KHÓA LUÂN TỐT NGHIỆP

TIẾP CẬN HỖ TRỢ CHẨN ĐOÁN UNG THƯ TỪ NHỮ ẢNH SỬ DỤNG PHƯƠNG PHÁP HỌC SÂU



PGS.TS.HUYNHTRUNGHIẾU GVHD: PGS.TS HUYNH TRUNG HIÊU SINH VIÊN: NGUYÊN THỊ THẠNH HÒA - 19429041

TRƯƠNG THỊ CẨM LY - 19532211

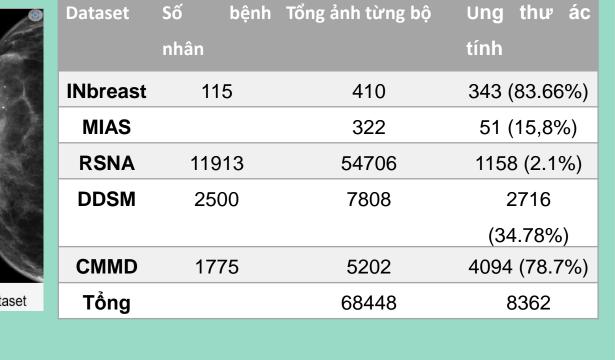


Ung thư là căn bệnh vô cùng nguy hiểm và đáng sợ, tế bào ung thư phát triển và phân chia rất nhanh chóng trong cơ thể bệnh nhân. Nếu không phát hiện và điều trị kịp thời, bệnh nhân sẽ tử vong nhanh chóng. Theo thống kê toàn cầu về ung thư, ung thư vú chiếm tỷ lệ cao nhất trong số các loại ung thư phát hiện ở phụ nữ trên toàn thế giới. Theo Hiệp hội ung thư Hoa Kỳ thì năm 2022 có tới 1,919,030 ca ung thư mới và 609,360 ca tử vong tính riêng ở Hoa Kỳ. Ung thư vú chiếm tới 19% trong tổng số ca ung thư và chiếm 30% trong số ca ung thư ở phụ nữ. Hiện nay, các mô hình học sâu được sử dụng để học các đặc trưng của nhũ ảnh và đạt được độ chính xác đáng kể. Trong khóa luận này, chúng tôi sử dụng mô hình được xây dựng dựa trên mạng nơ-ron tích chập, mô hình ResNet50, mô hình ConvNeXt và mô hình HRNet để phân loại ung thư và đạt được kết quả phân loại với độ chính xác khá tốt trên từng tập dữ liệu: Mias (97.52%), INbreast (96.58%), DDSM (96.8%), CMMD (96%).

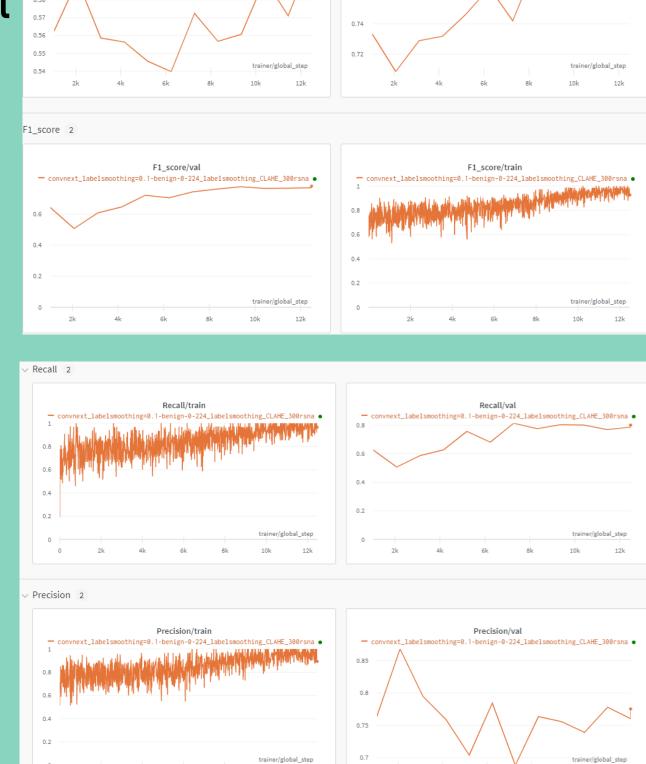
Ảnh chụp nhũ ảnh

của mô hình ConvNeXt (Mô hình đạt kết quả tốt nhất)

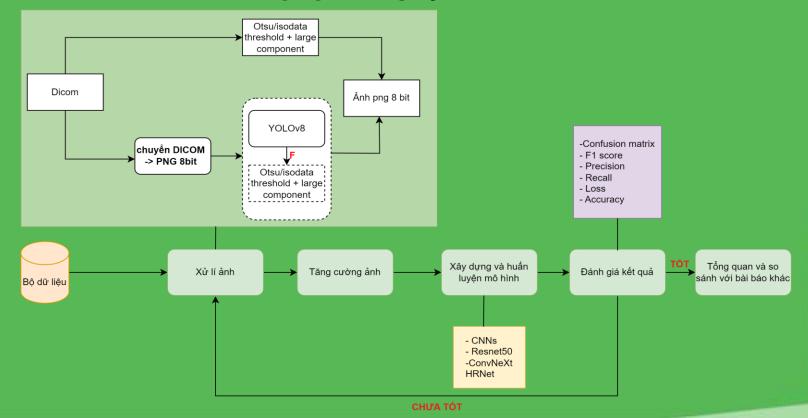
Dữ liệu sử dụng



Các biểu đồ kết quả



(1) Sơ đồ hướng giải quyết bài toán



Mục tiêu nghiên cứu của bài toán là nhận dạng

ung thư có ác tính hay không với độ chính xác cao

và tốc độ xử lý nhanh. Các mô hình này có thể

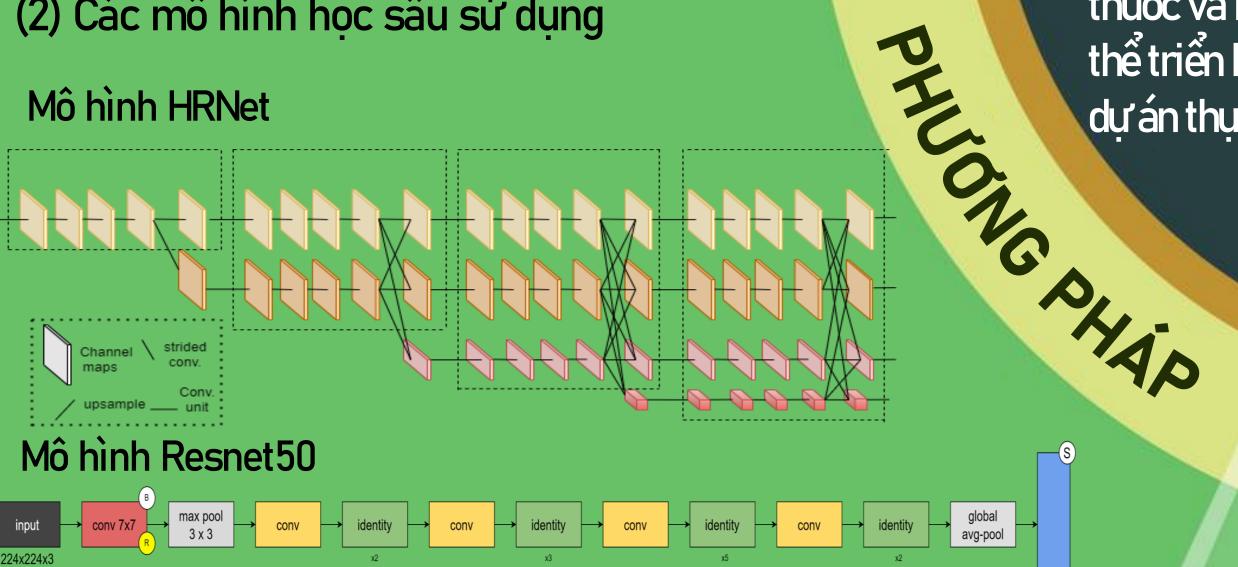
giúp tăng độ chính xác và giảm thời gian kiểm tra,

đồng thời giúp giảm thiểu những sai sót trong quá

(2) Các mô hình học sâu sử dụng

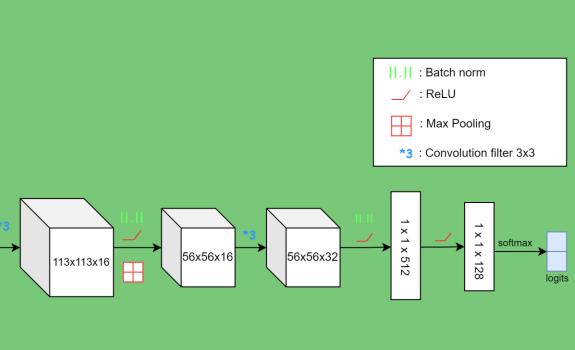
Mô hình HRNet

trình chẩn đoán.



Mô hình ConvNeXt

Mô hình CNNs



IDENTITY BLOCK

HƯỚNG NGHIÊN CỨU TƯƠNG LAI

Sử dụng các phương pháp transfer learning khác như knowledge distillation để đào tạo mô hình Tối ưu mô hình về cả kích thước và hiệu suất để có thể triển khai được vào

dự án thực tế.

Áp dụng pretrain cho mô hình Resnet50 và HRNet.

0

Kết quả tổng quan

Mô hình			Train		Validate				
	Acc	Precision	F1 score	Recall	loss	Acc	F1 score	Recall	Precision
ConvNeXt	93.87%	95.95%	94.14%	95.5%	0.297	77%	78.98%	82.04%	76.16%
CNN	84.63%	85.07%	84.82%	84.78%	0.421	72.15%	63.72%	64.82%	69.12%
HRNet	74.55%	71.59%	58.79%	49.87%	0.04	73.31%	56.76%	48.07%	69.28%
ResNet50	84.48	81.12%	86.05%	91.63%	0.03	69.15%	72.65%	78.36%	67.72%
Resnetou		81.12%	86.05%	91.03%	0.03	69.15%	72.05%	78.30%	07.72%

Kết quả trên từng bộ dữ liệu

Mô hình		M	ias		INbreast				
	Acc	Recall	Precision	F1 score	Acc	Recall	Precision	F1 score	
CNN	77.01%	15.68%	20.51%	17.78%	38.29%	29.15%	90.90%	44.15%	
ResNet50	48.48%	63.63%	18.91%	29.16%	53.01%	59.42%	78.84%	67.76%	
ConvNeXt	97.52%	92.16%	92.16%	92.16%	96.58%	98.25%	97.68%	97.97%	
HRNet	66.77%	41.17%	21.42%	28.18%	41.22%	35.27%	86.42%	50.10%	
CNN (kết quả	95.95%	-	-	-	96.3%	-	-	-	
bài báo [19])									

Mô hình		DD	SM		CMMD				
	Acc	Recall	Precision	F1 score	Acc	Recall	Precision	F1 score	
CNN	73.82%	45.51%	68.67%	54.74%	83.41%	96.68%	84.48%	90.17%	
ResNet50	71.07%	71.32%	72.65%	71.98%	-	-	-	-	
ConvNeXt	95.8%	92.56%	95.23%	93.88%	93.65 %	96.68%	95.33%	96%	
HRNet	65.30%	46.98%	50.13%	48.50%	43.98%	39.03%	79.26%	52.30%	
CNN (kết quả bài báo [19])	99.39%	-	-	-	-	-	-	-	

(3) Công nghệ sử dụng







Phần cứng: NVDIA 3584 Cuda cores GPU 16GB

TÀI LIÊU THAM KHẢO

CONV BLOCK

[19] Kaiming He, Xiangyu Zhang, Shaoqing Ren, Jian Sun, "Deep Residual Learning for Image Recognition," 2016 IEEE Conference on Computer Vision and Pattern Recognition (CVPR), pp. 770-778, 2016.

[22] Zhuang Liu, Hanzi Mao, Chao-Yuan Wu, Christoph Feichtenhofer, Trevor Darrell, Saining Xie, "A ConvNet for the 2020s," in 2022 IEEE/CVF Conference on Computer Vision and Pattern Recognition (CVPR), New Orleans, LA, USA, 2022.

[33] "Weight & Bias," Saurav Maheshkar, 15 3 2022. [Online]. Available: https://wandb.ai/sauravmaheshkar/cross-entropy/reports/What-Is-Cross-Entropy-

Loss-A-Tutorial-With-Code--VmlldzoxMDA5NTMx. [44] "StackExchange," 2020. [Online]. Available: https://stats.stackexchange.com/questions/439491/understanding-the-weighted-cross-entropy-method-of-u-

[58] Jucelino Cardoso Marciano dos Santos, Gilberto Arantes Carrijo, Cristiane de Fátima dos Santos Cardoso, Júlio César Ferreira, Pedro Moises Sousa & Ana Cláudia Patrocínio , "Fundus image quality enhancement for blood vessel detection via a neural network using CLAHE and Wiener filter," Research on Biomedical Engineering, pp. 107-119, 2020.