

コロナ感染レポート/主要都道府県（2021年2月12日現在） SEIRRモデルによる分析結果

Covid-19 Developments Report of Japanese prefectures as of 12th February, 2021 SEIRR model analysis

2021年2月12日/ February 12, 2021
Promontory Financial Japan
An IBM company

目次/Agenda

1. 分析結果/Analysis results
2. 4都道府県比較/Comparison of 4 prefectures
3. 東京/Tokyo
4. 大阪/Osaka
5. 福岡/Fukuoka
6. 北海道/Hokkaido
7. SEIRRモデルの概要/SEIRR model overview
8. 連絡先/Contact

分析結果/Analysis results

* English follows Japanese.

(分析結果)

(東京)

東京における新規感染者の動きは日本全体とほぼ同様で、足元は減少傾向が続く。但し1日当り死者数は高止まり。

実効再生産数は1月初から大きく低下し、1を大きく下回る状況が続く。同時期に小売/娯楽施設での移動指数 (google community mobility index) が大きく低下したことがその要因だと考えられる。一旦大きく低下し1%程度で推移してきた致死率は、足元水準を切り上げている。

(大阪)

大阪は東京と異なり、新規感染数のコブが3つではなく4つある (11月中旬頃に新たなコブがある) 具体的には、新規感染者数が10月下旬から急速に増加した後11月中旬過ぎに一旦ピークアウトするものの、昨年末から再び急増。その後1月上旬過ぎからは急減に転じている。1日当りの死亡者数も東京と異なり、新規感染者の減少に伴い、タイムラグを伴いながら減少に転じている (モデルの予測結果通りの動き)。

実効再生産数をみると、11月中旬に一度低下し1を下回ったものの、年末にかけて一時急上昇。その後1月初からは大きく低下し、1を大きく下回る状況が続く。こうした東京との違いは、小売/娯楽施設での移動指数の動きにもしっかりと表れていて、同指標は12月中低下傾向を辿った後、年末年始の短期間一度跳ね上がり、その後急低下する動きとなっている。また夏場以降上昇傾向にあった致死率は、足元横ばいで推移している。

(福岡)

福岡における新規感染者の動きは日本全体、或いは東京と似た動きを示しており、足元は減少傾向が続く。また1日当りの死亡者数も東京と同様に、高止まりが続く。

実効再生産数の動きも東京と似ており、1月初から大きく低下した後は1を大きく下回る状況が続く。こうした動きはまた、小売/娯楽施設での移動指数の動きとほぼ一致したものとなっている。なお、一旦大きく低下し1%程度で推移してきた致死率は、足元水準を切り上げている。

(北海道)

一方北海道は大阪同様、新規感染者数に関し、1月初の大きなコブの前に、もう一つ大きなコブが11月中旬頃にある。大阪と異なるのは、11月中旬のコブが1月初のコブよりも大きなことである。1日当りの死亡者数は、新規感染者の減少に伴い、タイムラグを伴いながら減少に転じている (モデルの予測結果通りの動き)。

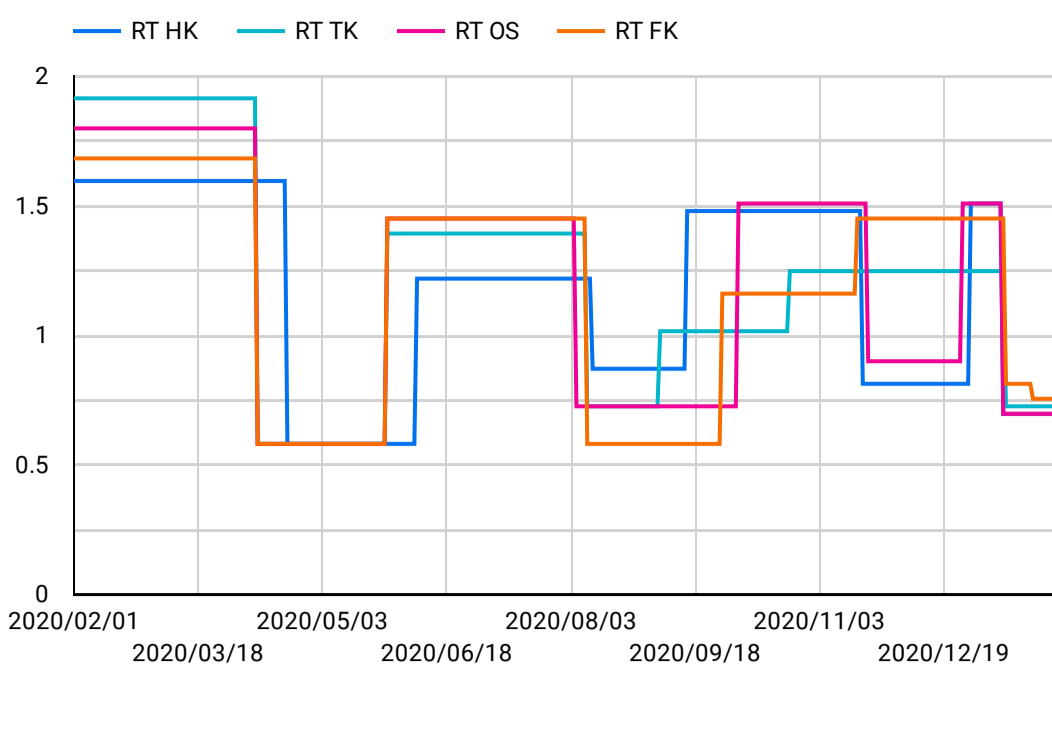
実効再生産数の動きも大阪と似ており、12月中に低下した同指数は、年末年始に一度急上昇するものの、その後は急速な低下をみる。こうした動きは、北海道も場合もはあり、小売/娯楽施設での移動指数の動きとほぼ一致したものとなっている。なお、初冬に上昇した致死率は、足元やや水準を切り下げている。

(Analysis output)

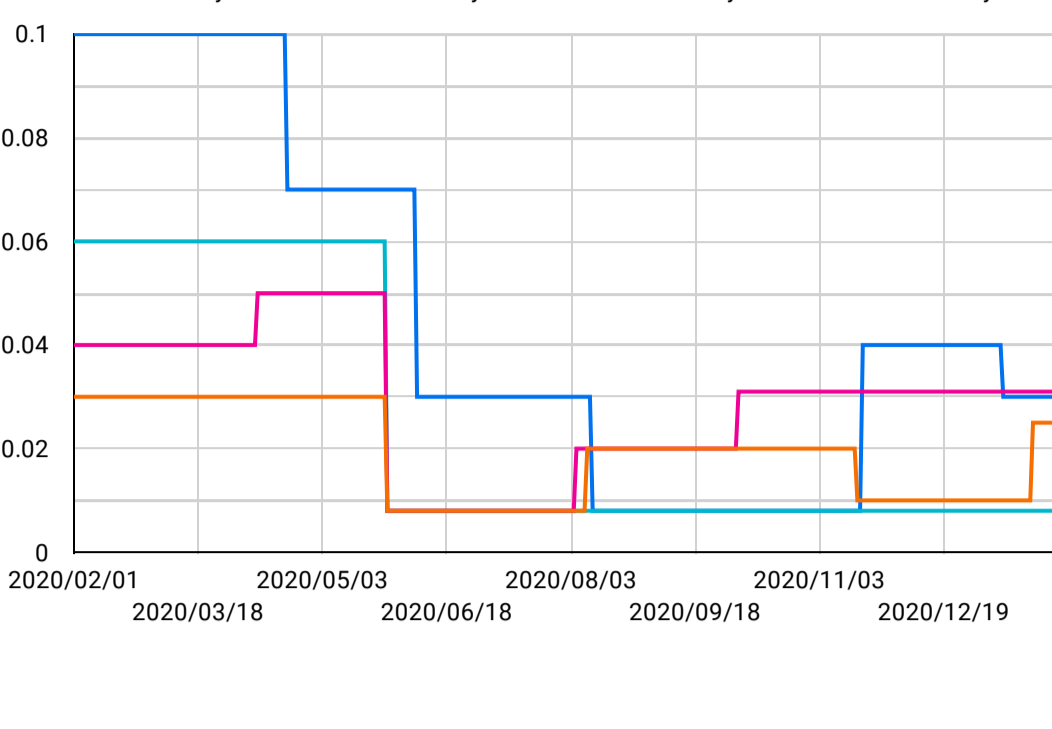
To be translated soon.

2020/02/01 - 2021/01/31

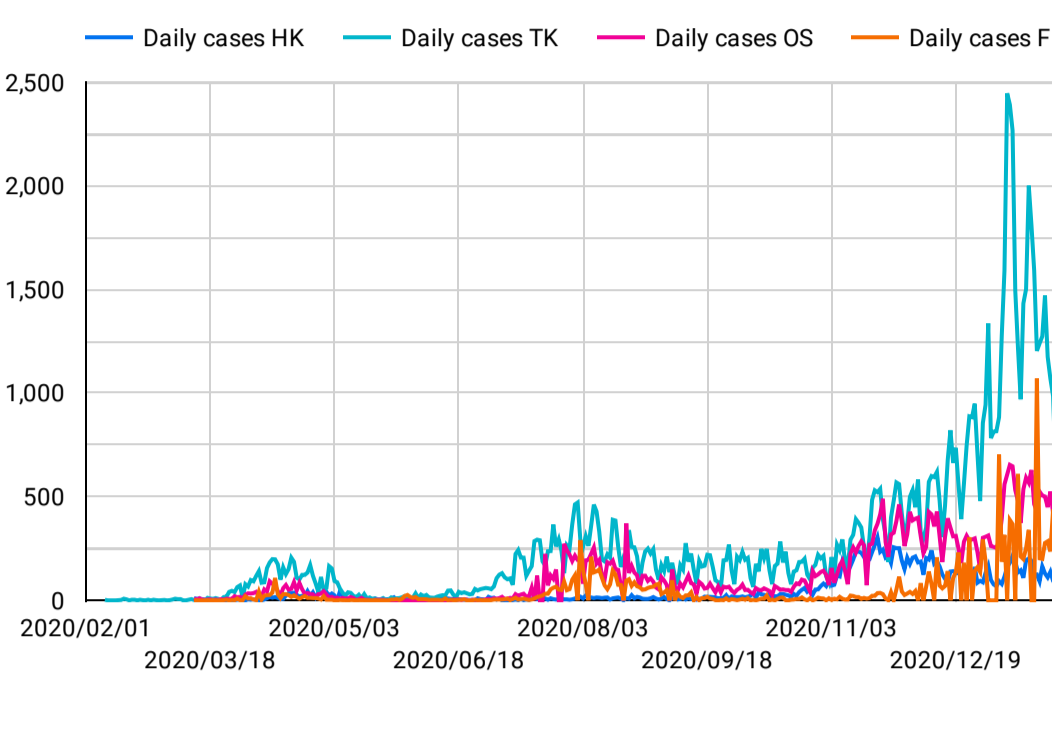
モデル推計再生産数/Model estimate RT



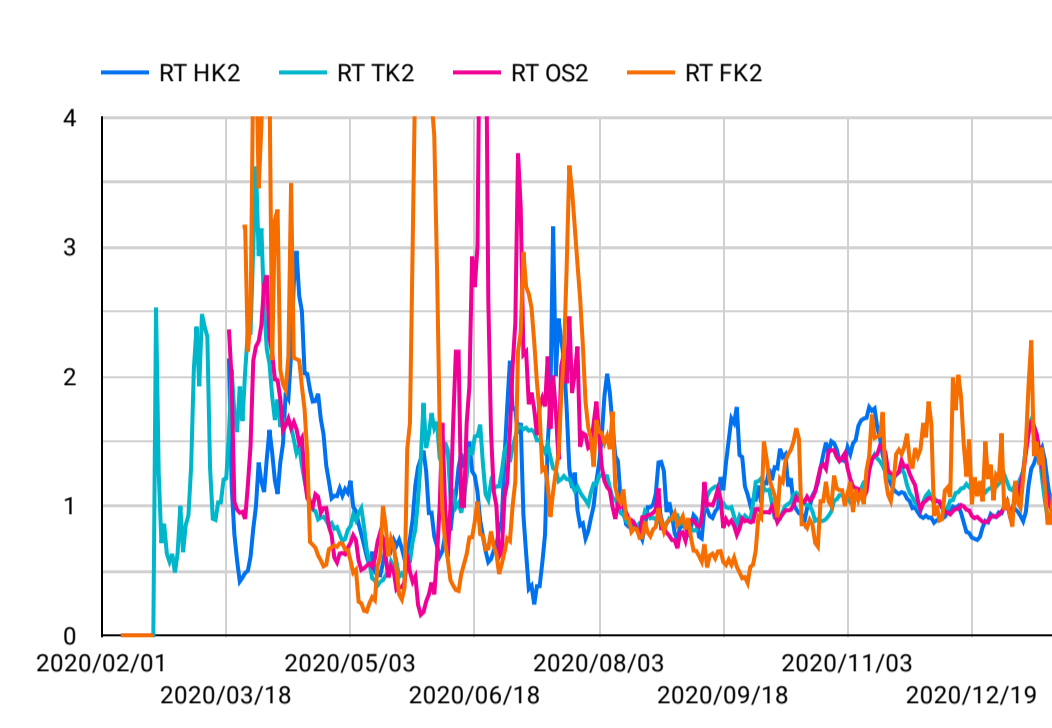
モデル推計致死率/Model estimate mortality rate



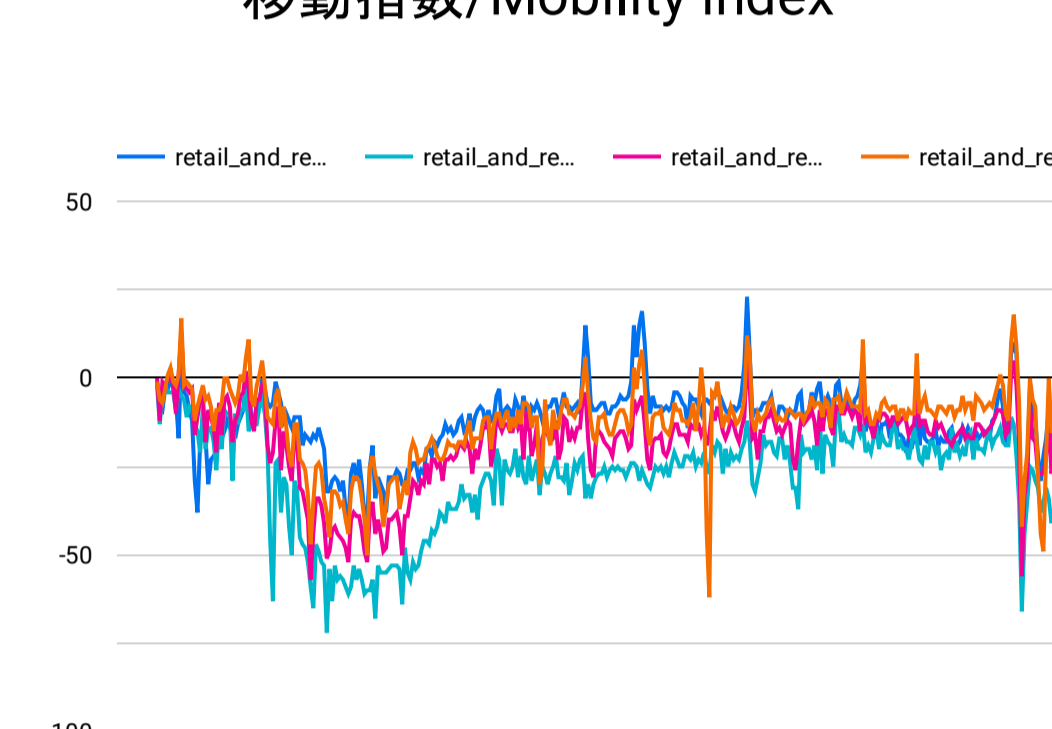
日次新規感染者数/Daily new cases



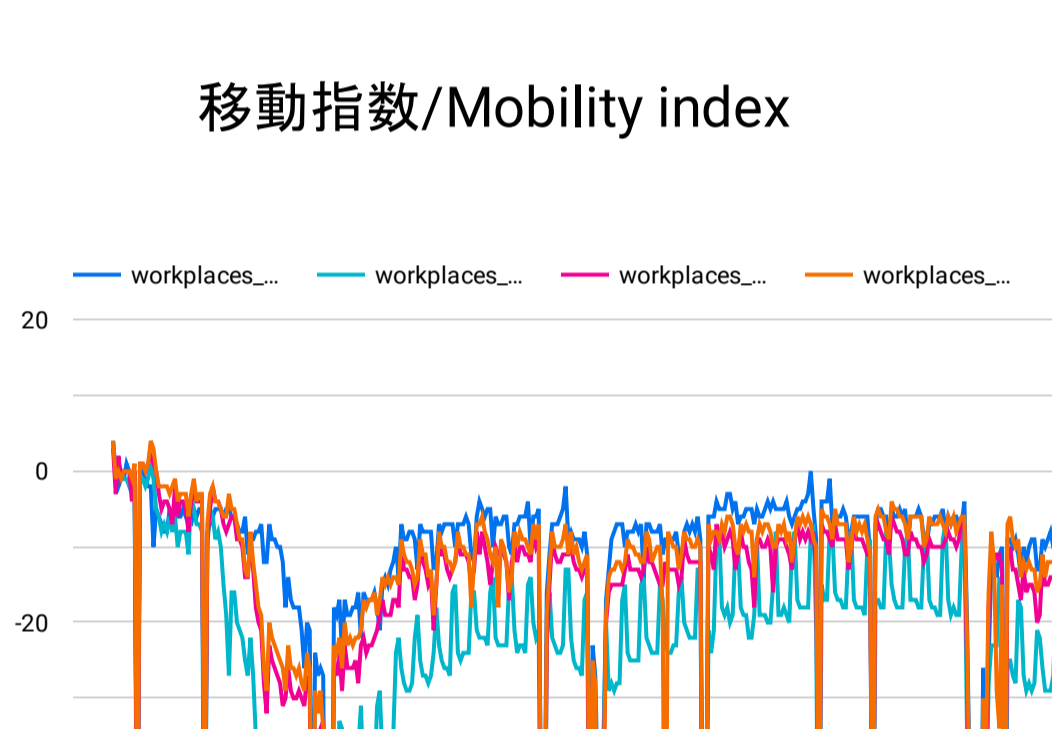
日次再生産数/Daily RT



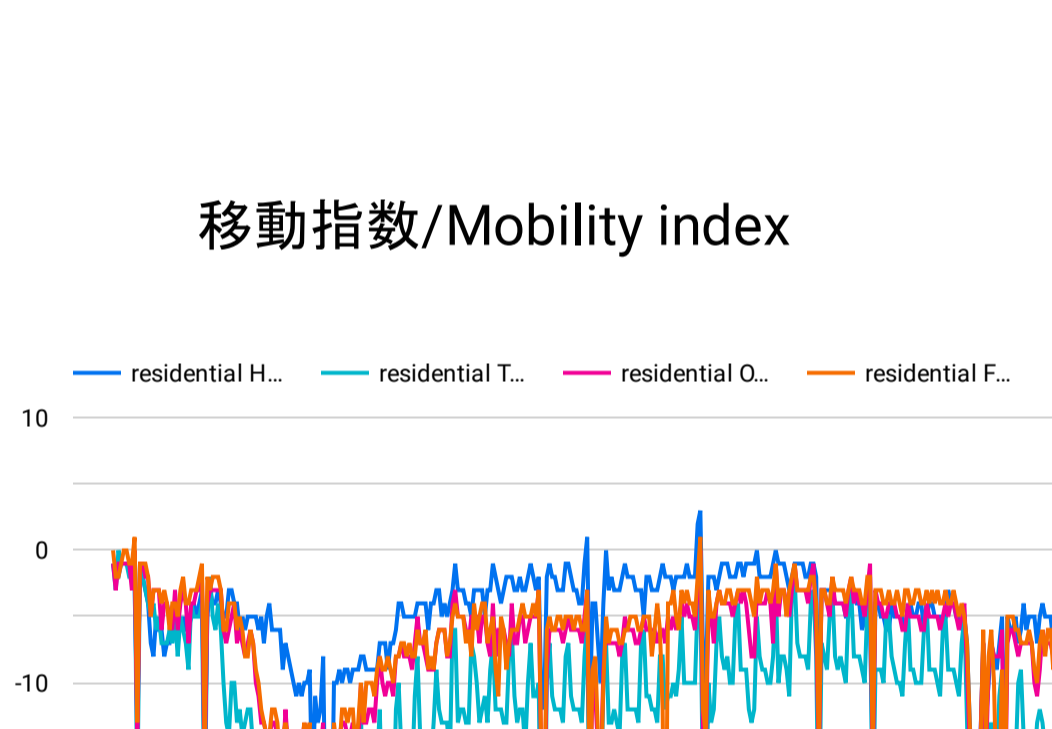
移動指数/Mobility index



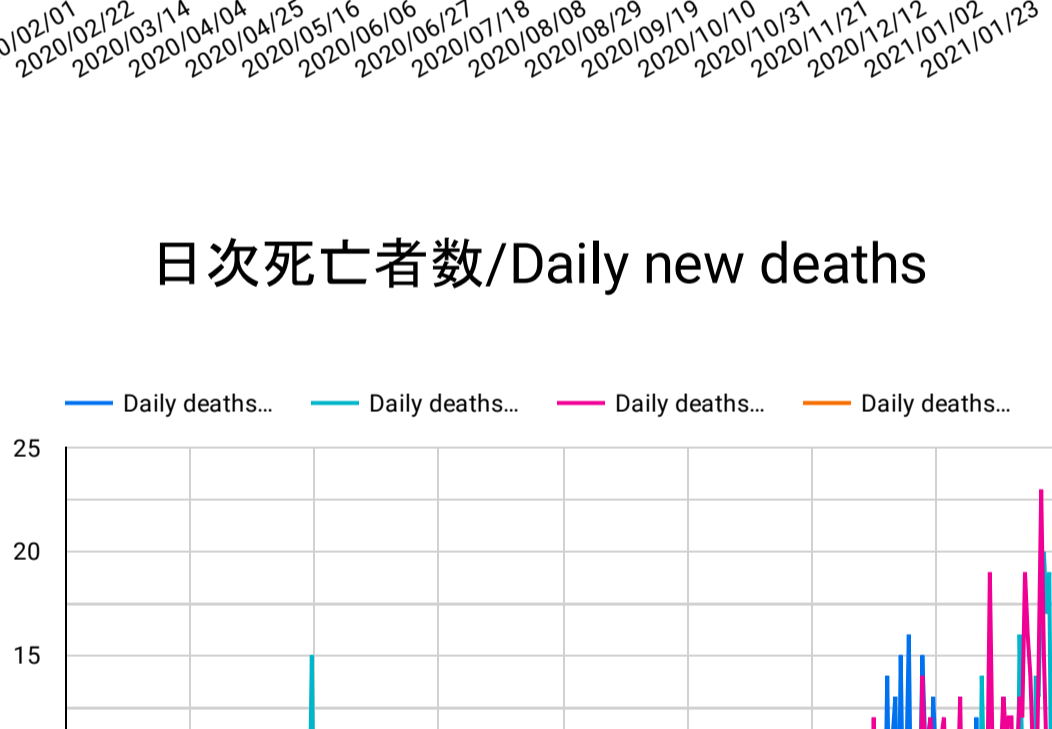
移動指数/Mobility index



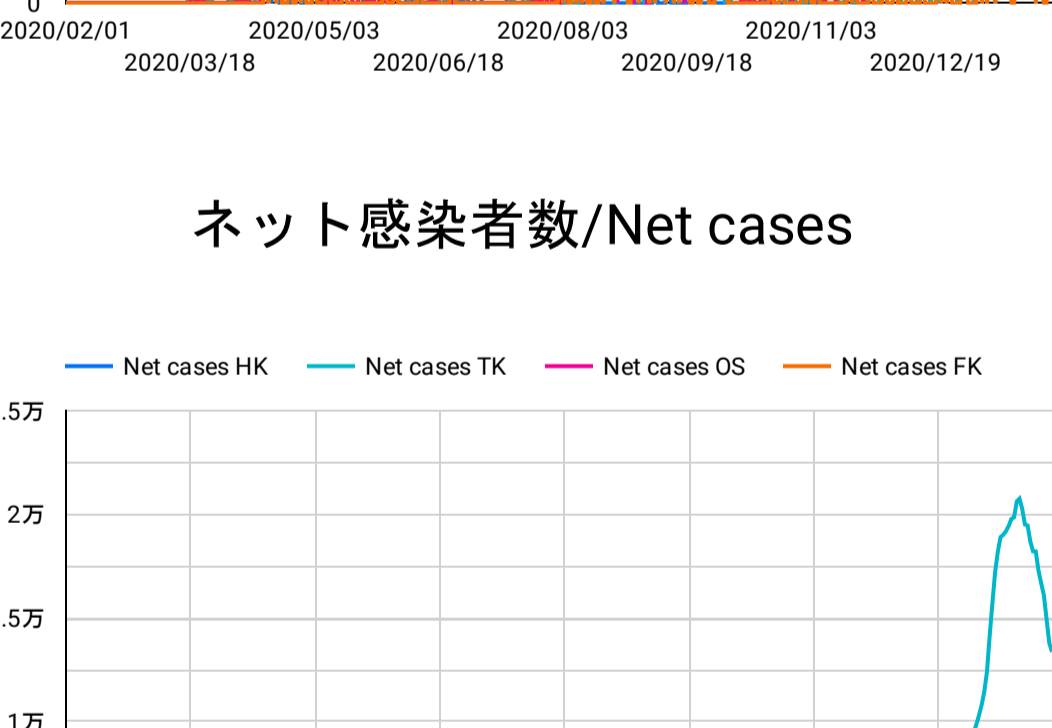
移動指数/Mobility index



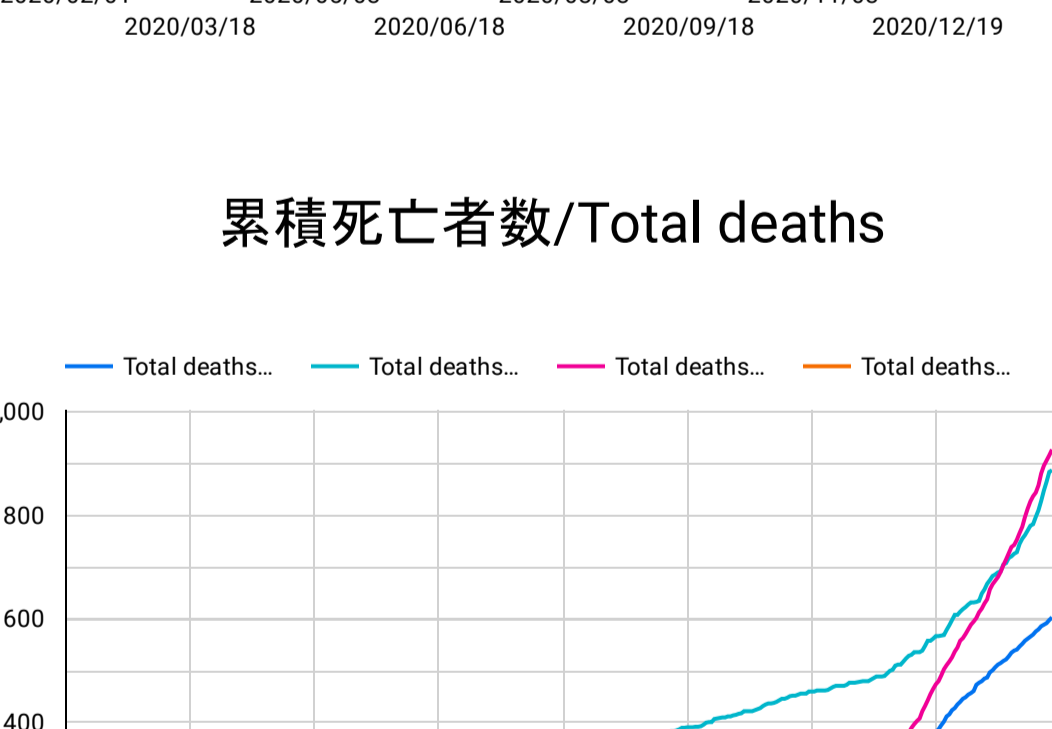
日次死亡者数/Daily new deaths



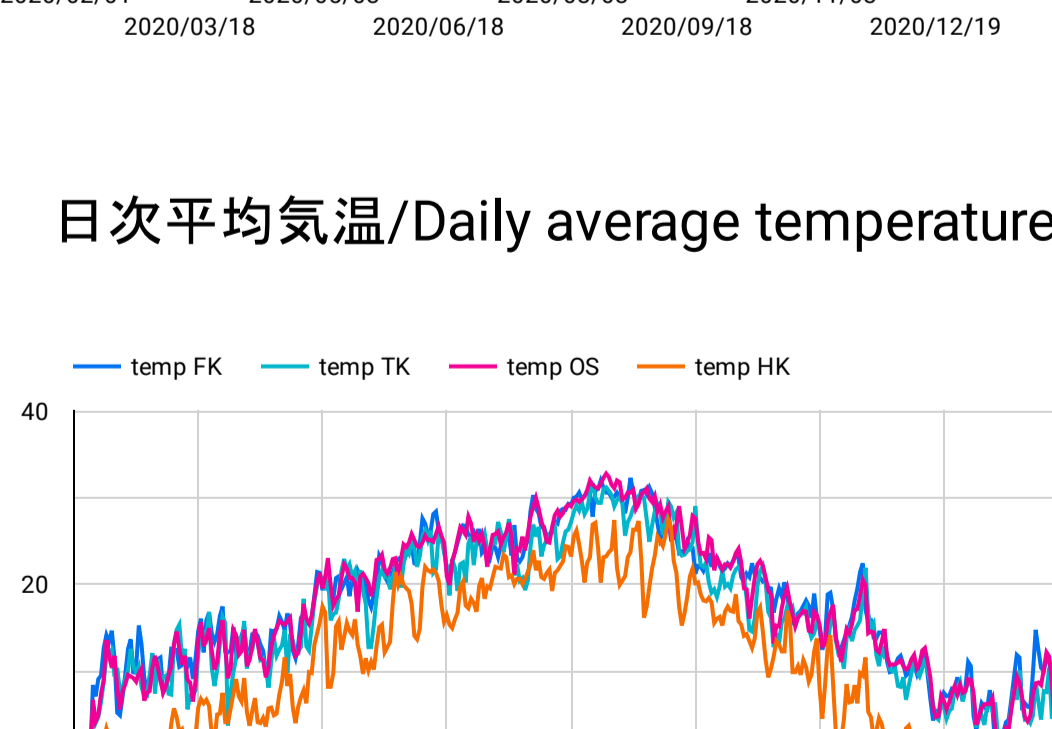
ネット感染者数/Net cases



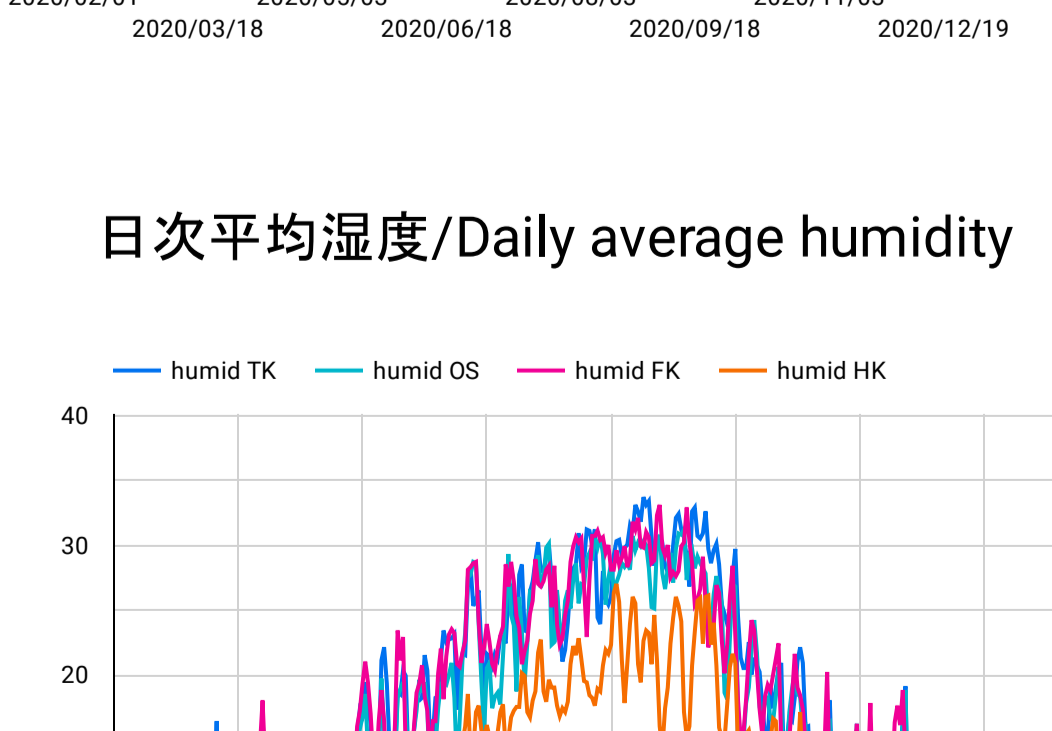
累積死亡者数/Total deaths



日次平均気温/Daily average temperature

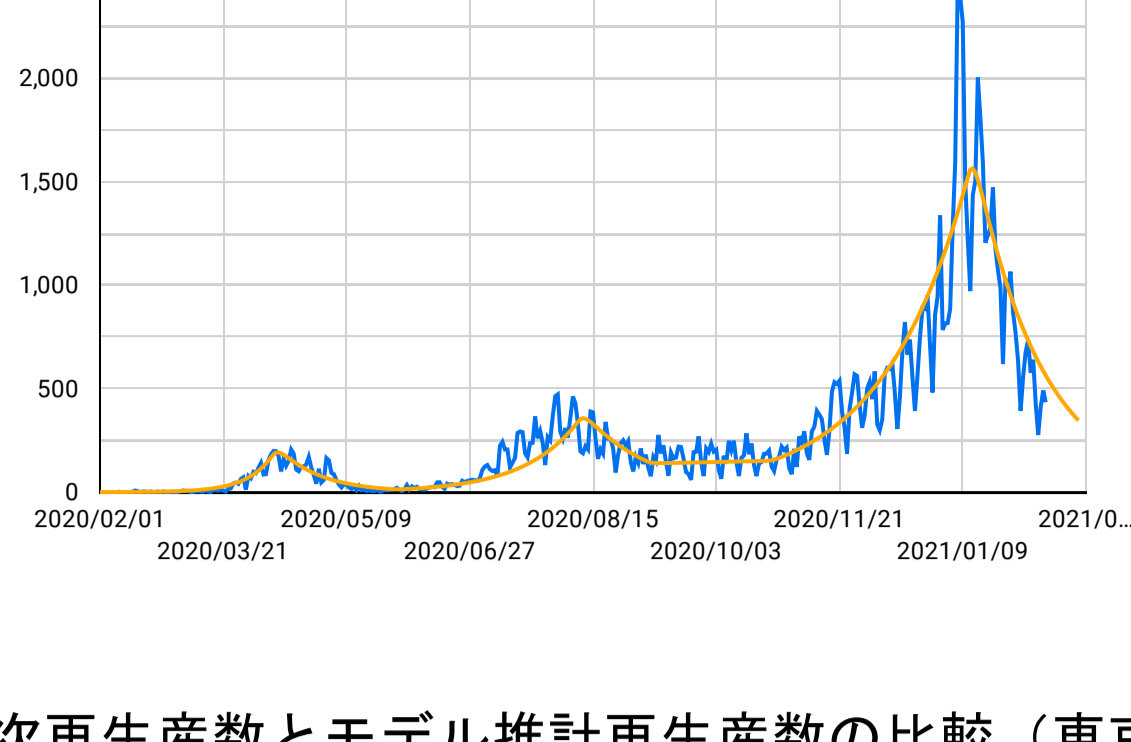


日次平均湿度/Daily average humidity

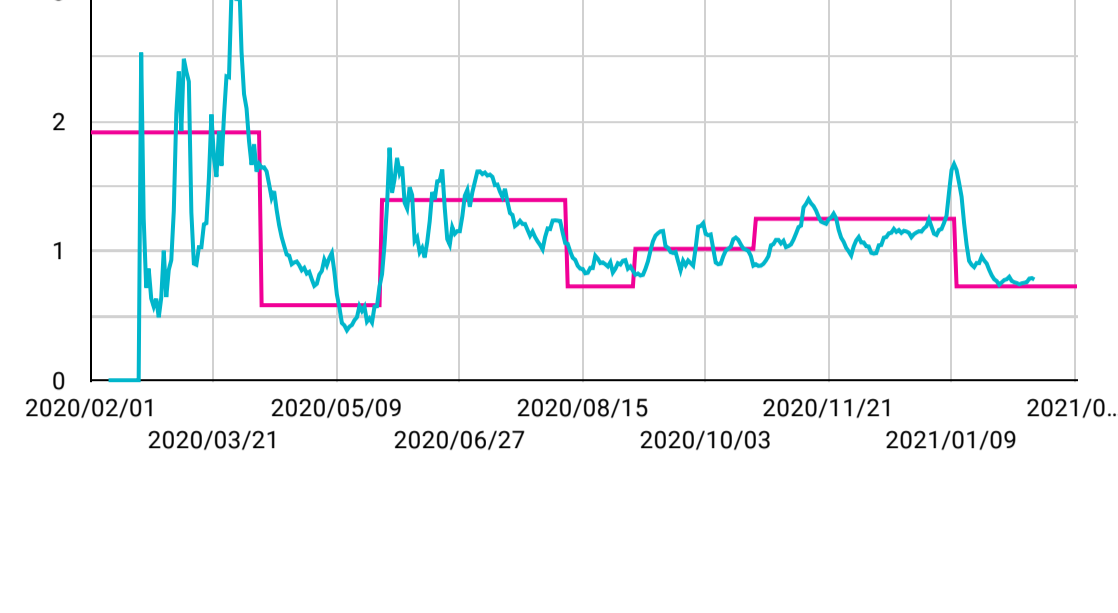


東京/Tokyo

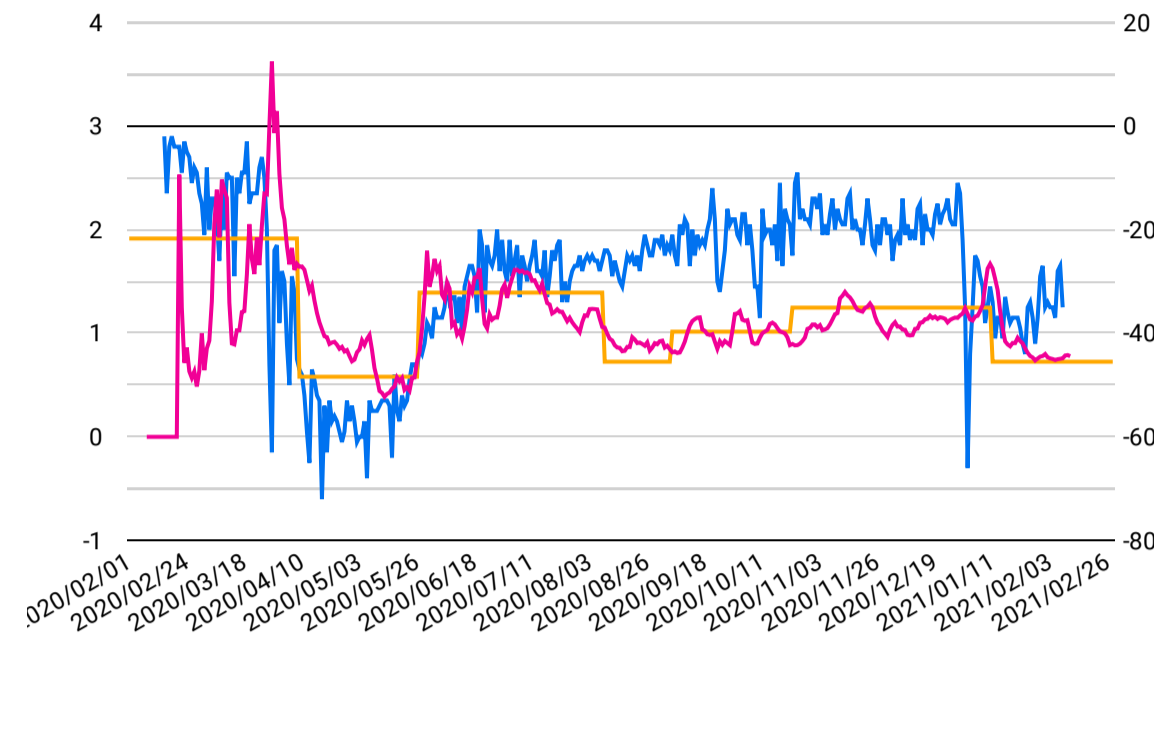
日次新規感染者数（東京） /Daily new cases (Tokyo)



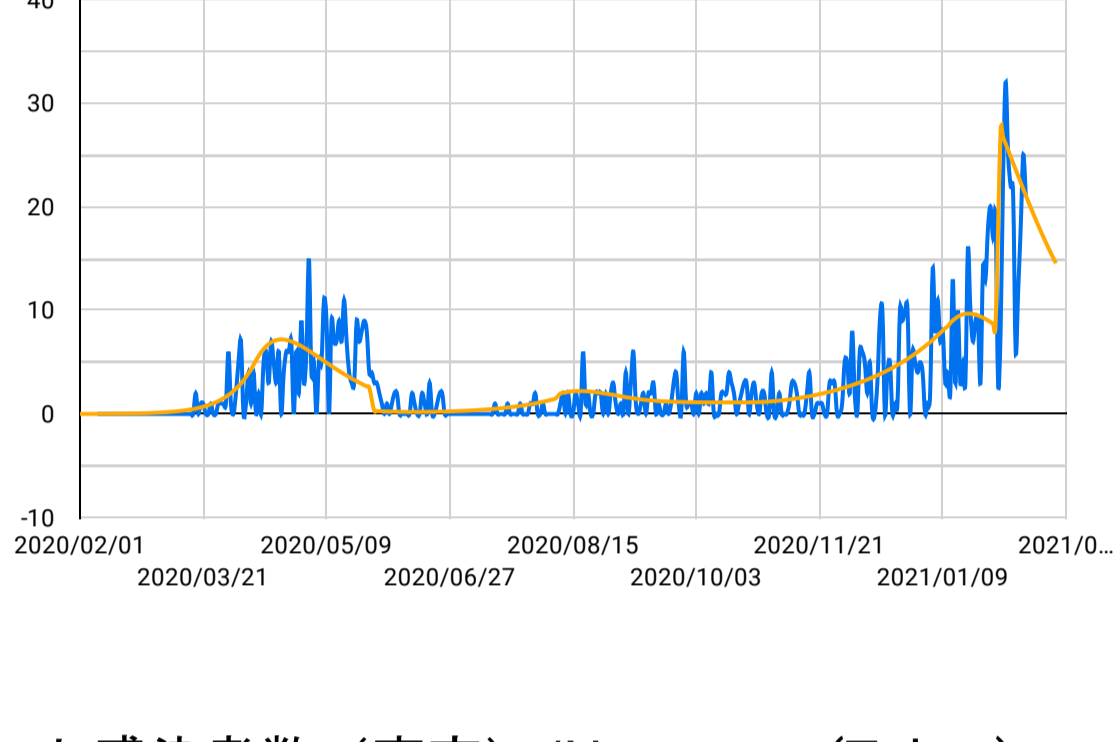
日次再生産数とモデル推計再生産数の比較（東京） / Comparison between daily RT and model estimate RT (Tokyo)



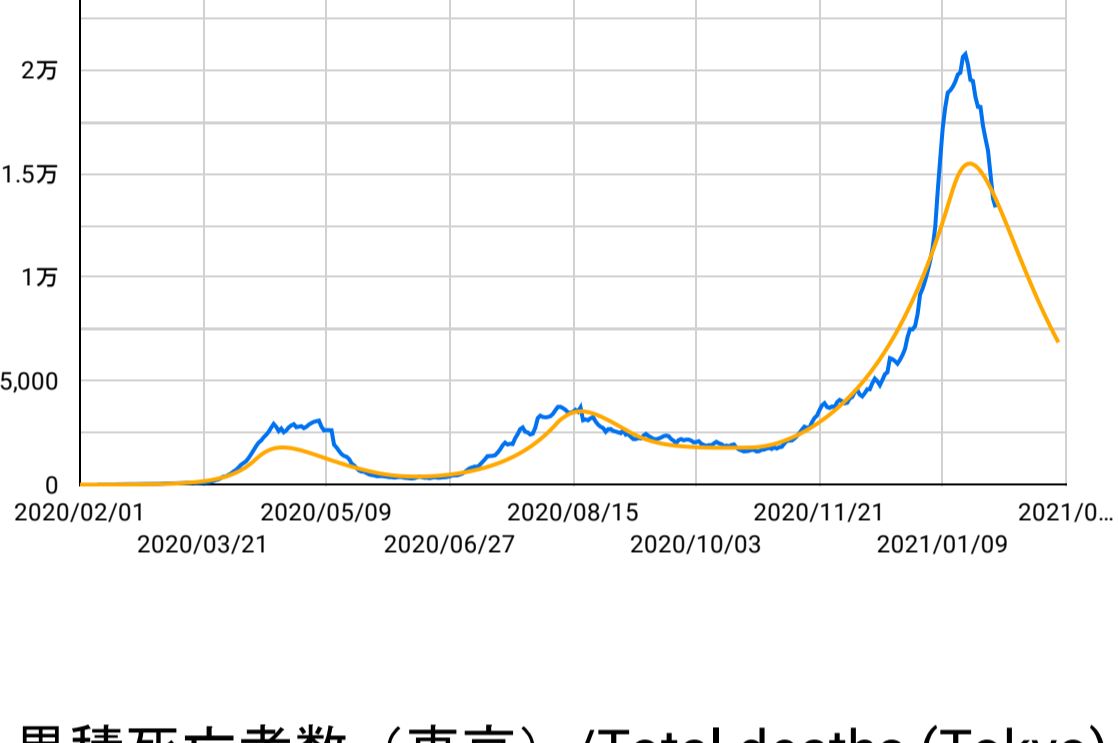
再生産数と移動指数の比較（東京） / Comparison between RT and mobility index (Tokyo)



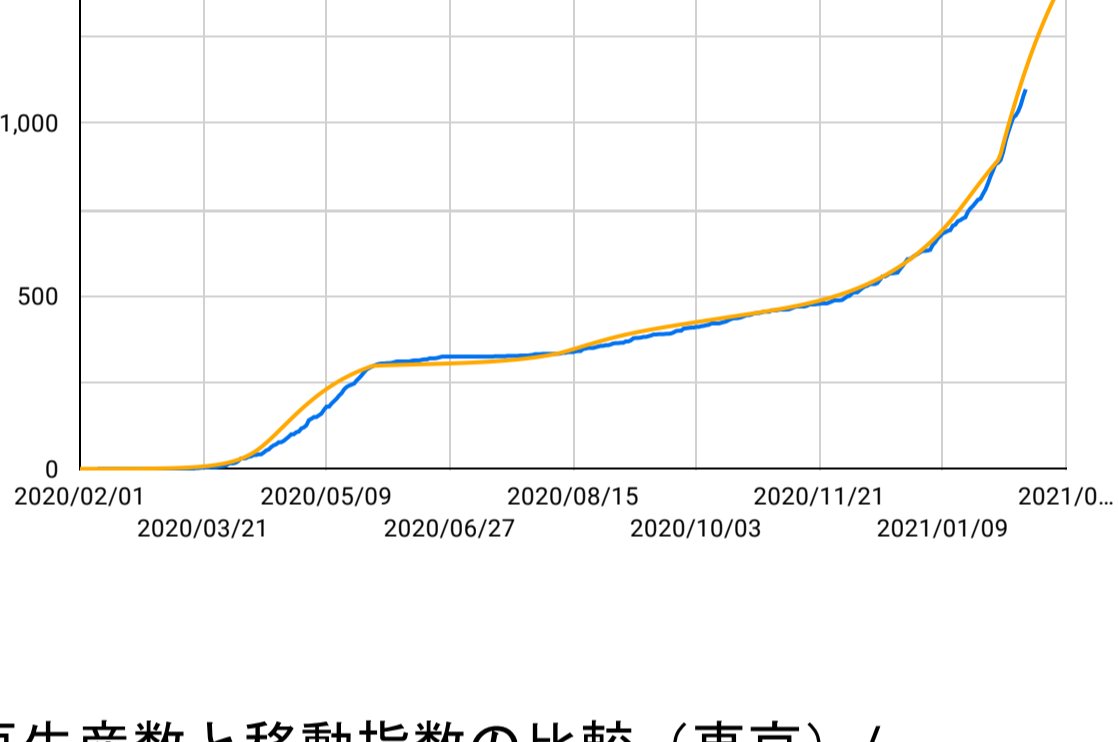
日次死亡者数（東京） /Daily new deaths (Tokyo)



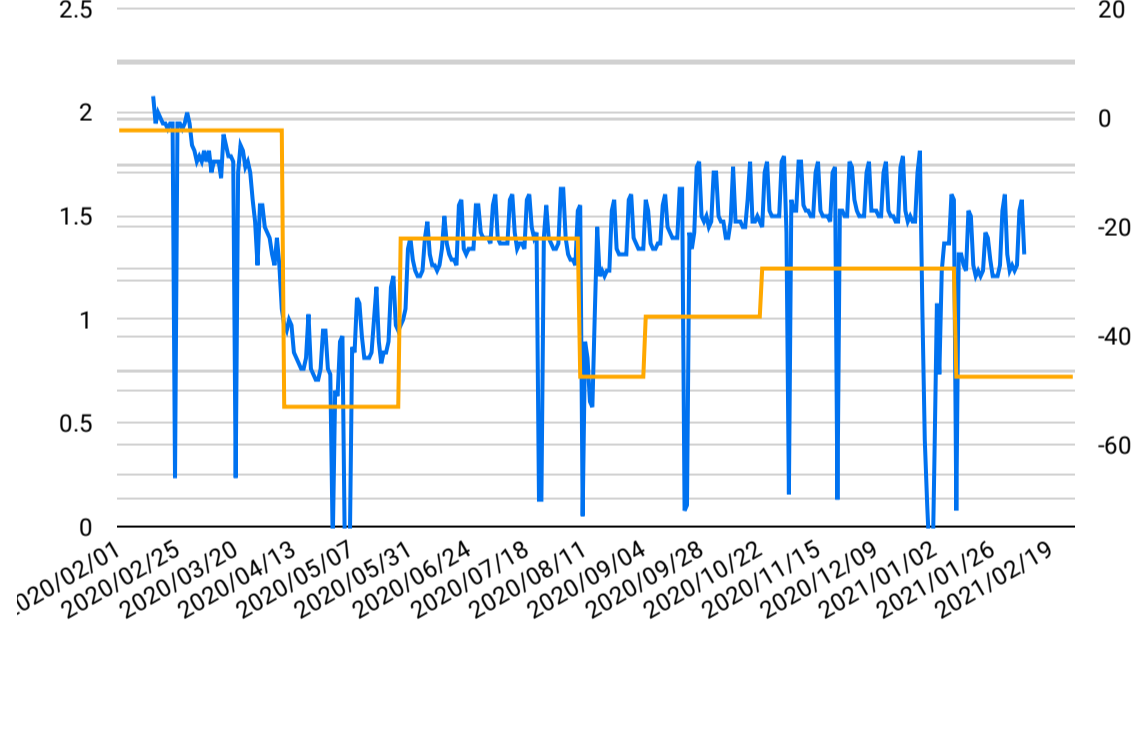
ネット感染者数（東京） /Net cases (Tokyo)



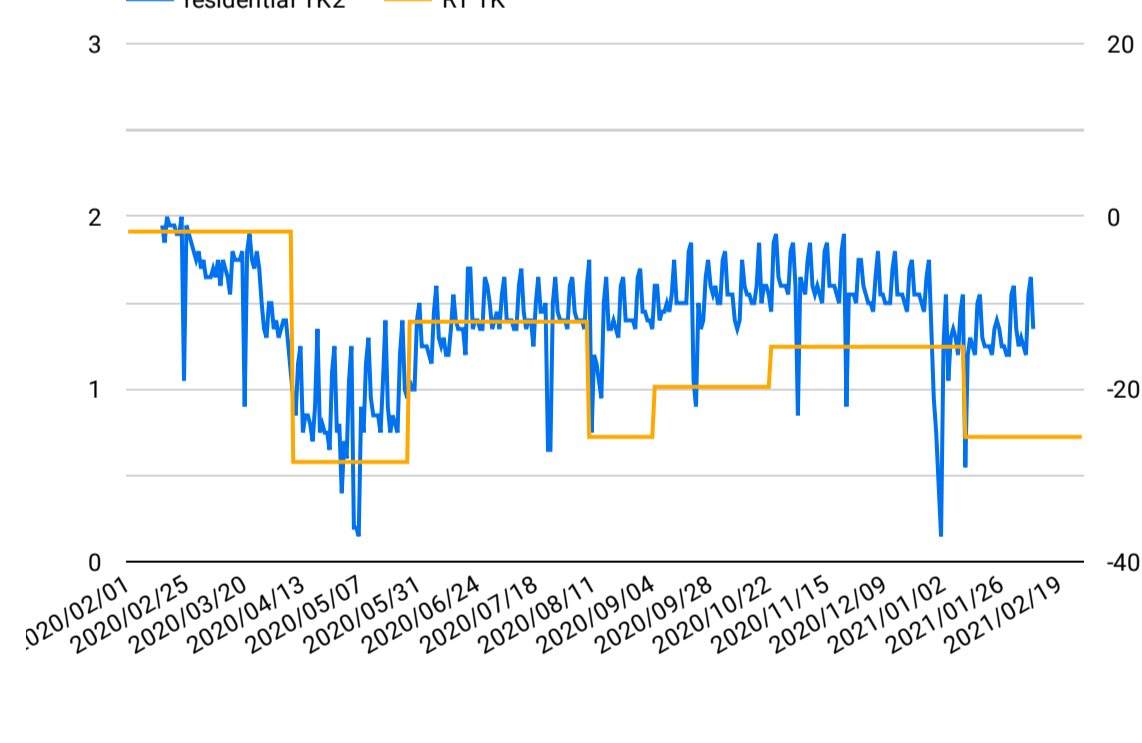
累積死亡者数（東京） /Total deaths (Tokyo)



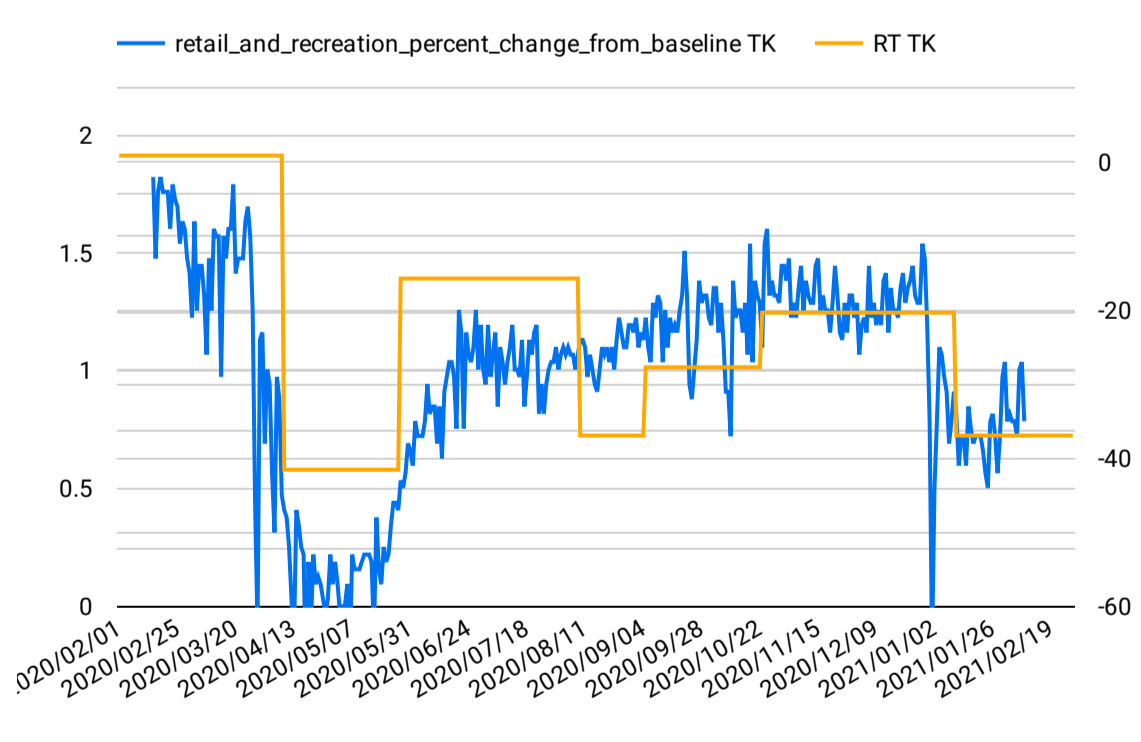
再生産数と移動指数の比較（東京） / Comparison between RT and mobility index (Tokyo)



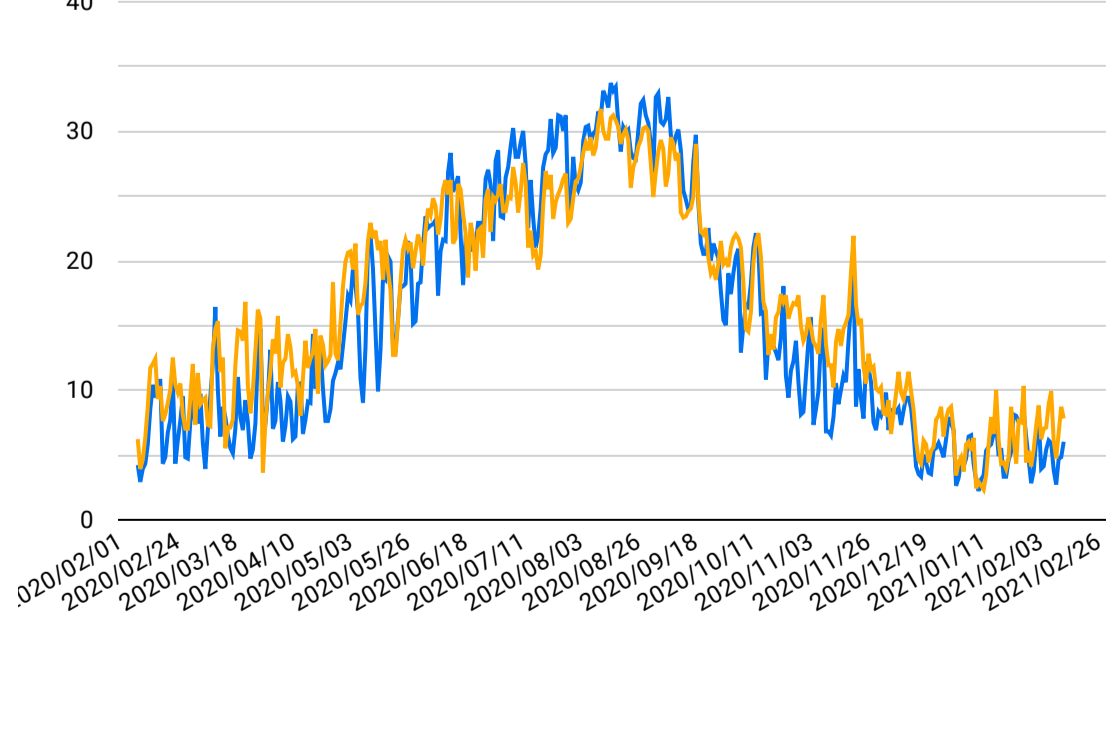
再生産数と移動指数の比較（東京） / Comparison between RT and mobility index (Tokyo)



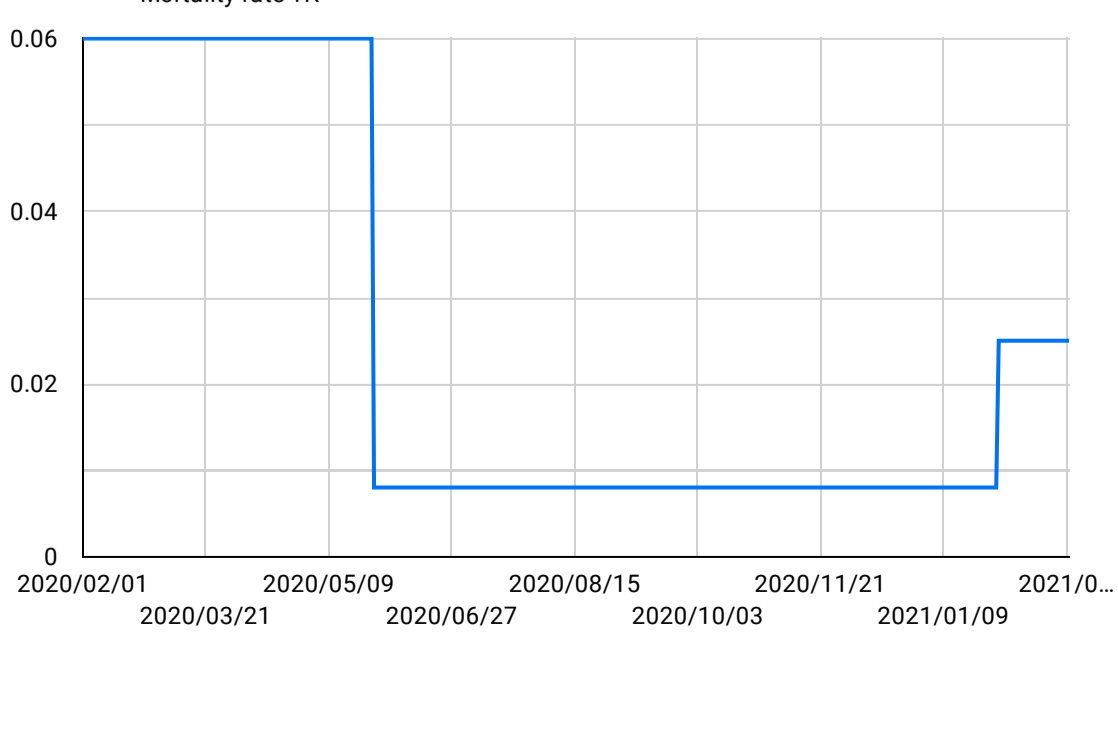
再生産数と移動指数の比較（東京） / Comparison between RT and mobility index (Tokyo)



気温と湿度の推移（東京） / Changes in the temperature and humidity (Tokyo)



モデル推計致死率（東京） /Model estimate mortality rate (Tokyo)

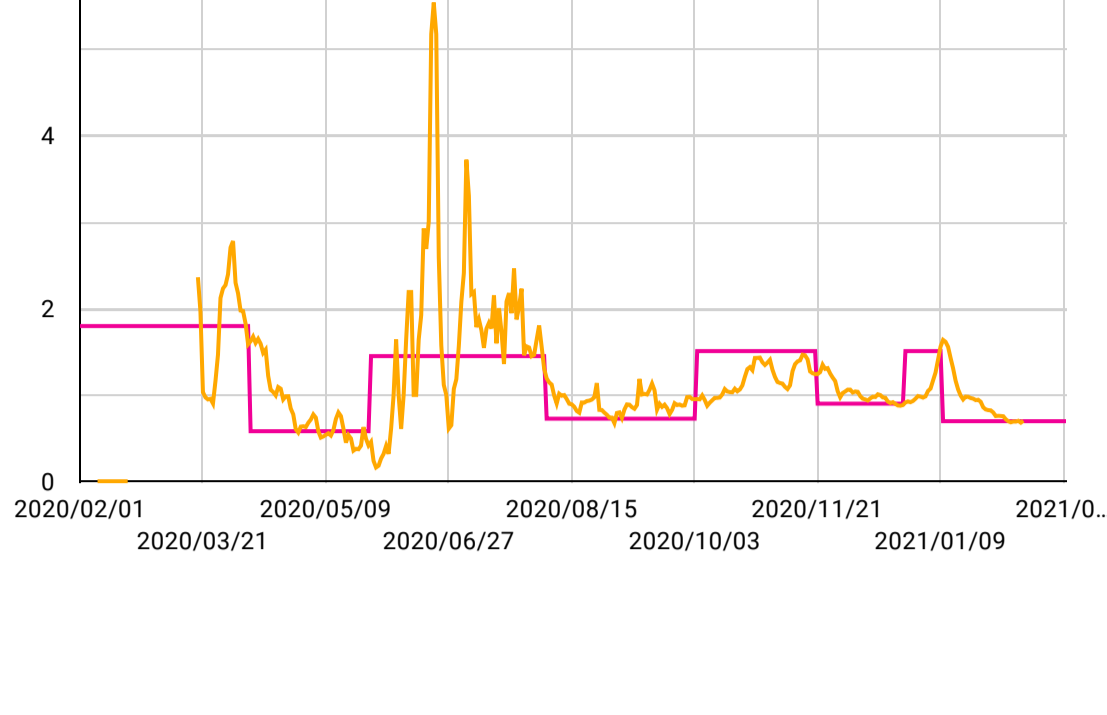


大阪/Osaka

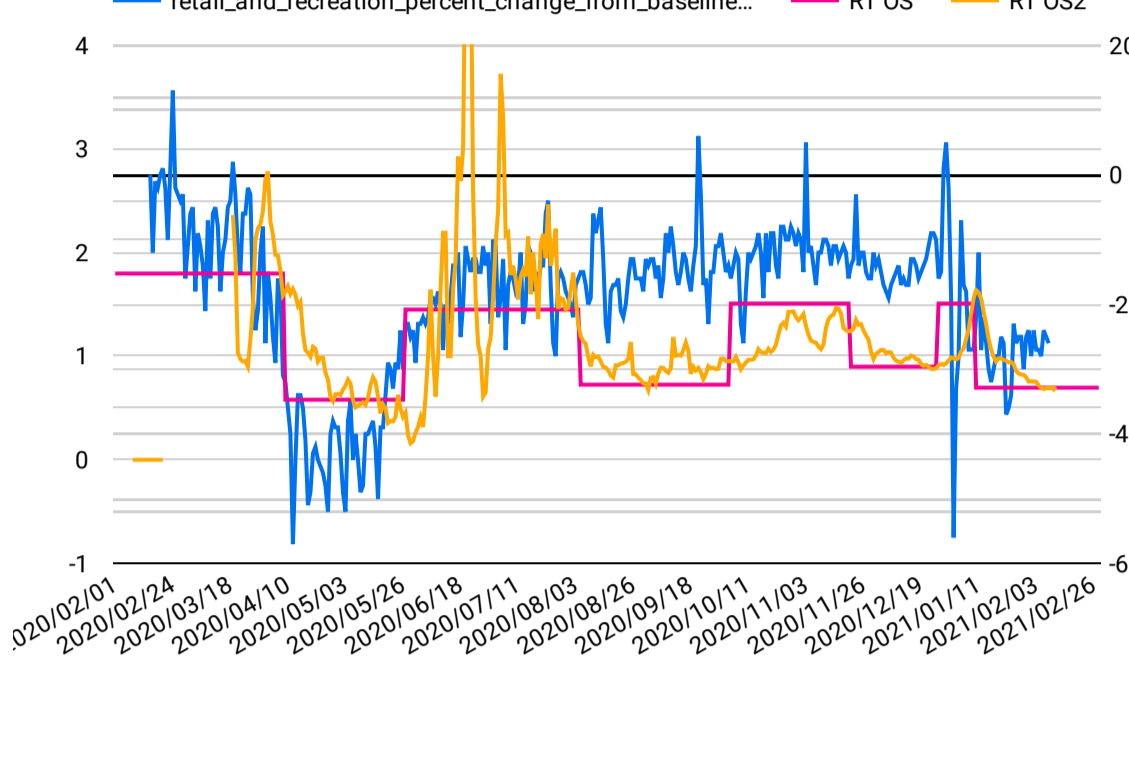
日次新規感染者数（大阪） /Daily new cases (Osaka)



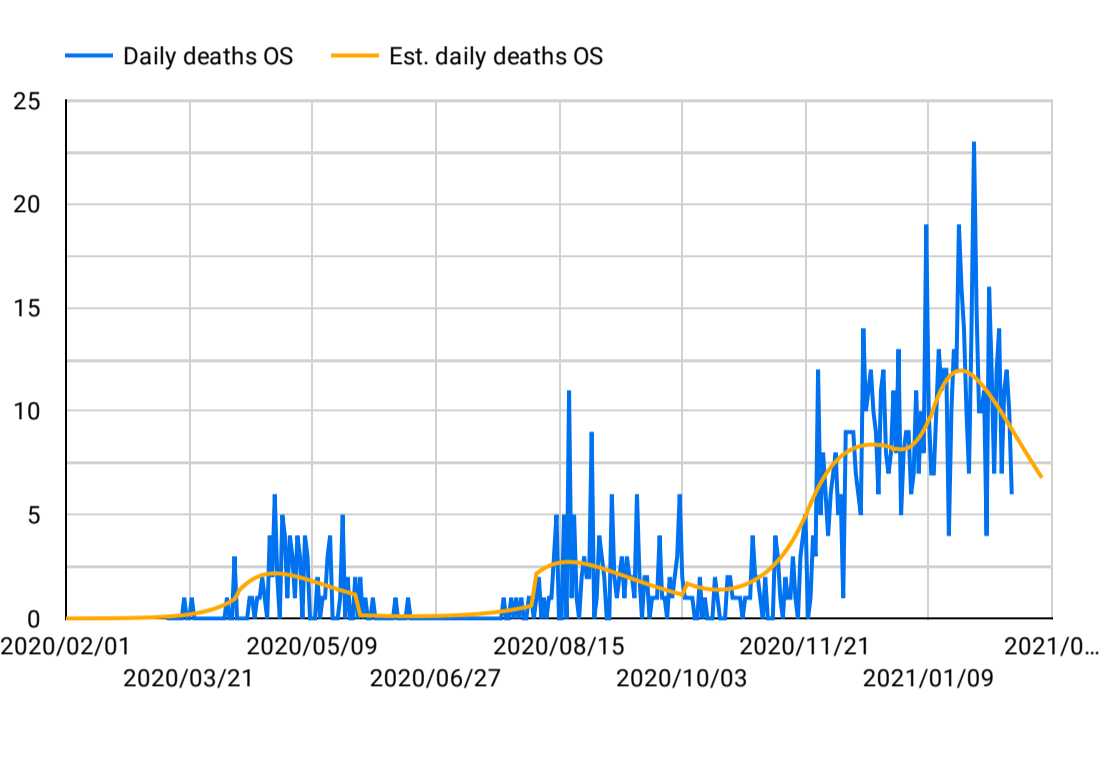
日次再生産数とモデル推計再生産数の比較（大阪） / Comparison between daily RT and model estimate RT (Osaka)



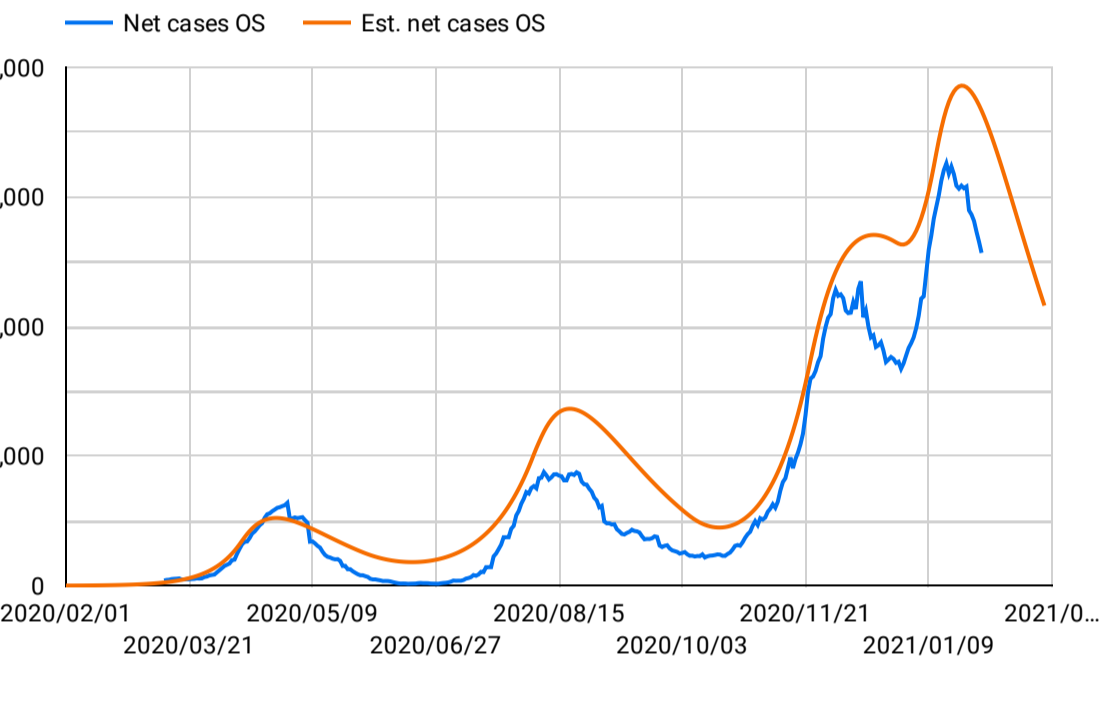
再生産数と移動指数の比較（大阪） / Comparison between RT and mobility index (Osaka)



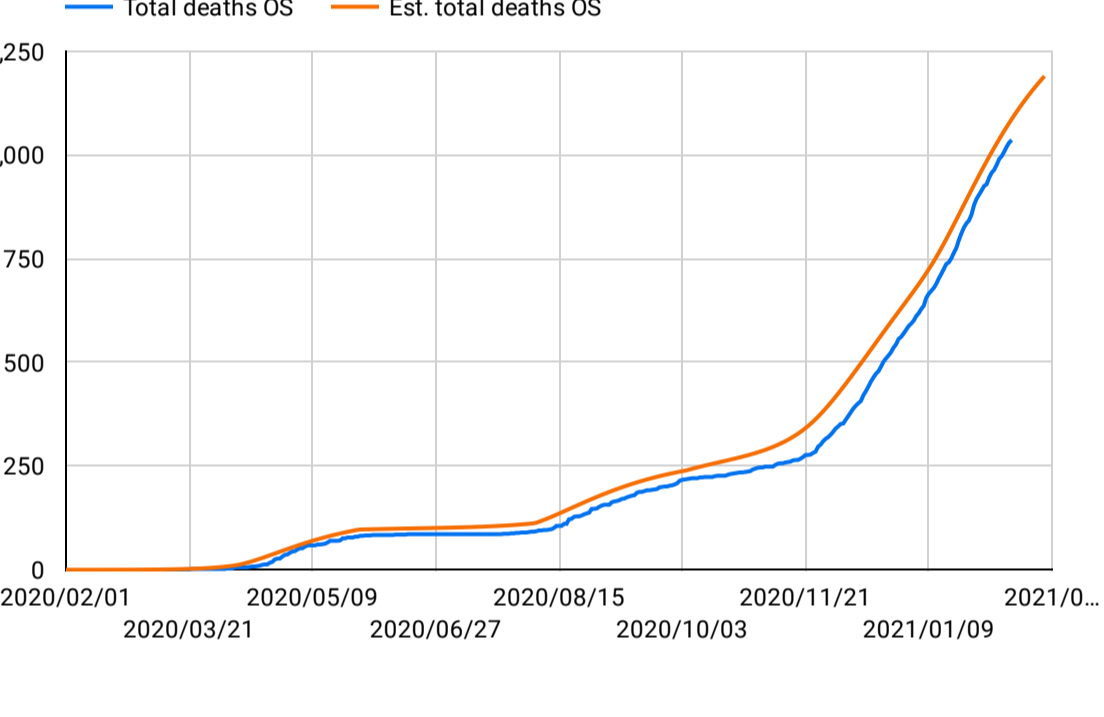
日次死亡者数（大阪） /Daily new deaths (Osaka)



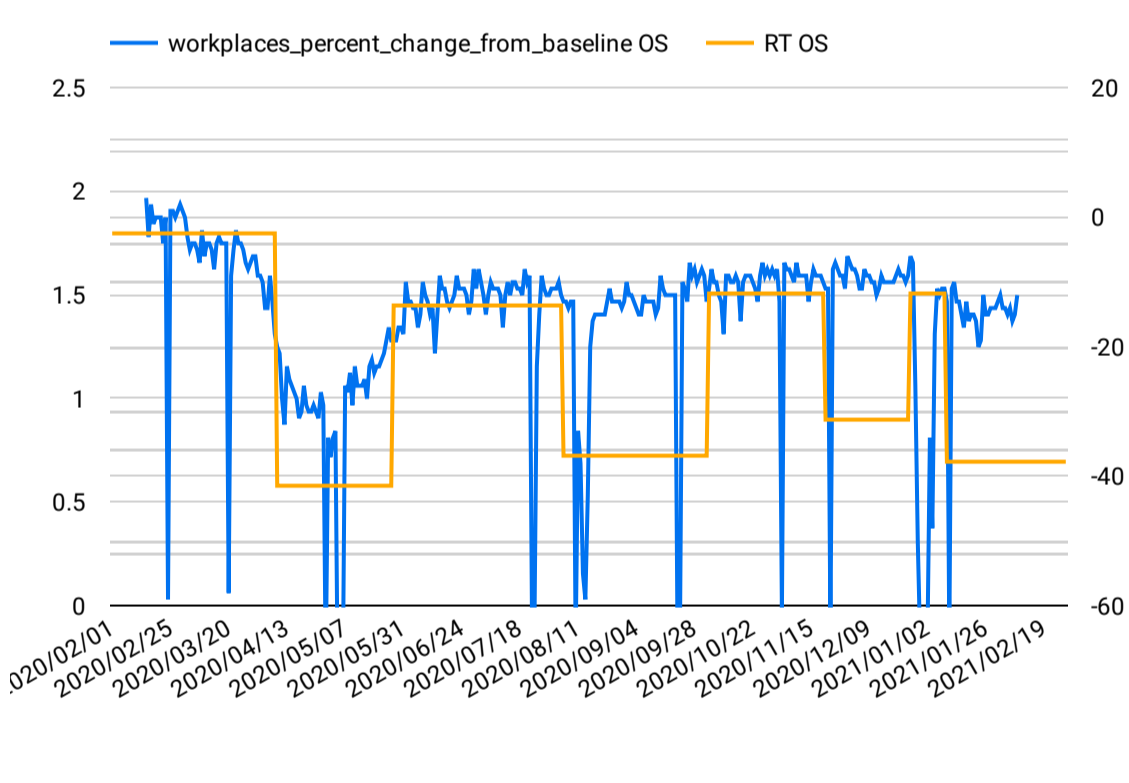
ネット感染者数（大阪） /Net cases (Osaka)



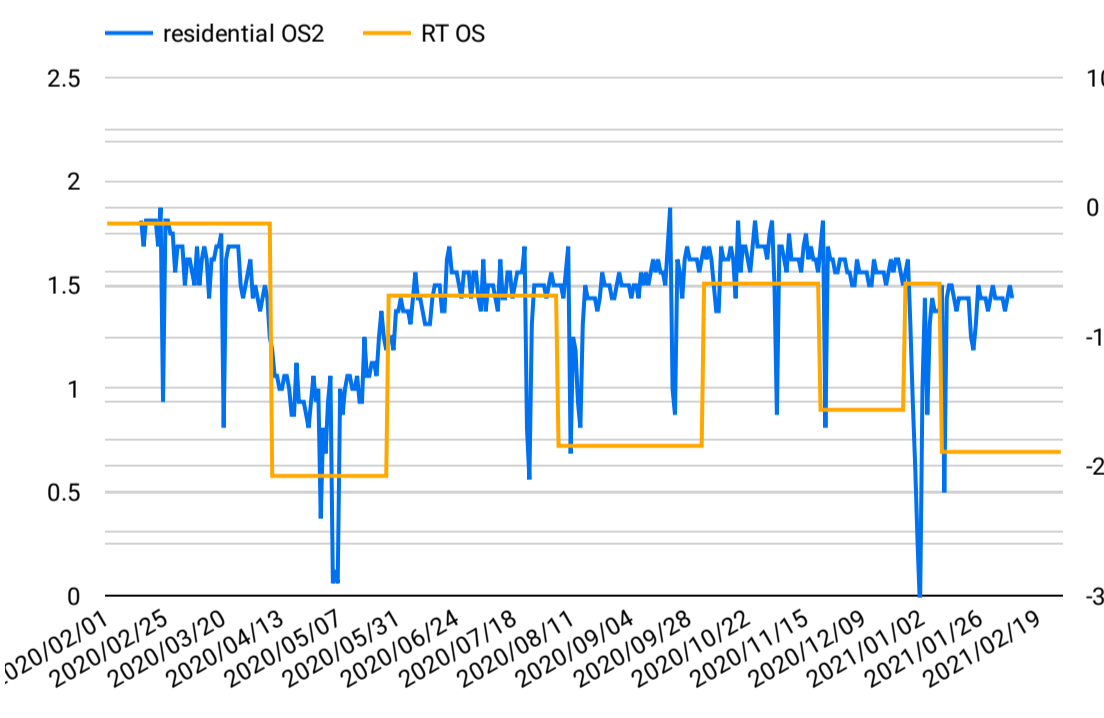
累積死亡者数（大阪） /Total deaths (Osaka)



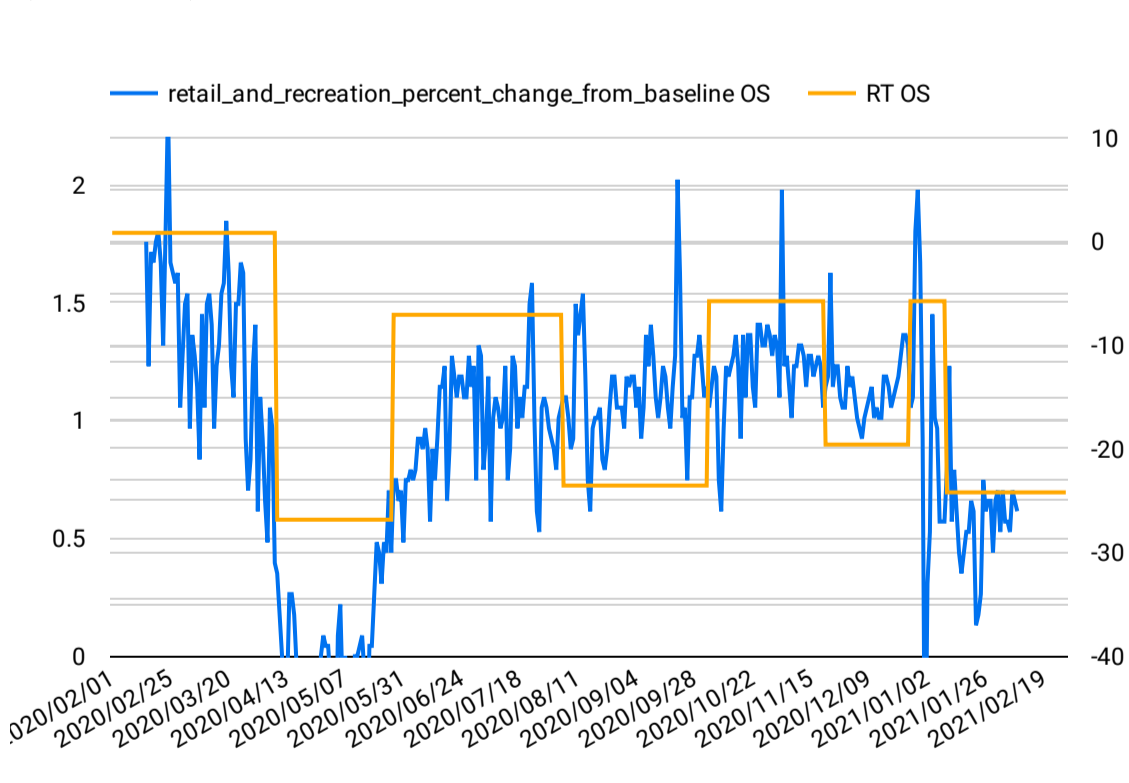
再生産数と移動指数の比較（大阪） / Comparison between RT and mobility index (Osaka)



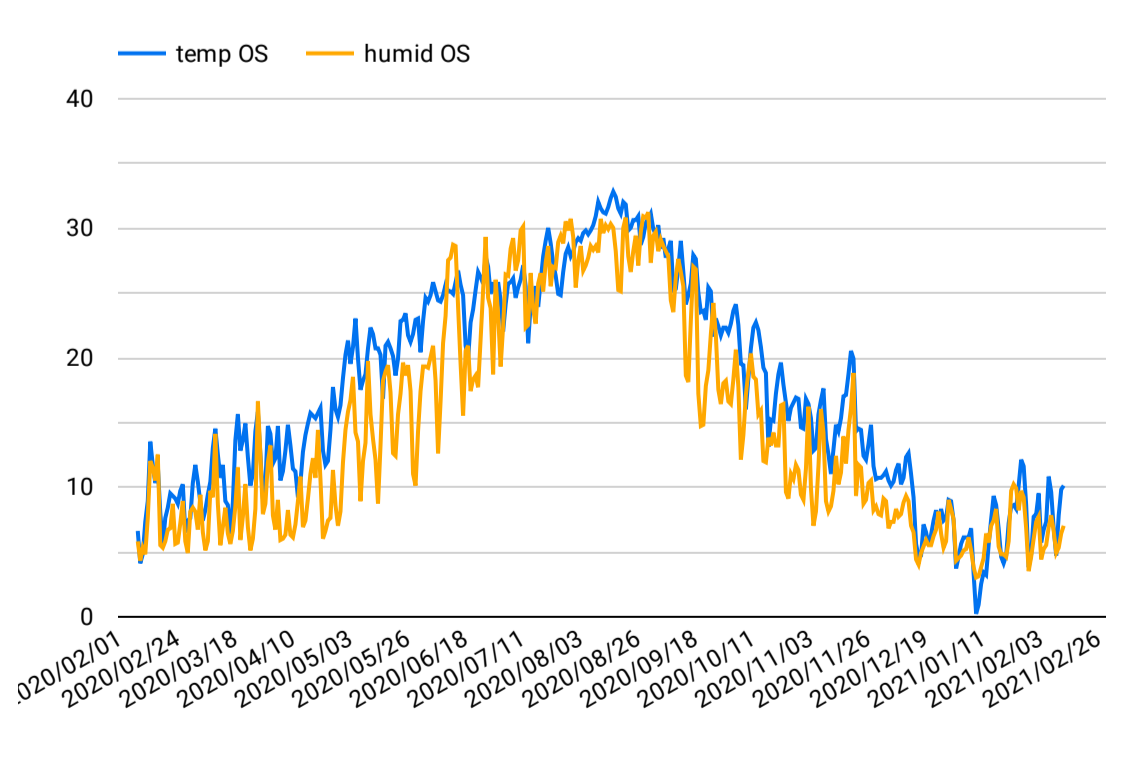
再生産数と移動指数の比較（大阪） / Comparison between RT and mobility index (Osaka)



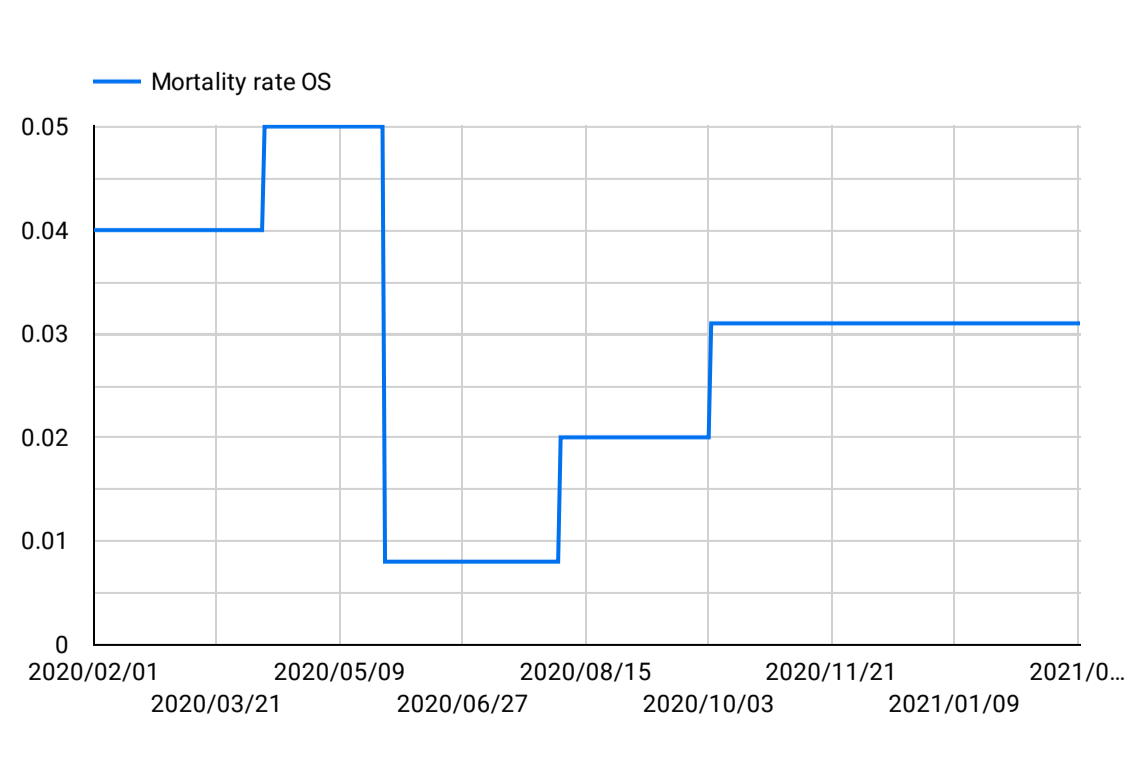
再生産数と移動指数の比較（大阪） / Comparison between RT and mobility index (Osaka)



気温と湿度の推移（大阪） / Changes in the temperature and humidity (Osaka)

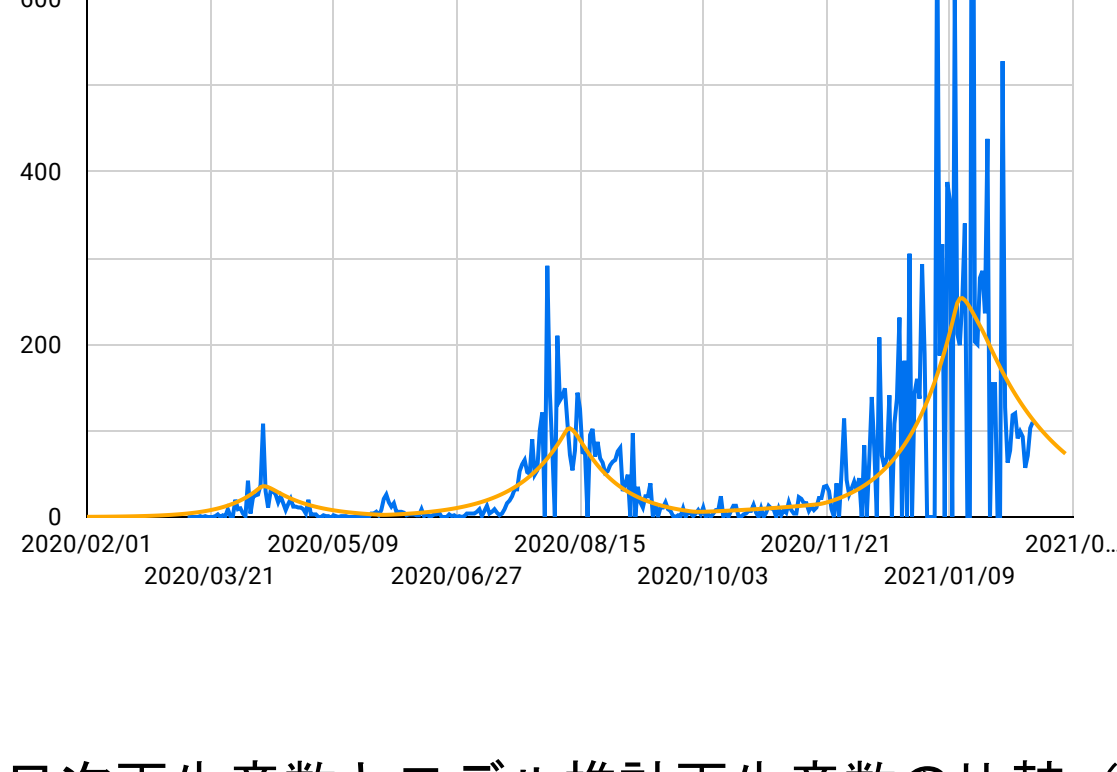


モデル推計致死率（大阪） /Model estimate mortality rate (Osaka)

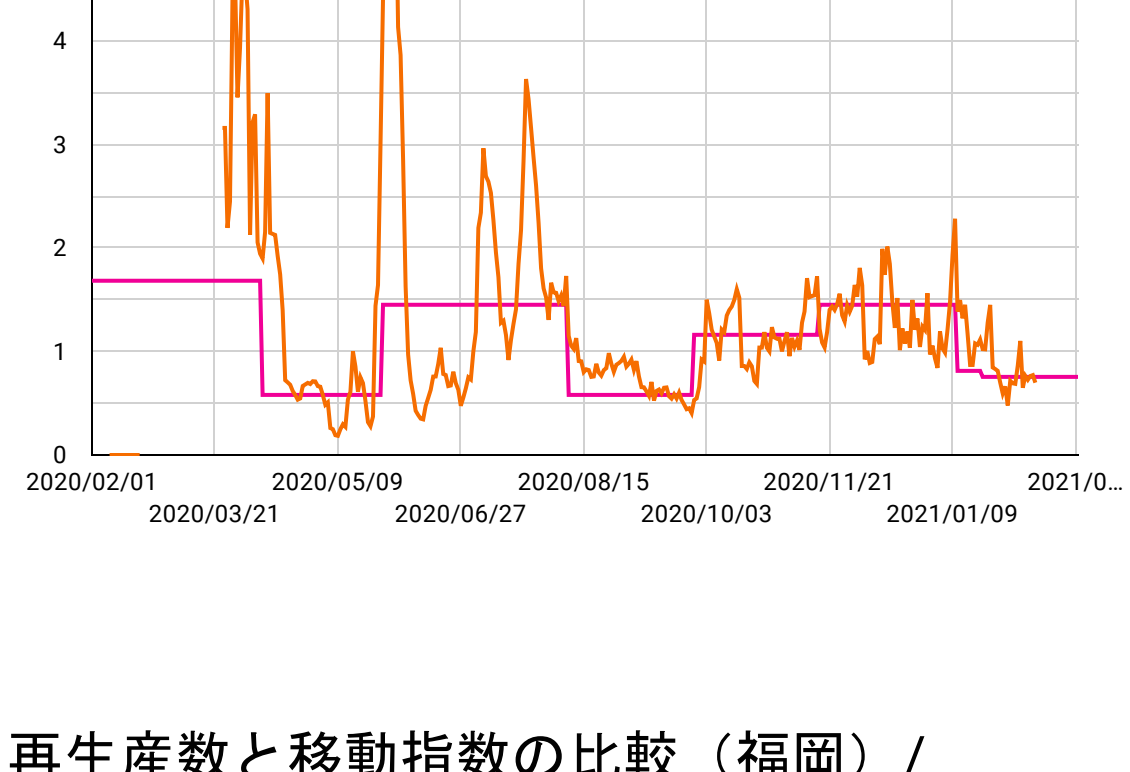


福岡/Fukuoka

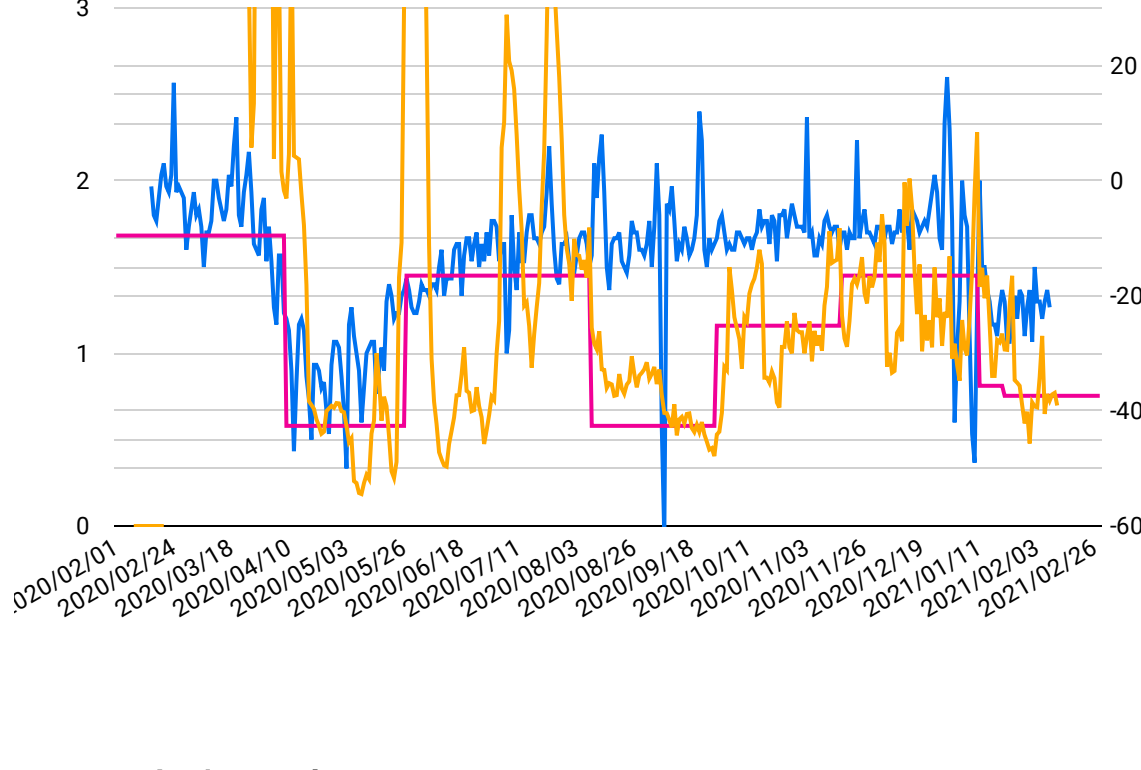
日々新規感染者数（福岡） /Daily new cases (Fukuoka)



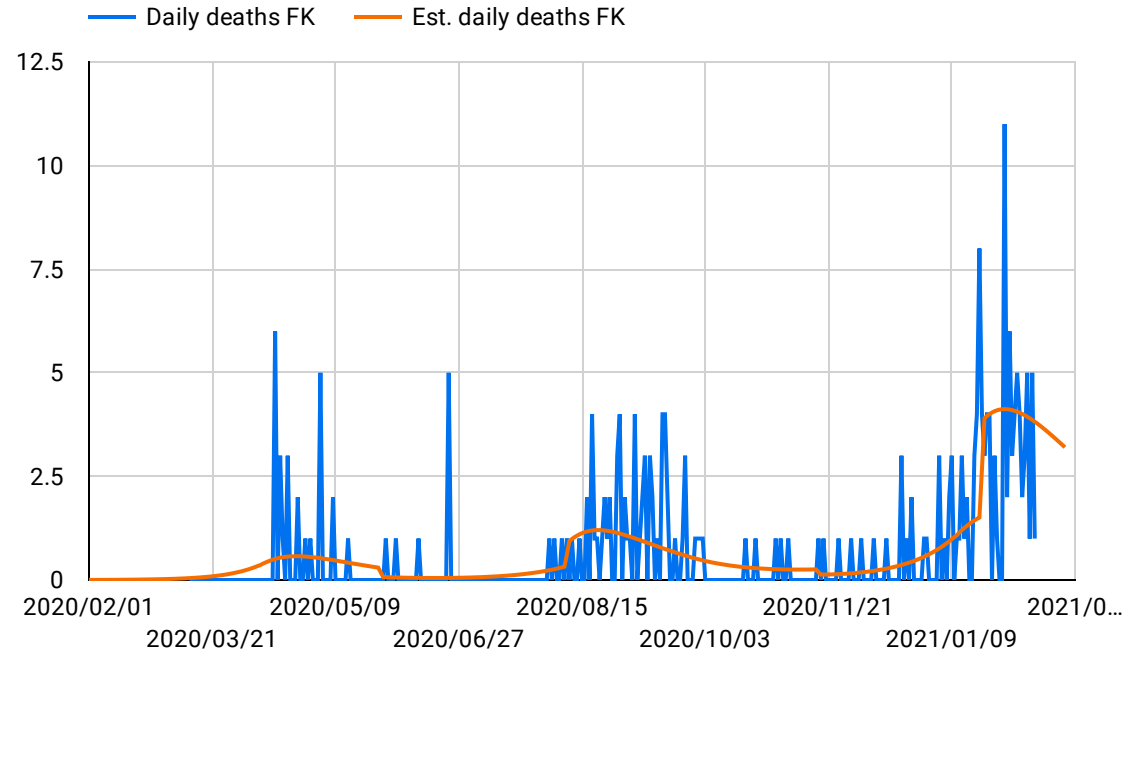
日々再生産数とモデル推計再生産数の比較（福岡） / Comparison between daily RT and model estimate RT (Fukuoka)



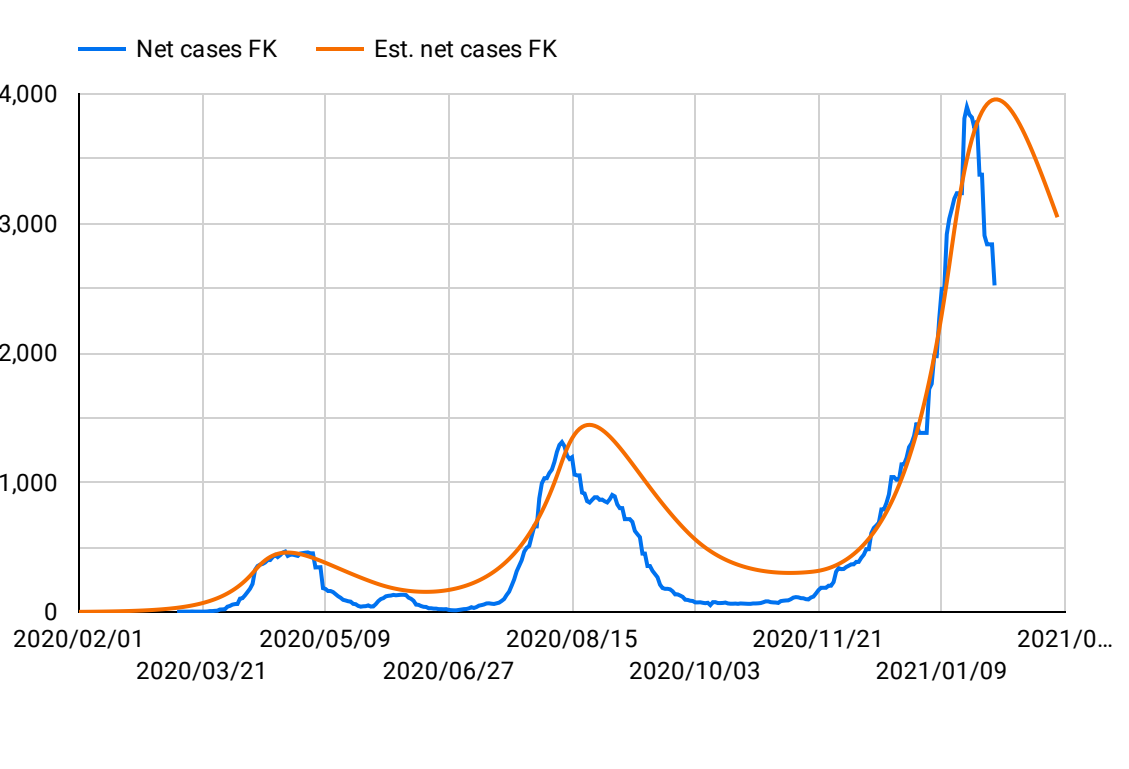
再生産数と移動指数の比較（福岡） / Comparison between RT and mobility index (Fukuoka)



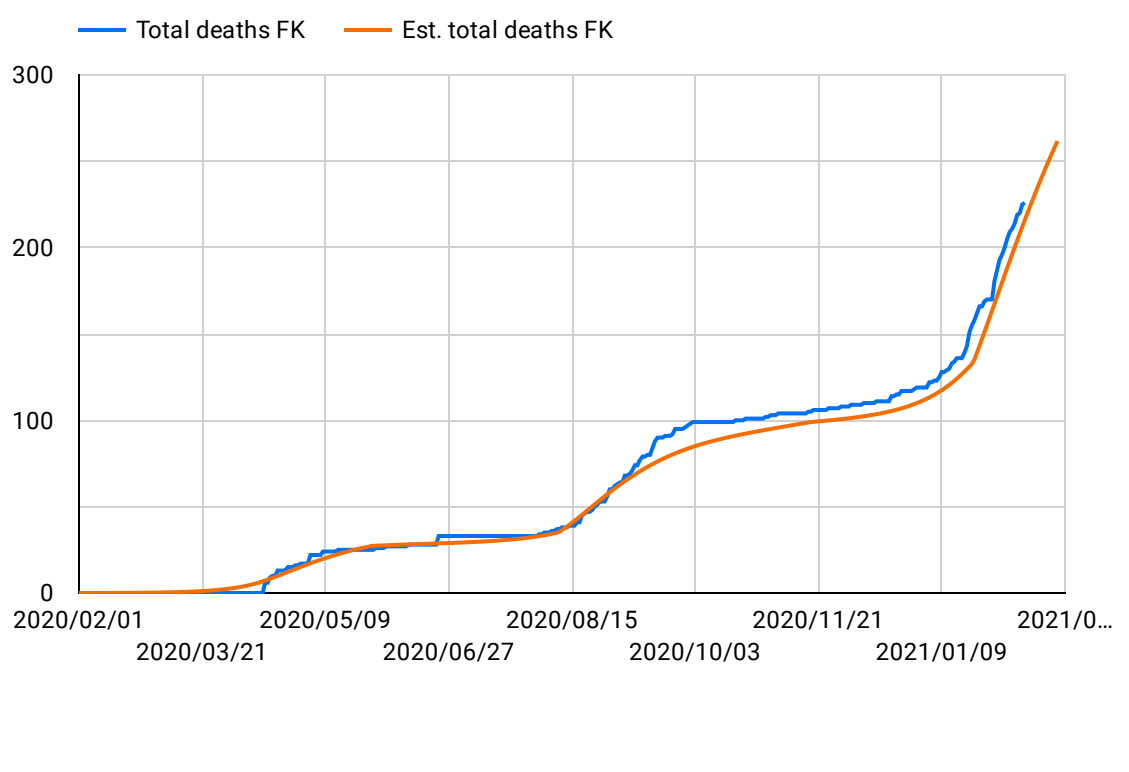
日々死亡者数（福岡） /Daily new deaths (Fukuoka)



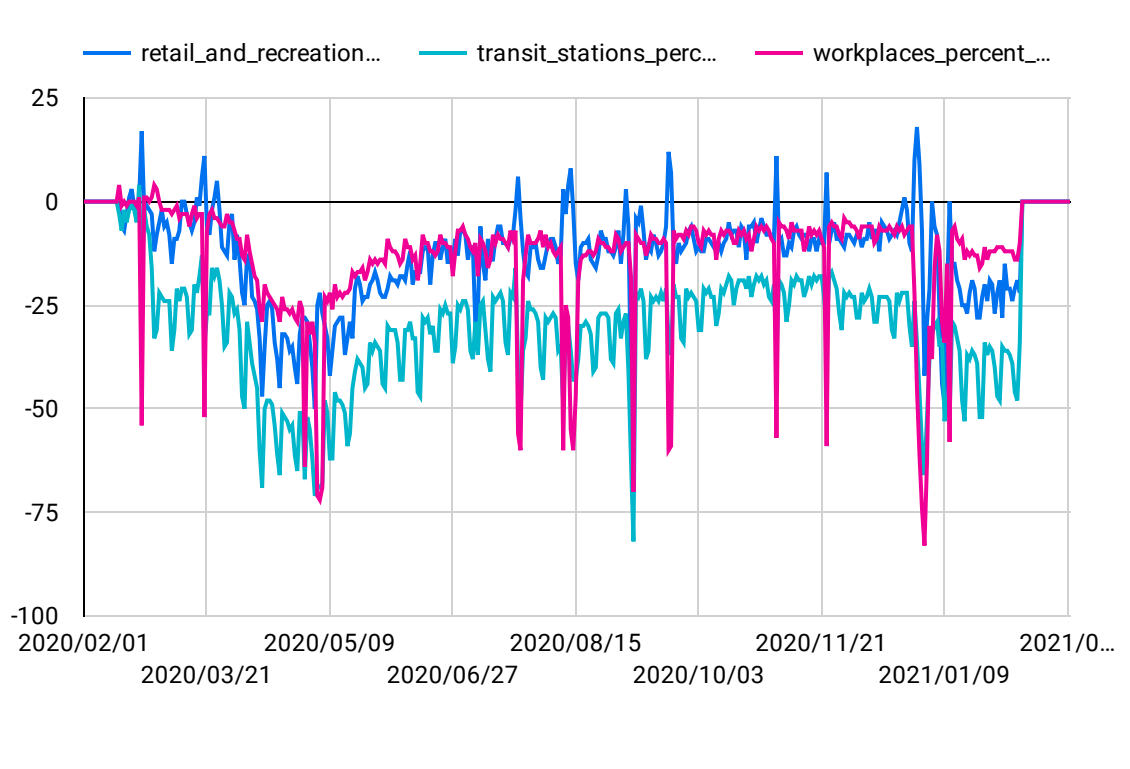
ネット感染者数（福岡） /Net cases (Fukuoka)



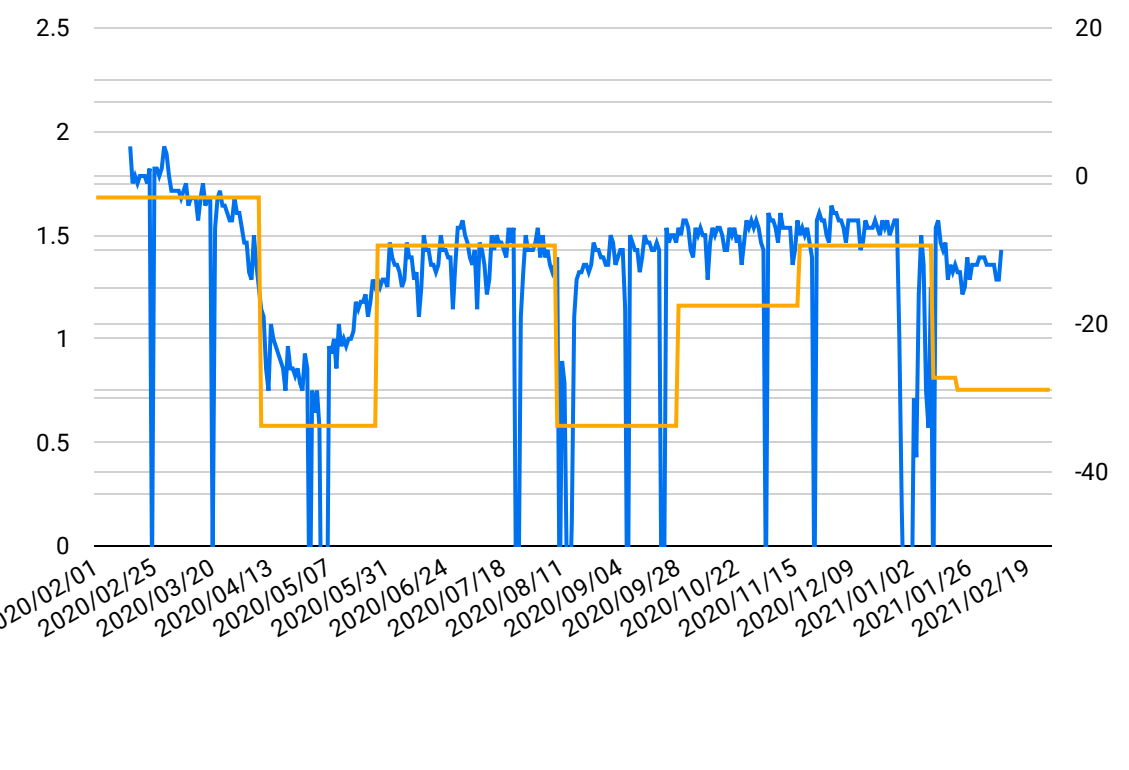
累積死亡者数（福岡） /Total deaths (Fukuoka)



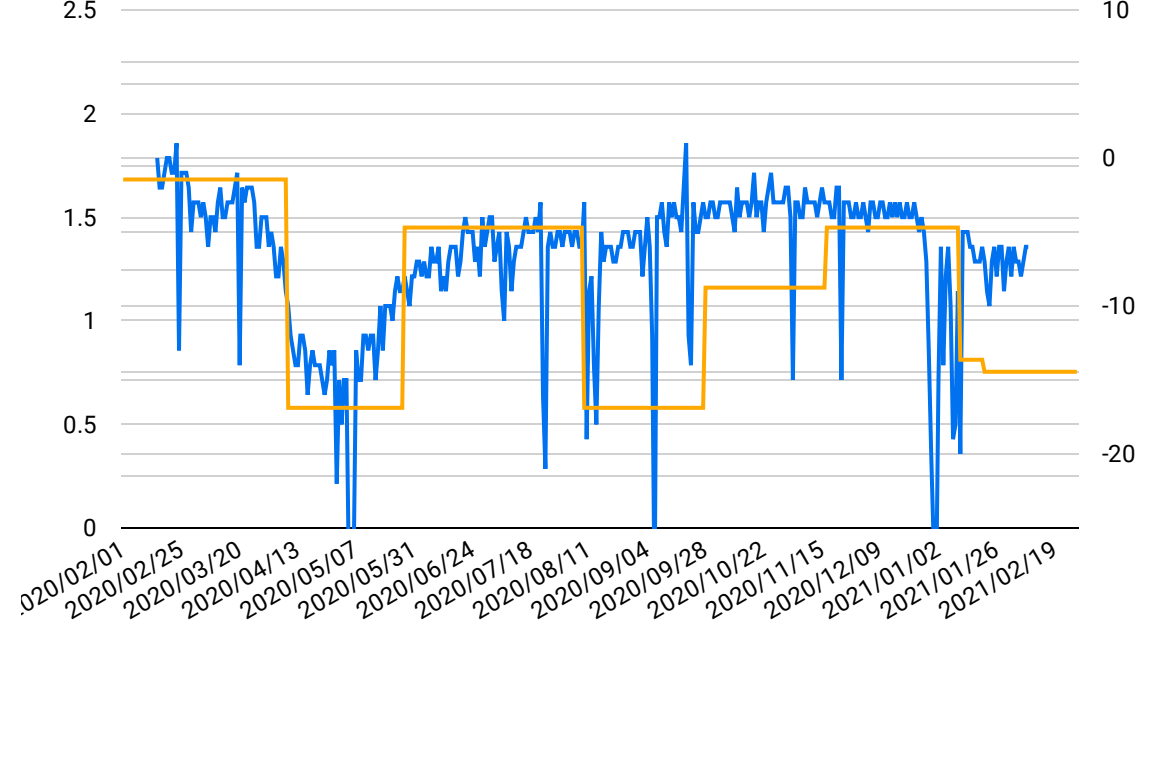
異なる移動指数の比較（福岡） /Compariosn of various mobility indices (Fukuoka)



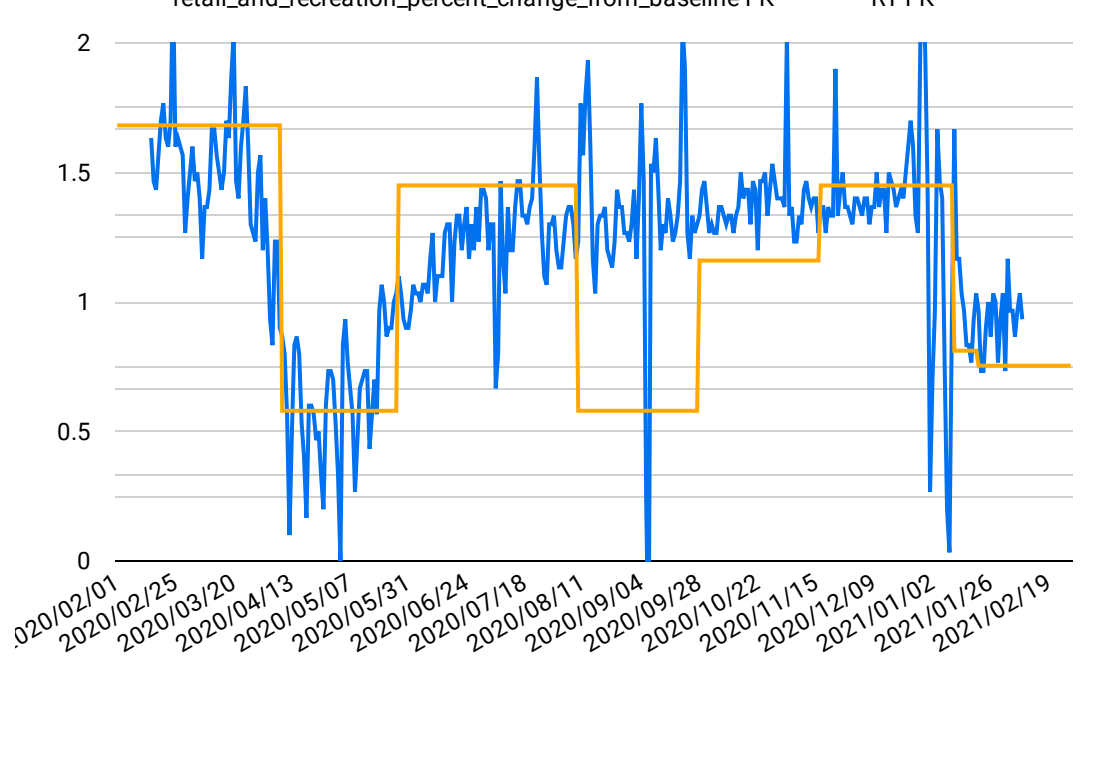
再生産数と移動指数の比較（福岡） / Comparison between RT and mobility index (Fukuoka)



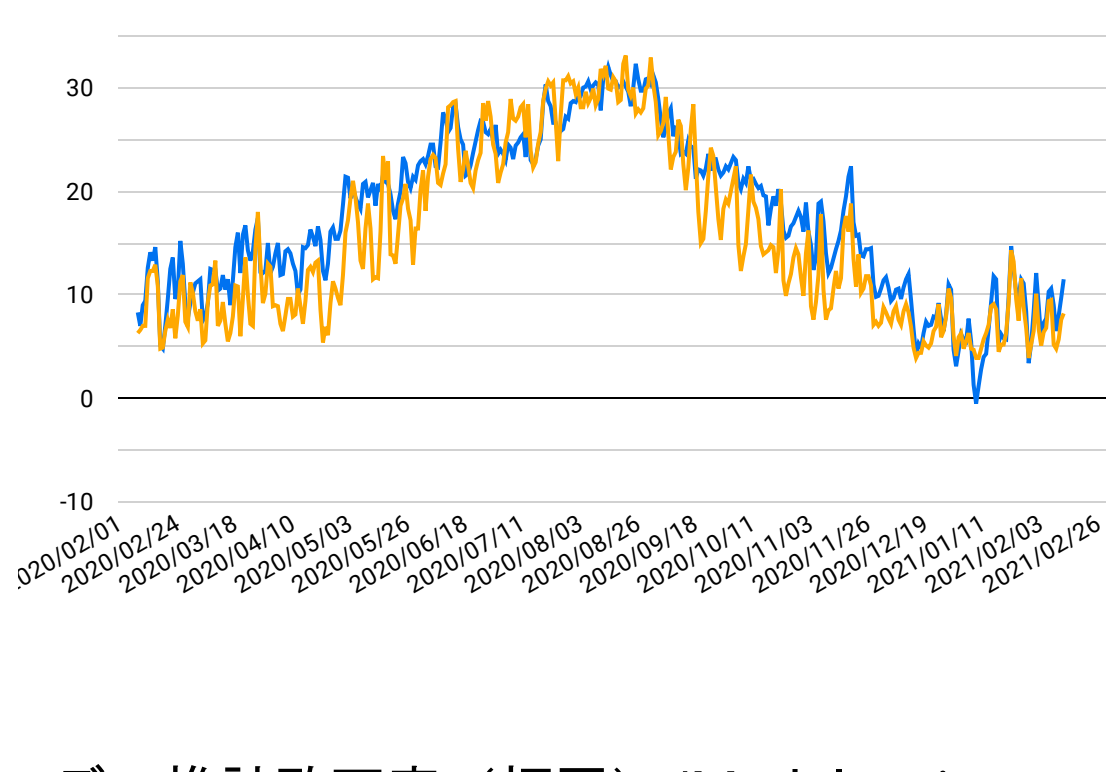
再生産数と移動指数の比較（福岡） / Comparison between R0 and mobility index (Fukuoka)



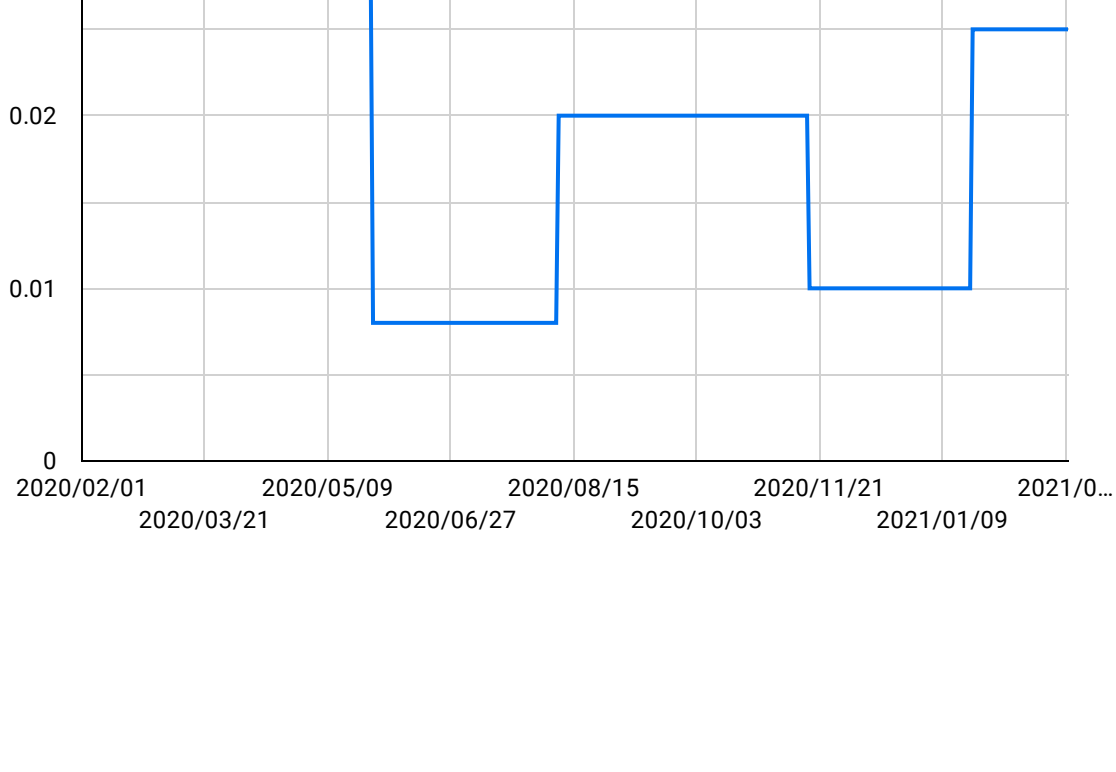
再生産数と移動指数の比較（福岡） / Comparison between R0 and mobility index (Fukuoka)



気温と湿度の推移（福岡） / Changes of the temperature and humidity (Fukuoka)

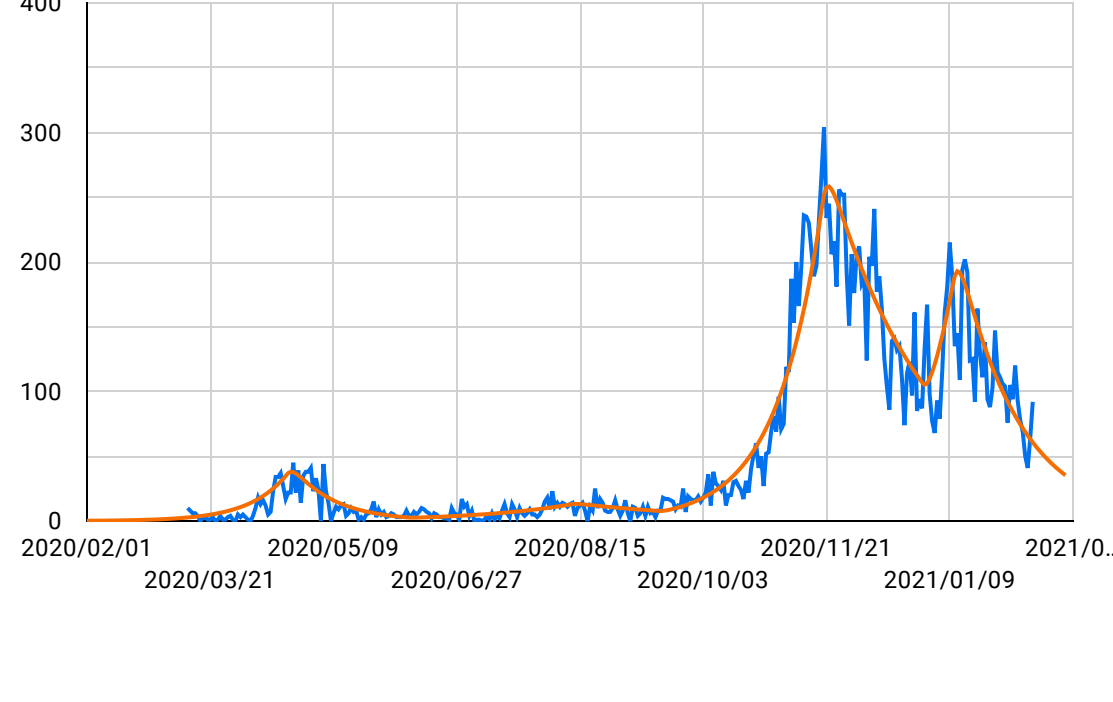


モデル推計致死率（福岡） /Model estimate mortality rate (Fukuoka)

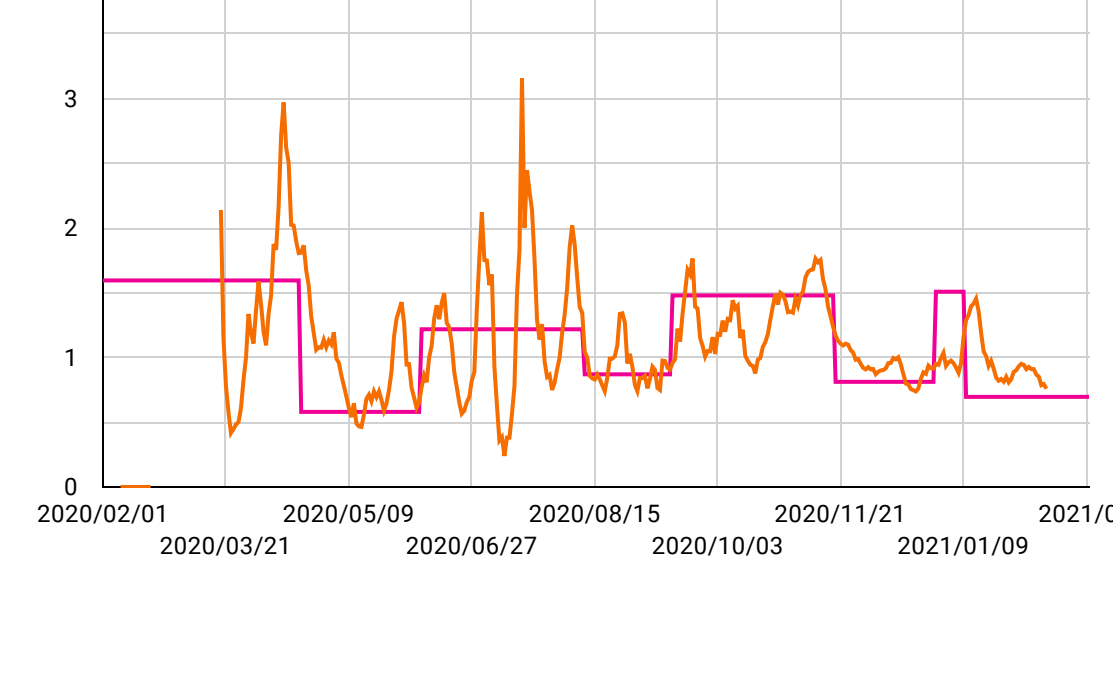


北海道/Hokkaido

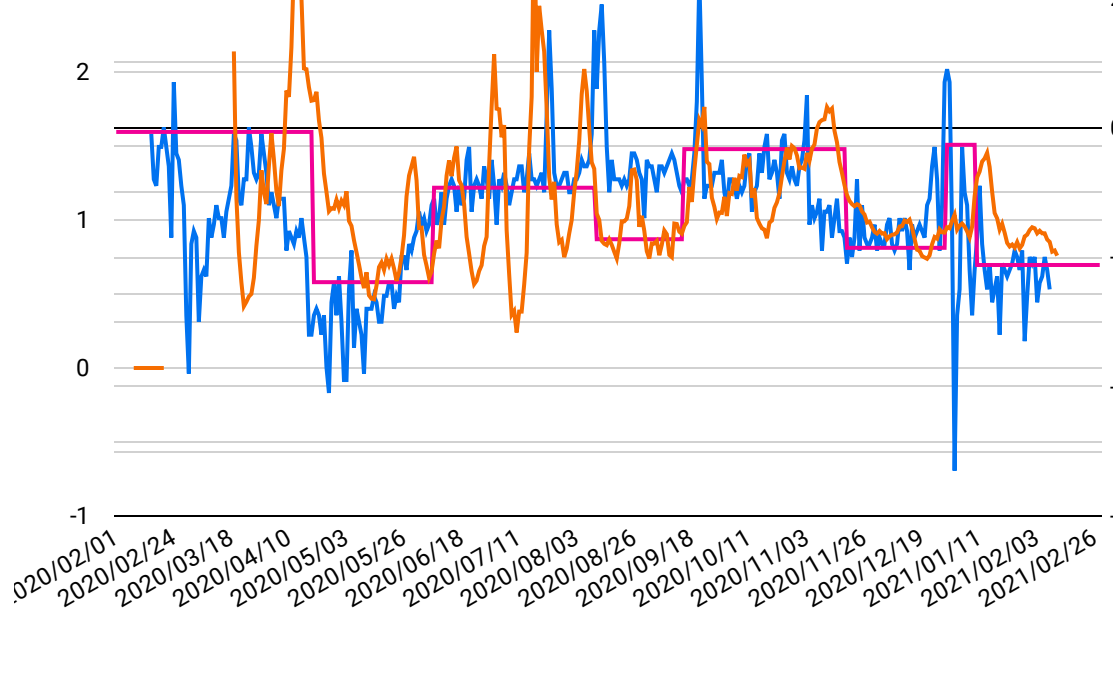
日次新規感染者数（北海道） /Daily new cases (Hokkaido)



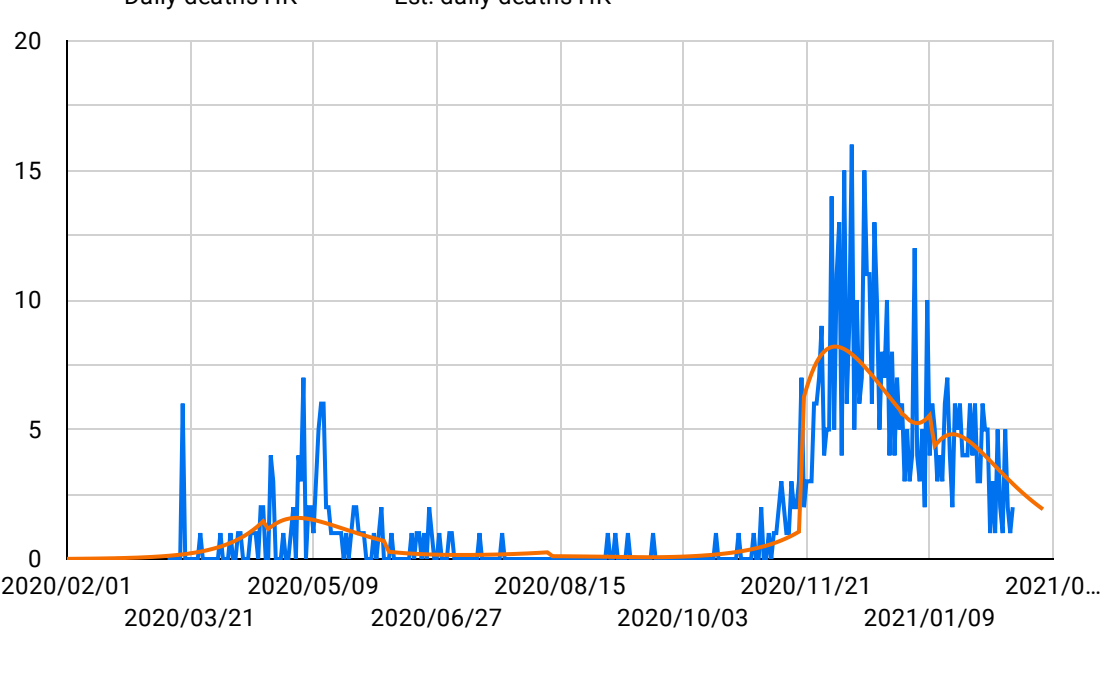
日次再生産数とモデル推計再生産数の比較（北海道） / Comparison between daily RT and model estimate RT (Hokkaido)



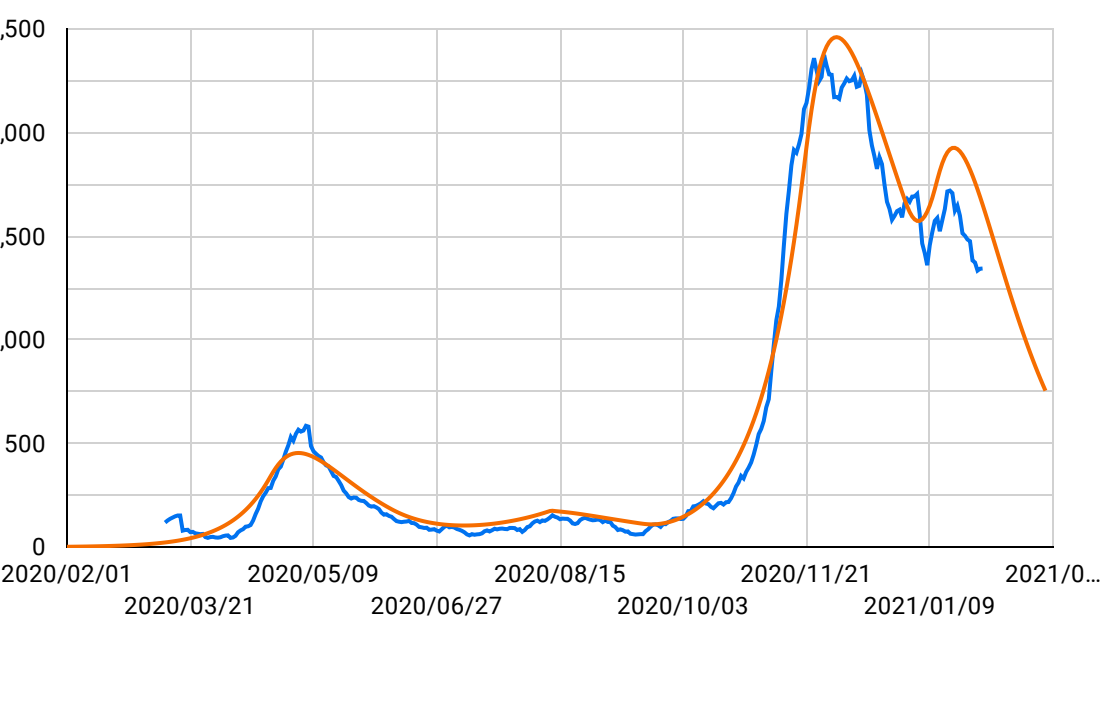
再生産数と移動指数の比較（北海道） / Comparison between RT and mobility index (Hokkaido)



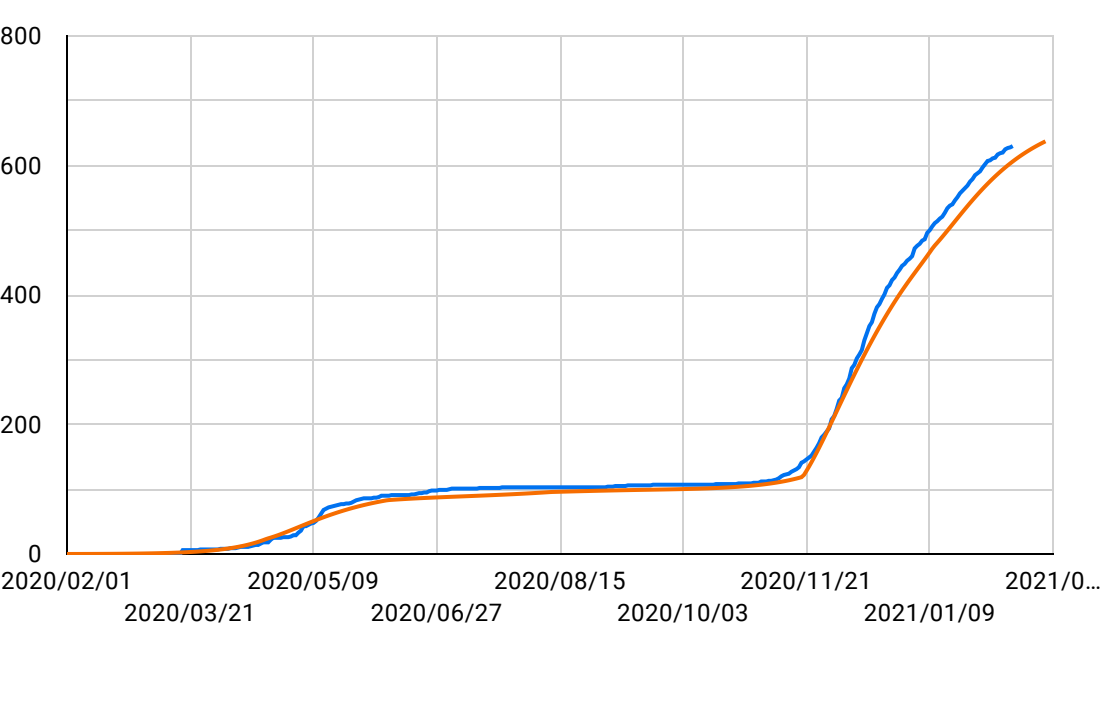
日次死亡者数（北海道） /Daily new deaths (Hokkaido)



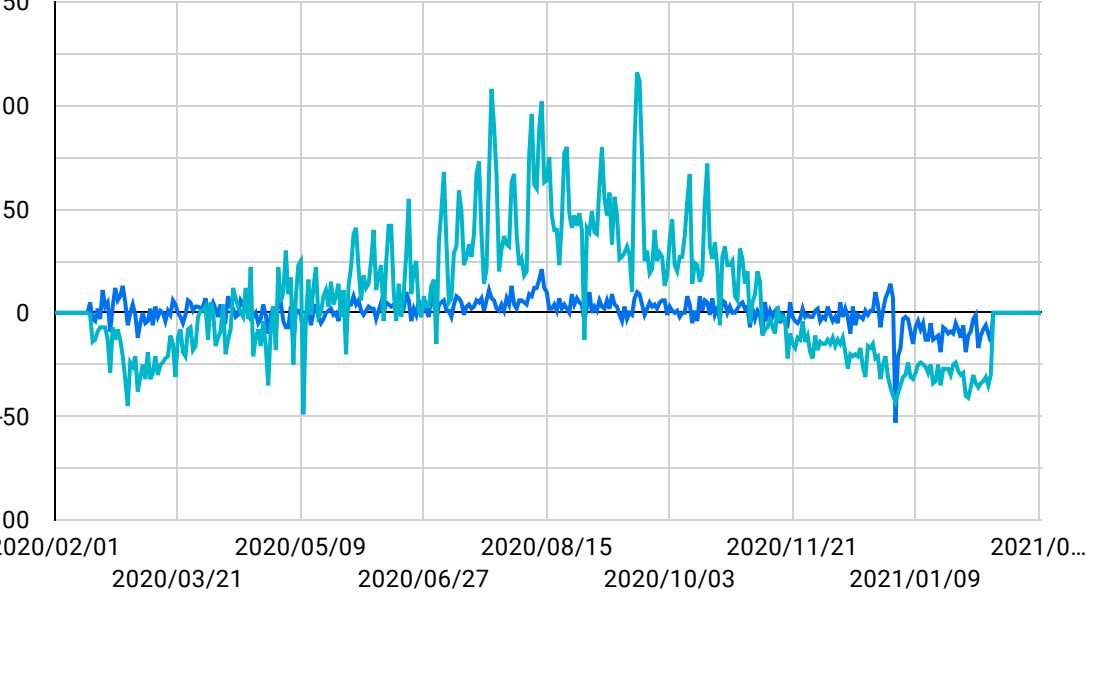
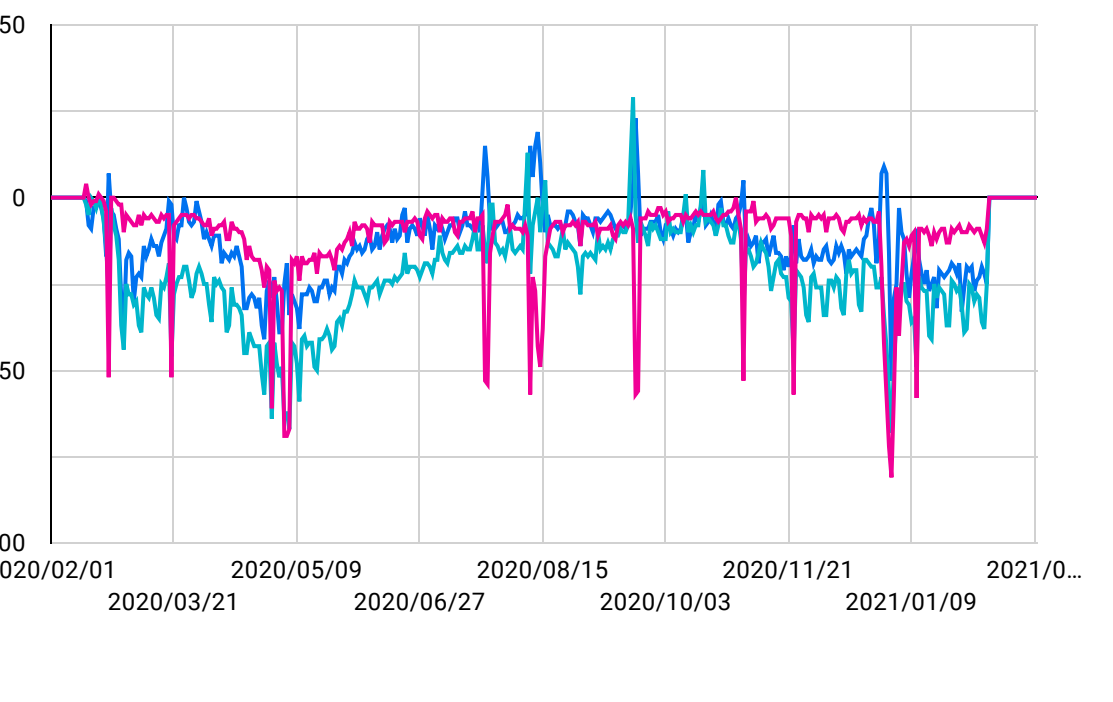
ネット感染者数（北海道） /Net cases (Hokkaido)



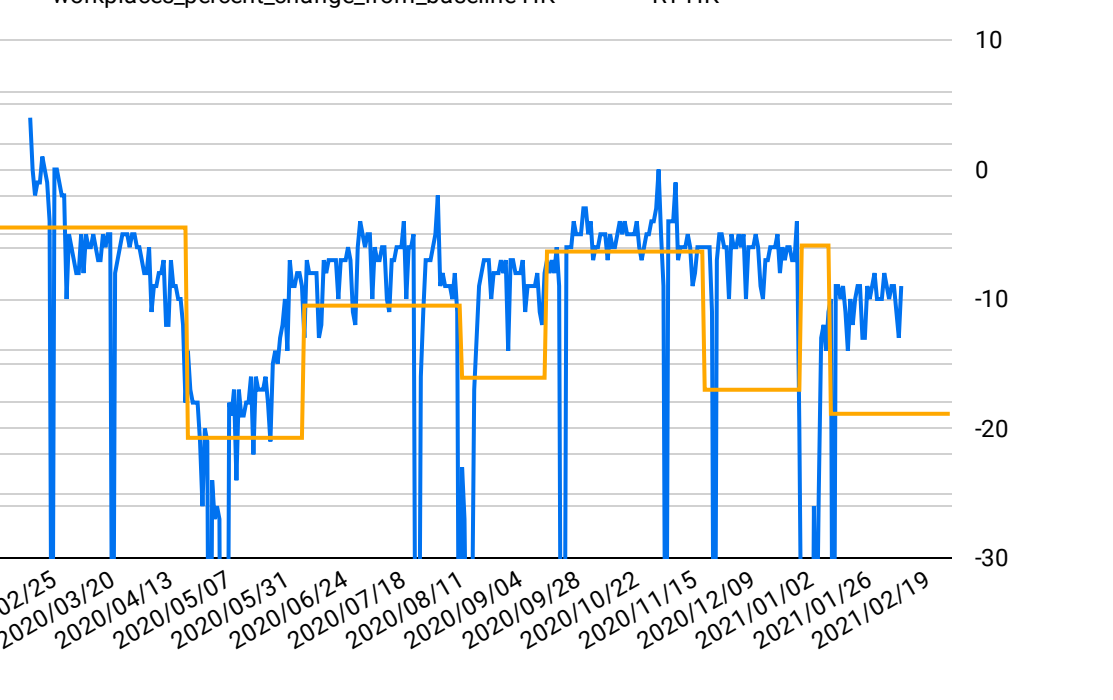
累積死亡者数（北海道） /Total deaths (Hokkaido)



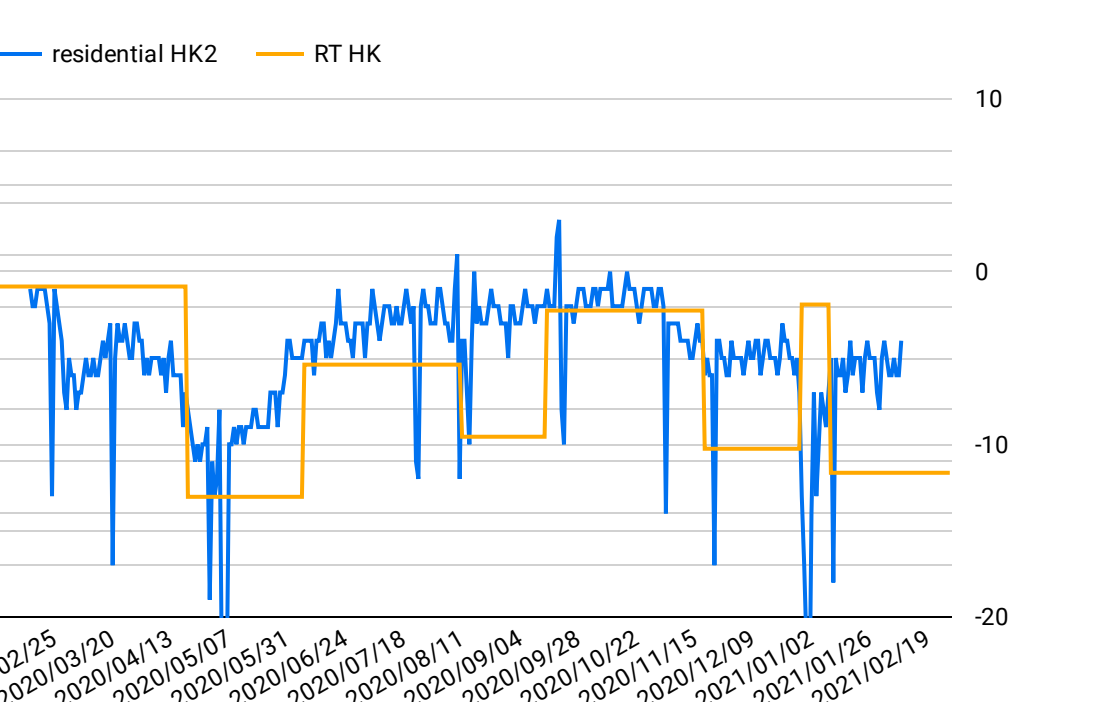
異なる移動指数の比較（北海道） / Comparison of various mobility indices (Hokkaido)



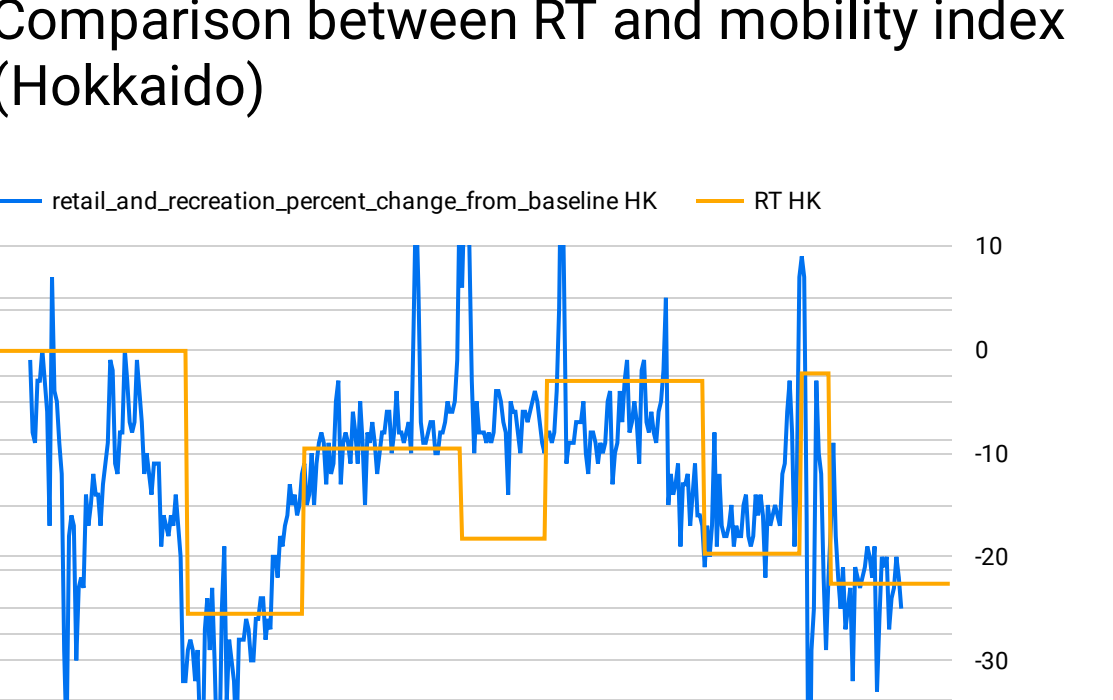
再生産数と移動指数の比較（北海道） / Comparison between RT and mobility index (Hokkaido)



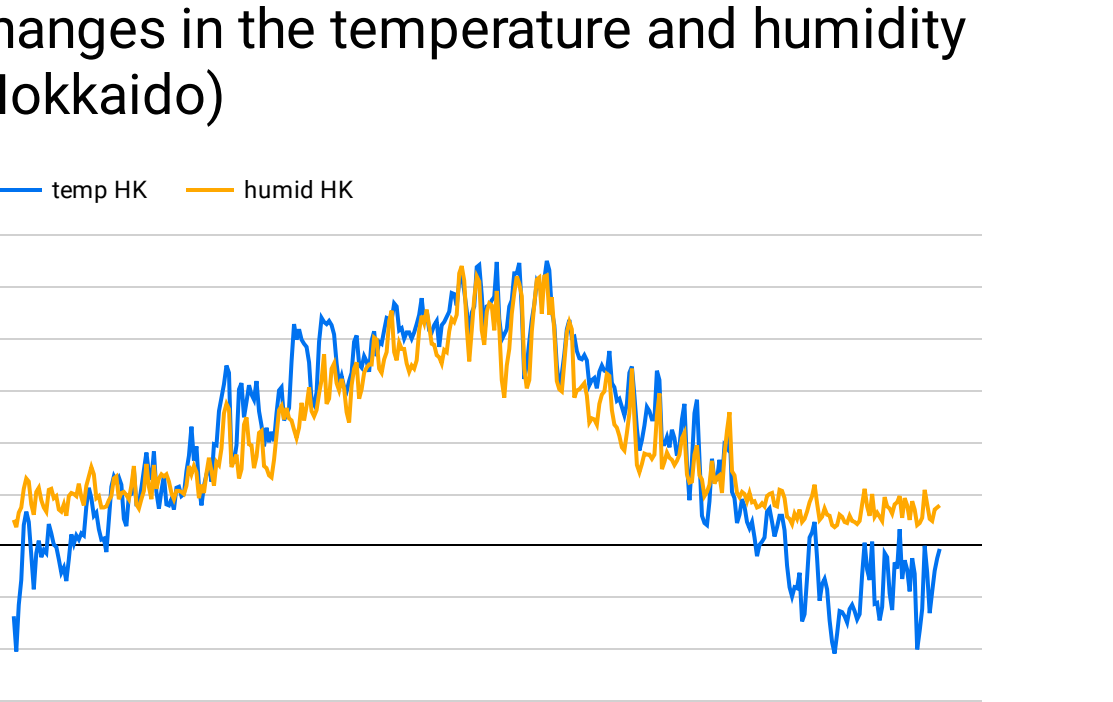
再生産数と移動指数の比較（北海道） / Comparison between RT and mobility index (Hokkaido)



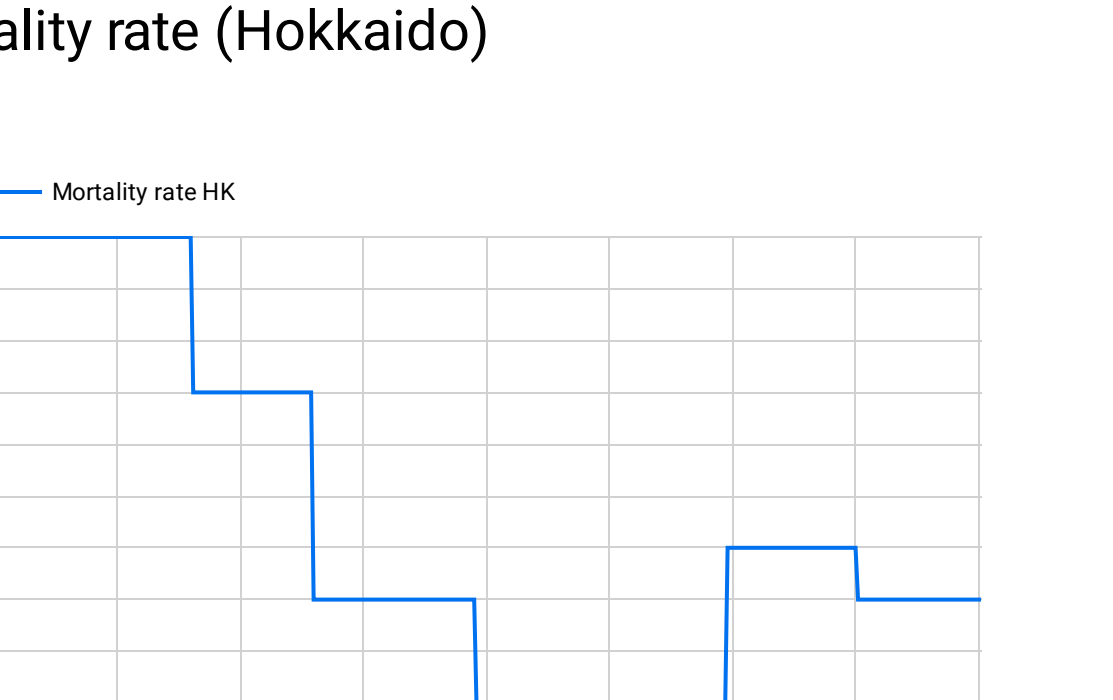
再生産数と移動指数の比較（北海道） / Comparison between RT and mobility index (Hokkaido)



気温と湿度の推移（北海道） / Changes in the temperature and humidity (Hokkaido)



モデル推計致死率（北海道） /Model estimate mortality rate (Hokkaido)



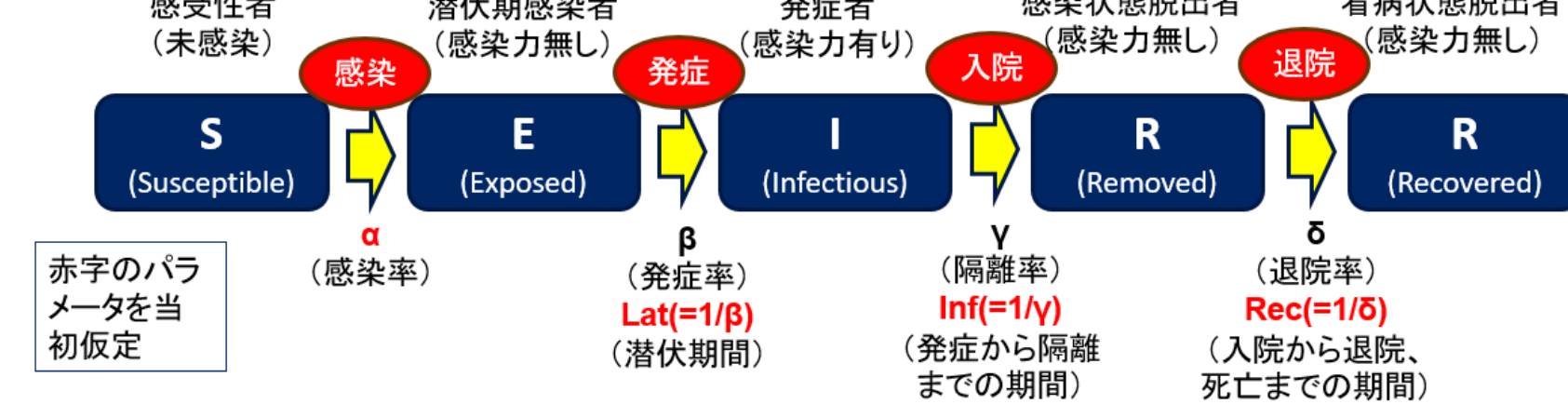
SEIRRモデル概要/SEIRR model overview

* English follows Japanese.

新型コロナ感染モデル (SEIRR) の概要

(モデルの概要)

SEIRモデルとは、感染症の感染者群が一定の時間を置きながら辿る各状態 (susceptible ⇒ exposed ⇒ infectious ⇒ removed) を遷移するパターンを、一定の感染率や遷移確率等を仮定しながら捉えることで、一定時間経過後の各状態の感染者数が何人いるかを予想するモデル。
今回構築したSEIRRモデルは、SEIRモデルにさらに、最後の状態としてrecoveredを加え (これにより状態の遷移はsusceptible ⇒ exposed ⇒ infectious ⇒ removed ⇒ recoveredとなる)、removed (隔離、或いは抗体を持つことで、他者への感染が止まる状態、本モデルでは全ての者が一度入院すると仮定) からrecovered (隔離状態からの回復<退院>、或いは死亡する状態) への遷移状況を特定化することで、感染者数や死者数も併せて予想するもの。



具体的には、以下に示した連立常微分方程式を解くことで、変数 (各S、E、I、R、R2状態にある人口) の推移が得られる。

$$\begin{aligned} dS(t)/dt &= -S(t) \cdot \alpha \cdot I(t) / n \\ dE(t)/dt &= S(t) \cdot \alpha \cdot I(t) / n - \beta \cdot E(t) \\ dI(t)/dt &= \beta \cdot E(t) - \gamma \cdot I(t) \\ dR(t)/dt &= \gamma \cdot I(t) - \delta \cdot R(t) \\ dR2(t)/dt &= \delta \cdot R(t) \end{aligned}$$

(変数)

S: 感染する可能性がある人口
E: 感染した者のうち未発症者の人口 (感染力無し)
I: 発症者のうち隔離されていない人口 (感染力有り)
R: 発症者のうち病院等に隔離された人口 (感染力無し)
R2: 病院等に隔離された者のうち回復、或いは死亡した人口
n: 全人口

(参考文献) Iwata K, Miyakoshi C. (2020) A Simulation on Potential Secondary Spread of Novel Coronavirus in an Exported Country Using a Stochastic Epidemic SEIR Model. J Clin Med
<https://www.preprints.org/manuscript/202002.0179/v1>

(パラメータの設定方法)

推計に際し設定したパラメータは以下のとおり。基本的には、以下のサイトで示された数値等を参考としてつつ初期値を設定した上で、実際の3つの変数 (累計死者数、1日当り新規感染者数、1日当り死者数) の推移に出来るだけフィットするようパラメータ値を選択。
通常は、以下のような順序でパラメータを推計。

1. 1日当り新規感染者数の推計値が実数に合致するようにR0水準やその変化/変化タイミングを設定
2. その上で、1日当り死者数の推計値が実数に合致するように致死率水準やその変化/変化タイミングを設定
3. 必要に応じて、累計死者数やネット感染者数の推計値が実数にフィットするようにR0水準や致死率を再調整

比較対象の実績値のうち、1日当り新規感染者数、及び1日当り死者数に関しては、異常値 (統計の期中の改訂により発生) を除いた上で、3日間の移動平均とする。

パラメータの初期値設定に際し参考とした情報が収められたサイトは以下のとおり。

<https://gabgoh.github.io/COVID/index.html>

基本的なデータは以下のサイトから入手。

(主要国データ)

<https://github.com/CSSEGISandData/COVID-19>

(都道府県データ)

<https://github.com/kaz-ogiwara/covid19>

(各パラメータ設定の具体的な考え方)

スタート日: 最初の感染者が発生したと想定する日で、デフォルトは1月22日 (WHOからの各国毎の感染者数が入手可能となる日で武漢閉鎖前の武漢からの春節旅行者が各国に拡散した頃の日) ながら、新規感染者数の動きが推計値とフィットしないケースでは、適宜フィットするようにずらす。既存推計国中、1月22日からずらしたケースは、中国 (42日前倒し、12月11日)、ドイツ (20日後倒し、2月11日)、英国 (25日後倒し、2月16日)。ドイツや英国では既に想定スタート日以前に感染者は発生しているが、市中感染が開始したのがこの頃と想定。

感染率 (α): この値と以下のInfを乗じたものがR0 (1人の感染者が発症期間中に何人に感染させるか) となることから、R0の初期値を2.2 (したがってαは0.76) とした上で調整

潜伏期間 (Lat): 5.2日で固定

発症から隔離までの期間 (Inf): 2.9日で固定

入院から退院、死亡までの期間 (Rec): 初期値を30日とした上で調整

致死率: 初期値を2%とした上で調整

行動規制を導入するまで日数: ロックダウンや非常事態宣言等でαが大きく変化したと考えられる日で、最初の感染者が発生したと想定する日からの経過日で表示

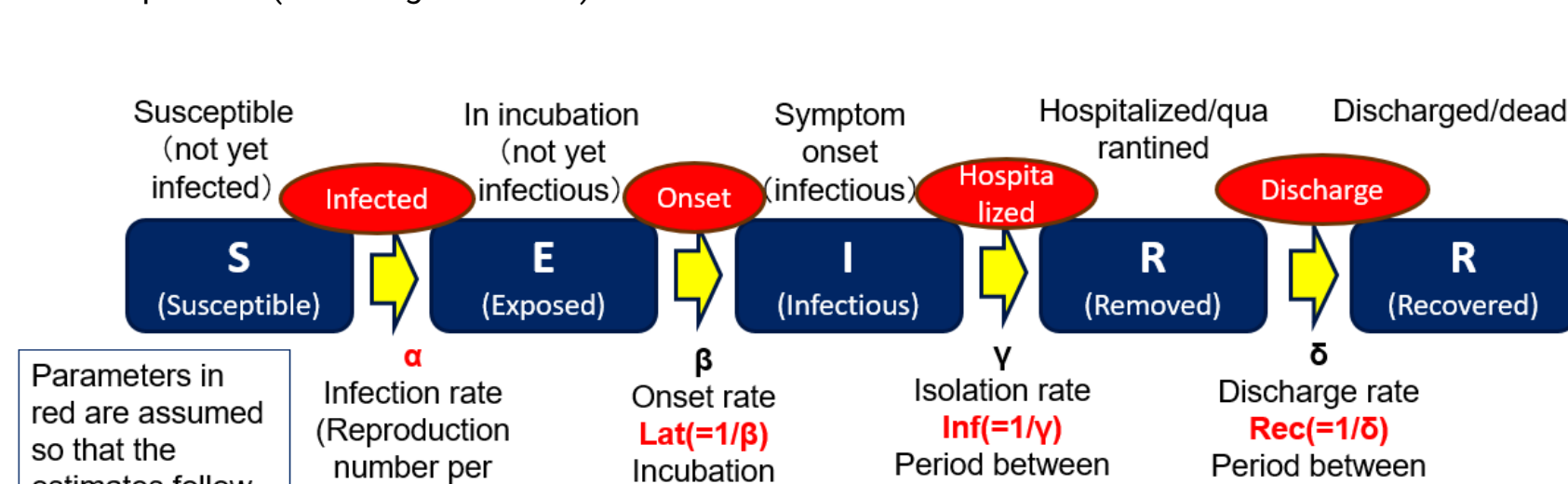
行動規制後の感染率: Infを乗じたR0が0.95となる値 (すなわちα=0.33) を初期値とした上で調整

SEIRR model overview

(Model Overview)

The SEIR model is a widely-used model that predicts the number of people who belongs to the four different transitional states vis-à-vis certain epidemic such as Covid-19, that is 1) susceptible, 2) exposed, 3) infectious and 4) removed, assuming a certain infection rate, transition probability, etc.

The SEIRR model that we developed adds one more state, 5) recovered, as the last one to the SEIR model (this results in a state transition of susceptible ⇒ exposed ⇒ infectious ⇒ removed ⇒ recovered), and thereby identifies the transition from 4) removed to 5) recovered, which enables us to capture the number of current patients (excluding recovered) and deaths as well.



The following simultaneous ordinary differential equations are solved to obtain the transition of variables (Population in each S, E, I, R, R2 state).

$$\begin{aligned} dS(t)/dt &= -S(t) \cdot \alpha \cdot I(t) / n \\ dE(t)/dt &= S(t) \cdot \alpha \cdot I(t) / n - \beta \cdot E(t) \\ dI(t)/dt &= \beta \cdot E(t) - \gamma \cdot I(t) \\ dR(t)/dt &= \gamma \cdot I(t) - \delta \cdot R(t) \\ dR2(t)/dt &= \delta \cdot R(t) \end{aligned}$$

(Variables)

S: Population susceptible to infection
E: Population infected but not yet facing onset (not yet infectious)
I: Population onset but not yet isolated (infectious)
R: Population isolated (not infectious)
R2: Population discharged from hospitals (not infectious)
n: Total population

Reference: Iwata K, Miyakoshi C. (2020) A Simulation on Potential Secondary Spread of Novel Coronavirus in an Exported Country Using a Stochastic Epidemic SEIR Model. J Clin Med
<https://www.preprints.org/manuscript/202002.0179/v1>

(The methodology to set parameters for SEIRR model)

The parameters set for the estimation are as follows. Basically, an initial value is set referring to the values shown in the following site, and then a parameter value is adjusted so that the estimates of three variables (Cumulative number of deaths, new cases per day, and deaths per day) fits well with their actuals as much as possible.

Parameters are usually adjusted in the following order:

1. Set R0 level and its change/change timing so that the estimated number of new cases per day matches its actual.
2. We then set the mortality rate level and its change/change timing so that the estimated number of deaths per day matches its actual.
3. R0 levels and mortality rates are readjusted as needed to fit actual estimates of cumulative deaths and net cases.

The actual number of new cases per day and of deaths per day shall be calculated as a 3-day moving average so as to exclude outliers often owing to the revision of statistics.

The following sites contain information that was used as a reference when setting the initial values of the parameters.

<https://gabgoh.github.io/COVID/index.html>

All the data used for this analysis is available from:

– Major countries' data

<https://github.com/CSSEGISandData/COVID-19>

– Japanese prefectures data

<https://github.com/kaz-ogiwara/covid19>

(The initial values set for parameters)

Start date: The date on which the first patient is assumed to have occurred. The default date is set at January 22 (The date when the number of patients from each country become available from WHO, and the date when the number of new year tourists from Wuhan spread to each country before the closure of Wuhan). If the movement of the number of new cases does not fit the estimated value, the start date should be shifted to the appropriate fit. Of the existing countries, those shifted from January 22 are China (42 days earlier, December 11), Germany (After 20 days, February 11) and the United Kingdom (After 25 days, February 16). In Germany and the United Kingdom, cases had already occurred before the assumed start date, but it was assumed that community acquired infection began around this time.

Infection rate (α): Since R0 (How many people are infected during the period of its onset before isolation) is obtained by multiplying this value by the following (Inf), the initial value of R0 and α are set at 2.2 and 0.76 simultaneously.

Incubation period (Lat): fixed at 5.2 days

Time from onset to isolation (Inf): fixed at 2.9 days

Time from hospitalization to admission to discharge, or to death (Rec): adjusted with an initial value of 30 days

Mortality rate: adjusted with initial value of 2%

Number of days until the government containment measures are introduced: The day on which α is reduced significantly due to lockdown, state of emergency, etc., and is indicated as the elapsed day from the day on which the first patient is assumed to have occurred (start date).

Post-intervention infection rate: adjusted with an initial value of 0.33, or 0.95 of R0 (α x inf < fixed at 2.9 > = R0)

連絡先/Contact



大山 剛/ Tsuyoshi Oyama
プロモントリー・フィナンシャル・ジャパン（日本アイ・
ビー・エム プロモントリー事業部）
CEO/マネージング・ディレクター

Tsuyoshi Oyama
CEO/Managing Director
Promontory Financial Japan (Promontory department of IBM
Japan)

Email: toyama@promontory.com