

DETECÇÃO DE MELANOMA Equipe 01

Grupo:

Caio Miazzi e Mateus Balda

Introdução



O que é?

- O melanoma se caracteriza como uma doença causada pela formação de células malignas (câncer) a partir dos melanícitos (células que são cor à pele).
- Mudanças de aparência de pintas ou sinais podem significar uma transformação em melanoma.
- Considerado um tipo grave de câncer, por sua alta possibilidade de provocar metástase.
- O diagnóstico é auxiliado por exames que avaliam as pintas/sinais da pele.

Tipos

Método ABCDE



Assimétricas: quando a metade da pinta é diferente da outra metade.





Bordas irregulares: se elas são dentadas, chanfradas e com sulcos.



Cor: quando não é a mesma em toda a pinta, com diferentes tons de marrom e preto e, às vezes, de vermelho, azul ou branco.



Diâmetro de mais de 6 mm, embora médicos possam diagnosticar melanomas bem menores com um aparelho chamado dermatoscópio.

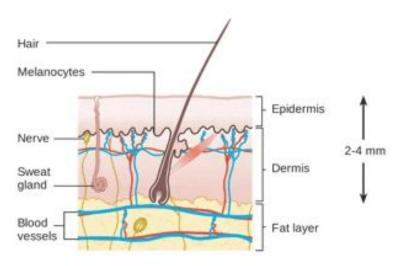


Evolução: mudanças observadas em suas características ao longo do tempo (tamanho, forma ou cor).

Ref.[3]

Evolução do melanoma





Ref.[4]

Melanoma no Brasil

- Corresponda a cerca de 30% de todos os tumores malignos registrados no país (2022 INCA)
- Estimativa de novos casos: 8.980, sendo 4.640 homens e 4.340 mulheres (2022 INCA)
- Número de mortes: 1.832, sendo 1.057 homens e 775 mulheres (2021 Atlas de Mortalidade por Câncer - SIM).
- Risco de melanoma é de cerca de 2,6% em brancos, 0,1% em negros e 0,6% em hispânicos Ref.[5]

Limitações raciais



Leveraging Artificial Intelligence to Improve the Diversity of Dermatological Skin Color Pathology: Protocol for an Algorithm Development and Validation Study

Eman Rezk¹ (10); Mohamed Eltorki² (10); Wael El-Dakhakhni¹ (10)

Limitações raciais

Monk Skin Tone Scale



Metodologia



Todas as imagens estão no formato .jpg

Há 21 imagens Pequeno desequilíbrio na distribuição das classes no conjunto de treino

Distribuição de Classes Classes de Teste Classes de Treinamento 1000 6000 5000 4000 600 2 3000 400 200 1000 Teste Beniano Teste Maligno Treinamento Benigno Treinamento Maligno Classes Classes

Não há duplicatas Não há

Todas as imagens possuem a dimensão 224x224

Treino Teste 6.289 1.000 13.879 Benigno Benigno **Imagens** 5.590 1.000 Maligno Maligno



Imagens semelhantes com rotações e contraste distintos

Model	Accuracy	Loss	Link
EfficientNetV2	96% (0.9620)	12% (0.12)	https://www.kaggle.com/code/bhaveshmittal/cancer-detectio n-using-pytorch-96-accuracy
DenseNet201	95%(0.9537)	21% (0.2174)	https://www.kaggle.com/code/yossefmohammed/melanoma -cancer-detection-dense-net201
Resnet34	94% (0.94)	15% (0.154194)	https://www.kaggle.com/code/alkidiarete/melanoma-cancer- using-fast-ai
Sequential_ 2	90% (0.9056)	22% (0.2200)	https://www.kaggle.com/code/tarungupta02/melanoma-canc er-image-classification-using-cnn
ResNet50	77% (0.7730)	49% (0.4901)	https://www.kaggle.com/code/muhammadfaizan65/melano ma-cancer
InceptionResNet V2	92% (0.9234)	34% (0.3425)	https://www.kaggle.com/code/yossefmohammed/melanoma -cancer-detection
EfficientNetB5	90% (0.9091)	95% (0.9525)	https://www.kaggle.com/code/yossefmohammed/melanoma -cancer-efficientnetb5
Sequential	75% (0.7515)	1.2481	https://www.kaggle.com/code/vizeno/skin-cancer-detection- cnn
Involution	85% (0.8552)	0.3111	https://www.kaggle.com/code/banddaniel/melanoma-classification-involution-neural-network#-InvolutionLayer

- 1. Modelos próprios:
 - a. Sequential grayscale, normalization, CLAHE
 - i. 15 epochs, **accuracy** 0.8015, **loss** 0.403
 - b. Alternative 1: histogram equalization
 - i. 15 epochs, **accuracy** 0.8160, **loss** 0.395
 - ii. 50 epochs, **accuracy** 0.8575, **loss** 0.3310

Etapa 2 - Metas



Neural style transfer (VGG19)



Yolo V8 e DenseNet201



Segmentação para EDA de distribuição de tonalidade de peles



PCA e autoencoders

Improving Skin Color Diversity in Cancer Detection: Deep Learning Approach

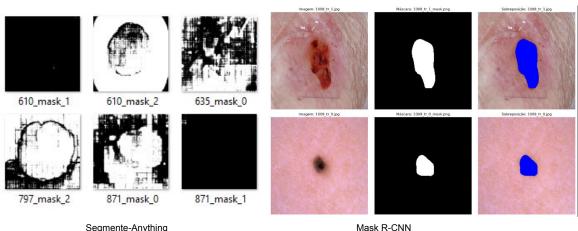
Monitoring Editor: Robert Dellavalle and Torunn Sivesind

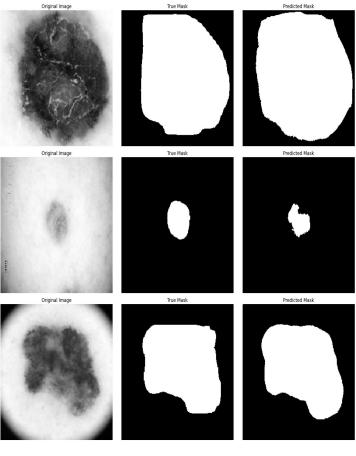
Reviewed by Theophile Ndabu, Michael Marchetti, and Zhongqiang Li

* Conforme o paper acima, executado similarmente a mesma metodologia

Etapa 3 - Segmentação

- Desafio: Criação de máscaras
- Segment-Anything (META)
- Mask R-CNN
- U-Net: Segmentar o resto do dataset

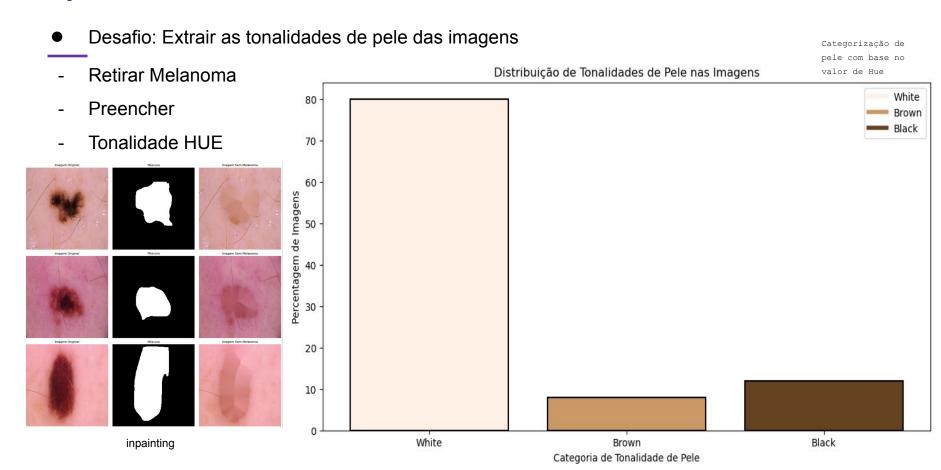




Segmentação U-net / Avaliação no conjunto de teste: Média IoU: 0.8053596608710675

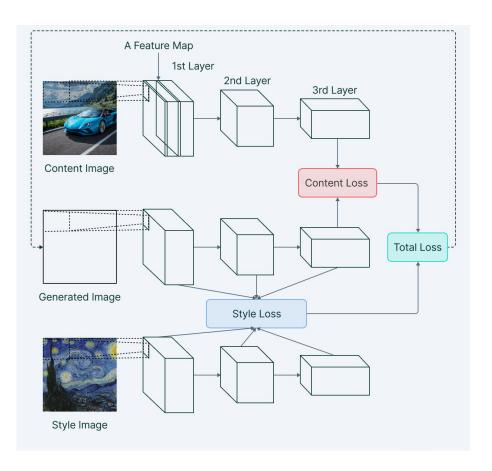
Média Dice: 0.8870363436066347

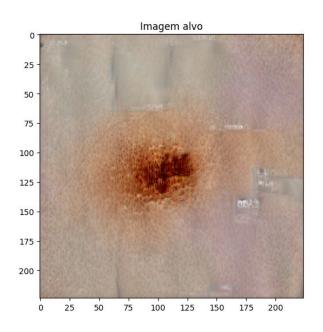
Etapa 3 - Análise de Tons de Pele

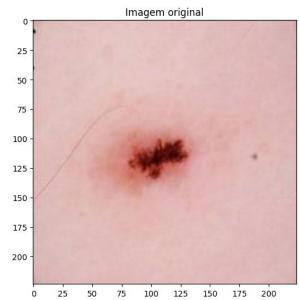


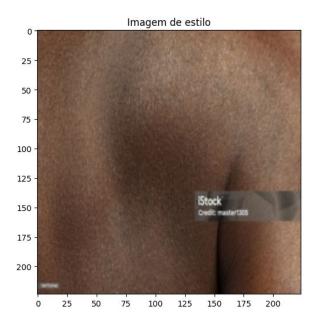
VGG19

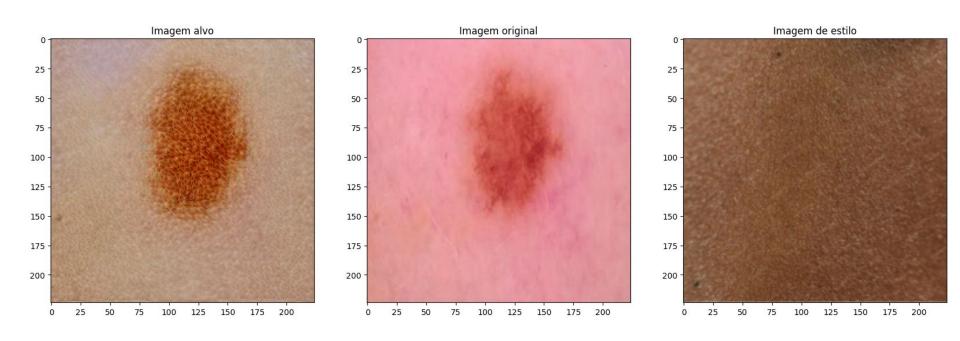


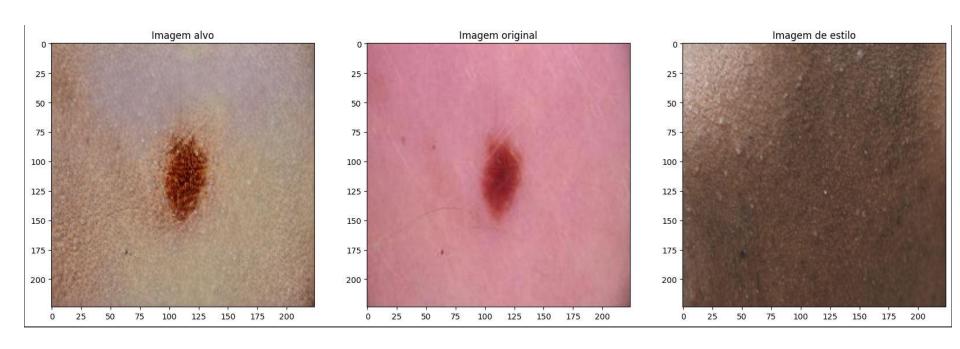












Metas alcançadas

- Neural style transfer (VGG19) -> Parcialmente
- 2. Segmentação e criação de masks -> Parcialmente
- 3. EDA de distribuição de tonalidade de peles -> Êxito

Modelo final

- 1. Para detecção de melanoma **Efficientnet-v2** se mostrou mais eficiente em comparação aos demais modelos;
- 2. Para uma primeira instância do modelo na produção, ele atende bem as duas classes **benigno** e **maligno**;

Trabalhos futuros

- 1. Pré-processamento avançado nas imagens;
- Treinamento com uma quantia significativa de imagens de peles de tons variados;
- 3. Modelo auxiliar com treinamento tabulares;
- 4. Ensamble: segmentation + detection



Referências bibliográficas

- [1]. https://gbm.org.br/o-melanoma/
- [2].https://www.gov.br/inca/pt-br/assuntos/cancer/tipos/pele-melanoma#:~:text=O%20câncer%20de%20pele%20melanoma,de%20manchas%2C%20pintas%20ou%20sinais.
- [3]. ABIFICC. Entenda a diferença entre os tipos de câncer de pele. ABIFICC, 2024. Disponível em: https://abificc.org.br/noticia/entenda-a-diferenca-entre-os-tipos-de-cancer-de-pele/. Acesso em: 23 ago. 2024.
- [4]. MOBASSIR. Analyzing Melanoma: See Like a Dermatologist. Kaggle, 2023. Disponível em: https://www.kaggle.com/code/mobassir/analyzing-melanoma-see-like-dermatologist#References. Acesso em: 23 ago. 2024.
- [5]. ONCOGUIA. Estatística para câncer de pele melanoma. ONCOGUIA, São Paulo, 2024. Disponível em: https://www.oncoguia.org.br/conteudo/estatistia-para-cancer-de-pele-melanoma/7066/186/#:~:text=Em%20geral%2C%200%20risco%20de,mais%20altas%20entre%20as%20mulheres . Acesso em: 23 de agosto de 2024.