Quem somos



César Pedrosa Soares - Doutorando em Saúde Global e Sustentabilidade na Faculdade de Saúde Pública da Universidade de São Paulo (USP). Página e contato: https://cpscesar.github.io/ e cpscesar@usp.br



Lucas Pedrosa Soares - Mestrando em Recursos Minerais e Meio Ambiente no Instituto de Geociências da Universidade de São Paulo (USP). Página e contato: https://lpsmlgeobr.github.io/ e lpsoares@usp.br

DeepDados: Blog para expor os projetos que estamos trabalhando - https://deepdados.github.io/

Apresentação do Projeto DeepDados

- Introdução
- Objetivo
- Metodologia
- Resultados Modelo 1 e Modelo 2
- Mapeamento de ativação de classe (algoritmo Grad-CAM)
- Implementação da Tecnologia

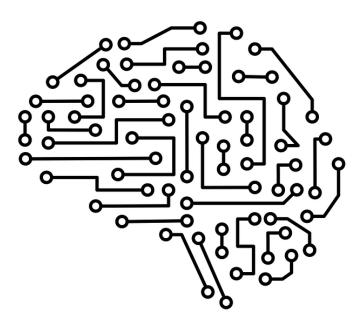


Introdução

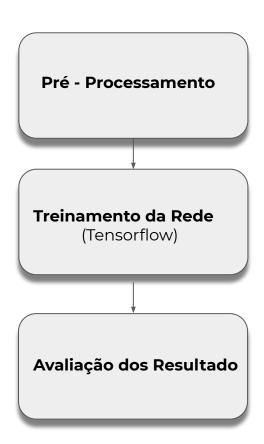
- Pandemia de COVID-19
- Diagnóstico como um procedimento crucial para o enfrentamento
 - Tempo de espera e acesso limitado
- Existência de indicadores específicos na radiografia de tórax (MING-YEN, 2020)
 - Utilização destas imagens no processo de diagnóstico da COVID-19 (AI, 2020)
 - Ampliar o acesso a outras formas de detecção e acelerar o processo de identificação
- Modelos de *deep learning* para tornar automática a detecção de casos de COVID- 19 a partir de imagens de radiografia de tórax (GOZES, 2020; XU, 2020; WANG; WONG, 2020)

Objetivo do Projeto

Treinar modelos, a partir do aprendizado profundo de máquina, capazes de detectar de forma precisa a presença da COVID- 19 a partir de imagens de radiografia de tórax. Tornar público os resultados obtidos e os dados utilizados.

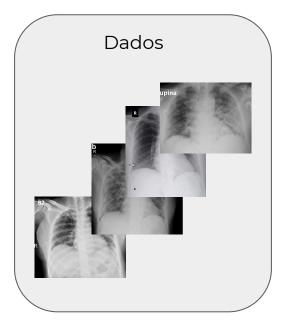


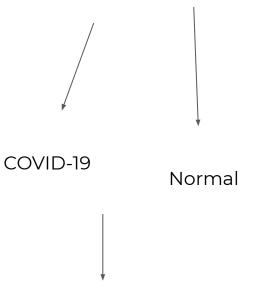
Metodologia



Pré - Processamento

Problema de Classificação Supervisionada

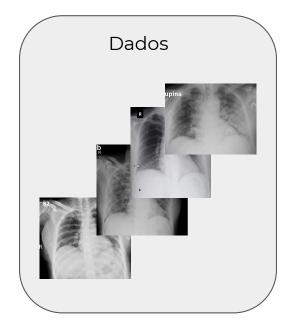


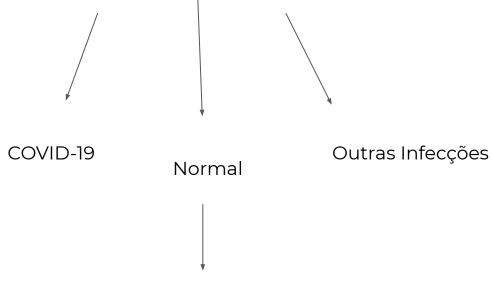


Modelo 1 - Classificação Binária

Pré - Processamento

Problema de Classificação Supervisionada



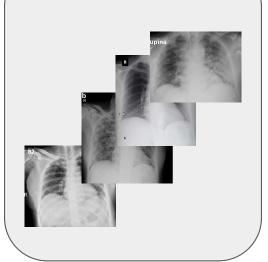


Modelo 2 - Classificação multiclasse

Pré - Processamento

Problema de Classificação Supervisionada





n = quantidade de imagens

Redimensionamento das Imagens (237x237x3)



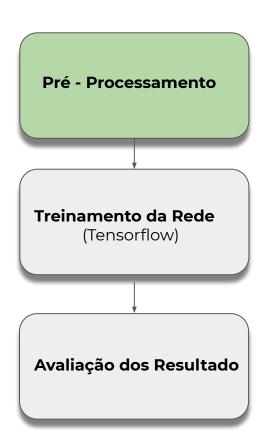
Transformação em um Array Imagens - (**n,237x237x3**)

Labels - 1 - (**n,1**)

Labels - 2 - (n,3)



Metodologia



Treinamento da Rede (Tensorflow)

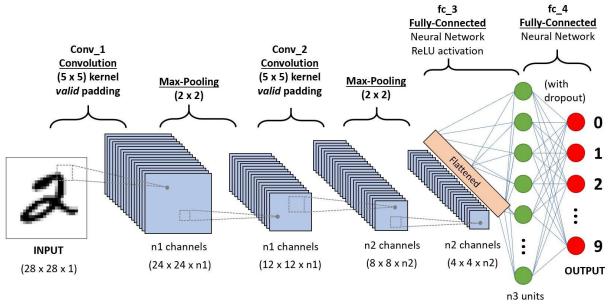


Separação em Dados de Treino e Teste

20% dos dados foram utilizados como teste

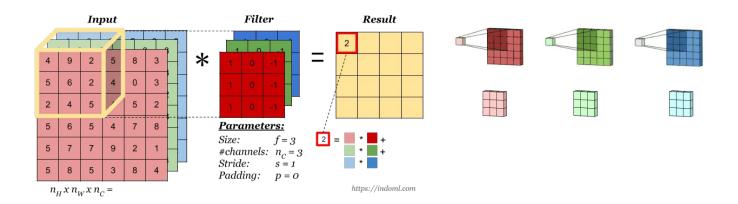
Redes de Convolução

Arquitetura para problemas de classificação



Intercalação de camadas de convolução e pooling com camadas densas no final da rede.

Camadas de Convolução



Filtros buscam representações relevantes para a classificação da imagem.

Os valores dos filtros são atualizados ao fim de cada época de treinamento.

 $n_H x n_W x n_C = (237x237x3)$

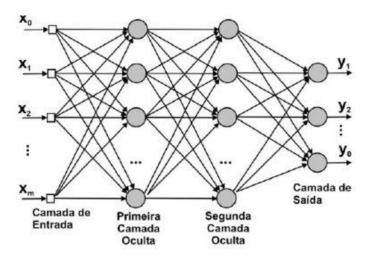
https://indoml.com

#channels: $n_C = 3$

Stride: Paddina:

Camadas de pooling reduzem a dimensão espacial do resultado (mapa de características).

Camadas de Densas



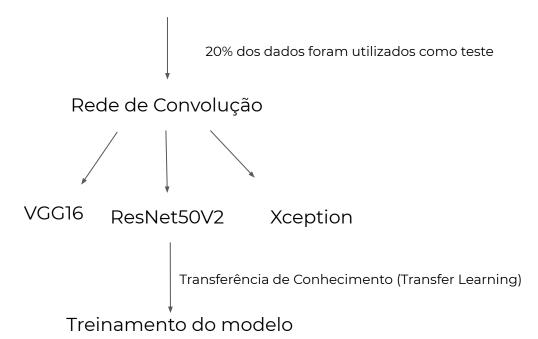
Camadas densas calculam a probabilidade da imagem pertencer a uma determinada classe.

A classe com maior probabilidade representa a predição de maior confidência do modelo.

Treinamento da Rede (Tensorflow)



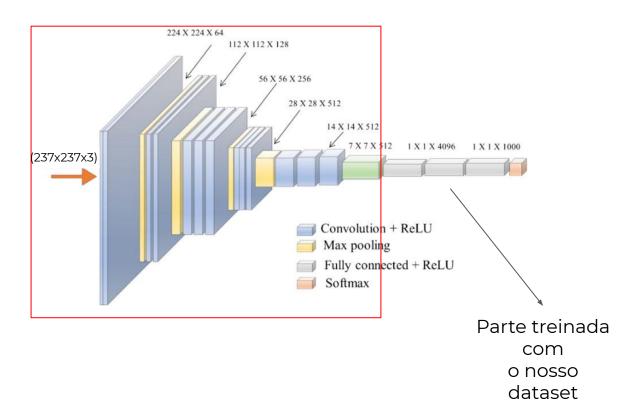
Separação em Dados de Treino e Teste



Transferência de Conhecimento (*Transfer Learning*)

Pesos obtidos com o dataset da Imagenet





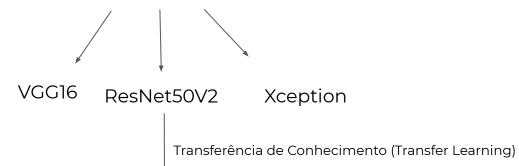
Treinamento da Rede (Tensorflow)





20% dos dados foram utilizados como teste

Rede de Convolução



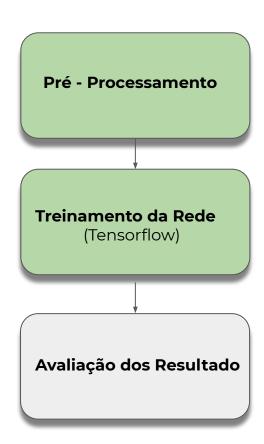
Treinamento do modelo

Learning Rate = 0.001 Batch_size = 8 Validation_split = 0,1 Epochs = 50

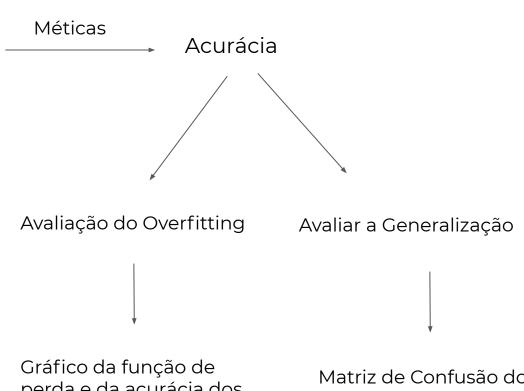
Função de perda: Entropia Bnária cruzada, softmax (multiclasse)

Função de Optimização = Adam.

Metodologia



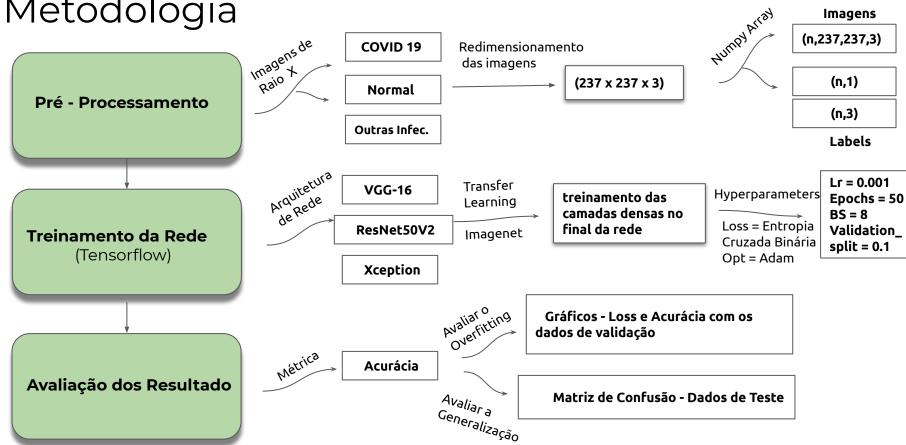
Avaliação dos Resultado



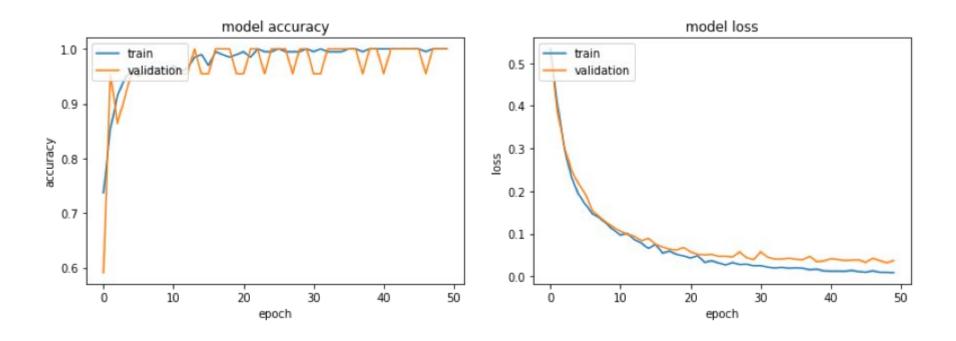
perda e da acurácia dos dados de treino e validação.

Matriz de Confusão dos dados de teste

Metodologia

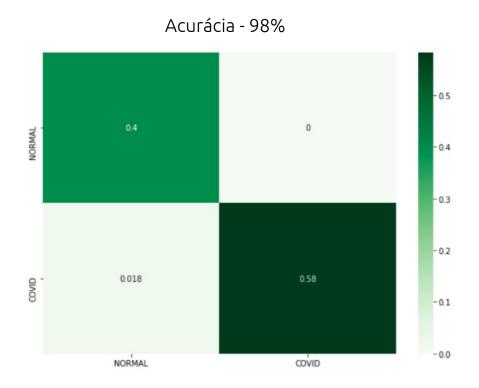


Modelo 1: VGG-16 - Função de perda



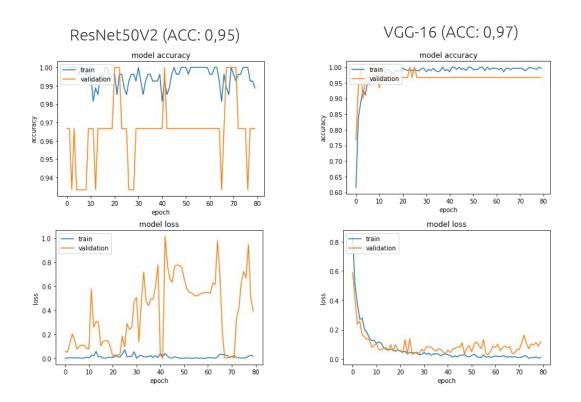
Resultados Parciais - Modelo 1 (VGG-16)







Modelo 2: Xception, ResNet50V2 e VGG-16 - Função de perda

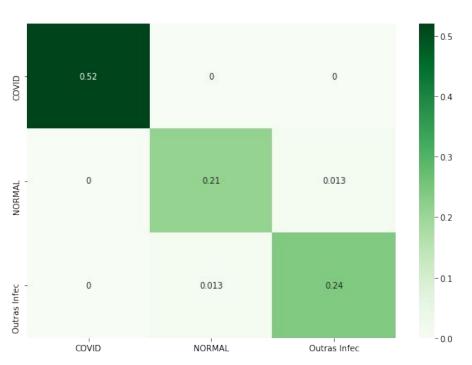


Resultados Parciais - Modelo 2 (VGG-16)

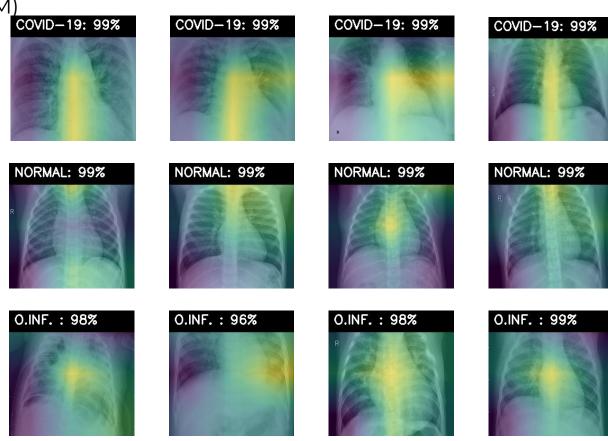
Apenas dois erros em 75 imagens



Acurácia - 97%



Modelo 2 (VGG-16) - Mapeamento de ativação de classe (algoritmo Grad-CAM)



Implementação da Tecnologia

- Construção de um aplicativo de celular e um website
- Obter novas imagens junto aos hospitais e secretarias de saúde
- Publicação dos métodos e resultados obtidos



Referências

Bibliografia utilizada:

- AI, Tao et al. Correlation of chest CT and RT-PCR testing in coronavirus disease 2019 (COVID-19) in China: a report of 1014 cases. Radiology, 2020. Disponível em: https://doi.org/10.1148/radiol.2020200642
- GOZES, Ophir et al. Rapid AI development cycle for the coronavirus (COVID-19) pandemic: initial results for automated detection & patient monitoring using deep learning CT image analysis. arXiv:2003.05037, 2020.
- MING-YEN, Ng et al. Imaging profile of the COVID-19 infection: radiologic findings and literature review. Radiology: Cardiothoracic Imaging, v.2(1), 2020. Disponível em: https://doi.org/10.1148/ryct.2020200034
- WANG, Linda; WONG, Alexander. COVID-Net: a tailored deep convolutional neural network design for detection of COVID-19 cases from chest radiography images. arXiv:2003.09871, 2020.
- XU, Xiaowei et al. Deep learning system to screen coronavirus disease 2019 pneumonia. arXiv:2002.09334, 2020.

Contatos



César Pedrosa Soares - Página e contato: https://cpscesar.github.io/ e cpscesar@usp.br



Lucas Pedrosa Soares - Página e contato: https://lpsmlgeobr.github.io/ e lpsoares@usp.br

Blog: https://deepdados.github.io/ DeepDados:

Twitter: https://twitter.com/DeepDados

Instagram: https://www.instagram.com/deepdados/