufnahmen

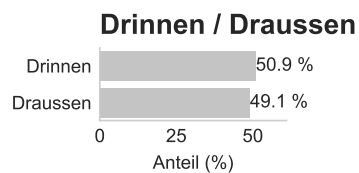


Abbildung 3: Aufteilung nach Drinnen / Draussen

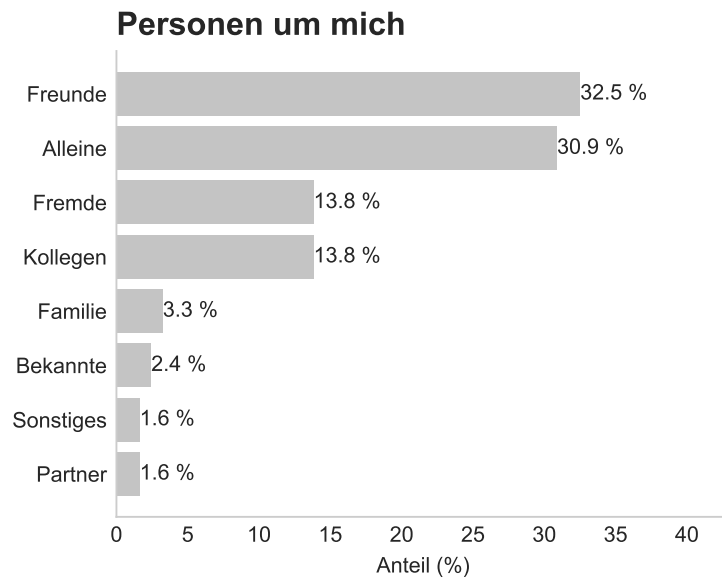


Abbildung 4: Aufteilung nach Personen um mich

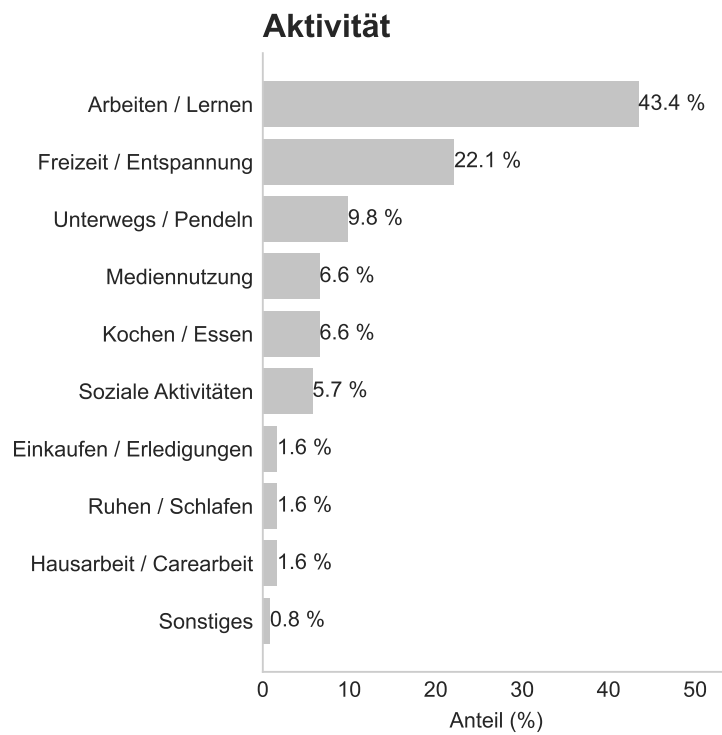


Abbildung 5: Aufteilung nach Aktivität

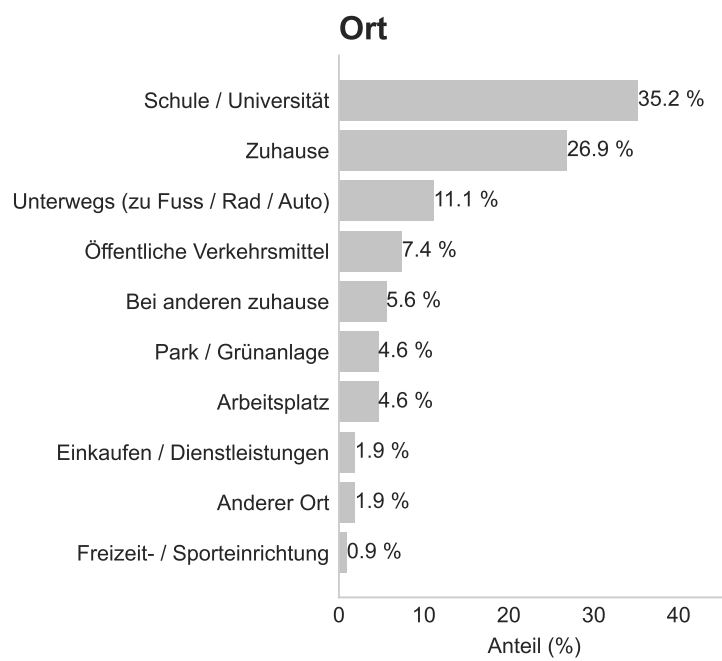


Abbildung 6: Aufteilung nach Ort