

# Segmentação e classificação de imagens mamográficas

Lucas Saliba<sup>1</sup>, Ygor Matheus Lacerda de Melo<sup>2</sup>

<sup>1</sup>Instituto de Ciências Exatas e Informática

Pontifícia Universidade Católica de Minas Gerais (PUC Minas)

Av. Dom José Gaspar, 500 – 30.535-610 – Belo Horizonte – MG – Brazil

## 1. Introdução

O câncer de mama é uma das doenças mais prevalentes entre mulheres em todo o mundo, superando o câncer de pulmão em número de casos, de acordo com a Organização Mundial da Saúde (OMS) em 2020. A densidade mamária pode ser um indicador de risco para o desenvolvimento do câncer de mama, pois mulheres com maior densidade podem ter lesões ocultas que podem ser indicativas da doença. Infelizmente, essas lesões geralmente são descobertas tardiamente, resultando em um agravamento do problema. Portanto, é crucial detectar o câncer o mais cedo possível, pois isso aumenta significativamente as chances de cura.

A densidade da mama está diretamente relacionada ao risco de desenvolvimento do câncer. Mulheres com maior densidade mamária podem ter lesões que passam despercebidas, levando a um diagnóstico tardio da doença. O American College of Radiology desenvolveu uma escala de densidade chamada BIRADS, que fornece informações aos radiologistas sobre a diminuição da sensibilidade dos exames à medida que a densidade da mama aumenta.

A motivação deste trabalho é realizar uma análise visual das imagens disponíveis resultantes de exames de mamografia, que é a principal ferramenta de rastreamento do câncer de mama. É essencial que a densidade mamária seja levada em consideração durante a avaliação, a fim de garantir uma detecção precoce e um tratamento adequado para o câncer de mama.

O objetivo deste trabalho é o desenvolvimento de um software que seja capaz de treinar uma rede neural através de imagens mamográficas a fim de classificar qual o tipo de BIRADS pertence a imagem. Para obtermos um resultado satisfatório, é necessário a alta precisão de detecção da rede neural, diminuindo as taxas de erro e aumentando as taxas de acerto.

**TODO: Conferir numeração abaixo**

O restante deste artigo está organizado da seguinte forma: a Seção 2 trata da descrição de implementação do software e informações de bibliotecas utilizadas; a Seção 3 lista as técnicas implementadas para realização da classificação e método de segmentação das imagens; a Seção 4 discute os resultados obtidos; a Seção 5 mostra o relatório do Github e, por fim, a Seção 6 as referências bibliográficas.

## 2. Descrição do Projeto

O projeto foi desenvolvido utilizando a linguagem Python (versão 3.11.3 disponível para download no site oficial) e o Visual Studio Code como IDE. A seguir, forneceremos uma breve descrição sobre as bibliotecas aplicadas em nosso projeto.

## 2.1. Bibliotecas utilizadas

A biblioteca Tkinter é uma biblioteca que já vem com a instalação do Python, utilizamos na criação da interface e importamos a função "filedialog". Para auxiliar no processamento das imagens e execução de tarefas de visão computacional, utilizamos a biblioteca CV2 do OpenCv, além da função "ImageTk" da biblioteca Pillow que realiza a junção das bibliotecas Pillow e Tkinter. A biblioteca Numpy também foi importada para auxiliar na manipulação das imagens. Já a biblioteca OS, é um módulo que auxilia na criação de scripts e biblioteca TQDM utilizamos para adicionar barras de progresso.

### TROCAR IMAGEM

```
7  import cv2
8  import PIL
9  import PIL.ImageTk
10 import tkinter
11 import tkinter.filedialog
12 import os
13 import tqdm
14 import numpy as np
```

Figura 1. Bibliotecas utilizadas no desenvolvimento da aplicação

## 3. Técnicas Implementadas

### 3.1. Medidas

### 3.2. Descritores

### 3.3. Hiperparâmetros do classificador

## 4. Resultados obtidos

## 5. Relatório

## 6. Referências Bibliográficas

### Referências