# Detecção do Vírus da COVID-19 por Microscopia Eletrônica

Laura N. de Andrade, Lucca A. M. Santos, Richard V. R. Mariano landrade@sga.pucminas.br, lucca.santos@sga.pucminas.br, richard.mariano@sga.pucminas.br

Resumo—COVID-19 é uma doença infeciosa causada pelo coronavírus da síndrome respiratória aguda grave 2 (SARS-CoV-2). Este artigo é a documentação do programa desenvolvido para detectar o vírus. Explicamos as técnicas implementadas e as bibliotecas utilizadas. Ao final discutimos os resultados obtidos e os experimentos feitos.

Index Terms—Vírus, imagem, Transformada de Hough, Correlação Cruzada, Limiarização, COVID-19

# I. Introdução

A COVID-19 é uma doença infeciosa causada pelo coronavírus da síndrome respiratória aguda grave 2 (SARS-CoV-2). A doença surgiu no final de 2019 e já atingiu mais de 180 países, com mais de 6 milhões de pessoas infectadas no mundo todo. Este trabalho foi desenvolvido como parte da disciplina de Processamento de Imagens. Desenvolvemos um aplicativo para realizar a detecção do vírus em imagens, utilizando técnicas diversas, além de realizar a contagem de vírus contidos naquela imagem.

## II. MOTIVAÇÃO

A motivação deste trabalho foi colocar em prática o conhecimento adquirido durante o semestre, além de trabalhar um assunto de importância mundial.

# III. OBJETIVOS

Este trabalho tem como objetivo identificar o coronavírus em meio a várias células a partir da análise de uma imagem aplicando métodos de reconhecimento de padrões e aprendizado de máquina.

# IV. TÉCNICAS IMPLEMENTADAS

Para o desenvolvimento desta aplicação foi implementada uma interface gráfica de fácil utilização e manutenção. Dentre as linguagens propostas (C, C++ ou Java), foi escolhida para desenvolver a aplicação a linguagem Java devido a familiaridade e a facilidade de encontrar materiais, como bibliotecas e fóruns, para auxiliar na criação do projeto. Utilizamos diversas bibliotecas da linguagem na implementação, como por exemplo *OpenCV*.

A janela inicial do sistema possui 8 funcionalidades. São elas: Carregamento de imagem, Seleção, *Zoom In, Zoom Out*, Restauração de imagem, Limiarização, Rotulação e Detecção, cada uma representada por um botão.

 Carregamento de imagem - Ao selecionar essa opção, uma janela se abrirá para que você escolha a imagem a ser carregada, em um dos seguintes formatos: PNG,

- TIFF ou JPG. Após escolher, a imagem é carregada e exibida na tela, e automaticamente um histograma de tons de cinza é calculado. Um histograma mostra a frequência com que um certo valor aparece na amostra. Neste caso, quantas vezes um tom de cinza aparece na imagem escolhida.
- 2) Seleção Com esta ferramenta o usuário pode selecionar uma área da imagem. Deve-se clicar em dois pontos, que formaram um retângulo que indica a seleção. A seleção deve ser um exemplo do coronavírus para que a partir dele se possa identificar os outros vírus.
- Zoom In Esta aplicação permite que você escolha, através de uma caixa de diálogo, o percentual de zoom que deseja aplicar na imagem.
- Zoom Out Análogo ao "Zoom In", porém distancia a imagem.
- Restauração de imagem Esta funcionalidade tem como único objetivo restaurar a imagem original caso tenha sido anteriormente limiarizada ou rotulada.
- 6) Limiarização A limiarização só pode ser usada quando alguma imagem foi carregada anteriormente. Um algoritmo binário é aplicado, dividindo toda a cor da imagem em apenas dois tons, preto e branco. A partir de uma barra de *slider*, o usuário pode alterar o ponto desta divisão.
- 7) Rotulação Uma rotulação só é possível quando a imagem já foi limiarizada previamente, dessa forma, caso a imagem não esteja limiarizada, a rotulação aciona a função de limiarização e depois rotula. Ela colore cada objeto de uma cor, e o fundo de outra, permitindo assim, a identificação mais precisa de cada objeto.
- 8) Detecção Essa função só é liberada após o usuário selecionar na imagem o exemplo de um vírus. Sua única ação é iniciar uma nova janela onde os algoritmos de detecção serão utilizados.

A segunda janela, que é chamada pelo botão de detecção, possui 2 funcionalidades. Algoritmos de Transformada de Hough Elíptica e Correlação Cruzada, cada uma representada por um botão que ao clicado executa o algoritmo e exibe o resultado na tela.

 Transformada de Hough Elíptica: A transformada de Hough é uma técnica usada para extração de características, usada na análise de imagens, visão computacional e processamento de imagem digital. O objetivo do algoritmo é encontrar formas geométricas em imagens,

- como retas, círculos e elipses.
- Correlação Cruzada: A correlação cruzada é um artifício usado em processamento de imagens digitais para encontrar, na imagem sendo processada, pedaço(s) que equivalem a uma imagem usada como template.

## V. BIBLIOTECAS

As bibliotecas utilizadas para o desenvolvimento da aplicação foram:

- Java Swing: Interface (frames, painéis, botões, label).
- Java AWT: Captura de eventos.
- OpenCV [1]: Uma biblioteca desenvolvida em C++, mas está disponível para diversas linguagens de programação, como C, Python, GO e Java. Ela possui as funções de processamento de imagens que utilizamos nos algoritmos de detecção do coronavírus.
- Luminance [2]: Biblioteca utilizada na limiarização. Calcula a luminância de cada pixel para garantir uma limiarização mais eficiente.

## VI. EXPERIMENTOS

Ao carregar a imagem, um histograma com os tons de cinza é calculado e exibido na tela. Algumas funcionalidades estão disponíveis para uma melhor análise. Temos o *Zoom*, que é uma funcionalidade mais simples, mas que permite um aumento, ou redução da imagem. A limiarização traz novas possibilidades ao dividir a imagem em dois tons, permitindo uma melhor identificação do que é fundo e do que é objeto. A partir disso, temos a rotulação que em uma imagem limiarizada, é capaz de separar através de cores, os objetos identificados na imagem.

Na Limiarização um slide bar está disponível para definir o limite do tom para separação binaria, assim, tudo que fica a baixo desse valor fica preto, e tudo acima fica branco.

Ao selecionar a parte da imagem que contém o vírus, o próximo passo é clicar no botão detectar para abrir a janela de detecção. Nessa janela existe um botão para cada algoritmo implementado e 2 *sliders* para variar parâmetros nas funções. A área selecionada e a limiarização aplicada influenciam diretamente na eficiência dos algoritmos.

Na Transformada de Hough [3], utilizando a biblioteca OpenCV, primeiro encontramos todas as circunferências, é aplicado um filtro de suavização na imagem para também encontrar outras formas elípticas. Com todas as formas circulares armazenadas, comparamos os tons de cinza de cada elipse com a área selecionada previamente, a porcentagem de aceitação (vírus/não vírus) para essa comparação é definida pelo usuário diretamente através da barra de slide "Máxima diferença" que varia de 0 a 50%. Se a diferença de tons de cinza entre a área selecionada e a elipse em questão for menor que a máxima diferença, então o objeto é um vírus.

A correlação cruzada [4] também utiliza a biblioteca OpenCV para buscar áreas de possíveis vírus, nesse caso, o algoritmo busca pela área mais semelhante a selecionada. Para melhorar a eficiência do algoritmo foi implementado um sistema de iterações. A cada iteração é removido da imagem o

recorte que tenha maior similaridade à área selecionada, dessa forma encontra-se vários vírus distintos. Para definir o número de iterações, e consequentemente quantidade de possíveis vírus a serem encontrados, se utiliza uma barra de slide chamada "Número máximo de vírus"que varia de 0 ao tamanho da imagem divida pelo tamanho do *template* (área selecionada). Após isso, comparamos os tons de cinza de cada potencial área com o *template*, assim como a transformada de Hough, a porcentagem de aceitação para essa comparação também é definida pelo usuário através da barra de slide "Máxima diferença"que varia de 0 a 50%.

## VII. RESULTADOS

Os algoritmos desenvolvidos mostraram um ótimo desempenho na solução do problema, como podemos ver nas figuras 1 e 2. Estes resultados dependem da melhor escolha de parâmetros e área de seleção.

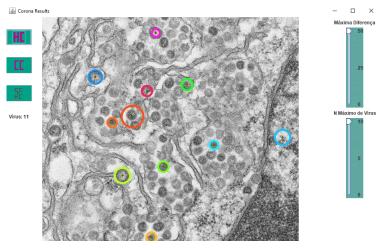


Figura 1: Demonstração do funcionamento do algoritmo Transformada de Hough Elíptica

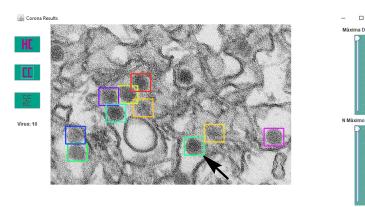


Figura 2: Demonstração do funcionamento do algoritmo Correlação Cruzada

Para evitar *overfitting* executamos uma série de testes com várias possibilidades e comparamos os resultados. As tabelas I e II mostram o resultado obtido.

Na montagem da tabela, fizemos uma análise através da nossa observação do que se encaixaria como vírus.

Tabela I: Transformada de Hough Elíptica

Máx. diferença	Img	Nº de vírus	Corretos	Falso positivo
50	1	11	10	1
40	1	8	7	1
30	1	2	2	0
50	2	6	6	0
40	2	2	2	0
30	2	0	0	0

Tabela II: Correlação Cruzada

Máx. dif.	Máx. vírus	Img	Nº de vírus	Corretos	F. positivo
50	10	1	9	5	4
50	5	1	5	3	2
25	10	1	4	4	0
25	5	1	2	2	0
50	10	2	10	8	2
50	5	2	5	5	0
25	10	2	8	6	2
25	5	2	3	3	0

Durante o desenvolvimento deste trabalho, foi possível perceber que cada algoritmo funciona melhor para um determinado tipo de imagem. No caso da Transformada de Hough Elíptica, descobrimos que seu desempenho é melhor quando as formas a serem detectadas possuem uma borda mais definida.

Já a Correlação Cruzada, detecta formas com uma forma mais próxima da forma do pedaço da imagem usado como *template*. O principal problema deste algoritmo é que ele identifica somente formas de mesmo tamanho, logo, se tivermos um objeto extremamente parecido com a área selecionada, mas de dimensão diferente, o algoritmo não é capaz de encontrar.

## VIII. HARDWARE

O computador utilizado para os testes e a execução do programa foi um Thinkpad t440s, com um processador Intel Core i7-4600 (quarta geração), memória RAM de 8,00GB (7,88 utilizáveis). O sistema operacional da máquina é um Windows 10 Home edition.

Neste *hardware* nenhuma das funcionalidades da aplicação atingiram um tempo superior a 1 segundo de execução.

## IX. CONCLUSÃO E TRABALHOS FUTUROS

Os algoritmos de detecção se mostraram promissores na resolução do problema proposto de identificação do coronavírus. O objetivo inicial de colocar em uso o conhecimento adquirido durante o semestre foi atingido e aperfeiçoado, uma vez que foi possível visualizar através de experimentos práticos o que antes era somente teórico.

Posteriormente, existem melhoras que podem ser feitas a ambos algoritmos, para que o resultado obtido seja o mais próximo possível do esperado, novos algoritmos podem ser propostos como LBPH e Descritores de Haralick, além da união de métodos de cada algoritmo para buscar uma melhor performance.

A resolução encontrada para o algoritmo de Rotulação também pode ser melhorada no futuro, limpando as bordas dos objetos e consequentemente obtendo um esqueleto mais definido, levando a uma melhor rotulação da imagem.

Por fim, o algoritmo de Limiarização, apresentou um desempenho excelente em todas as imagens utilizadas para os testes.

#### REFERÊNCIAS

- "Classe opency," https://opency-java-tutorials.readthedocs.io/en/latest/01-installingopency-for-java.html.
- [2] "Classe luminance," https://introcs.cs.princeton.edu/java/31datatype/Luminance.java.html.
- [3] "Opency: Hough circle transform," https://docs.opency.org/3.4/d4/d70/tutorial\_hough\_circle.html.
- [4] "Opency: Template matching," https://docs.opency.org/3.4/de/da9/tutorial\_template\_matching.htmll.