# Projeções de curto prazo para número de hospitalizados por SRAG no drs de Campinas

Baseado nas notificações de SRAG Hospitalizados na base SIVEP Gripe

#### Observatório COVID-19 BR

18-10-2020 21h28min57s

#### Sumário executivo

- Este relatório usa notificações de casos de SRAG Hospitalizados na base **SIVEP-Gripe** do dia 18 de outubro de 2020.
- Nesta base de dados, observamos 2915 casos hospitalizados de SRAG. Destes, 858 estão hospitalizados
  em UTI. Corrigindo para o atraso de notificação, estimamos que o número de hospitalizados está entre
  2952 e 3449, e número de casos em UTI está entre 868 e 1016.
- No cenário pessimista, utilizando um crescimento **Exponencial**, a projeção para dia 23 de outubro do total de casos hospitalizados é de entre 3288 e 4477, e de casos em UTI é de entre 973 e 1319.
- No cenário otimista, utilizando um crescimento **Logístico**, a projeção para dia 23 de outubro do total de casos hospitalizados é de entre 2430 e 3385, e de casos em UTI é de entre 735 e 986.

#### Projeções de número total de casos de SRAG hospitalizados

Tabela 1: Projeção do número de casos hospitalizados de SRAG para os próximos 5 dias no cenário pessimista.

Data	Previsto	Limite Inferior	Limite Superior
2020-10-19	3814	3206	4376
2020-10-20	3820	3260	4434
2020-10-21	3854	3271	4457
2020-10-22	3858	3260	4462
2020-10-23	3883	3288	4477

Tabela 2: Projeção do número de casos hospitalizados de SRAG pra os próximos 5 dias no cenário otimista.

Data	Previsto	Limite Inferior	Limite Superior
2020-10-19	2824	2429	3336
2020-10-20	2834	2428	3337
2020-10-21	2847	2430	3366
2020-10-22	2850	2426	3370
2020-10-23	2851	2430	3385

#### 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%.

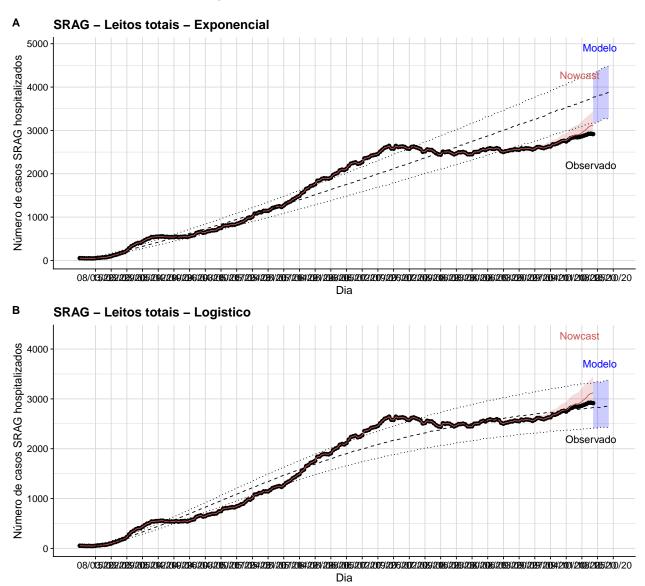


Figura 1: Estimativas de crescimento (A) exponencial e (B) logistico para os próximos 5 dias para número de internações por SRAG.

### Projeções de número de casos de SRAG hospitalizados em leitos de UTI

Tabela 3: Projeção do número de casos hospitalizados de SRAG em leitos de UTI para os próximos 5 dias no cenário pessimista.

Data	Previsto	Limite Inferior	Limite Superior
2020-10-19	1125	949	1298
2020-10-20	1129	954	1307
2020-10-21	1139	961	1303
2020-10-22	1135	969	1314
2020-10-23	1148	973	1319

Tabela 4: Projeção do número de casos hospitalizados de SRAG em leitos de UTI pra os próximos 5 dias no cenário otimista.

Data	Previsto	Limite Inferior	Limite Superior
2020-10-19	840	730	978
2020-10-20	838	734	982
2020-10-21	838	732	982
2020-10-22	842	738	985
2020-10-23	840	735	986

### Gráfico das projeções para número de casos de SRAG 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%.

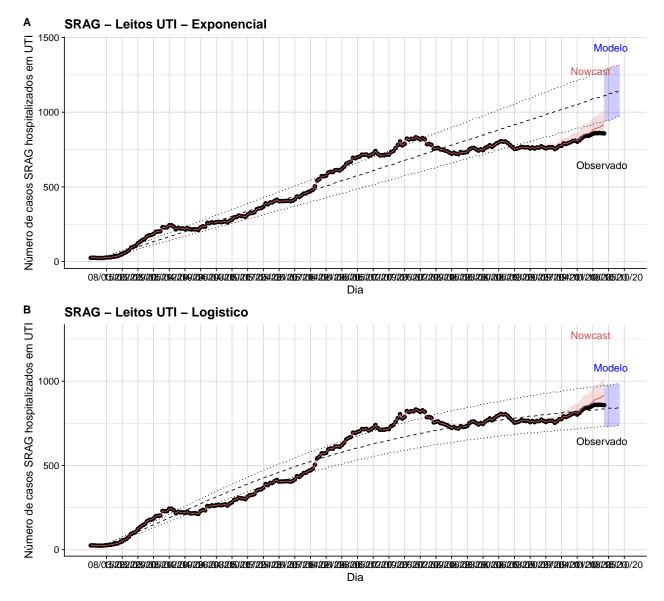


Figura 2: Estimativas de crescimento (A) exponencial e (B) logistico para os próximos 5 dias para número de internações em UTI por SRAG.

#### 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

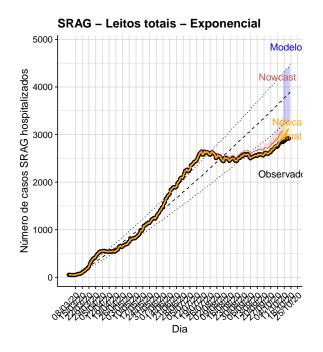
O Observatório Covid-19 BR é uma iniciativa independente, fruto da colaboração entre pesquisadores com o desejo de contribuir para a disseminação de informação de qualidade baseada em dados atualizados e análises cientificamente embasadas.

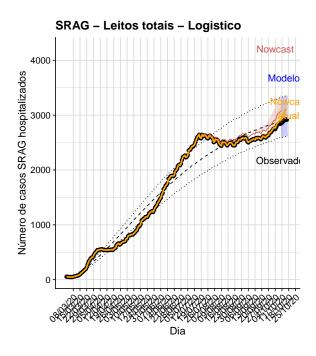
Criamos um sítio com códigos de fonte aberta que nos permite acompanhar o estado atual da epidemia de Covid-19 no Brasil, incluindo análises estatísticas e previsões. Modelos estatísticos e matemáticos para previsões da epidemia estão em preparação

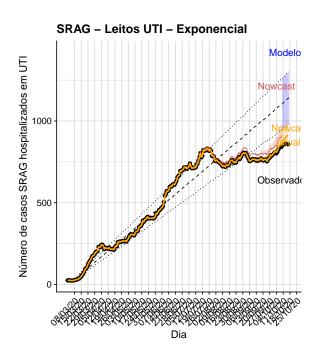
Site: https://covid19br.github.io/ Contato: obscovid19br@gmail.com

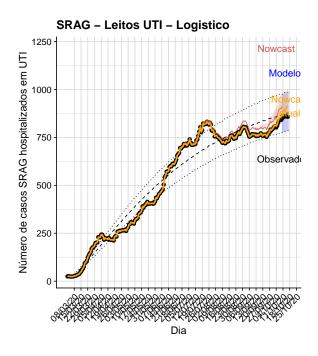
### Comparação com previsões anteriores

### Validação das previsões usando a base do dia 2020-10-13 contra observados atuais

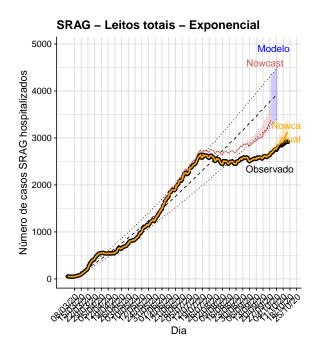


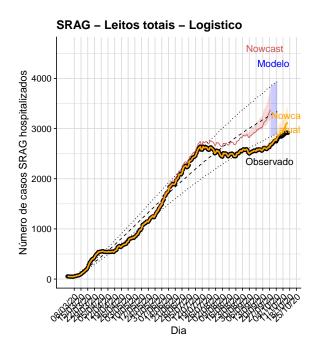


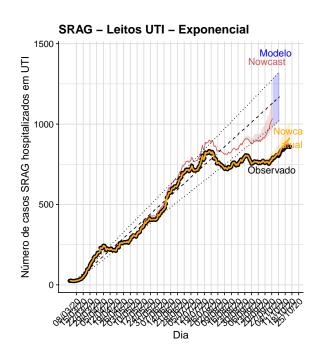


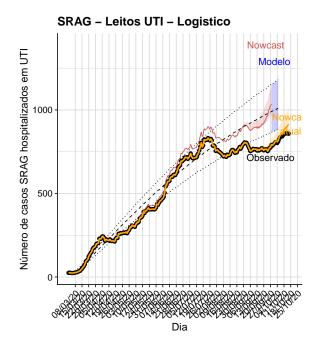


### Validação das previsões usando a base do dia 2020-09-30 contra observados atuais

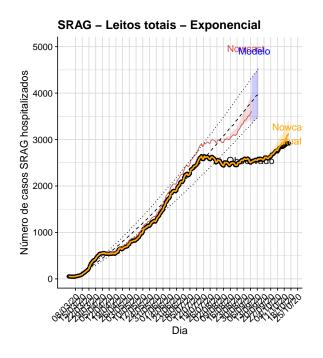


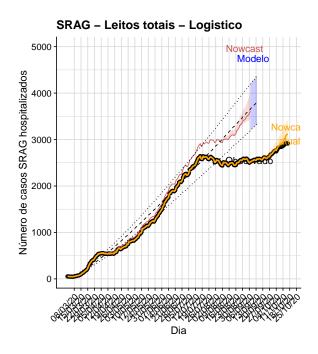


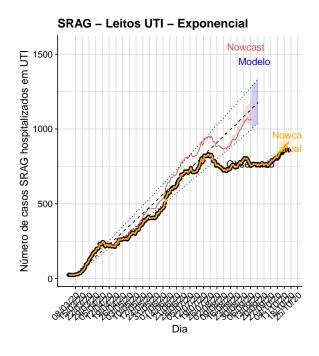


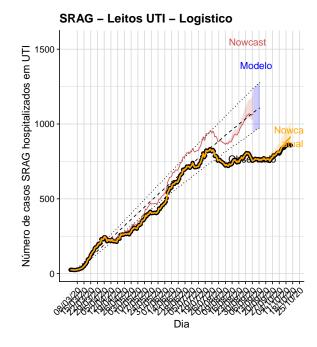


# Validação das previsões usando a base do dia 2020-09-09 contra observados atuais

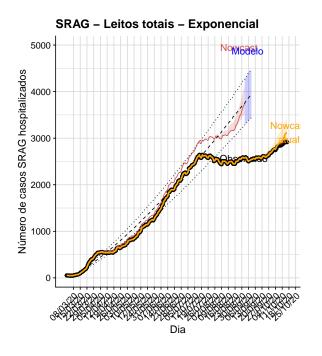


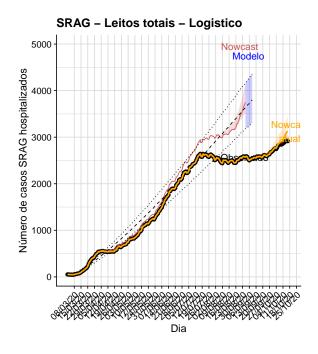


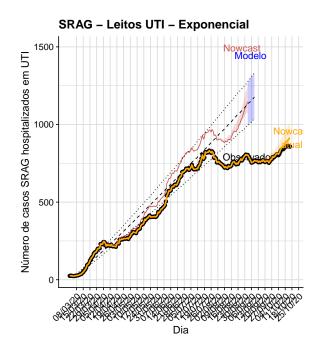


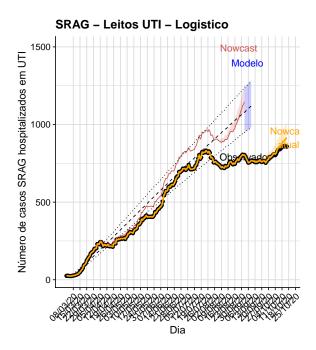


# Validação das previsões usando a base do dia 2020-09-04 contra observados atuais

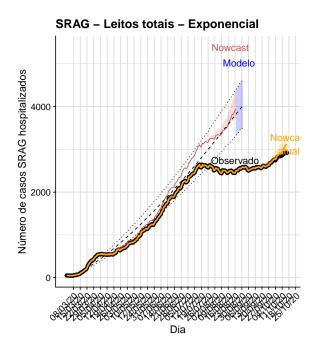


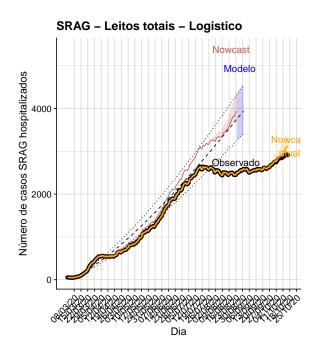


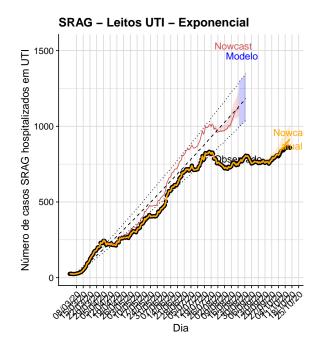


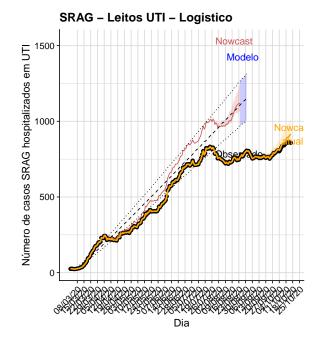


### Validação das previsões usando a base do dia 2020-08-25 contra observados atuais

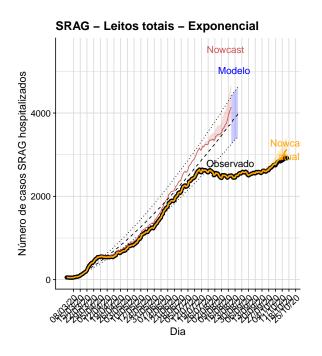


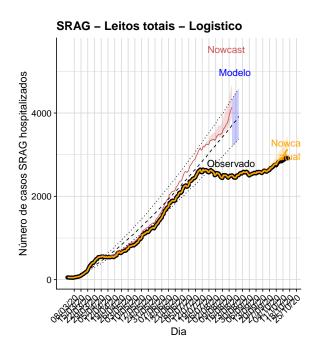


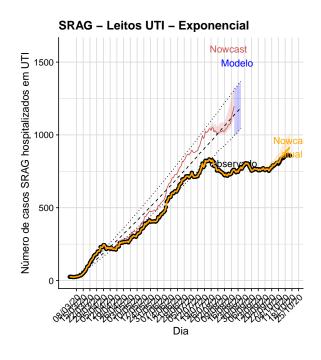


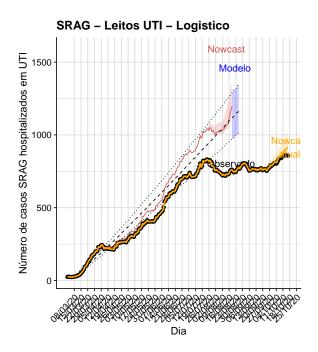


### Validação das previsões usando a base do dia 2020-08-21 contra observados atuais









# Validação das previsões usando a base do dia 2020-08-19 contra observados atuais

