# Projeções de curto prazo para número de hospitalizados por COVID-19 no município de São Paulo

Baseado nas notificações de SRAG Hospitalizados na base SIVEP Gripe Observat'orio~COVID-19~BR  $13\text{-}04\text{-}2020~17h30min53s}$ 

#### Sumário executivo

- Este relatório usa notificações de casos de SRAG Hospitalizados na base **SIVEP-Gripe** do dia 13 de abril de 2020.
- Nesta base de dados, observamos 1610 casos hospitalizados de **COVID-19**. Destes, 633 estão hospitalizados em UTI. Corrigindo para o atraso de notificação, estimamos que o número de hospitalizados está entre 1800 e 2831, e número de casos em UTI está entre 714 e 1077.
- No cenário pessimista, utilizando um crescimento **Exponencial**, a projeção para dia 17 de abril do total de casos hospitalizados é de entre 4537 e 11975, e de casos em UTI é de entre 1539 e 3928.
- No cenário otimista, utilizando um crescimento **Logístico**, a projeção para dia 17 de abril do total de casos hospitalizados é de entre 1555 e 2792, e de casos em UTI é de entre 625 e 1114.

#### Projeções de número total de casos de COVID-19 hospitalizados

Tabela 1: Projeção do número de casos hospitalizados de COVID-19 para os próximos 4 dias no cenário pessimista.

Data	Previsto	Limite Inferior	Limite Superior
2020-04-14	6006	3589	9229
2020-04-15	6505	3890	10129
2020-04-16	7048	4066	11124
2020-04-17	7640	4537	11975

Tabela 2: Projeção do número de casos hospitalizados de COVID-19 pra os próximos 4 dias no cenário otimista.

Data	Previsto	Limite Inferior	Limite Superior
2020-04-14	2026	1560	2769
2020-04-15	2029	1562	2777
2020-04-16	2035	1553	2786
2020-04-17	2029	1555	2792

### Gráfico das projeções

- Pontos pretos : número de casos hospitalizados observados a cada dia.
- Região e linha vermelha : correção para ao atraso de notificação dos casos hospitalizados. Média e intervalo de confiança de 95%.
- Região azul e linhas pontilhadas : Previsão usando modelos de curto prazo em diferentes cenários. Média de intervalo de confiança de 95%.

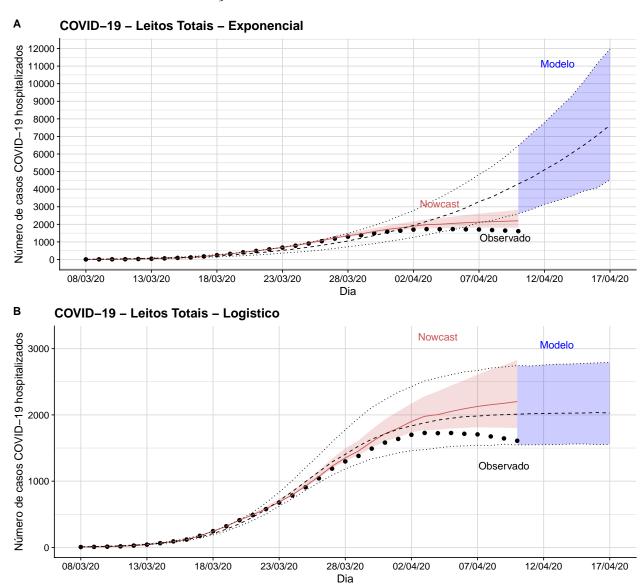


Figura 1: Estimativas de crescimento (A) exponencial e (B) logistico para os próximos 4 dias para número de internações por COVID-19.

### Projeções de número de casos de COVID-19 hospitalizados em leitos de UTI

Tabela 3: Projeção do número de casos hospitalizados de COVID-19 em leitos de UTI para os próximos 4 dias no cenário pessimista.

Data	Previsto	Limite Inferior	Limite Superior
2020-04-14	1994	1245	3108
2020-04-15	2159	1352	3344
2020-04-16	2306	1451	3635
2020-04-17	2488	1539	3928

Tabela 4: Projeção do número de casos hospitalizados de COVID-19 em leitos de UTI pra os próximos 4 dias no cenário otimista.

Data	Previsto	Limite Inferior	Limite Superior
2020-04-14	887	626	1110
2020-04-15	889	627	1113
2020-04-16	890	629	1106
2020-04-17	895	625	1114

# Gráfico das projeções para número de casos de COVID-19 hospitalizados em leitos de UTI

- Pontos pretos : número de casos hospitalizados observados a cada dia.
- Região e linha vermelha : correção para ao atraso de notificação dos casos hospitalizados. Média e intervalo de confiança de 95%.
- Região azul e linhas pontilhadas : Previsão usando modelos de curto prazo em diferentes cenários. Média de intervalo de confiança de 95%.

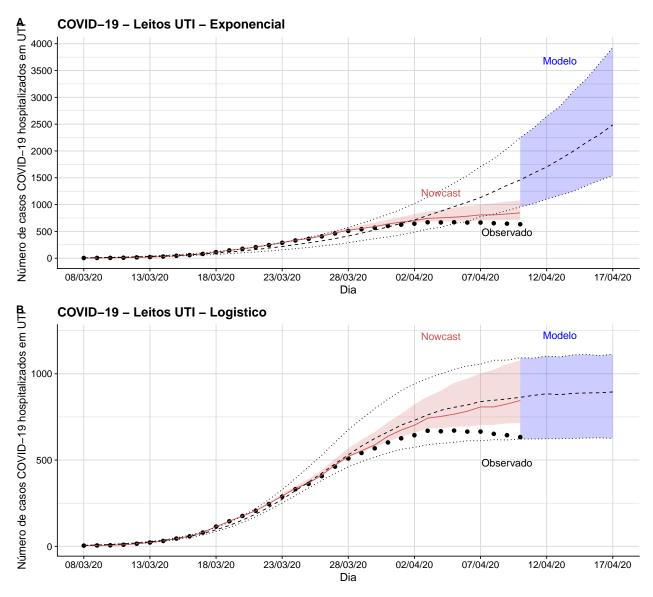


Figura 2: Estimativas de crescimento (A) exponencial e (B) logistico para os próximos 4 dias para número de internações em UTI por COVID-19.

#### Métodos

### Correção do atraso de notificação pelo método de *Nowcasting*

Para corrigir o efeito de atraso da notificação de casos na tabela de notificações, nós utilizamos o método de nowcasting descrito em McGough et al. (2019). Esse método utiliza a diferença entre as datas de primeiro sintoma e notificação do caso no banco de dados para estimar o atraso de inclusão de novos casos no sistema de notificação. O pacote NobBS fornece o número de novos casos esperados por dia pelo modelo de atraso nas notificações.

#### Tempos de hospitalização em leito comum e UTI

Para modelar a ocupação dos hospitais, nós estimamos a distribuição de tempos entre aparecimento de sintomas e internação, internação e evolução, entrada e saída da UTI, e probabilidade de internação em UTI.

#### Estimando número de hospitalizados

O número estimado de hospitalizados por dia é dado pelos indivíduos notificados na tabela original do Sivep-Gripe + indivíduos não-observados mas esperados pelo *nowcast*, que são incluídos na tabela com datas de entrada e evolução simuladas a partir das distribuições de tempos. Esse modelo permite uma avaliação dinâmica da curva de hospitalizações já corrigida pelo atraso de notificação e tempos de permanência no hospital.

#### Projeções de curto prazo utilizando modelos estatísticos

Para realizar as projeções de curto prazo, nós ajustamos duas curvas ao número de casos hospitalizados. As curvas representam cenários diferentes: uma curva exponencial generalizada, que é adequada para modelar o começo de uma epidemia, com crescimento rápido, sendo portanto um cenário pessimista; e uma curva logística generalizada, que apresenta um crescimento que se desacelera com o tempo, representando um cenário otimista. Ambos os modelos são descritos em Wu et al. (2020).

Os modelos usados são dados pelas seguintes equações diferenciais, nas quais C(t) representa o número de hospitalizados, e os parâmetros são definidos como: r taxa de crescimento, p parâmetro de modulação do crescimento (pode variar entre 0 e 1, valores mais baixos correspondem a curvas de crescimento mais lento), e, no caso da logística, K, um parâmetro de assíntota da curva.

• Exponencial generalizada:

$$\frac{dC(t)}{dt} = rC(t)^p$$

• Logística generalizada:

$$\frac{dC(t)}{dt} = rC(t)^p \left(1 - \frac{C(t)}{K}\right)$$

#### Limitações

- O método de nowcasting utilizado assume que a dinâmica de inclusão de novos casos no banco de dados é parecida com o passado. Se o atraso de inclusão aumenta muito, o modelo vai subestimar quantidade de novos casos. O mesmo se aplica aos modelos de distribuição dos tempos de hospitalização e probabilidade de internação em UTI.
- As previsões de curto prazo utilizam curvas fenomenológicas que não se prestam a previsões de longo prazo, portanto não são adequadas para prever a dinâmica da epidemia numa escala de tempo maior. Em particular, o uso de uma curva logística não implica que uma assintota no número de hospitalizações é sugerida pelos dados.

### Referências

McGough, Sarah , Michael A. Johansson, Marc Lipsitch, Nicolas A. Menzies (2019). Nowcasting by Bayesian Smoothing: A flexible, generalizable model for real-time epidemic tracking. bioRxiv 663823; doi: https://doi.org/10.1101/663823

McGough, Sarah, Nicolas Menzies, Marc Lipsitch and Michael Johansson (2020). NobBS: Nowcasting by Bayesian Smoothing. R package version 0.1.0. https://CRAN.R-project.org/package=NobBS

Wu, Ke, Didier Darcet, Qian Wang, and Didier Sornette (2020). Generalized Logistic Growth Modeling of the COVID-19 Outbreak in 29 Provinces in China and in the Rest of the World. arXiv [q-bio.PE]. arXiv. http://arxiv.org/abs/2003.05681.

#### Observatório COVID-19 BR

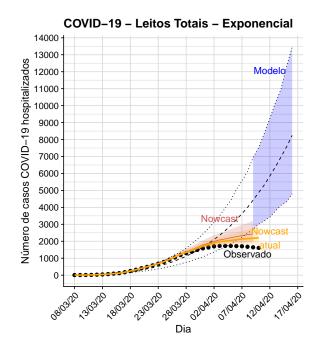
O Observatório Covid-19 BR é uma iniciativa independente, fruto da colaboração entre pesquisadores com o desejo de contribuir para a disseminação de informação de qualidade baseada em dados atualizados e análises cientificamente embasadas.

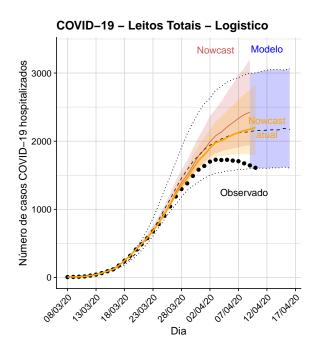
Criamos um sítio com códigos de fonte aberta que nos permite acompanhar o estado atual da epidemia de Covid-19 no Brasil, incluindo análises estatísticas e previsões. Modelos estatísticos e matemáticos para previsões da epidemia estão em preparação

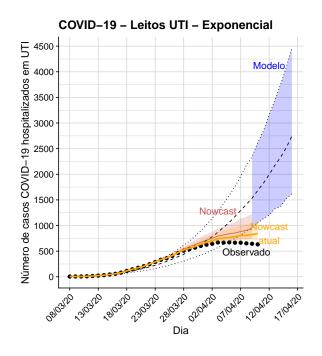
Site: https://covid19br.github.io/ Contato: obscovid19br@gmail.com

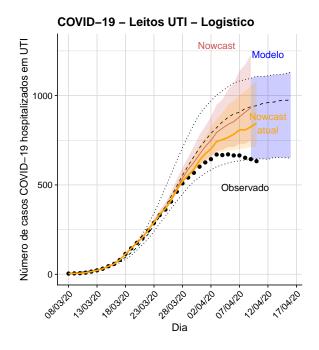
### Comparação com previsões anteriores

# Validação das previsões usando a base do dia 2020-04-12 contra observados atuais

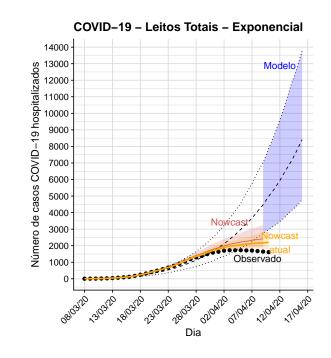


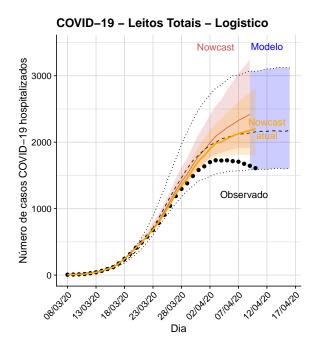


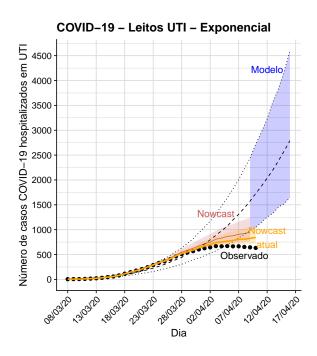


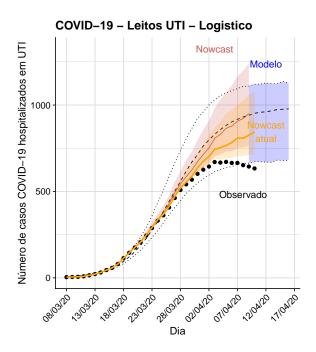


# Validação das previsões usando a base do dia 2020-04-11 contra observados atuais

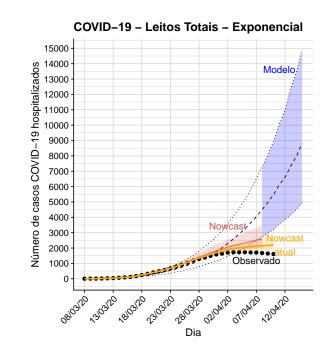


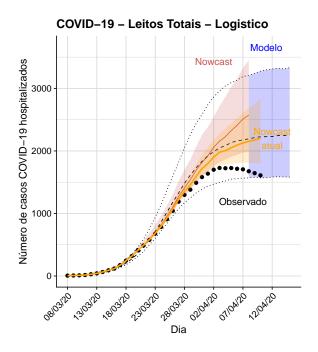


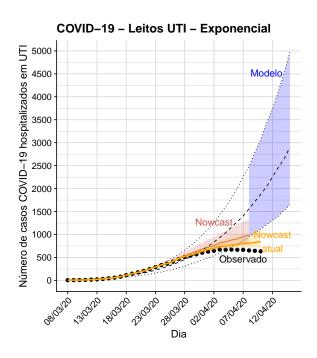


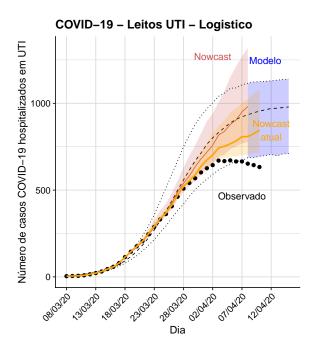


# Validação das previsões usando a base do dia 2020-04-10 contra observados atuais

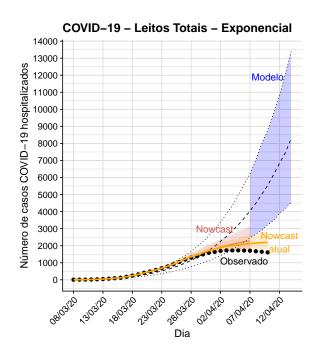


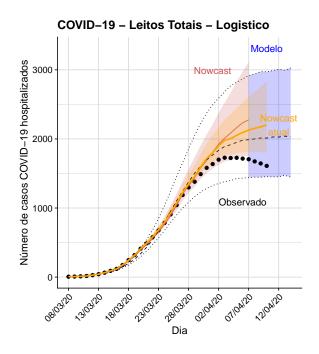


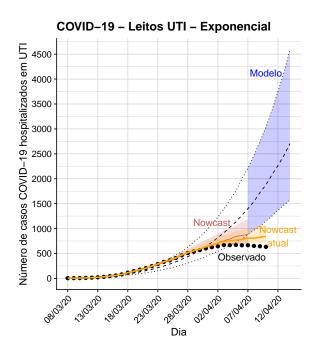


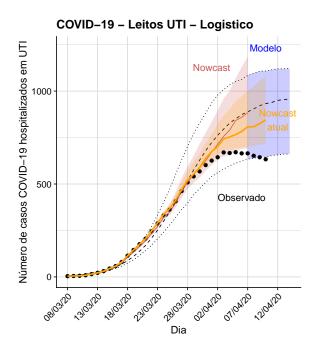


# Validação das previsões usando a base do dia 2020-04-09 contra observados atuais

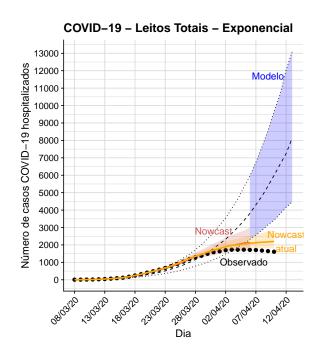


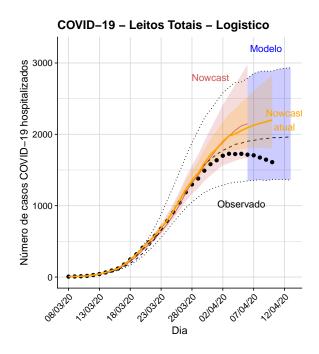


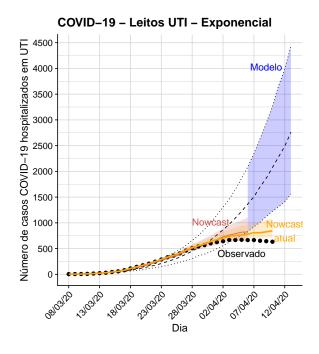


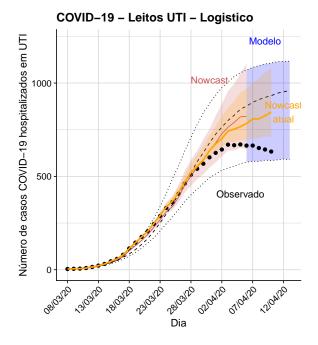


# Validação das previsões usando a base do dia 2020-04-08 contra observados atuais

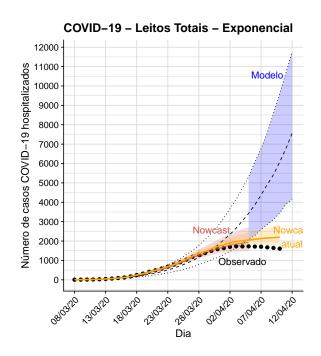


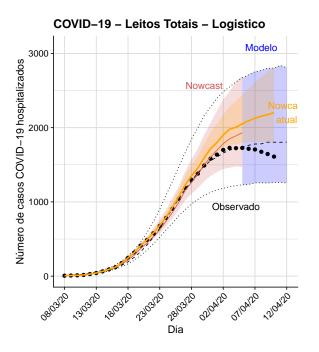


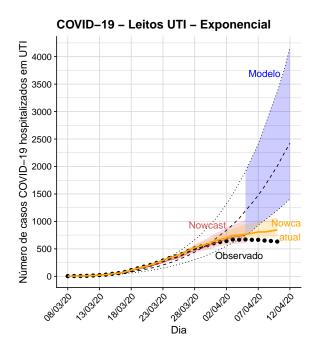


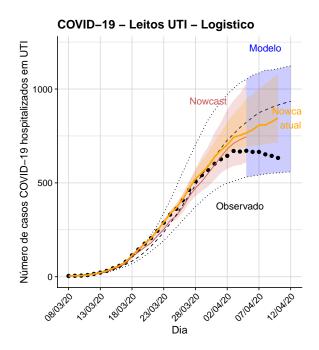


# Validação das previsões usando a base do dia 2020-04-07 contra observados atuais









# Validação das previsões usando a base do dia 2020-04-06 contra observados atuais

