## Analyse der Coronastatistiken. Teil 3

Hans-Gert Gräbe, Leipzig

Version vom 27. Juni 2020

Corona ist vorangeschritten, die "Corona-Feuerwehr" hat – wenigstens in den meisten mitteleuropäischen Ländern – den "Flächenbrand" in den Griff bekommen und ist dazu übergegangen, einzelne Glutnester und neu aufflammende Hotspots schnell und konsequent zu bekämpfen sowie die Außengrenzen scharf unter Kontrolle zu halten. Wir sind also zu einem anderen Krisenbekämpfungsmodus übergegangen, was auch eine etwas andere Modellierung erfordert. Dazu aber erst im nächsten Beitrag.

In diesem Beitrag wollen wir uns die mathematischen Hintergründe medialer "Sternschnuppen" etwas näher anschauen, die in der öffentlichen Debatte kurzzeitig hell leuchteten und dann ebenso schnell wieder aus dem Verkehr gezogen wurden, während die Daten der (privaten) JHU noch immer die Basis für die täglichen Wasserstandsmeldungen zu positiv Getesteten p(t) und Verstorbenen v(t) bilden, während die von der JHU ebenfalls übermittelte Zahl der Genesenen g(t) in der Zahl der aktuell Infizierten<sup>1</sup> i(t) = p(t) - g(t) - v(t) enthalten ist, die aber in der Berichterstattung zu Gunsten der über 7 Tage gemittelten Zahl der Neuinfektionen  $\Delta p(t) = p(t) - p(t-1)$  unerwähnt bleibt. Beide Zahlen hängen aber relativ eng zusammen, da wir bei einer durchschnittlichen Genesungsdauer von T = 16...21 Tagen (siehe unten, die Werte streuen allerdings stark) davon ausgehen können, dass in einer ersten Näherung i(t) = p(t) - p(t-T) gilt.

Dieser Text ist eine Fortschreibung der ersten beiden Teile. Die dortigen Beschreibungen der allgemeinen Rahmenbedingungen werden als bekannt vorausgesetzt. Die wesentlichen Größen habe ich aber gerade noch einmal rekapituliert.

## $1\quad {\rm Die}\ "Verdoppelungs debatte"$

Anfang April 2020 kommt eine Diskussion hoch, dass man die rigiden Beschränkungen erst aufheben könne, wenn "die Verdopplungszeit der Infektionen größer als 14 Tage" sei. Maß kann auch hier nur die Zahl der positiv Getesteten sein.

So meldet zum Beispiel der Deutschlandfunk am 04.04.2020<sup>2</sup>

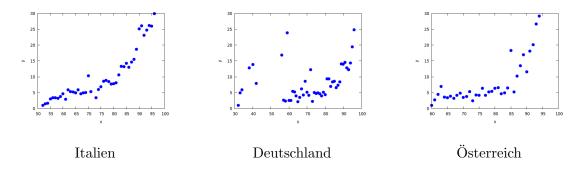
<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>Genauer sind es die Infizierten unter den Getesteten, die Genesenen unter den Getesteten usw. Allein bei den Verstorbenen kann man davon ausgehen, dass sie sämtlich irgendwann getestet wurden. Da sich alle weiteren Rechnungen auf die JHU-Zahlen als Referenz beziehen, ist stets "unter den Getesteten" hinzuzufügen, auch wenn dies nicht jedesmal ausdrücklich betont ist.

<sup>&</sup>lt;sup>2</sup>https://www.deutschlandfunk.de/covid19-verdopplungszeit-der-coronavirus-infektionen-in.1939.de.html?drn:news\_id=1117169

Die Verdopplungszeit der Ausbreitung von Coronavirus-Infektionen in Deutschland hat sich in den vergangenen Tagen verlangsamt.

Für ganz Deutschland liegt sie nun bei 11,2 Tagen. Die Lage in den Bundesländern ist unterschiedlich. In den großen Flächenländern liegt die Verdopplungszeit in Nordrhein-Westfalen bei 13,1 Tagen, in Baden-Württemberg bei 12,5 Tagen und in Bayern bei 9,7 Tagen. In Berlin sind es inzwischen 12,8 Tage, in Hamburg 12,4. Im Saarland hingegen liegt die Verdoppelungszeit bei 5,5 Tagen, in Sachsen bei 11,0 Tagen.

Auch wenn dies nicht immer deutlich wird, bezieht sich die Verdopplungszeit  $v_t$  auf die kumulierten Daten p(t) und steigt deshalb bereits durch die schiere Masse der positiv Getesteten. Ist y(t) = mt + n ein linearer Zusammenhang, so ergibt sich  $v_t = \frac{y(t)}{m}$ . Für einen annähernd linearen Zusammenhang kann man also  $v_t = \frac{y(t)}{y'(t)}$  als Schätzung nehmen. Die Zahl lässt sich auch aus unseren Daten leicht berechnen: Ist  $y_t = p(t)$  die kumulierte Zahl der positiv Getesteten am Tag t und  $d_t = p(t) - p(t-1)$  die Zahl der (getesteten) Neuinfektionen, so ist nach  $v_t = \frac{y_t}{d_t}$  Tagen eine Verdopplung der positiv Getesteten erreicht, die Zuwachsrate  $d_t$  über diesen Zeitraum als konstant vorausgesetzt. Beide Datenreihen (Stand 10.04.2020) hatten wir schon in einem früheren Teil extrahiert, so dass wir eine einfache Funktion doublePlot (Land) schreiben können, um die folgenden Plots zu erzeugen. Auf der Abszisse ist der Tag des Jahres 2020 aufgetragen, auf der Ordinate die berechnete Verdopplungszeit.



## 2 Genesungsdauer

Eine wichtige Größe für die Abschätzung der Infektionswirkung in Populationen ist die Frage, wie lange ein einzelnes Individuum in der Lage ist, andere anzustecken. Wir bezeichnen diese durchschnittliche Zeit T als Genesungsdauer. Diese Größe ist eine innere Größe des Infektionsgeschehens und deshalb weitgehend $^3$  unabhängig von den sozialen Randbedingungen.

Man kann sie deshalb aus den Daten verschiedener Länder einheitlich bestimmen, wenn man die beiden Kurven p(t) (positiv Getestete) und g(t) + v(t) (Genesene und Verstorbene) hernimmt und schaut, wie groß der Abstand zwischen beiden ist, etwa, indem der Tag bestimmt wird, wo jede der beiden Kurven einen gewissen Schwellenwert überstiegen hat.

Hier das Ergebnis meiner Rechnungen auf den JHU-Daten für verschiedene europäische Staaten und verschiedene Schwellwerte (min bis max in Tausenderschritten bzw. für Österreich in

 $<sup>^3</sup>$ Sozial ist der Zustand der Intensivmedizin, denn diese wendet den Tod einzelner Individuen ab, was T leicht vergrößert. Das bleibt hier außer Betracht.

Hunderterschritten – es wurde ein Teil der Kurven ausgesucht, in denen der Verlauf weitgehend linear war), K eine Schätzung für den Sättigungswert der Kurve p(t) (Stand 27.06.2020).

Land	minmax	K	Durchschnitt
Deutschland	$5 \cdot 10^4 \dots 15 \cdot 10^4$	$20 \cdot 10^4$	15.5
Italien	$5\cdot 10^4\dots 15\cdot 10^4$		29.4
Spanien	$5 \cdot 10^4 \dots 15 \cdot 10^4$	$25 \cdot 10^4$	18.5
Österreich	$5\cdot 10^3\dots 12\cdot 10^3$	$2 \cdot 10^{4}$	16.8

## 3 $R_0$ -Wert unter 1?

Wikipedia erklärt die Größe wie folgt: "Die Basisreproduktionszahl  $R_0$  … und die Nettoreproduktionszahl R sind Begriffe aus der Infektionsepidemiologie.  $R_0$  gibt an, wie viele Menschen von einer infektiösen Person durchschnittlich angesteckt werden, wenn kein Mitglied der Population gegenüber dem Erreger immun ist". Weiter wird betont, dass " $R_0$  keine biologische Konstante für einen Erreger ist, da sie wesentlich auch von anderen Faktoren wie den Umweltbedingungen und dem Verhalten der infizierten Bevölkerung beeinflusst wird". Dort sind auch eine Reihe mathematischer Modelle aufgeführt, aus denen sich  $R_0$  schätzen lässt.

Ist r die Rate, mit der ein Infizierter durchschnittlich andere Personen  $pro\ Tag$  ansteckt, so ergibt sich  $R_0 = r \cdot T$ , wobei T für die durchschnittliche Zeit steht, in der eine Person infektiös ist. Wir hatten diese Größe im letzten Abschnitt mit etwa T=18 geschätzt. r selbst ergibt sich aus den JHU-Zahlen und dem Zusammenhang  $\Delta p(t) = r \cdot i(t)$  zwischen Neuinfektionen und der aktuellen Zahl der Infizierten.

Berechnet man aus den beiden Datenreihen den Quotienten  $\Delta p(t)/i(t)$  und multipliziert diesen mit T=18, so ergibt sich für verschiedene Länder ein spannendes Bild, das in Teilen wenig mit den Erwartungen zu tun hat, und damit möglicherweise auch mehr über die Informationspolitik als die wirklichen Verhältnisse aussagt. Die blauen Punkte sind die Rohdaten, die grüne Linie jeweils der über 7 Tage geglättete Durchschnittsverlauf. Dargestellt ist der Verlauf ab Tag 100, also dem 9.4.2020.

