# Técnicas de Inteligência Artificial para diagnóstico de acidente vascular cerebral através de imagens e dados textuais sobre possíveis vítimas

<u>Vinícius de Paula Pilan</u>

Orientador: Dr. Clayton Reginaldo Pereira

### Resumo

- **Problema abordado:** quanto mais tardio é o diagnóstico de Acidente vascular cerebral (AVC), pior são os prejuízos para a vítima
- Objetivo: Criar um classificador de dados e de imagens sobre AVC com intuito de agilizar diagnósticos da doença
- Ao total serão desenvolvidos dois modelos:
  - 1. Classificador de dados: recebe informações sobre determinado indivíduo e o classifica como possível vítima ou não
  - 2. Classificador de imagens (rede neural): recebe imagens de tomografia sobre o cérebro de um indivíduo e o classifica como possível vítima ou não

# Cronograma – o que foi feito

|  | Julho | Agosto | Set. | Out. | Nov. | Dez. | Jan. |
|--|-------|--------|------|------|------|------|------|
| Início – estudos iniciais e<br>coleta de dados | X     |        |      |      |      |      |      |
| Modelo preditivo para fatores de risco         | x     | X      |      |      |      |      |      |
| Modelo preditivo para imagens                  |       |        | X    | X    |      |      |      |
| Finalização dos modelos                        |       |        |      |      | Χ    |      |      |
| Monografia                                     |       |        |      | X    | Χ    | Χ    |      |
| Apresentação                                   |       |        |      |      |      |      | Χ    |

## Desenvolvimento

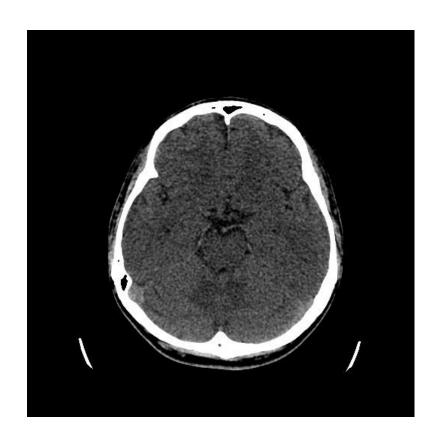
O que foi feito entre agosto a outubro

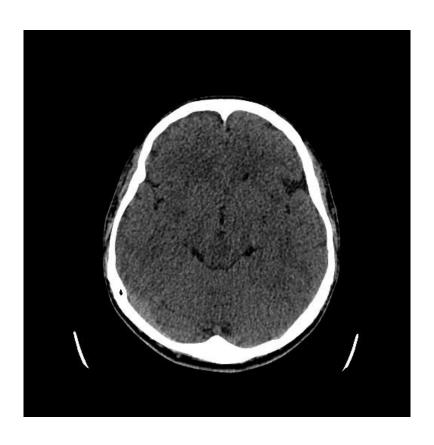
## Conjunto de dados utilizado

- Conjunto de imagens pertencentes a três classes:
  - Condição normal: 174 imagens
  - Condição de AVC Isquêmico: 157 imagens
  - Condição de AVC Hemorrágico: 144 imagens
- Obtidas através de tomografia computadorizada

## Conjunto de dados utilizado - exemplos

#### Exemplos condição normal

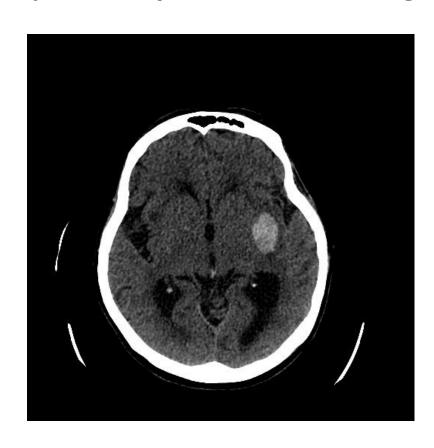


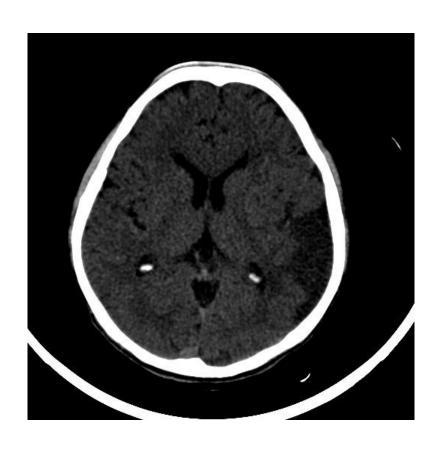


## Conjunto de dados utilizado - exemplos

Exemplo condição AVC - Hemorrágico

Exemplo condição AVC - Isquêmico





## Conjunto de dados utilizado – divisão feita

 O conjunto de dados foi divido em duas classes: condição de avc e condição de não avc

- Para criação da rede, o conjunto total foi divido em:
  - 65% para treinamento (309 imagens)
  - 35% para validação (166 imagens)

## Sobre a rede construída

#### Rede Neural:

- Conjunto de camadas interconectadas compostas por vários neurônios artificiais
- Possibilitam o computador a **reconhecer padrões** e **tomar decisões inteligentes** (deduções precisas)

#### Rede Neural Convolucional (CNN/ConvNet):

- Realça detalhes dos dados através da aplicação de filtros
- Consegue reduzir uma imagem sem perder detalhes importantes pooling
- Melhor desempenho quando a classificação depende de detalhes/características específicas

## Sobre a rede desenvolvida - introdução

#### **Rede Neural Convolucional:**

- Apresenta:
  - Camadas de convolução: realçar detalhes/características
  - Camadas de pooling: reduzir imagem sem perder detalhes cruciais
  - Camadas densas de neurônios: ajustam a rede de acordo com os dados
- Exemplos famosos:
  - LeNet
  - ResNet
  - AlexNet
  - VGGNet

## Rede VGGNet – VGG-16

- É um tipo de Rede Neural Convolucional (CNN)
- Famoso por utilizar combinação de filtros 3x3 (pequenos) para conv.
  - Redes concorrentes utilizam 7x7, 11x11
- Faz pooling com filtros 2x2
- Foi feito o transfer learning de uma VGG-16 pré treinada para a rede construída

## Sobre a rede desenvolvida – arquitetura simplificada

#### Camadas que compõem a rede:

- Camadas de entrada pré processamento (rescale e data augmentation)
- Camadas da VGG pré treinada (diversas camadas de convolução e pooling pré estruturadas e treinadas transfer learning)
- Camada Flatten
- Camadas densas de neurônios
- Camada de saída

## Resultados obtidos

| Métrica                  | Dados de treino | Dados de validação |  |  |  |
|--------------------------|-----------------|--------------------|--|--|--|
| Loss                     | 0.1936          | 0.1105             |  |  |  |
| TP (verdadeiro positivo) | 90.0000         | 53.0000            |  |  |  |
| FP (falso positivo)      | 3.0000          | 1.0000             |  |  |  |
| TN (verdadeiro negativo) | 111.0000        | 59.0000            |  |  |  |
| FN (falso negativo)      | 12.0000         | 2.0000             |  |  |  |
| Acurácia                 | 93.06%          | 97.39%             |  |  |  |
| Precisão                 | 0.9677          | 0.9815             |  |  |  |
| Recall                   | 0.8824          | 0.9636             |  |  |  |
| Área sob a curva ROC     | 0.9802          | 0.9944             |  |  |  |
| Taxa de falso negativo   | 9.76%           | 3.28%              |  |  |  |
| Taxa de falso positivo   | 3.23%           | 1.85%              |  |  |  |

O que falta ser feito?

# Cronograma – o que falta ser feito

|  | Julho | Agosto | Set. | Out. | Nov. | Dez. | Jan. |
|--|-------|--------|------|------|------|------|------|
| Início – estudos iniciais e<br>coleta de dados | X     |        |      |      |      |      |      |
| Modelo preditivo para fatores de risco         | X     | X      |      |      |      |      |      |
| Modelo preditivo para imagens                  |       |        | X    | X    |      |      |      |
| Finalização dos modelos                        |       |        |      |      | X    |      |      |
| Monografia                                     |       |        |      | Χ    | X    | X    |      |
| Apresentação                                   |       |        |      |      |      |      | X    |

Obrigado pela atenção!!