

Deep Learning based Digital Image Processing

Hahyun Kim, Woobin Choi

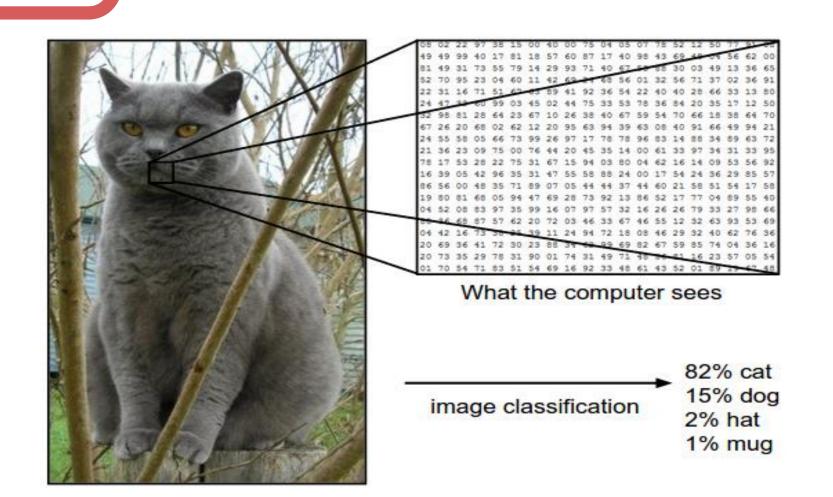
Department of Applied Mathematics, Kyung Hee University

Introduction

- 2016년 3월 구글과 딥마인드 가 만든 인공지능인 알파고가 이세돌 과 바둑으로 격돌하면서 세상에 등장.
- 알파고의 알고리즘 : 몬테카를로 탐색, CNN(Convolutional Neural Network).
- -- Deep Learning의 알고리즘 중에 하나인 CNN은 대표적인 인공지능 알고리즘으로, 이미지 분류 문제에 주로 사용.
- 이미지 분류 : 입력 이미지를 미리 정해진 카테고리 중 하나인 라벨로 분류하는 것.
- 컴퓨터 비전, 물체 검출, 영상 분할 등의 이미지 분류 문제를 해결.

Research & Abstract

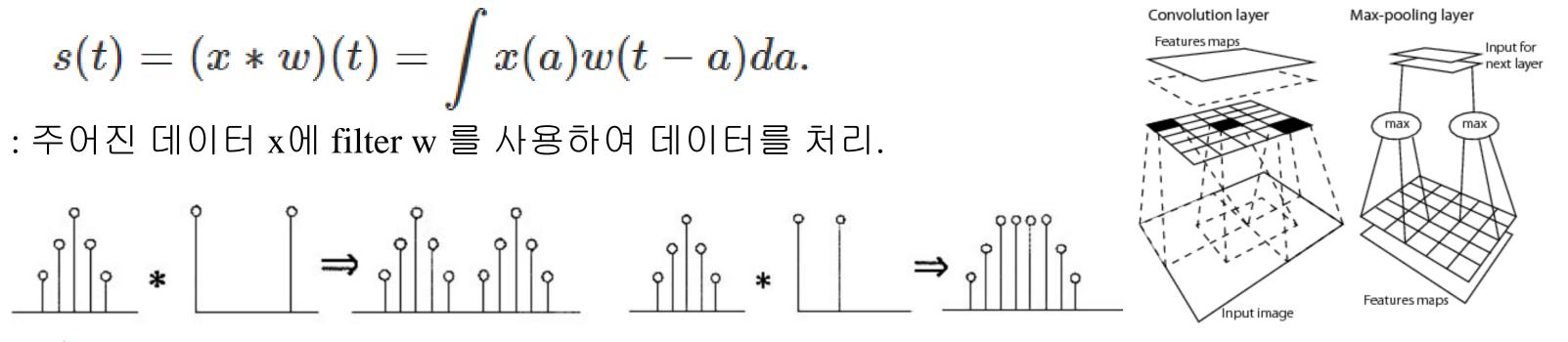
- 이미지 분류의 기초적인 문제인 개와 고양이 의 binary classification을 구현.
- Python 으로 CNN 애 사용되는 파라미터 들을 조정하여 정확도 검증을 위한 모델 구현. - Matlab 으로 검증된 모델인 Alex net, Google net을 같은 데이터에 적용하여, 정확도 검증.
- 최종적으로 CNN의 실생활 적용 가능성 사실 입증.



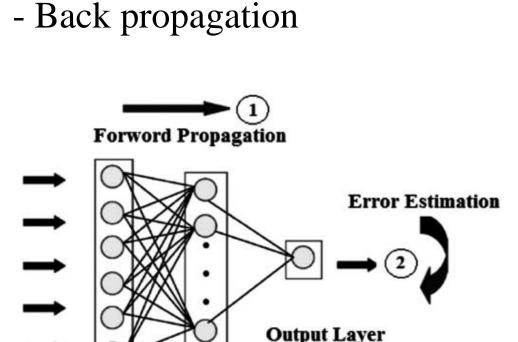
Models & Results

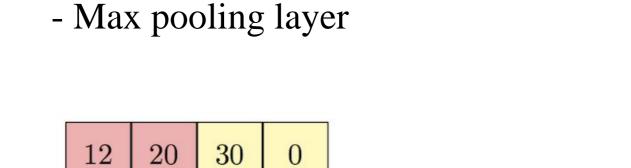
1. CNN Model

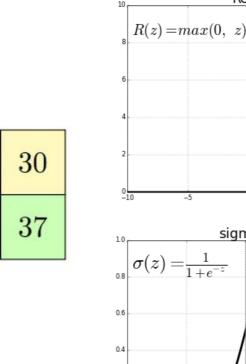
Convolution: signal processing 분야에서 아주 많이 사용하는 operation.



어떤 filter을 이용하여 주어진 image의 적절한 feature을 추출하는 알고리즘.







Activation function

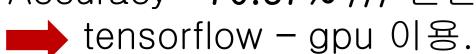
 2×2 Max-Pool

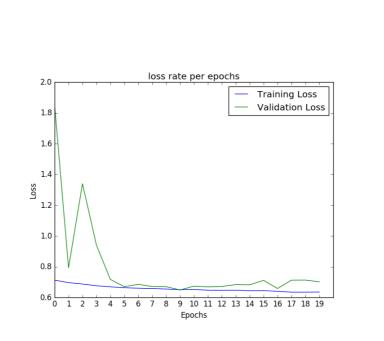
- data 속성: 128 x 128 pixel, RGB. (1) 개와 고양이 각각 3,500장씩 훈련(총 7,000장). (2) Validation set으로 개와 고양이 각각 1,000장씩,

Accuracy: 60.08% /// 연산시간: 16분 28초 (CPU).

- 총 2,000장으로 정확도 검증.
- <개선방향>
- data set 증가 : 총 7,000장 -> 15,000장.
- Batch Normalization: 정규화 과정 중 하나, layer가 깊어 질때마다, 불안정한 layers들을, 평균 0, 분산 1로 정규화.

Accuracy: **70.67%** /// 연산시간: 28분 4초 (GPU: GTX 1050 3GB).

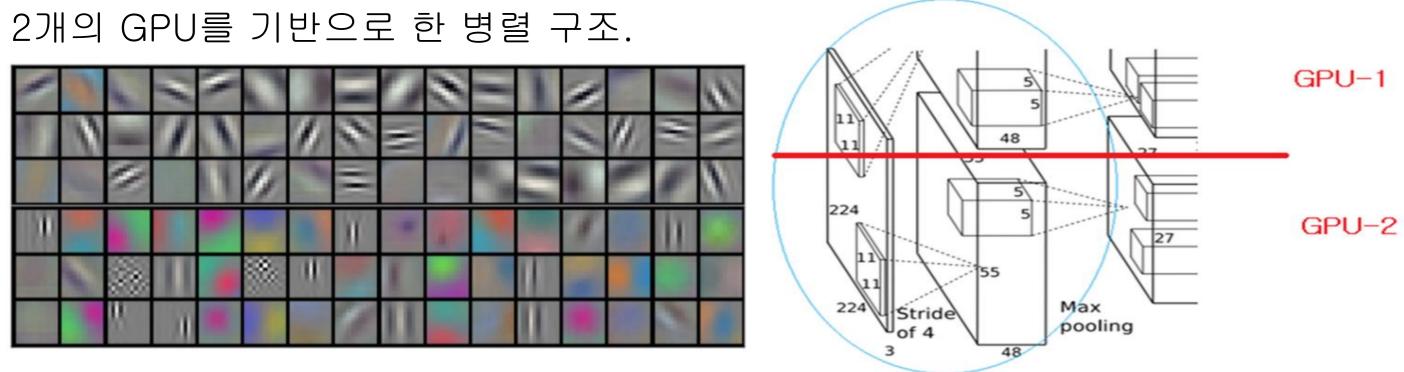




3. Alex – net

ImageNet 영상 데이터 베이스를 기반으로 한, ILSVRC(ImageNet Large Scale Visual Recognition Challenge) - 2012 우승 한 CNN 알고리즘.

- 특징



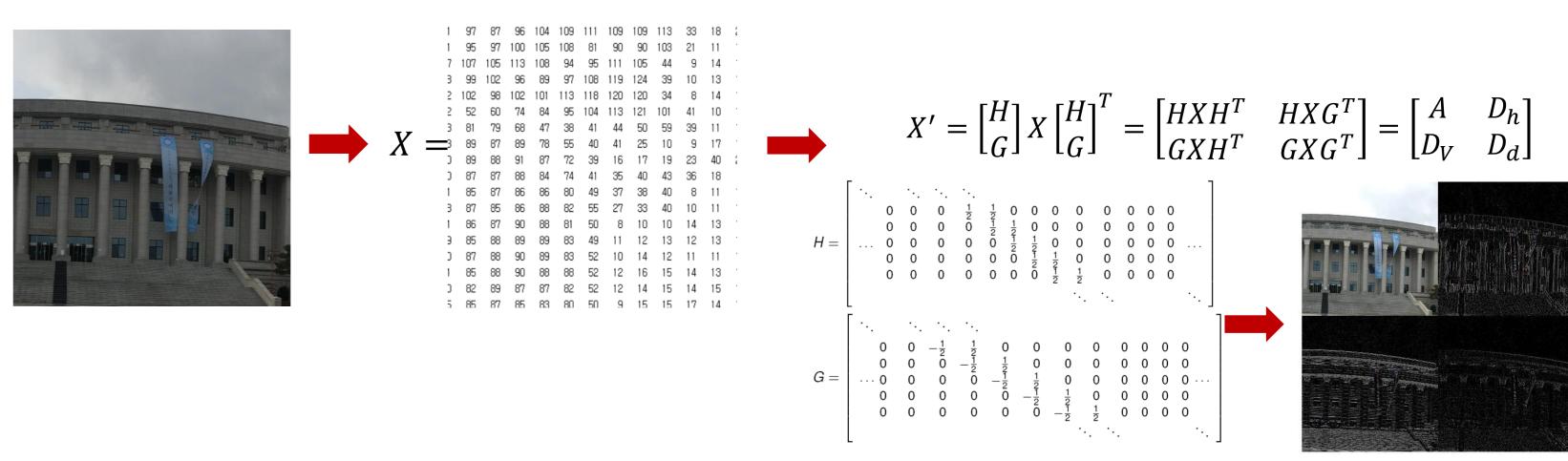
- * GPU 1 : RGB와 상관 없는 정보를 추출하기 위한 kernel 학습.
- * GPU 2: RGB와 상관 있는 정보를 추출하기 위한 kernel 학습.
- Accuracy 측정: validation set(개, 고양이 각각 976장씩 총 1954장). 90.85%.

Conclusions

- CNN 의 기초적인 문제인 binary classification 을 Python 으로 검증.
- Wavelet Transform을 통한 learning time 단축, 그러나 정확도는 오히려 하락하였다.
- Matlab 을 이용한 pretrained Alex net, Google net을 통한 정확도 향상.
- 인공지능의 컴퓨터 비전, 영상인식 등 다양한 실생활 문제에 CNN 기술 접목 가능.
- Capstone Design total process: https://github.com/choiwb/Applied_Mathematics_Capstone_Design (related pdf, Matlab, Python code). If you have more question, please contact choiwb1216@khu.ac.kr. <References>
- Convolutional Neural Network Feature Reduction using Wavelet Transform, ELEKTRONIKA IR ELEKTROTECHNIKA, ISSN 1392-1215, VOL. 19, NO. 3, 2013
- Going Deeper with Convolutions, IEEE Xplore
- ImageNet Classification with Deep Convolutional Neural Networks, Alex Krizhevsky, Ilya Sutskever, Geoffrey E. Hinton

2. Wavelet Transform

임의의 함수(신호)를 시간-주파수 영역에서 동시에 국부성 을 만족하는 기저함수의 선형결합으로 표현하는 것. 이를 통해, 영상 압축이나 음성인식 등에 사용. 기저함수로 Haar Wavelet 사용.



좌 상단 : 수평방향과 수직방향 모두로부터 평균된 계수들을 포함.

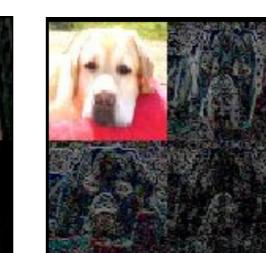
우 상단 : 영상의 수직방향 경계에 대한 정보로서 해석.

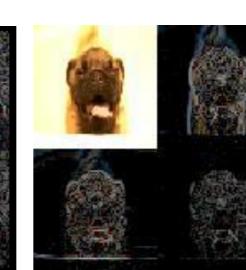
좌 하단: 영상의 수평방향 경계에 관한 정보.

우 하단: 대각선 방향 경계 표시.

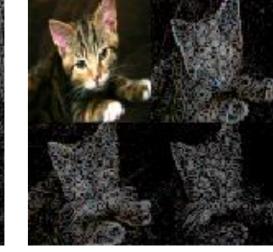
Wavelet transform을 CNN에 적용하여 feature reduction을 통해 learning time을 줄일 수 있다. 그러나 정확도는 오히려 하락하였다.

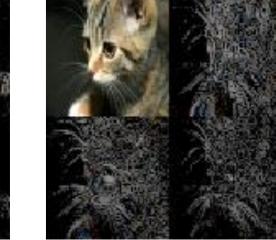












4. Google – net

of time spending.

ILSVRC 2014 우승한 CNN 알고리즘 (1,200,000 images trained).

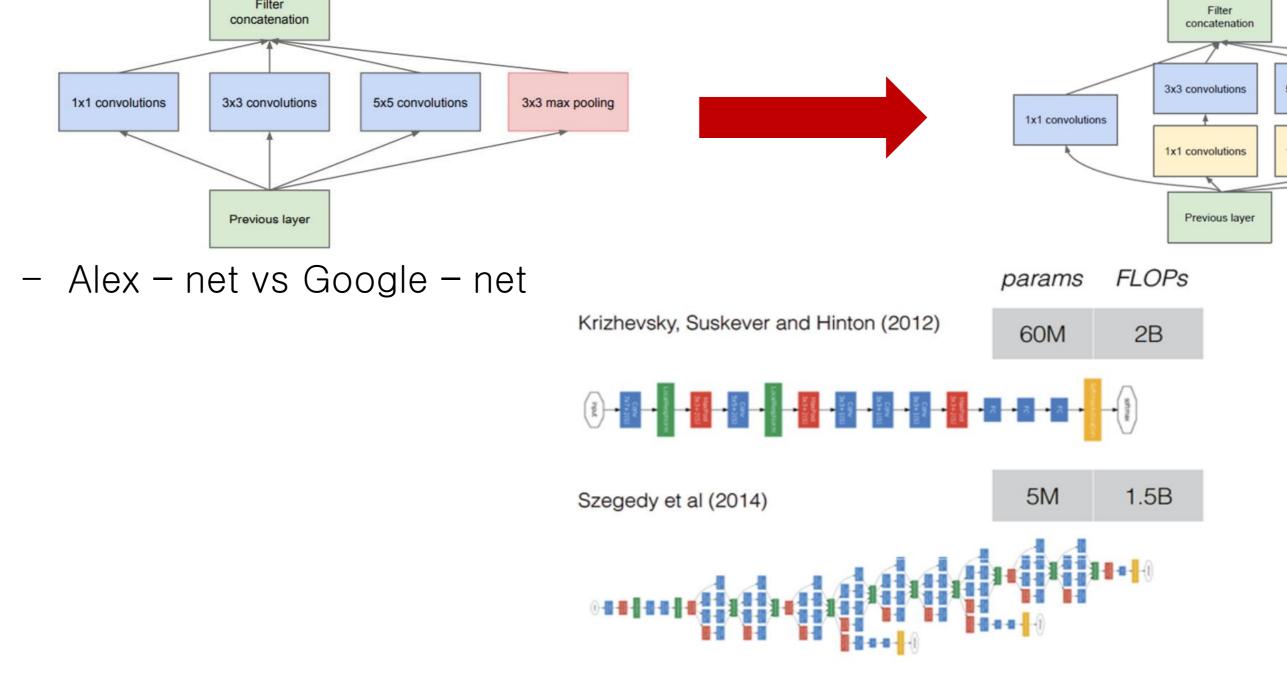
- 특징

Networks are deeper and deeper!!! - I recommend GPU better than CPU because

2013년도 까지는 10 layers 미만 이었지만, Google net은 22 layers.

*layer 증가 시 parameter 수 증가, 연산 량 증가.

➡ overfitting(과 적합) 발생 ➡ 해결책(Inception model)



Accuracy 측정: validation set(개와 고양이 각각 77장 씩, 총 154장).

93.33% (mini batch size : 32, validation split : 0.2). 93.48% (mini batch size: 10, validation split: 0.3). **94.74%** (mini batch size: 32, validation split: 0.25).