ĐẠI HỌC BÁCH KHOA HÀ NỘI HANOI UNIVERSITY OF SCIENCE AND TECHNOLOGY

ONE LOVE. ONE FUTURE.



Các kiến trúc CNN cơ bản

ONE LOVE. ONE FUTURE.

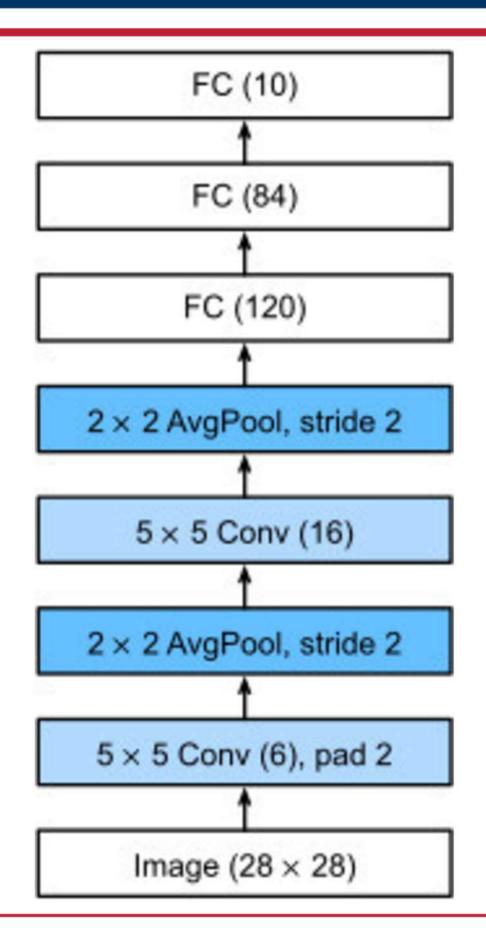
Nội dung chính

- Các kiến trúc CNN cơ bản:
 - LeNet
 - AlexNet
 - NiN
 - VGG
- Ứng dụng trong bài toán thực tế



LeNet

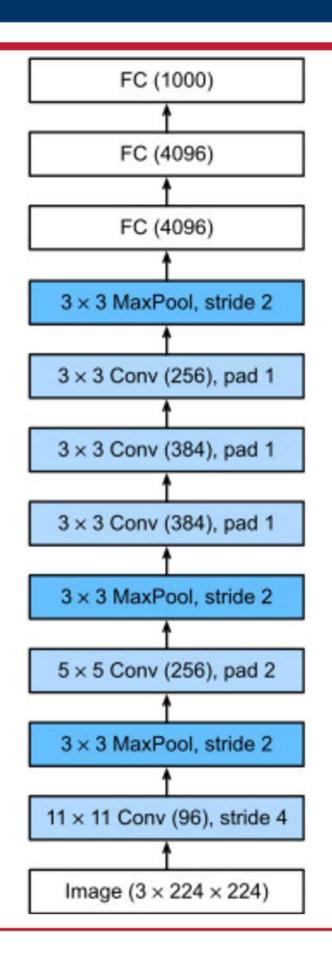
- LeNet ra đời năm 1998 giải quyết bài toán nhận dạng chữ số viết tay
- LeNet là mạng CNN đầu tiên hoạt động thực tế thương mại khi được ngân hàng Mỹ sử dụng trong hệ thống đọc séc





AlexNet

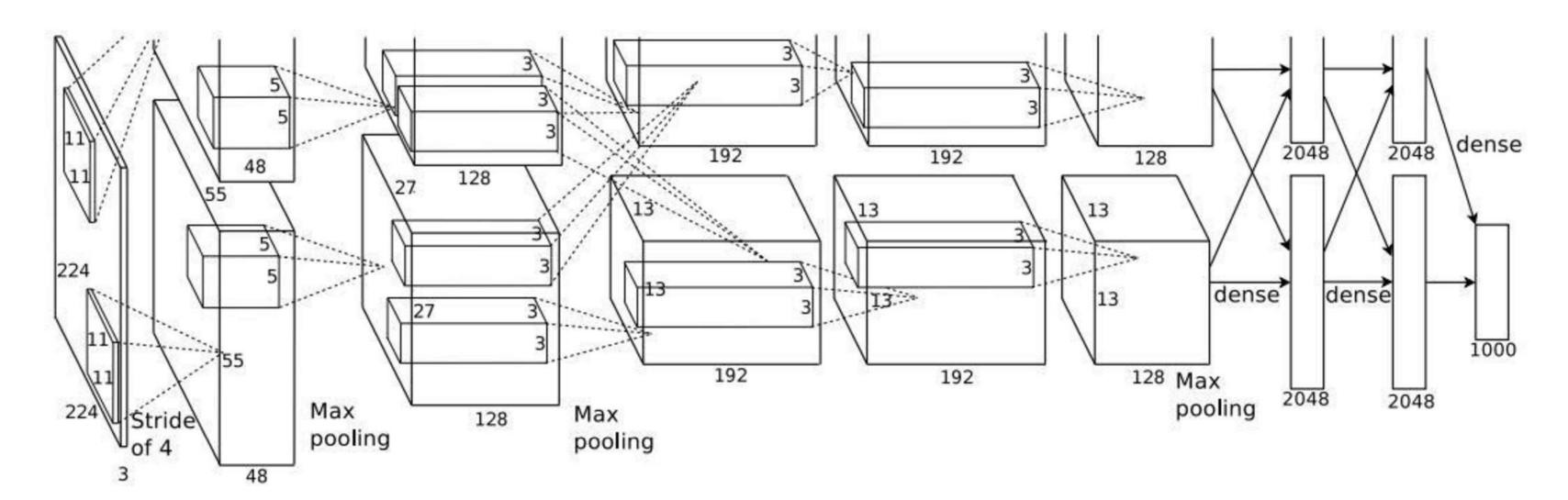
- AlexNet ra đời năm 2012 là mạng CNN đầu tiên được huấn luyện hiệu quả trên tập dữ liệu khổng lồ ImageNet (1.2 triệu ảnh, 1000 lớp)
- AlexNet chứng minh rằng deep learning trên GPU có thể vượt trội hoàn toàn so với các phương pháp truyền thống trong nhận dạng ảnh quy mô lớn, mở ra kỷ nguyên deep learning hiện đại





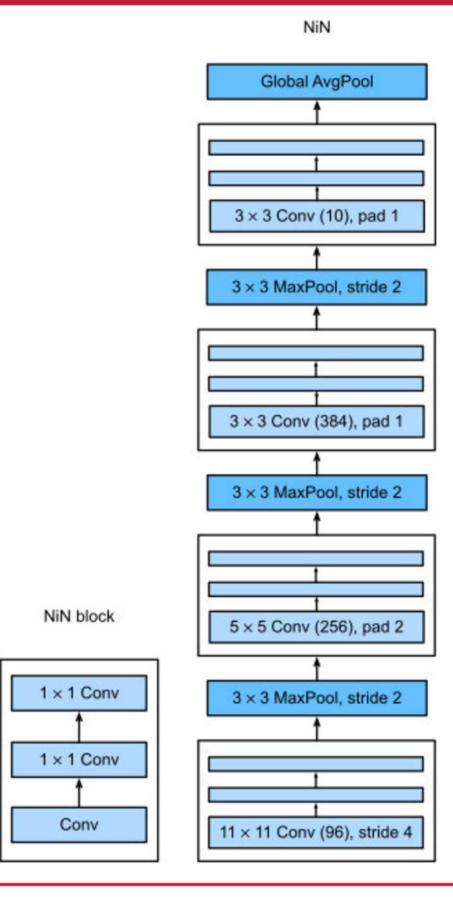
AlexNet

Cấu trúc mạng AlexNet gốc năm 2012





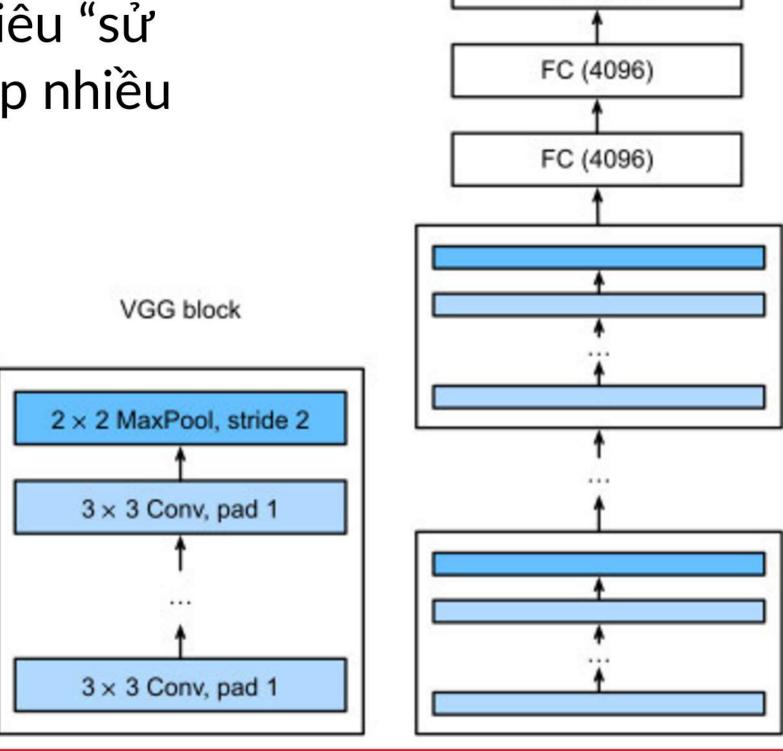
- NiN hay Network in Network ra đời năm 2013 bổ sung thêm một mạng con phi tuyến MLP sau các lớp convolution giúp tăng khả năng biểu diễn phi tuyến
- NiN sử dụng thêm cả GlobalAvgPool để giảm tham số mô hình





VGG

 VGG ra đời năm 2014 với mục tiêu "sử dụng cùng một khối CNN nhỏ lặp nhiều lần tạo mạng sâu và đồng nhất"



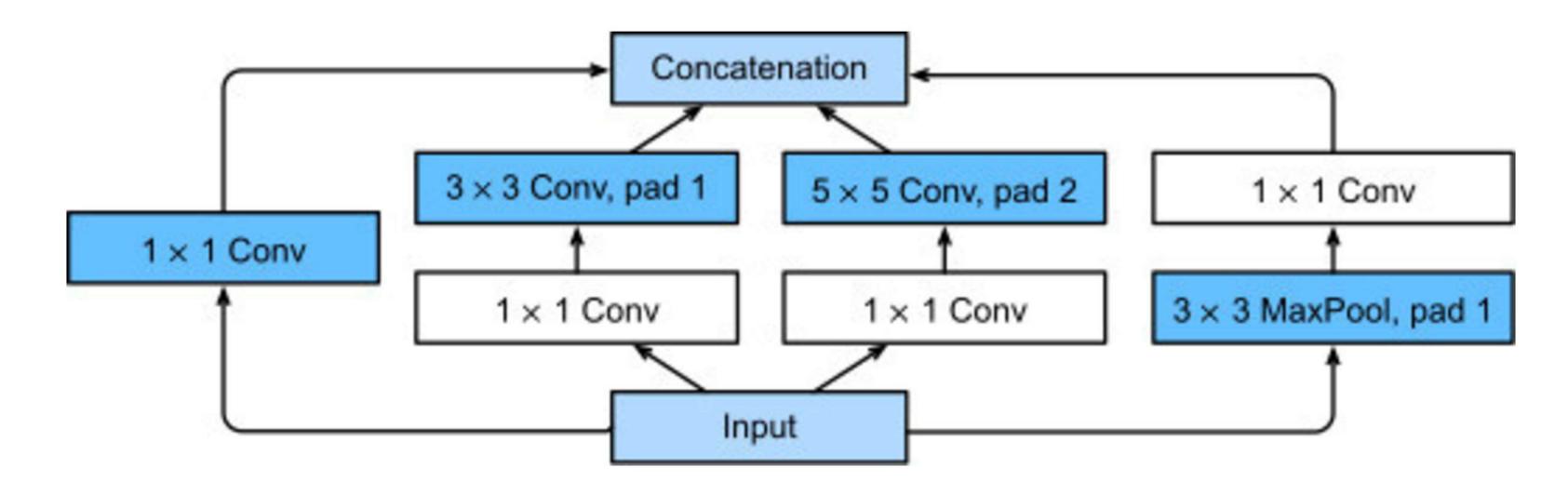
VGG

FC (1000)



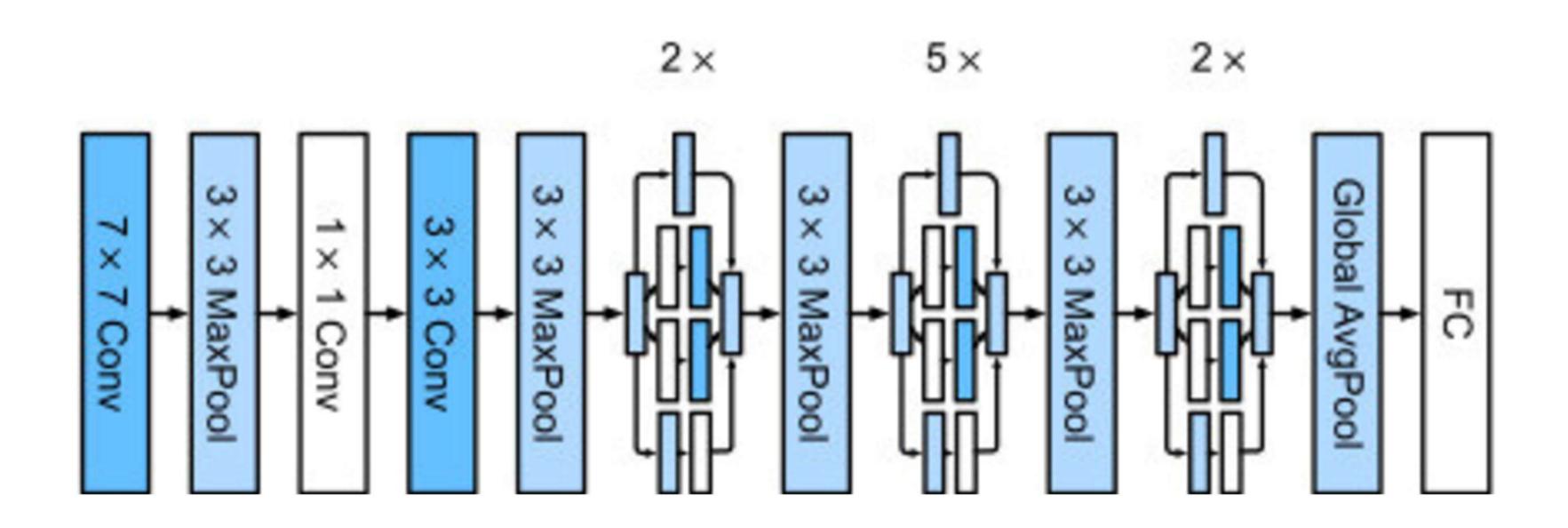
GoogLeNet

 GoogLeNet ra đời năm 2014, đề xuất một loại block là Inception block



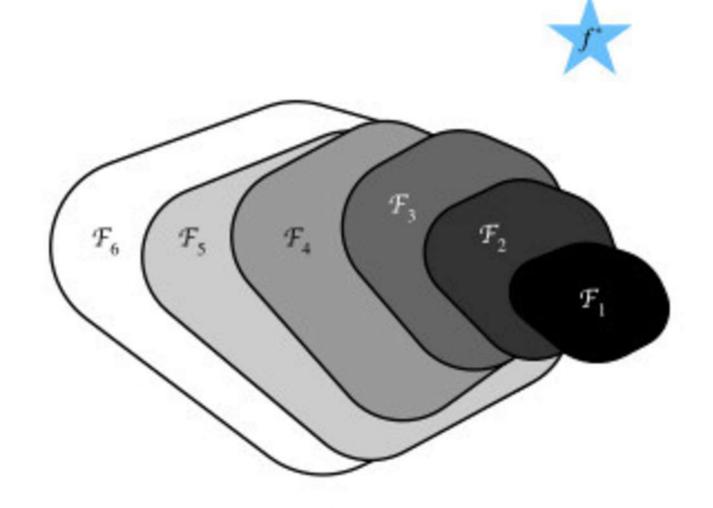


GoogLeNet

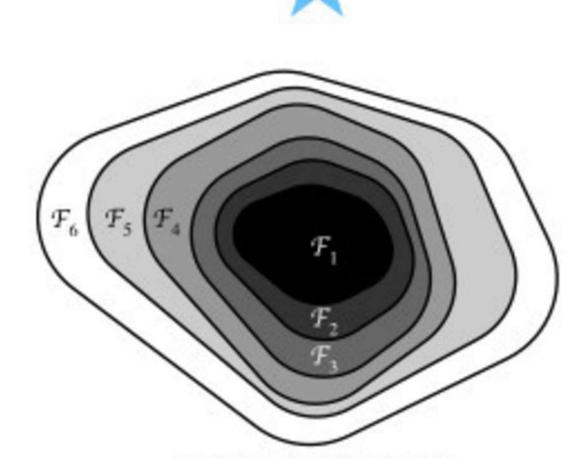




$$f^o = \mathop{argminL}\limits_{f \in F} (f(x_i), y_i)$$





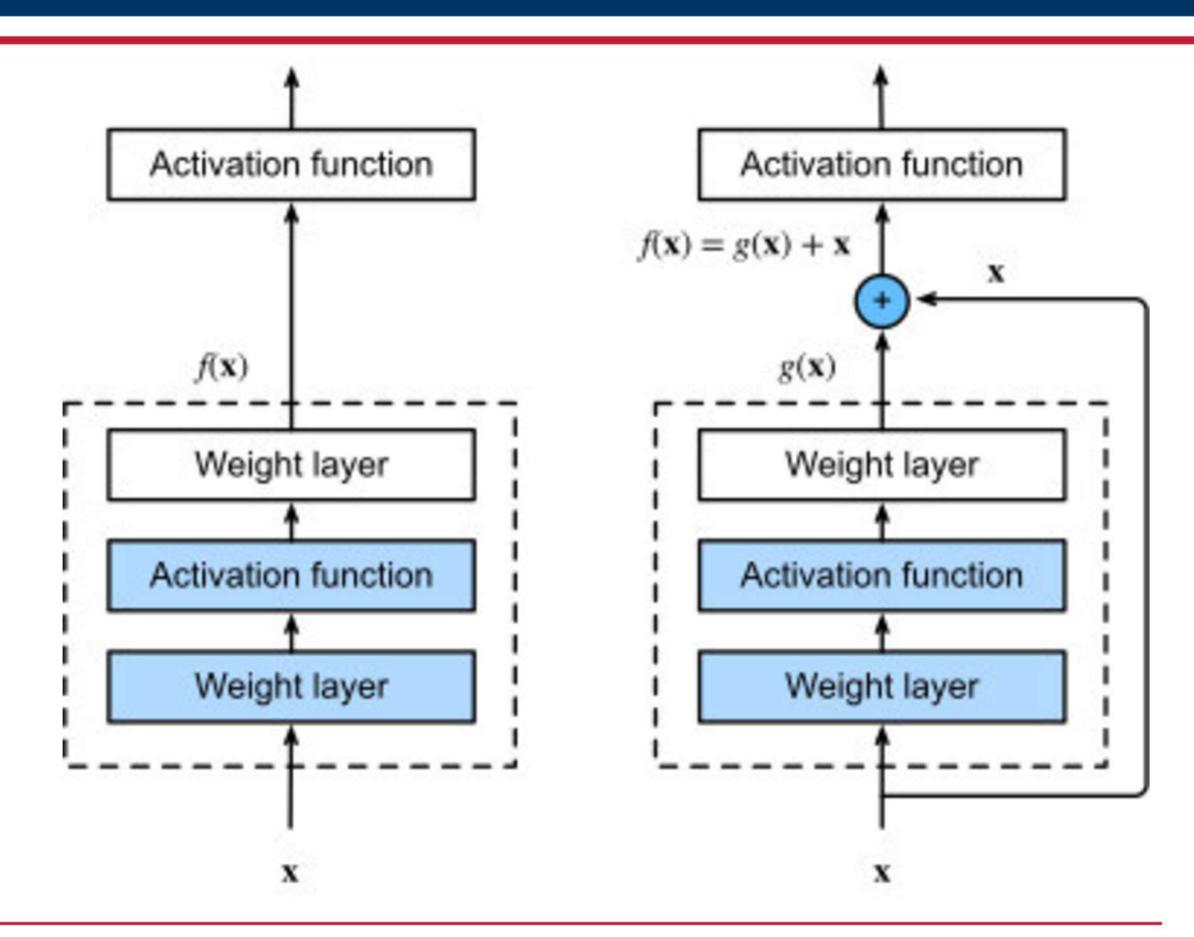


Nested function classes

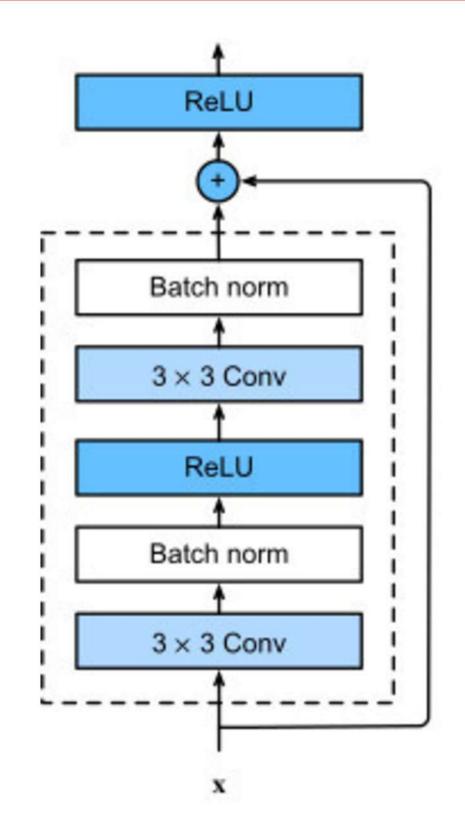


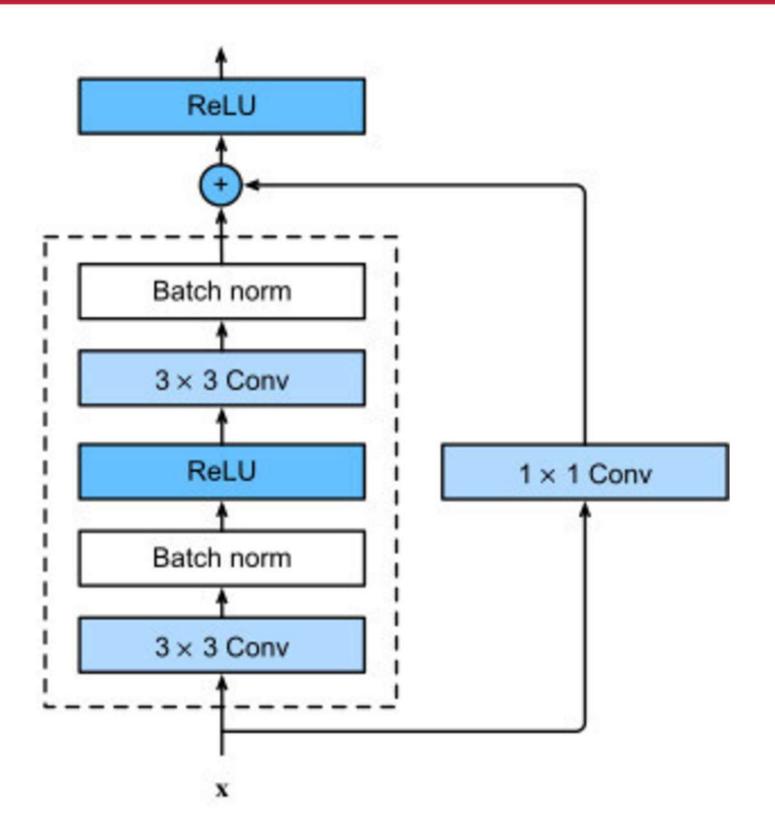
ResNet

Residual block
 dảm bảo mạng
 vẫn có thể hoạt
 dộng y như cũ
 nếu tầng mới
 không học được
 gì hữu ích

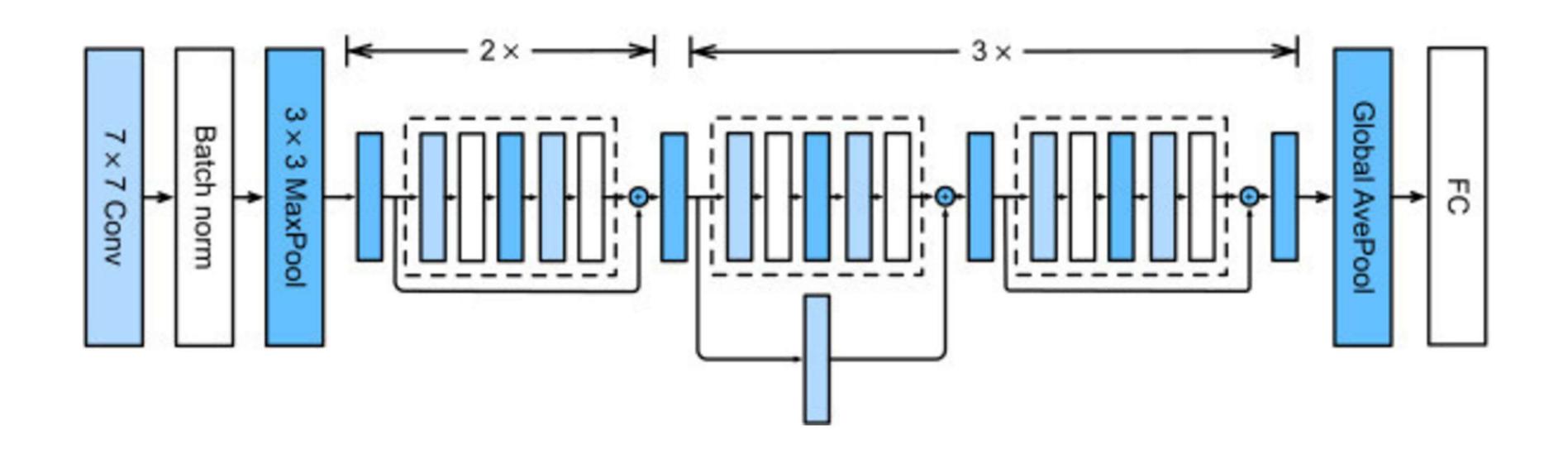


ResNet





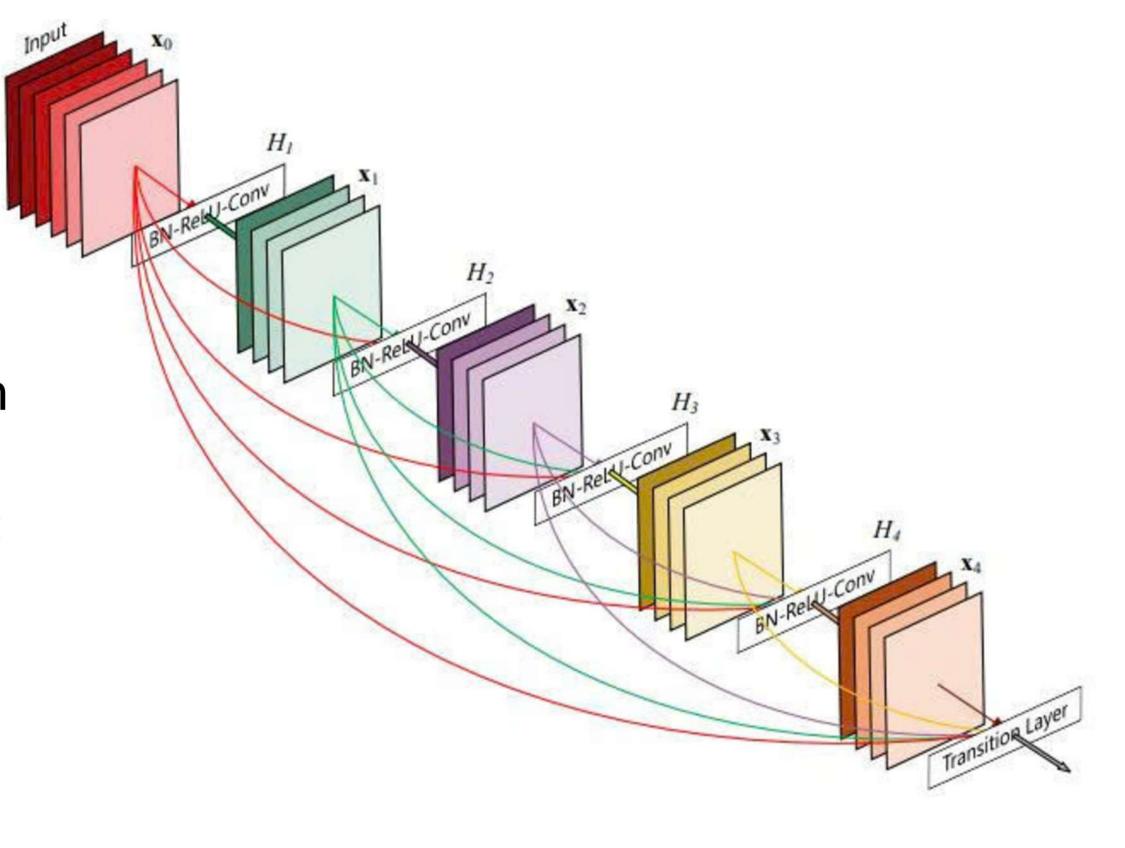






DenseNet

 DenseNet ra đời năm 2017 với ý tưởng: mỗi tầng kết nối trực tiếp tới tất cả các tầng trước nó



DenseNet

Layers	Output Size	DenseNet-121	DenseNet-169	DenseNet-201	DenseNet-264		
Convolution	112 × 112	7×7 conv, stride 2					
Pooling	56 × 56	3×3 max pool, stride 2					
Dense Block (1)	56 × 56	$\left[\begin{array}{c} 1 \times 1 \text{ conv} \\ 3 \times 3 \text{ conv} \end{array}\right] \times 6$	$\left[\begin{array}{c} 1 \times 1 \text{ conv} \\ 3 \times 3 \text{ conv} \end{array}\right] \times 6$	$\left[\begin{array}{c} 1 \times 1 \text{ conv} \\ 3 \times 3 \text{ conv} \end{array}\right] \times 6$	$\left[\begin{array}{c} 1 \times 1 \text{ conv} \\ 3 \times 3 \text{ conv} \end{array}\right] \times 6$		
Transition Layer	56 × 56	$1 \times 1 \text{ conv}$					
(1)	28 × 28	2 × 2 average pool, stride 2					
Dense Block (2)	28 × 28	$\left[\begin{array}{c} 1 \times 1 \text{ conv} \\ 3 \times 3 \text{ conv} \end{array}\right] \times 12$	$\left[\begin{array}{c} 1 \times 1 \text{ conv} \\ 3 \times 3 \text{ conv} \end{array}\right] \times 12$	$\left[\begin{array}{c} 1 \times 1 \text{ conv} \\ 3 \times 3 \text{ conv} \end{array}\right] \times 12$	$\left[\begin{array}{c} 1 \times 1 \text{ conv} \\ 3 \times 3 \text{ conv} \end{array}\right] \times 12$		
Transition Layer (2)	28 × 28	$1 \times 1 \text{ conv}$					
	14 × 14	2 × 2 average pool, stride 2					
Dense Block (3)	14 × 14	$\left[\begin{array}{c} 1 \times 1 \text{ conv} \\ 3 \times 3 \text{ conv} \end{array}\right] \times 24$	$\begin{bmatrix} 1 \times 1 \text{ conv} \\ 3 \times 3 \text{ conv} \end{bmatrix} \times 32$	$\begin{bmatrix} 1 \times 1 \text{ conv} \\ 3 \times 3 \text{ conv} \end{bmatrix} \times 48$	$\left[\begin{array}{c} 1 \times 1 \text{ conv} \\ 3 \times 3 \text{ conv} \end{array}\right] \times 64$		
Transition Layer (3)	14 × 14	$1 \times 1 \text{ conv}$					
	7 × 7	2×2 average pool, stride 2					
Dense Block (4)	7 × 7	$\left[\begin{array}{c} 1 \times 1 \text{ conv} \\ 3 \times 3 \text{ conv} \end{array}\right] \times 16$	$\left[\begin{array}{c} 1 \times 1 \text{ conv} \\ 3 \times 3 \text{ conv} \end{array}\right] \times 32$	$\begin{bmatrix} 1 \times 1 \text{ conv} \\ 3 \times 3 \text{ conv} \end{bmatrix} \times 32$	$\begin{bmatrix} 1 \times 1 \text{ conv} \\ 3 \times 3 \text{ conv} \end{bmatrix} \times 48$		
Classification Layer	1 × 1	7 × 7 global average pool					
		1000D fully-connected, softmax					

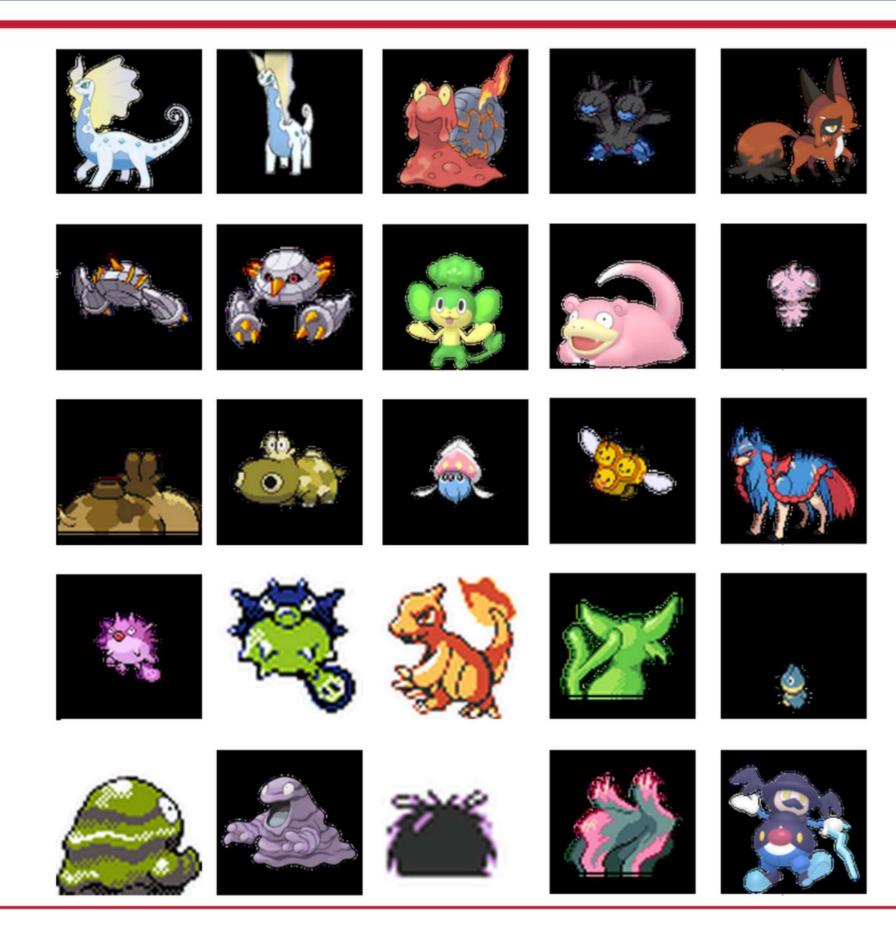


Convolutional Neural Network

- Từ 2017 trở đi, các mô hình CNN chủ yếu cải tiến hiệu năng, tối ưu hóa và tự động hóa thiết kế hơn là thay đổi bản chất. Không có "bước nhảy lý thuyết" lớn như ResNet hay DenseNet
- Năm 2020, Vision Transformer ra đời, mở ra một kỷ nguyên mới,
 cạnh tranh và dần vượt qua CNN trong nhiều tác vụ thị giác
- Các mô hình hiện đại dần chuyển sang hướng hybrid CNN + Transformer



- Bộ dữ liệu: Pokemon Images Dataset
- Bộ dữ liệu gồm 400000 bức ảnh của 1000 loại pokemon khác nhau
- Ánh RGB kích thước
 224x224

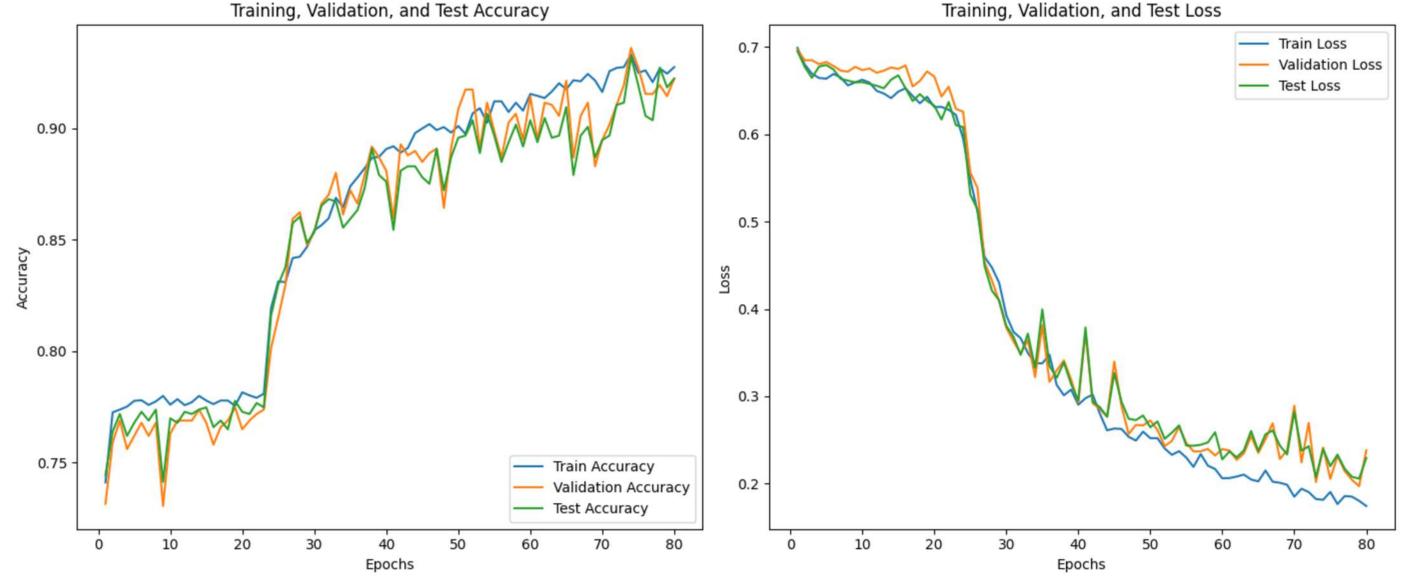


- AlexNet
 - Validation set Best Loss: 0.2232 Best Accuracy: 0.9260
 - Test set Best Loss: 0.2159 Best Accuracy: 0.9280

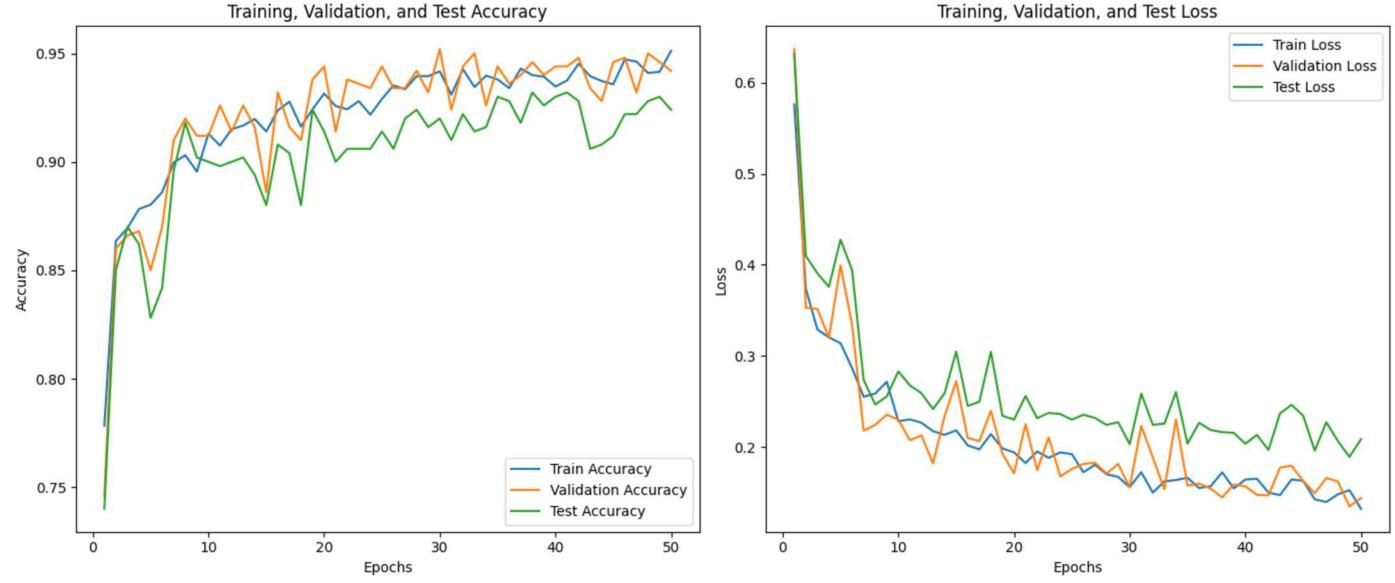


NiN

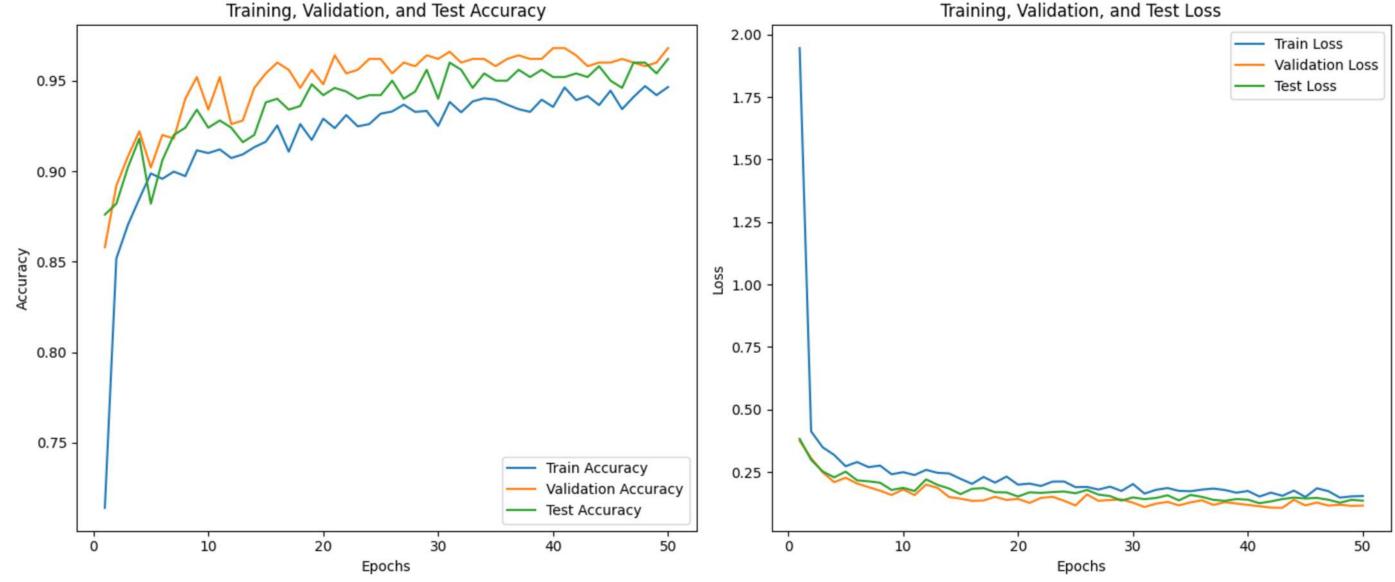
- Validation set Best Loss: 0.2008 Best Accuracy: 0.9280
- Test set Best Loss: 0.2030 Best Accuracy: 0.9340



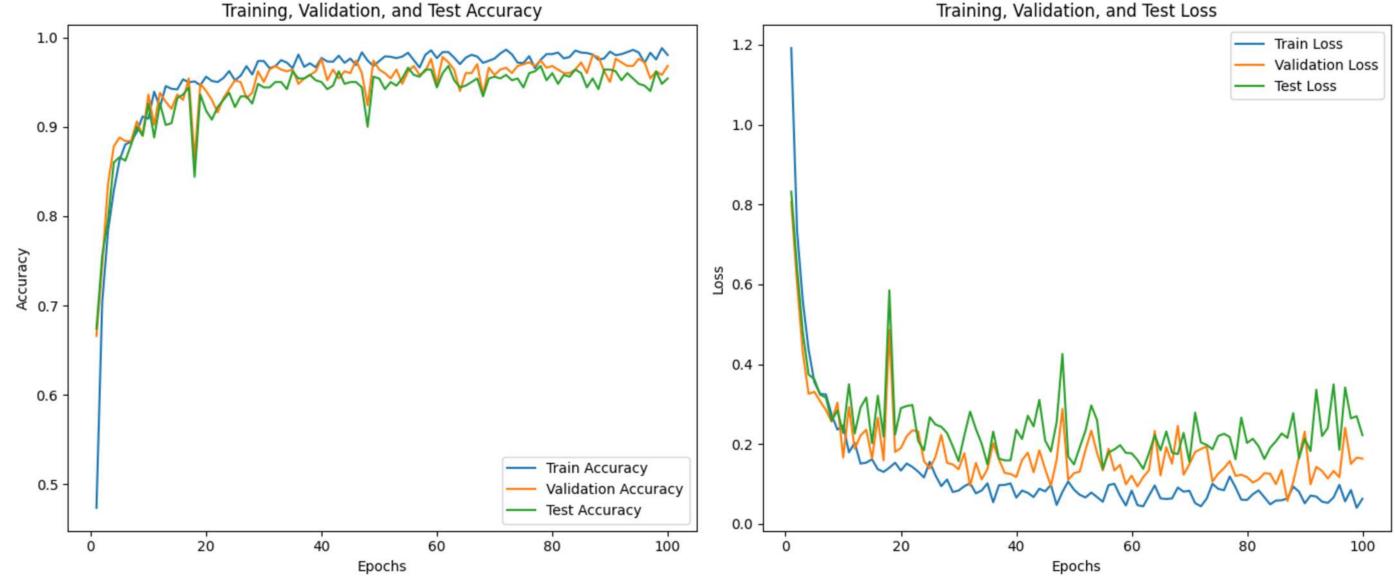
- VGG16
 - Validation set Best Loss: 0.1345 Best Accuracy: 0.9520
 - Test set Best Loss: 0.1890 Best Accuracy: 0.9370



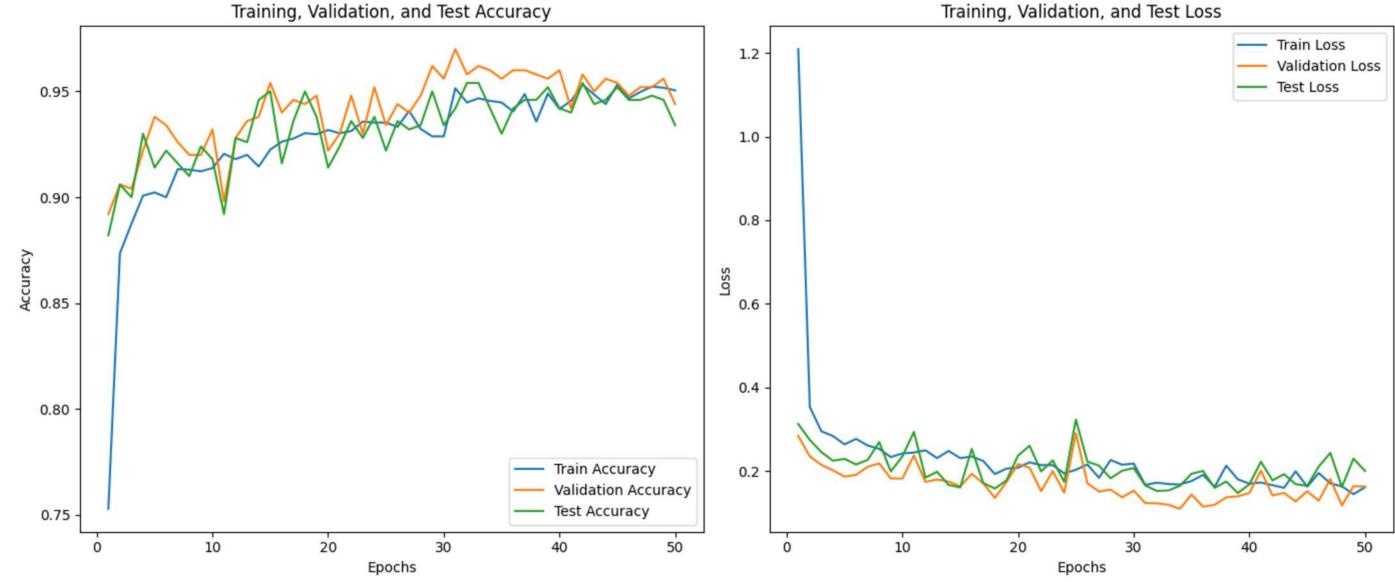
- GoogLeNet
 - Validation set Best Loss: 0.1069 Best Accuracy: 0.9680
 - Test set Best Loss: 0.1377 Best Accuracy: 0.9620



- ResNet52
 - Validation set Best Loss: 0.0576 Best Accuracy: 0.9800
 - Test set Best Loss: 0.1252 Best Accuracy: 0.9680



- DenseNet121
 - Validation set Best Loss: 0.1097 Best Accuracy: 0.9700
 - Test set Best Loss: 0.1434 Best Accuracy: 0.9540



Model	Validation Loss	Validation Accuracy	Test Loss	Test Accuracy
AlexNet	0.2232	0.9260	0.2159	0.9280
NiN	0.2008	0.9280	0.2030	0.9340
VGG16	0.1345	0.9520	0.1890	0.9370
GoogLeNet	0.1069	0.9680	0.1377	0.9620
ResNet52	0.0576	0.9800	0.1252	0.9680
DenseNet121	0.1097	0.9700	0.1434	0.9540



HUST hust.edu.vn fb.com/dhbkhn

THANK YOU!