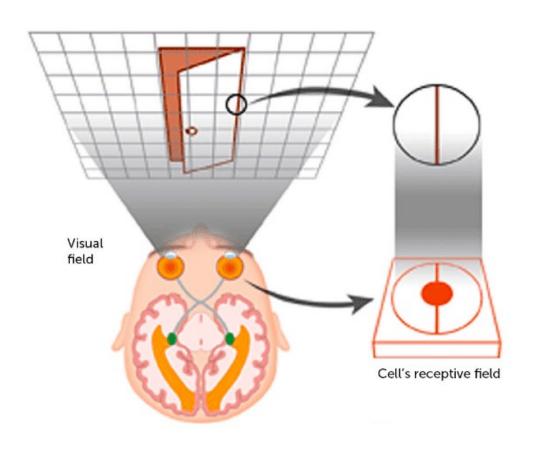
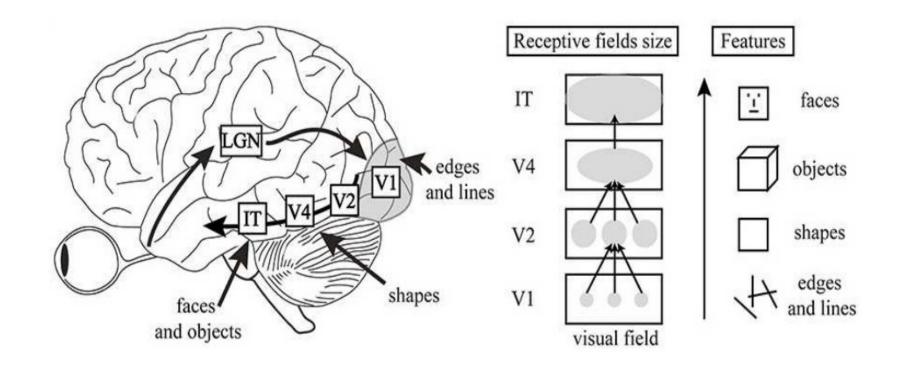
CNN

한양대학교 인공지능연구실 인공지능세미나

Receptive Field 한 뉴런이 수용하는 이미지 (감각) 정보 크기



하나의 이미지를 여러 성분을 조합하여 생성한다!



앞선 성질을 Deep Learning 에서 적용을 어떻게 할까?

--> Convolution

이미지 각 픽셀에 대해 필터의 값들을 곱한후 합치는 과정 == 필터의 weight 를 조작해서 이미지에서 원하는 정보를 가져올 수 있다!

Operation	Kernel	Image result
Identity	$\begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$	
Edge detection	$\begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$	
	$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & -4 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$	
	$\begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 \\ -1 & 8 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$	
Sharpen	$\begin{bmatrix} 0 & -1 & 0 \\ -1 & 5 & -1 \\ 0 & -1 & 0 \end{bmatrix}$	
Box blur (normalized)	$\frac{1}{9} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$	

앞선 성질을 Deep Learning 에서 적용을 어떻게 할까?

--> Convolution

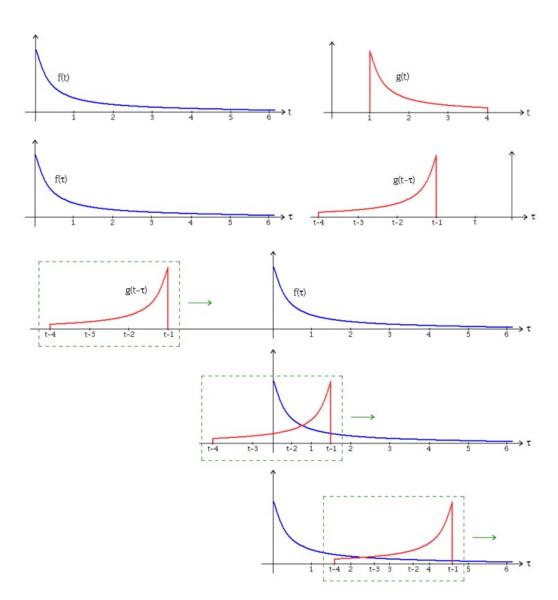
이미지 각 픽셀에 대해 필터의 값들을 곱한후 합치는 과정

== 필터의 weight 를 조작해서 이미지에서 원하는 정보를 가져올 수 있다!

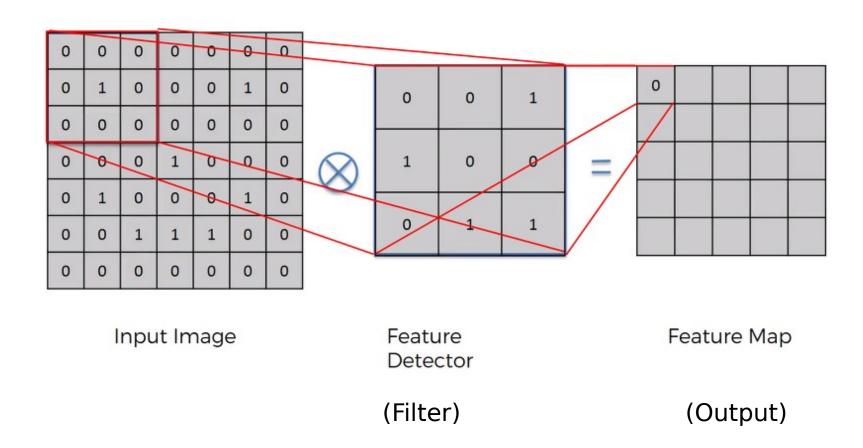
Identity	$\begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$	
Edge detection	$\begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$	
	$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & -4 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$	
	$\begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 \\ -1 & 8 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$	

Convolution

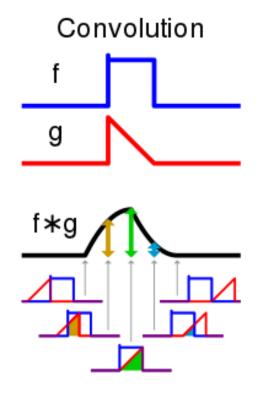
$$(fst g)(t) \stackrel{\mathrm{def}}{=} \, \int_{-\infty}^{\infty} f(au) \, g(t- au) \, d au$$



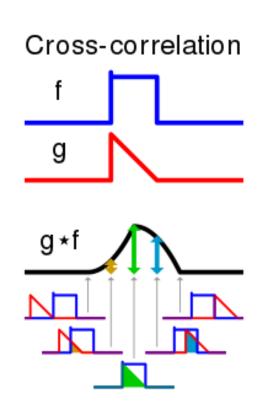
Convolution in Deep Learning



Convolution



$$(fst g)(t) \stackrel{\mathrm{def}}{=} \int_{-\infty}^{\infty} f(au)\,g(t- au)\,d au$$

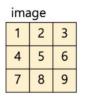


$$(fst g)(t)\stackrel{\mathrm{def}}{=}\int_{-\infty}^{\infty}f(au)\,g(t
ightharpoonup au au)\,d au$$

Convolution

실제 구현은 cross-correlation

Convolution



$$(1 * I) + (2 * H) + (3 * G) + (4 * F) + ... + (9 * A)$$

Cross-correlation

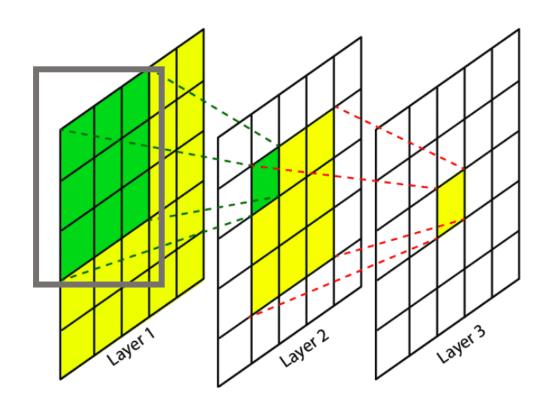
image				
1	2	3		
4	5	6		
7	8	9		

$$(1 * A) + (2 * B) + (3 * C) + (4 * D) + ... + (9 * I)$$

Receptive Field

한 뉴런이 수용하는 이미지 (감각) 정보 크기

--> 어떤 feature 를 가져오는 영역의 크기

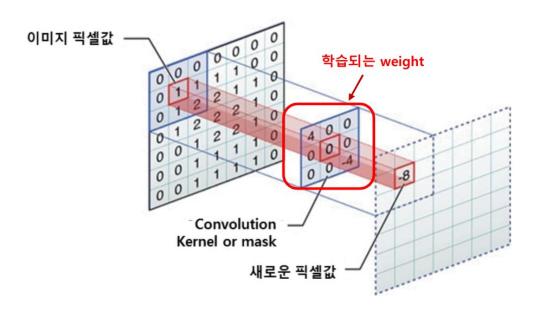


Convolution

Convolution 과 CNN Convolution의 차이



사람이 설계



신경망이 설계해줌

LeNet (1998)

- 1. CNN layer
- 2. Pooling layer
- 3. FC layer

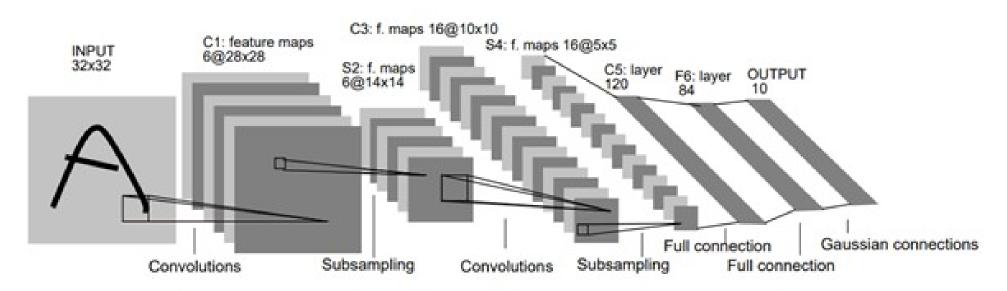
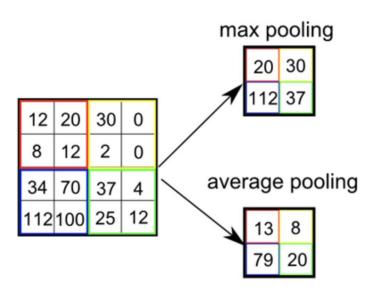


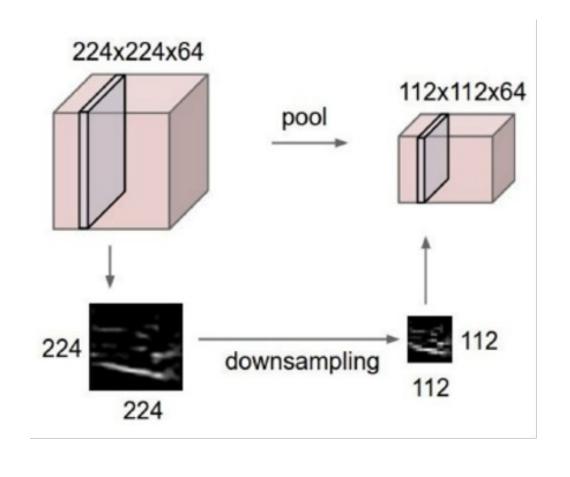
Fig. 2. Architecture of LeNet-5, a Convolutional Neural Network, here for digits recognition. Each plane is a feature map, i.e. a set of units whose weights are constrained to be identical.

Pooling layer(Sub-sampling/Down-sampling)



Feature map 사이즈 줄이기 Strong, Glabl feature 뽑아 중요한 invariance 얻기

Pooling layer(Sub-sampling/Down-sampling) 정보는 유지된다!



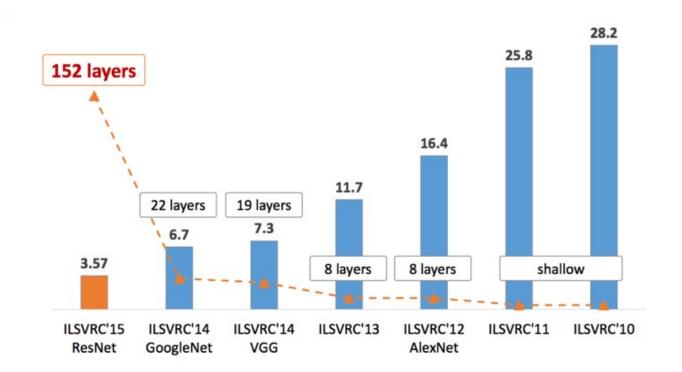
AlexNet (2012)

LeNet 구조와 비슷

인풋 사이즈 (32x32 -> 224x224)

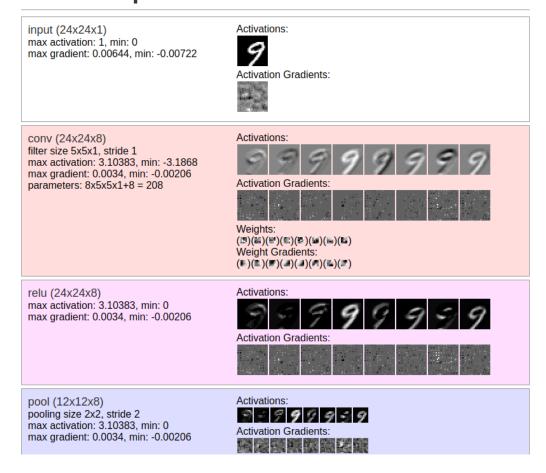
모델 사이즈 키움, dropout 사용

CNN 구조가 재조명됨



ConvNetJS

CNN 학습과정 / Feature Map 보여주는 사이트



Question?

Thank You!