











### Ziele und Überblick

Einführung in die mathematische Modellierung von Ausbreitungsgeschehen am Beispiel der ersten SARS-CoV-2 Welle in Basel Stadt

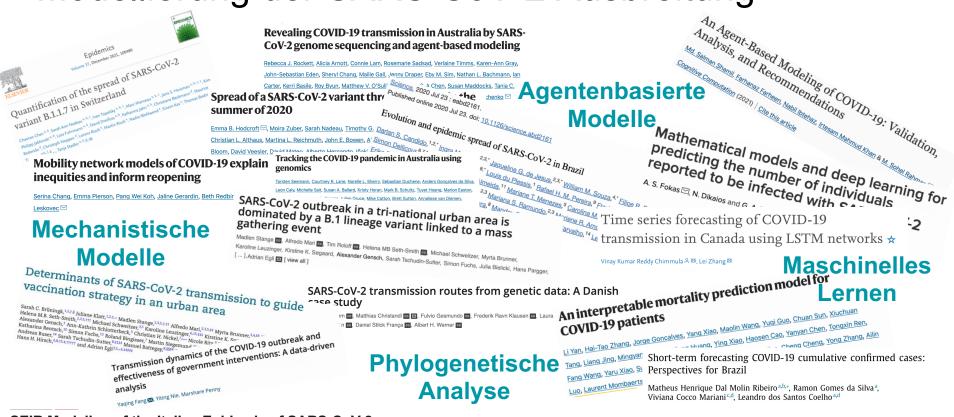
- Vergleich von phylogenetischer Analyse und mechanistischer Modellierung
- Was können wir aus diesen Modellen lernen?
- Was bedeutet dies für mögliche Impfszenarien?







## Modellierung der SARS-CoV-2 Ausbreitung



SEIR Modeling of the Italian Epidemic of SARS-CoV-2 Using Computational Swarm Intelligence

by 

Alberto Godio 

Andrea Vergnano 

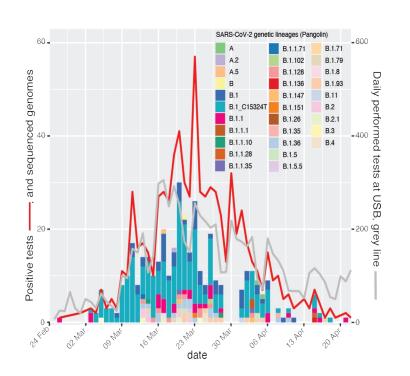
One of the state of the state

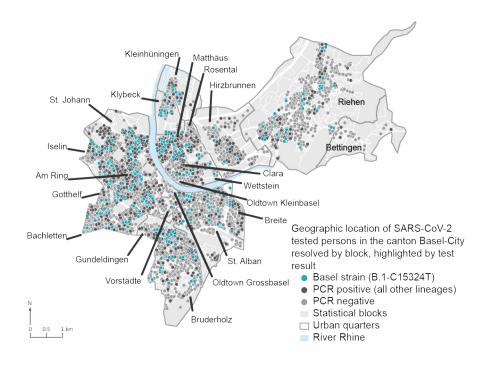






### SARS-CoV-2 in Basel Stadt 2020











## Schlüsselfragen



- Wie breit sich das Virus aus?
- Welche Bevölkerungsgruppen sind besonders beteiligt?
- Welche Rolle spielt Mobilität?



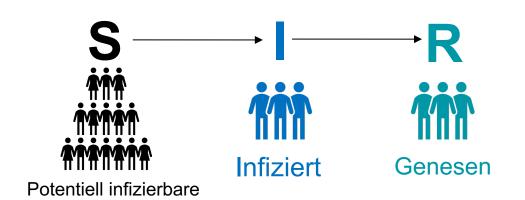






Bevölkerung

- Abbildung eines bekannten Mechanismus (Grundannahme)
- Basierend auf Differenzialgleichungen mit Bezug zu definierten Kompartimenten
- Kontinuum Model



$$\frac{dS}{dt} = -\mathbf{k_1} \frac{IS}{N}$$

Neuinfizierte verlassen S

$$\frac{dI}{dt} = k_1 \frac{IS}{N} - k_2 I$$
 Änderung der Zahl der Infizierten

der Infizierten

$$\frac{dR}{dt} = \mathbf{k_2}I$$

Neugenesene



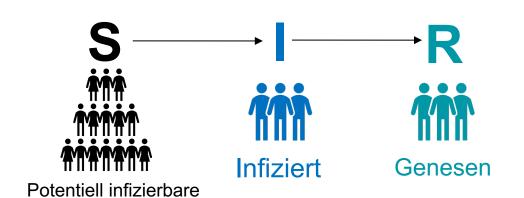






Bevölkerung

- Abbildung eines bekannten Mechanismus (Grundannahme)
- Basierend auf Differenzialgleichungen mit Bezug zu definierten Kompartimenten
- Kontinuum Model



$$\frac{dS}{dt} = -\frac{R_0 IS}{T_{inf} N}$$

Neuinfizierte verlassen S

$$\frac{dI}{dt} = \frac{R_0 IS}{T_{inf} N} - \frac{I}{T_{inf}}$$

 $\frac{dI}{dt} = \frac{R_0 IS}{T_{inf} N} - \frac{I}{T_{inf}}$  Änderung der Zahl der Infizierten

$$\frac{dR}{dt} = \frac{I}{T_{inf}}$$

Neugenesene

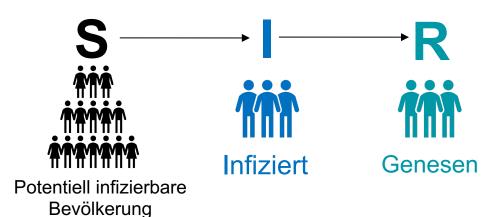


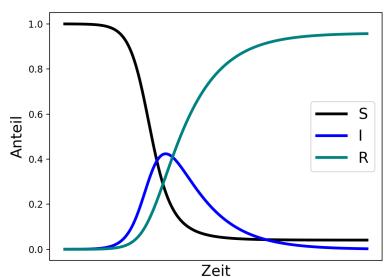






- Abbildung eines bekannten Mechanismus (Grundannahme)
- Basierend auf Differenzialgleichungen mit Bezug zu definierten Kompartimenten
- Kontinuum Model











#### Pro

- Einfache Datengrundlage (Zeitreihen)
- Direkt interpretierbar
- Flexibel
- Voraussagen sind möglich

#### Contra

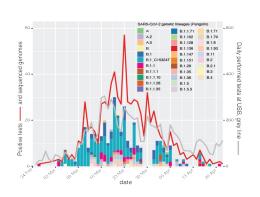
- Kontinuum Model Abbildung des Gesamtverlaufes
- Stark von den Annahmen des Models geprägt
- Vereinfachung komplexer Abläufe





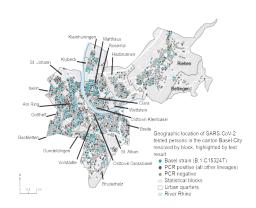


### Mechanistische Modelle in der Praxis – Daten



 247 erfolgreich sequenzierte Fälle der B1\_C15324T Variante

(81% aller Fälle, 53% erfolgreich sequenziert)



 Wohnadressen aller Fälle verbunden mit sozioökonomischer und demographischer Information



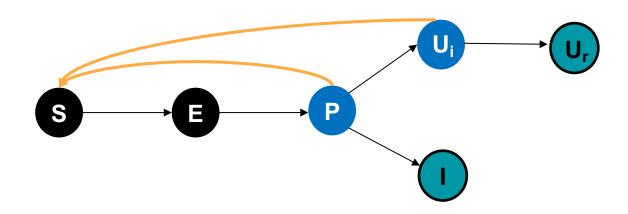
 Serologische Daten (SARS-CoV-2 AB) von >2000 analysierten Proben zur Abschätzung der Dunkelziffer







#### Mechanistische Modelle in der Praxis



#### Infektiös

Nicht infektiös/isoliert

**Transportmodel** 

**S** Susceptible

E Exponierte

P Präsymptomatisch, infektiös

**U**<sub>i</sub> Unbekannte infektiös

Bekannte infektiös (isoliert)

U<sub>r</sub> Genesen

#### **Parameter**

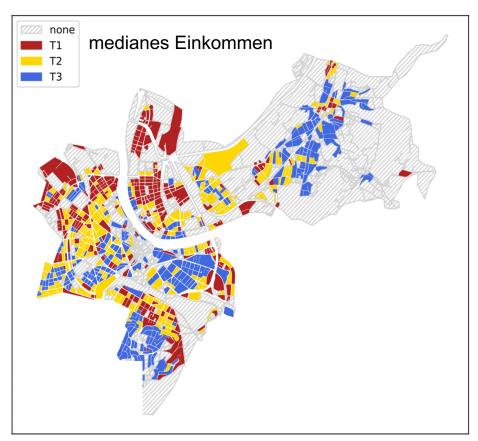
- Inkubationszeit
- Infektionszeiten
- Reproduktionszahl (zeit- und ortsabhängig)
- Anteil bekannter Fälle







### Sozioökonomische und demographische Faktoren



#### Häuserblöcke in Basel Stadt:

 Amt für Statistik von Basel Stadt verfügt über detaillierte Informationen zur Bevölkerung jedes Häuserblockes

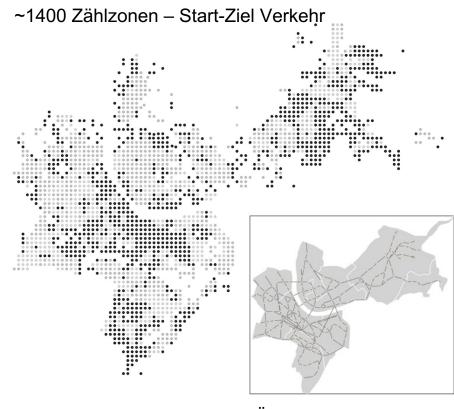
# Jeder Block wird einem von 3 Terzilen zugeteilt:

- Sozioökonomisch: Wohnraum pro Person, medianes Einkommen, Anteil von Mehr/Ein-Personen Haushalten
- Demographisch: Anteil von Senioren (>64years)

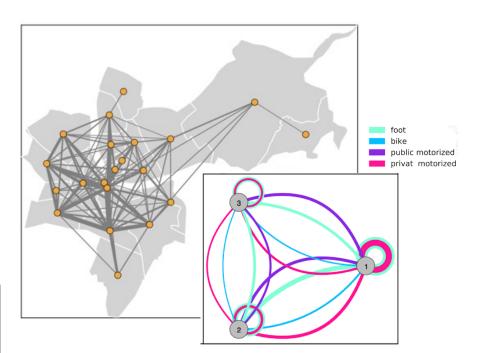
Alle Terzile werden durch unabhängige effektive Reproduktionszahlen modelliert!







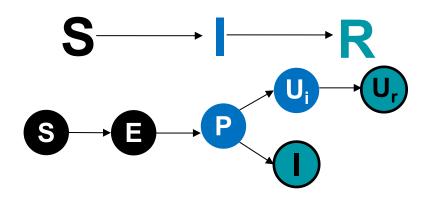
Öffentliche und private Verkehrsmittel



- Berechnung der Mobilitätsmatrix M<sub>ik</sub> effektive Bevölkerungsdurchmischung
- Anwendung auf die sozioökonomischen Terzile







$$\frac{dS}{dt} = -\frac{R_0 IS}{T_{inf} N}$$







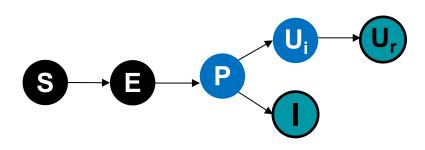
$$\frac{dS_j}{dt} = -R_j \alpha_{soc}(t) \alpha_{mob}(t) \frac{S_j}{N_j} \cdot$$

$$\cdot \left[ \sum_{k=1}^{3} M_{j,k} \cdot \left( \frac{P_k}{T_{\text{infP}}} + \frac{U_k}{T_{\text{infU}}} \right) \right]$$



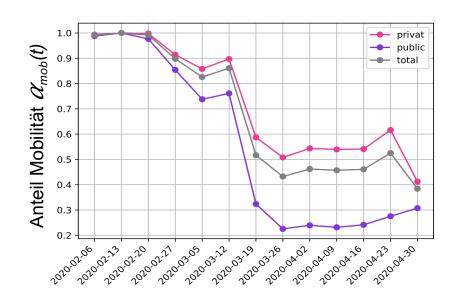






Zeitlich variable Reproduktionszahl für jedes Terzil:

$$R_{j,eff}(t) = R_{j0}\alpha_{mob}(t) \cdot \sum_{k=1}^{3} M_{jk}$$



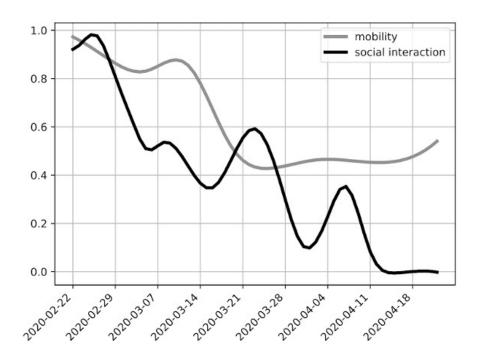
- Tägliche/Wöchentliche Verkehrszählungen und Passagierzahlen
- Starker Einbruch der Mobilität um den Zeitraum des Lockdowns







#### Soziale Interaktionen



#### Kalmanfilter:

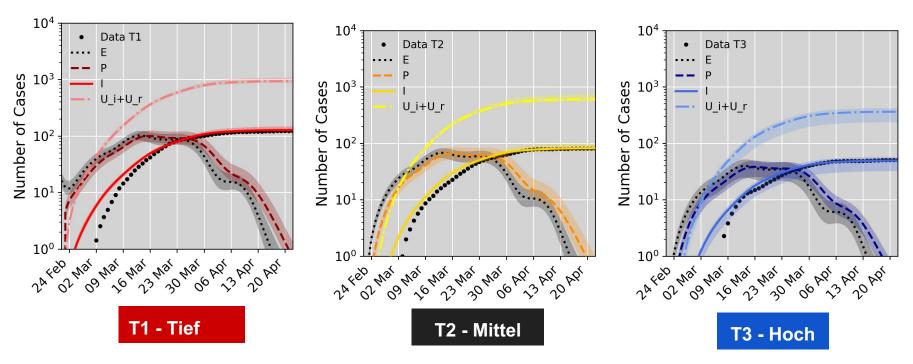
- Abschätzung der globalen dynamischen Änderung der effektiven Reproduktionszahl
- Diese Variation ist eine Kombination aus der Zahl der Interaktionen (Mobilität) und der Art der Interaktion







### Model Fit (medianes Einkommen)



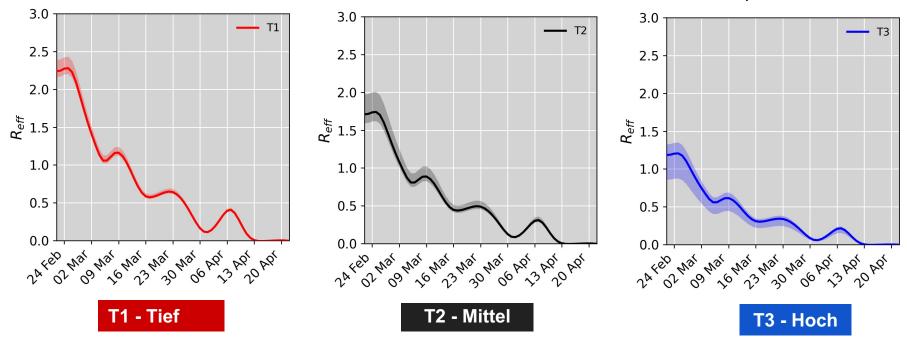
- Berücksichtigung von Unsicherheiten
- Akzeptabler Fit für alle Terzile







### Effektive Reproduktionszahl (medianes Einkommen)



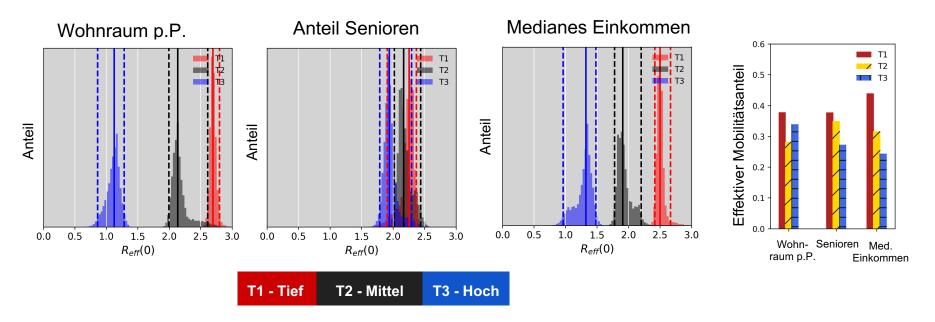
- Dynamische Reduzierung der effektiven Reproduktionszahl
- Die initiale effektiven Reproduktionszahl nimmt mit steigendem Einkommen ab







### Andere Faktoren





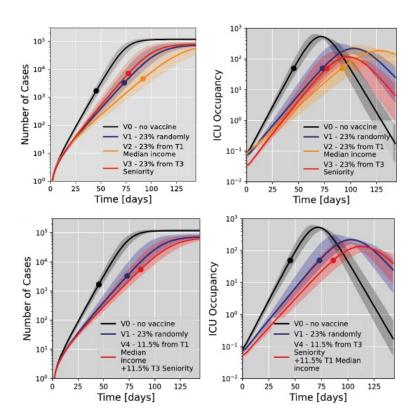
Transmissionstreiber: Mobile, sozioökonomisch schwächere Bevölkerungsgruppen







## Modellanwendung: Impfszenarien

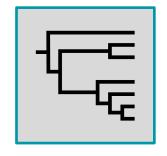


- Starke Annahmen: Bettenkapazität, Aufenthaltsdauer, Anteil Senioren an Intensivpatienten, Wirksamkeit des Vakzins...
- Vergleich verschiedener Szenarien
- Vorzug von Bevölkerungsgruppen mit hoher Mobilität: Flache Fallzahlkurve verzögert Belegung der Intensivstationen
- Vorzug von Bevölkerungsgruppen mit hohem Anteil von Senioren: Geringere Spitzenauslastung der Intensivstationen









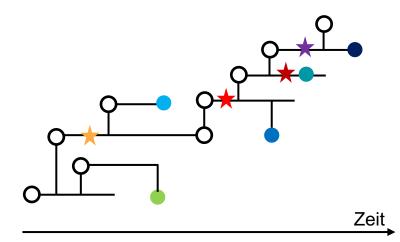
- Basis: Sequenzierung des gesamten Genoms des Pathogens
- Basierend auf der genetischen Variabilität wird ein Tranmissionsbaum rekonstruiert
- Dieser quantifiziert den Verwandtheitsgrad verschiedener Genome
- Identifizierung von Infektionscluster (und Ketten)
- Reproduktionszahl: Birth-Death Skyline Methode\*



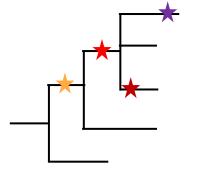




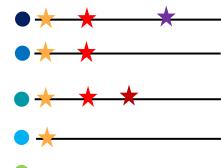
#### **Transmissionsprozess**



Rekonstruierter Transmissionsbaum



Sequenzierte Fälle

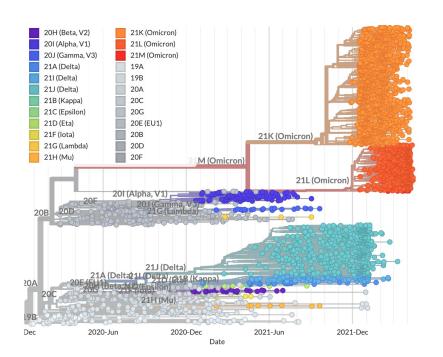


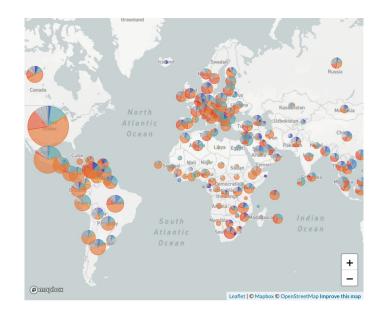
- ★ Mutation
- Sequenzierter Fall
- O Nicht sequenzierter Fall

















#### Pro

- Hoch aufgelöste Analyse
- Direkt interpretierbare Nachverfolgung individueller Infektionscluster
- Voraussagen sind möglich

#### Contra

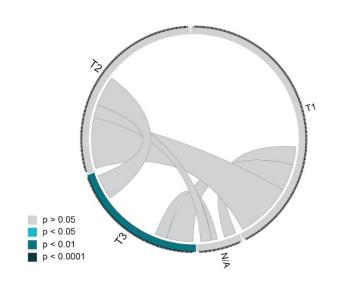
- Kosten und Aufwand zur Datengewinnung
- Nicht alle Proben werden erfolgreich sequenziert
- Oft ein kleinerer Ausschnitt des Gesamtbildes







### Phylogenetische Analyse in der Praxis



tertile	1	2	3	N/A
Living space per person	0.240	0.300	0.009	0.999
1-person households	0.001	0.287	0.295	0.999
Median income	0.222	0.458	0.002	0.458
Seniority	0.223	0.068	0.012	1.000

#### Cluster:

- Geographisch: Riehen, Bruderholz, Am Ring und Iselin
- Demographisch: Häuserblöcke mit einem hohen Anteil von Senioren
- Sozioökonomisch: in Häuserblöcken mit einem hohen medianen Einkommen; großem Wohnraum p.P.; wenigen Ein-Personen Haushalten

#### **Transmissionsketten:**

 Kryptische Transmissionen in allen Quartieren und durch alle demographischen und sozioökonomischen Indikatoren







#### **D** BSSE









## Zusammenfassung

- Ziele der Modellierung:
  - Charakterisierung des Ausbreitungsgeschehens
  - Basis für Vorhersagen
- Analyse und Modellierung basierend auf der ersten SARS-CoV-2 Welle in Basel Stadt
  - Resultat 1: Signifikante Transmissionscluster in älteren und wohlhabenderen Bevölkerungsgruppen
  - Resultat 2: Transmissionstreiber waren mobile Bevölkerungsgruppen mit schwächerem sozioökonomischen Hintergrund

















#### medRxiv

https://doi.org/10.1101/2020.12.15.20248130

NGS Team, Klinische Bakteriologie, USB

Christine Kiessling Magdalena Schneider Elisabeth Schultheiss

Clarisse Straub

Rosa-Maria Vesco

Klinische Bakteriologie, USB

Dr. Tim Roloff Handschin Dr. Helena M.B. Seth-Smith

Dr. Kirstine K. Søgaard

Prof. Dr. Adrian Egli

Egli Gruppe, Universität Basel

Dr. Madlen Stange

Dr. Alfredo Mari Diana Albertos Torres

Ann-Kathrin Schlotterbeck

Alexander Gensch

Michael Schweitzer

Innere Medizin, USB

Dr. Michael Osthoff Prof. Dr. Stefano Bassetti Borgwardt Gruppe, ETH Zürich

Prof. Dr. Karsten Borgwardt Dr. Catherine Jutzeler

**Dr. Juliane Klatt** 

Infektiologie & Spitalhygiene, USB

Prof. Dr. Sarah Tschudin-Sutter

Dr. Aurelien Martinez

Prof. Parham Sendi Prof. Catia Marzolini

Prof. Dr. Manuel Battegay

Intensivmedizin, USB

Prof. Hans Pargger Prof. Martin Siegemund

Notfallmedizin, USB

Prof. Christian Nickel Prof. Roland Bingisser

Klinische Virologie, USB

Dr. Karoline Leuzinger Dr. Rainer Gosert Prof. Hans Hirsch Humangeographie, Universität Basel

Myrta Brunner Rita Schneider-Sliwa

Labormedizin, USB

Prof. Dr. Katharina Rentsch

Pediatrische Infektiologie, UKBB

Dr. Julia Bielicki
PD MD Nicole Ritz
Prof. MD Ulrich Heininger

**Swiss Institute of Bioinformatics** 

Dr. Aitana Lebrand

Gesundheitsdienste Basel-Stadt

Simon Fuchs

Viollier AG
Diana Ciardo

Oliver Dubuis

Regionaler Blutspende Service Basel, SRK

Andreas Buser

sciCORE Infrastruktur
GISAID Datenbank und alle
beitragenden Arbeitsgruppen

Bau- und Verkehrsdepartement des Kantons Basel-Stadt

Michael Redle Kathrin Grotrian

Baselland Transport AG Stefan Burtschi

Basler Verkehrs-Betriebe Matthias Hofmann

Autobus AG Roman Stingelin

SBB AG Nadine Ruch

Statistisches Amt Basel-Stadt -Kanton Basel-Stadt

Björn Lietzke Madeleine Imhof