# COVID-19: Influência de exames na precisão e recall de modelos preditivos

Jairo Freitas Christian Espinoza



#### **Autores**



Jairo da Silva Freitas Júnior

Analista de Dados

Ciência da Computação



**Christian Espinoza** 



**Estagiário em Ciência de Dados** 



Ciência da Computação

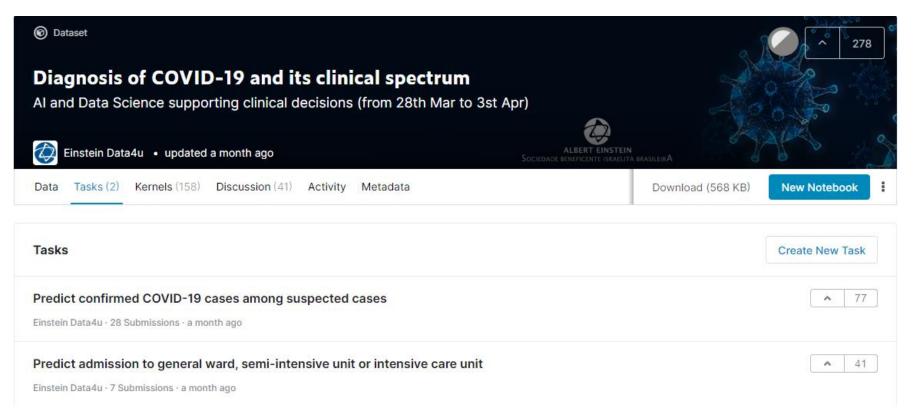




#### Sumário

- O desafio e os dados disponibilizados
- Análise Exploratória dos Dados
- Resumo de todos os modelos testados
- Modelo 1 ("Fique em Casa"): melhor recall
- Modelo 2 ("Business As Usual"): melhor precisão
- Backtest em outras infecções respiratórias
- Disclaimers

### O desafio e os dados disponibilizados



O dataset contém dados anonimizados de **5.644 pacientes** que foram atendidos no Hospital Israelita Albert Einstein, em São Paulo, que tiveram amostras coletadas para **105 testes laboratoriais** durante a visita hospitalar. **88% dos valores do dataset estão faltantes** (missing values).

Duas variáveis resposta foram incluídas: resultado **SARS-CoV-2-RT-PCR** e **ala de admissão hospitalar**. As variáveis clínicas foram padronizadas para média zero e desvio padrão unitário.

Testes pouco frequentes apresentam vazamento de informação das variáveis resposta pois são realizados em quadros clínicos graves

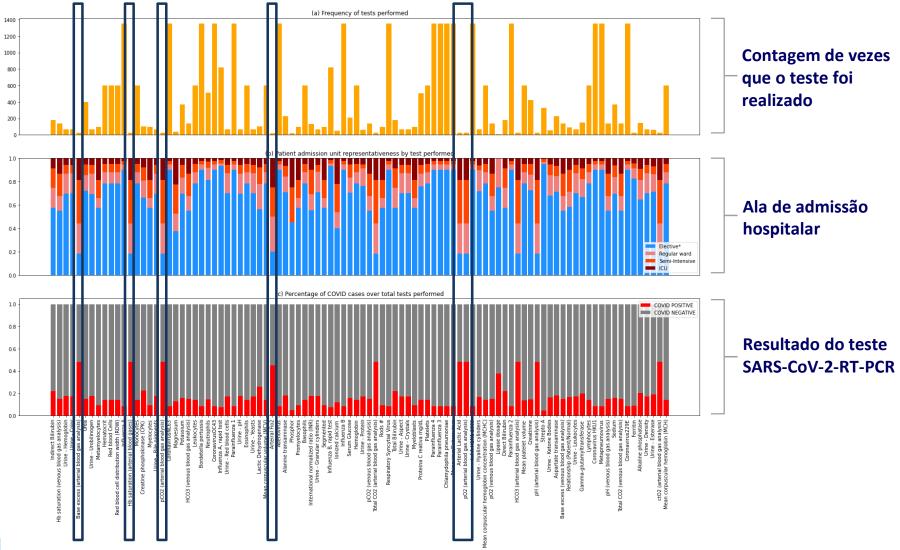
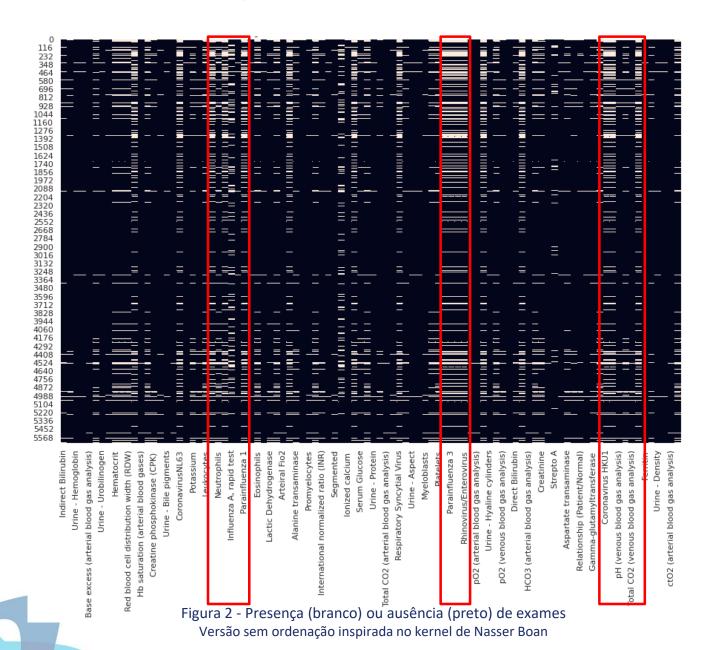


Figura 1 – Análise das variáveis em relação a frequência, ala de admissão hospital e SARS-CoV-2-RT-PCR

#### Alguns exames laboratoriais parecem coocorrer na amostra



# Aplicando PCA sobre a presença (ou ausência) de exames descobrimos 6 grandes grupos de exames que costumam coocorrer

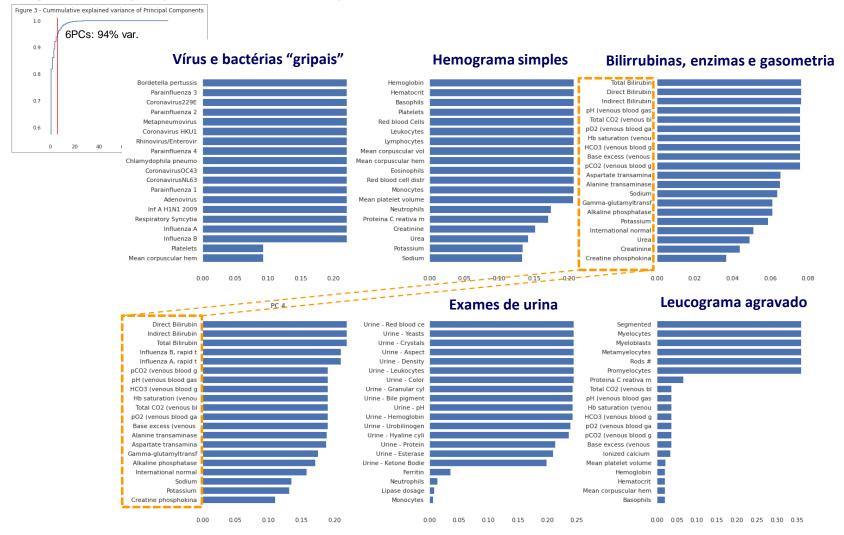


Figura 4 – Composição de 6 componentes principais

Ao reordenarmos o dataset pelos grupos de exames, vemos a coocorrência dos testes. 62.8% dos pacientes realizaram apenas a testagem SARS-CoV-2-RT-PCR

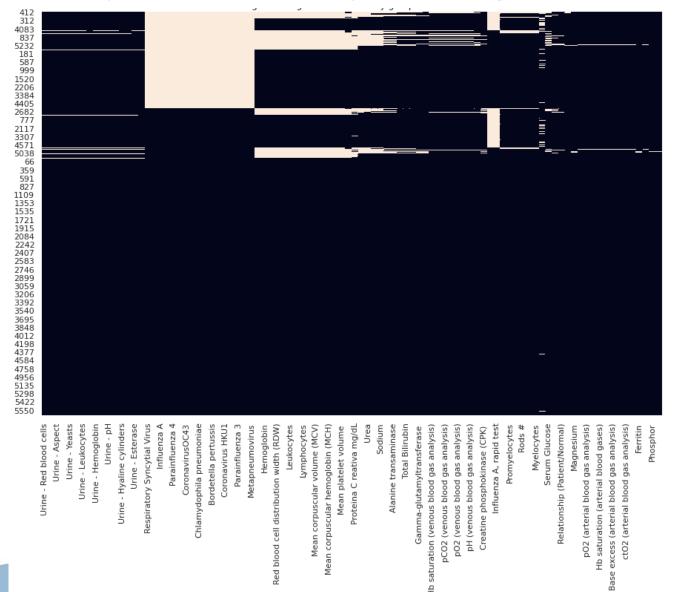


Figura 5 – Figura 2 reordenada pelos grupos de exames

A coocorrência entre os grupos de exames aumenta com a complexidade da ala de admissão do paciente.

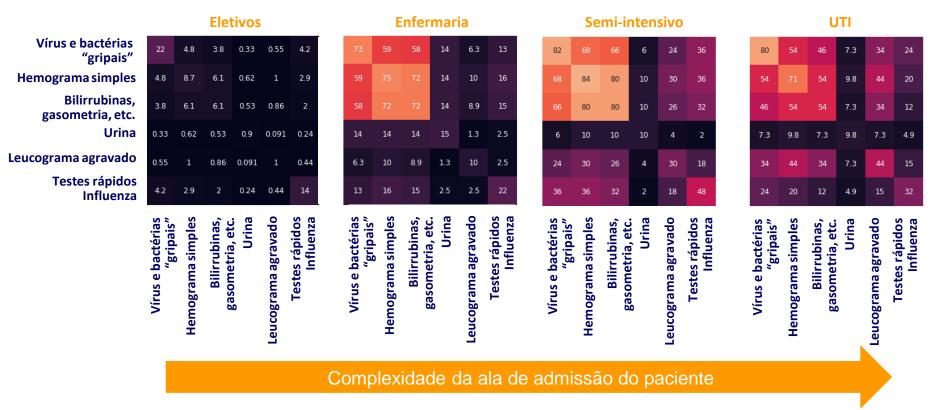


Figura 6 – Coocorrência de grupos de exames por ala de admissão hospitalar

Para reduzir o viés de gravidade do quadro clínico incorporado na realização de mais de um grupo de exames, nossos modelos foram treinados apenas em variáveis do mesmo grupo de exames.

## Detecção de SARS-CoV-2: Amostras de hemograma simples mostraram-se as mais eficazes na tarefa preditiva

Grupo de exames	Modelo	F1-Score Macro avg	Recall Macro avg	Precisão Macro avg	Acurácia
Hemograma simples	Baseline	46%	50%	43%	87%
	SVM	66%	68%	65%	83%
	Gradient Boost	67%	66%	67%	85%
	Random Forest	67%	68%	66%	83%
	Ada Boost	66%	73%	64%	79%
Vírus e bactérias "gripais"	Baseline	48%	50%	46%	92%
	SVM	48%	50%	46%	92%
	Gradient Boost	48%	50%	46%	92%
	Random Forest	60%	66%	59%	82%
	Ada Boost	51%	74%	58%	63%
Testes rápidos Influenza	Baseline	48%	50%	46%	92%
	SVM	47%	60%	53%	61%
	Gradient Boost	48%	50%	46%	92%
	Random Forest	49%	57%	52%	70%
	Ada Boost	48%	63%	54%	62%
Urina	Amostragem insuficiente				
Leucograma agravado	Amostragem insuficiente				
Bilirrubinas, gasometria, etc.	Amostragem insuficiente				

Conjunto de treino e teste estratificado por **SARS-CoV-2-RT-PCR** e **ala de admissão**.

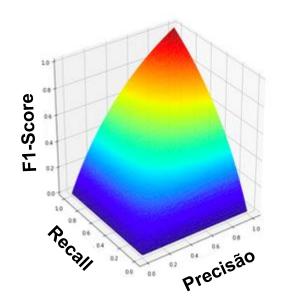
#### Hiperparâmetros otimizados

C, kernel, peso das classes

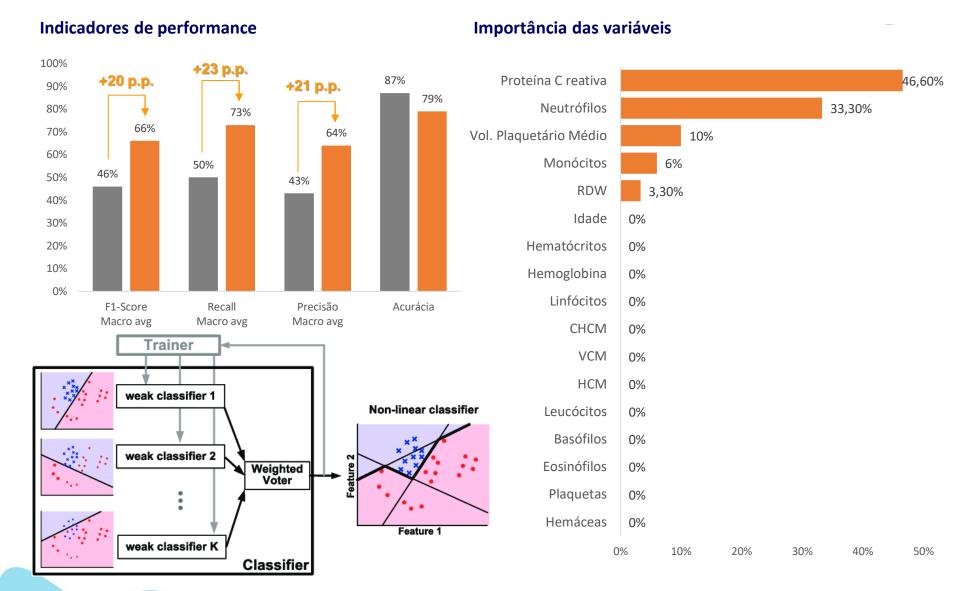
#Estimadores, profundidade máxima, taxa de aprendizado

#Estimadores, profundidade máxima, # máximo de variáveis, peso das classes

# estimadores, profundidade máxima, peso das classes, taxa de aprendizado

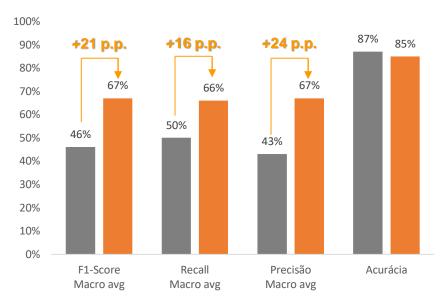


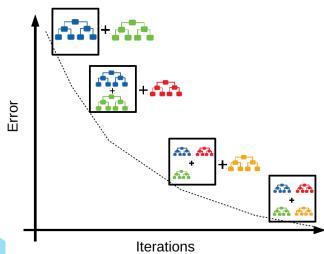
#### Modelo "Fique em Casa" (Ada Boost)



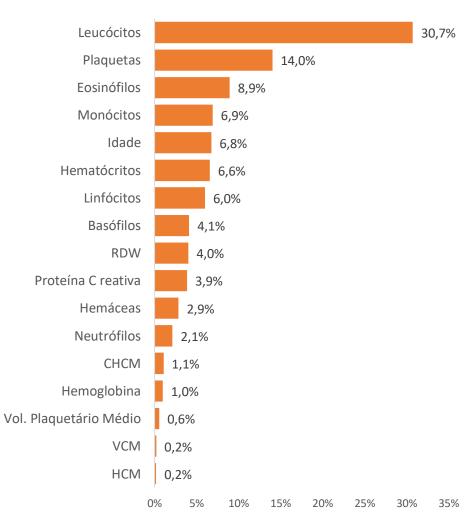
#### Modelo "Business As Usual" (Gradient Boosting)

#### Indicadores de performance





#### Importância das variáveis

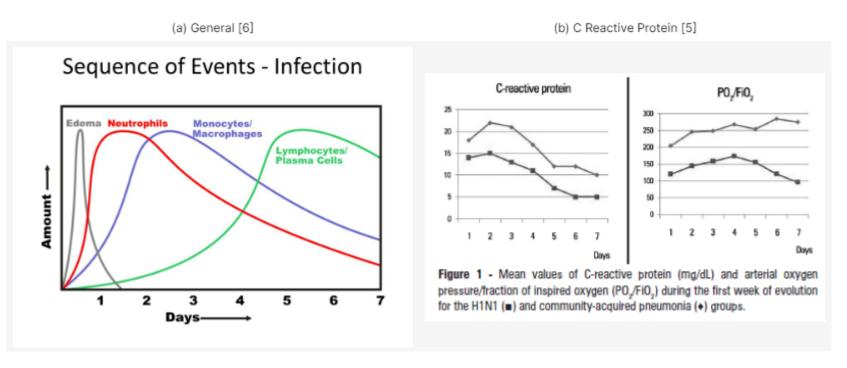


#### Nossa interpretação do modelo (hipóteses)

O Gradient Boosting possui precisão maior pois dá mais importância para sinais de **severidade da infecção**, especialmente leucócitos.

O AdaBoost favorece o recall porque é mais sensível a **componentes do hemograma que apresentam-se precocemente nos processos infecciosos**, especialmente a Proteína C Reativa.

Figura 7 – Cinética dos processos infecciosos com relação a glóbulos brancos

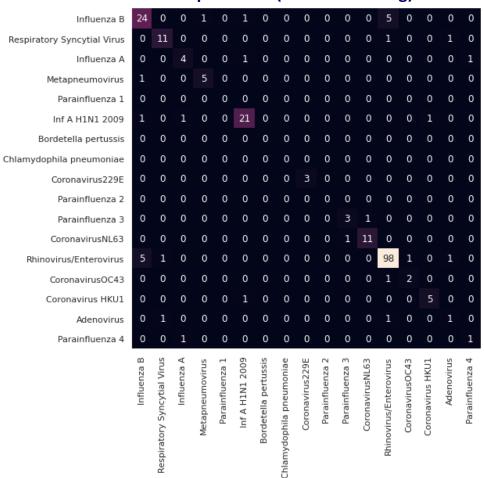


[5] Nardocci Paula, Gullo Caio Eduardo, Lobo Suzana Margareth. Severe virus influenza A H1N1 related pneumonia and community-acquired pneumonia: differences in the evolution. Rev. bras. ter. intensiva [Internet]. 2013 June; 25(2): 123-129. Available from: https://bit.ly/2W8Qe2M

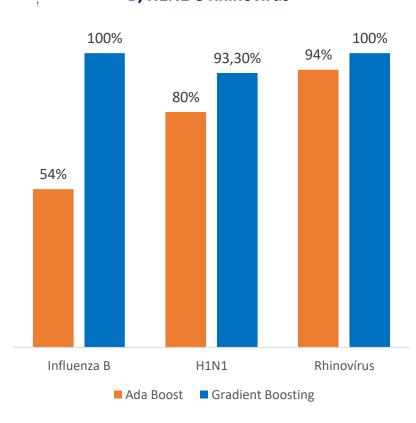
[6] J. Matthew Velkey. Cell Injury, Death, Inflammation, and Repair. Lecture notes. Duke University. Available at: https://slideplayer.com/slide/4382692/

## Backtest em outras infecções respiratórias: Nossos modelos diferenciaram SARS-CoV-2 de Influenza B, H1N1 e Rhinovírus

Figura 8 – Pacientes infectados com outras doenças respiratórias (SARS-CoV-2 Neg)



## Acurácia dos modelos em amostras de Influenza B, H1N1 e Rhinovírus



#### **Disclaimers**

- Os modelos não levam em consideração aspectos demográficos como gênero e etnia, assim como comorbidades dos pacientes.
- A amostra disponível pode não ser representativa da população brasileira, principalmente devido às variações de saúde decorrentes de particularidades regionais e desigualdades socioeconômicas.
- Os modelos apresentados não foram criticados por especialistas médicos.
- Os modelos não foram testados para variações de protocolos de coleta e processamento de amostras que podem apresentar-se ao escalá-lo para nível nacional.