김형욱 창원대학교 대학원 정보통신공학과

연구에 사용된 컴퓨터 사양

운영체제	Windows 10 Pro
프로세서	I7-8700K CPU @ 3.70GHz
메모리(RAM)	32.0GB
그래픽 카드	NVIDIA GeForce RTX 2080 Ti

IMAGENET



14,197,122 이미지, 21841 synsets indexed

탐색 다운로드 도전 과제 간행물 좋은 것 약

로그인하지 않았습니다. 로그인 | 가입

ImageNet 은 WordNet 계층 구조 (현재 명사 만 포함) 에 따라 구성된 이미지 데이터베이스로 계층 구조의 각 노드는 수백, 수천 개의 이미지로 표시됩니다. 현재 우리는 노드 당 평균 500 개의 이미지를 가지고 있습니다. 우리는 ImageNet이 사진에 대한 열정을 공유하는 연구원, 교육자, 학생 및 여러분 모두에게 유용한 자료가되기를 바랍니다. 여기를 클릭, ImageNet에 대한 자세한 내용을 보려면 여기를 클릭하십시오 ImageNet 메일 링리스트에 가입 할 수 있습



이 이미지들은 공통점이 무엇입니까? 찾아!

Kaggle에서 ImageNet Challenge를 확인하십시오!

© 2016 Stanford Vision Lab, 스탠포드 대학교, 프린스턴 대학교 support@image-net.org 저작권 침해

니다.

CNN의 주요 모델

AlexNet

✓ ILSVRC(ImageNet Large-Scale Visual Recognition Challenge) 2012에서 2위와 top 5 test error 기준 약 11% 차이라는 압도적인 성능을 보이며 1위를 차지(약 1000개 범주 예측)

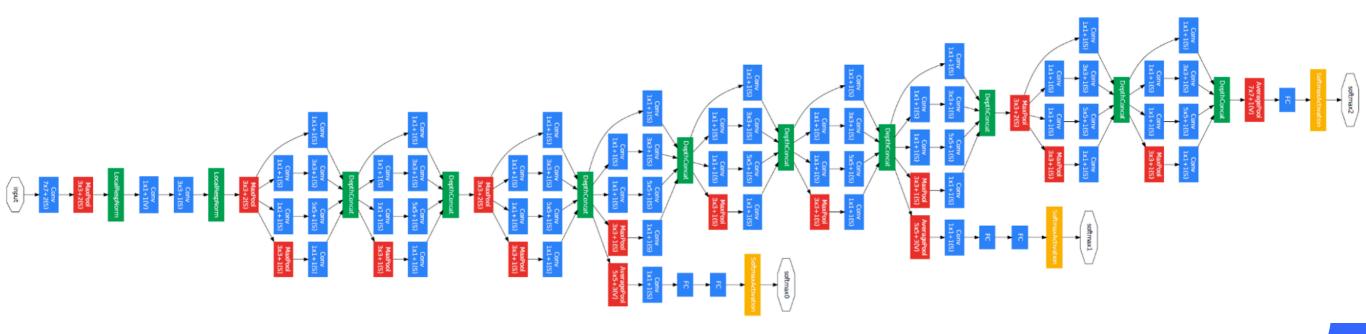
GoogleNet

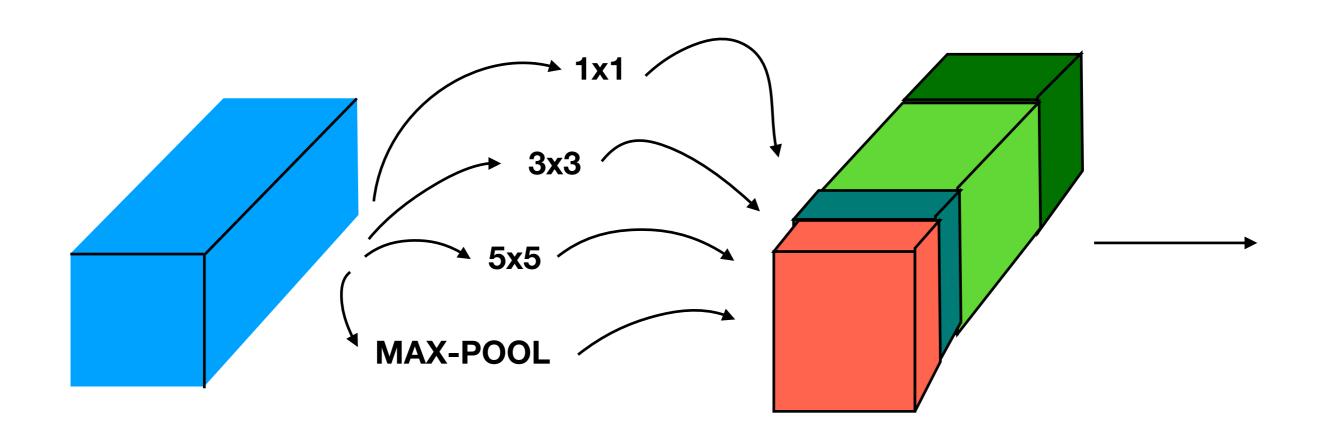
- ✓ VGGNet 보다 구조가 복잡해 널리 쓰이진 않지만 아키텍쳐 면에서 큰 주목을 받은 모델(독특한 conv filter)
- ✓ Inception module 제안

ResNet

- ✓ ILSVRC 2015에서 에러율 3.6%로 1위를 차지
- ✓ Residual block 기술 사용
- VGGNet, DenseNet 등

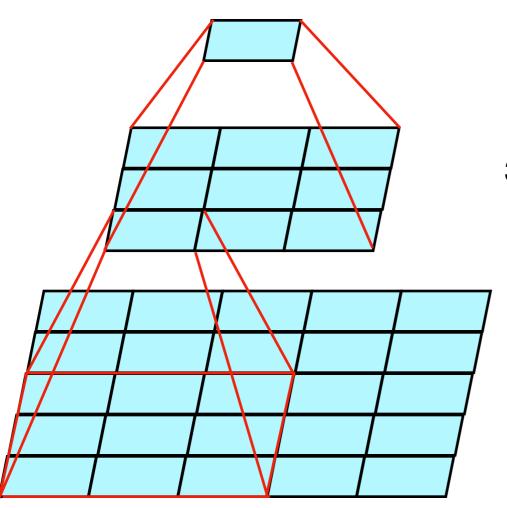
- 42 Layer 를 사용한 깊은 학습 네트워크
- 계산 효율이 높으며 적은 수의 매개 변수 사용
- GoogleNet의 상위 버전
- ILSVRC 2015에서 준우승





Factorizing Convolutions

✔ 매개 변수의 수를 최소화



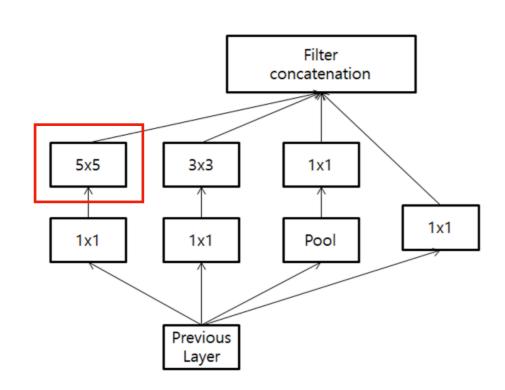
5x5 필터 1계층의 파라미터 수: 5x5 = 25

3x3 필터 2계층의 파라미터 수 : (3x3) + (3x3) = 18

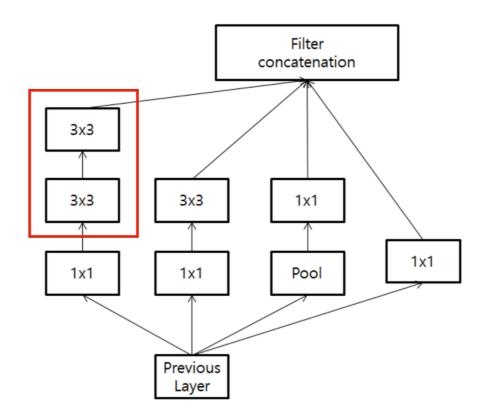
파라미터 수 28% 감소

Inception Module A

- Factorizing Convolutions
 - ✓ convolution의 분해 (매개 변수의 수를 최소화)



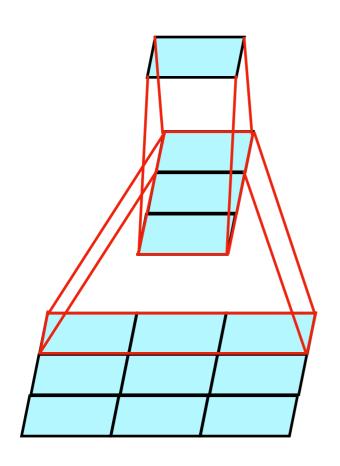
Inception-v1(GoogleNet)



Inception-v3

Factorizing Convolutions

✔ 비대칭적 변환으로 분해



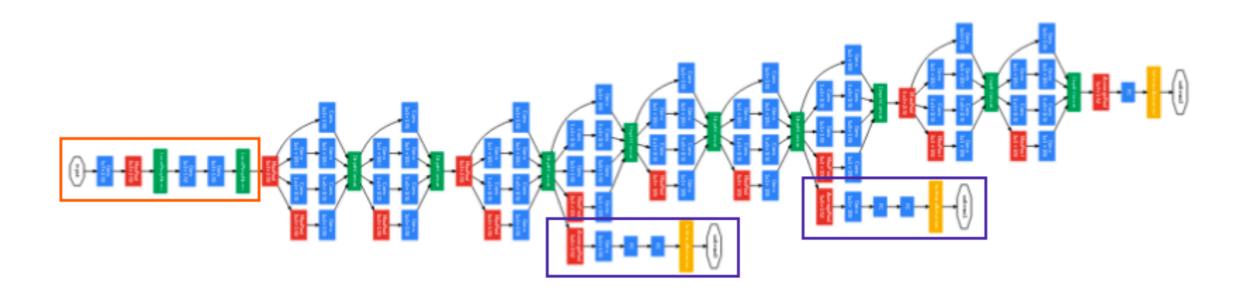
3x3 필터 1계층의 파라미터 수: 3x3 = 9

3x1, 1x3 필터 2계층의 파라미터 수 : (3x1) + (1x3) = 6

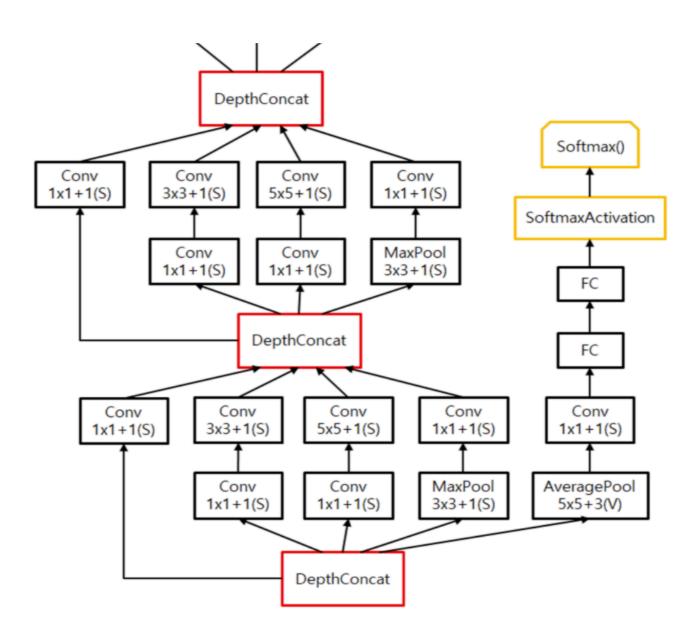
파라미터 수 33% 감소

Inception Module B

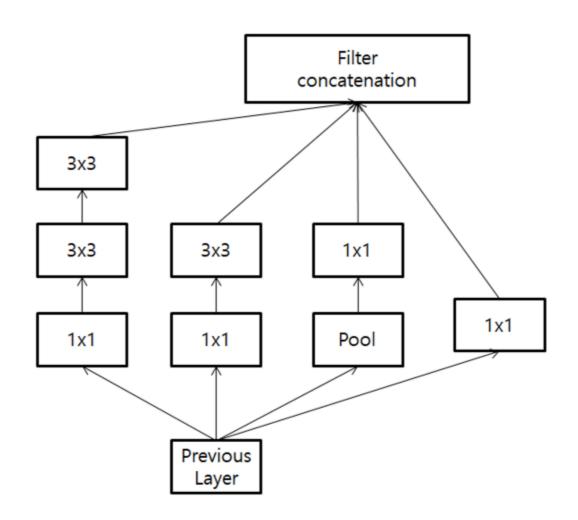
- 보조 분류기
 - √ Vanishing Gradient 문제 보완



- 보조 분류기
 - √ Vanishing Gradient 문제 보완

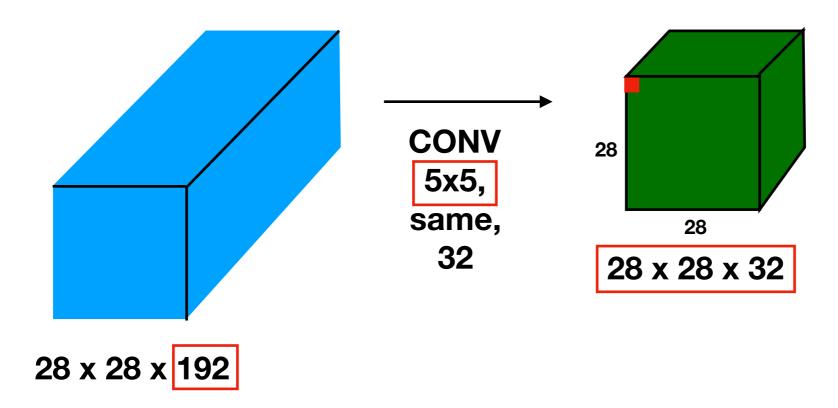


• 1x1 필터 사용?

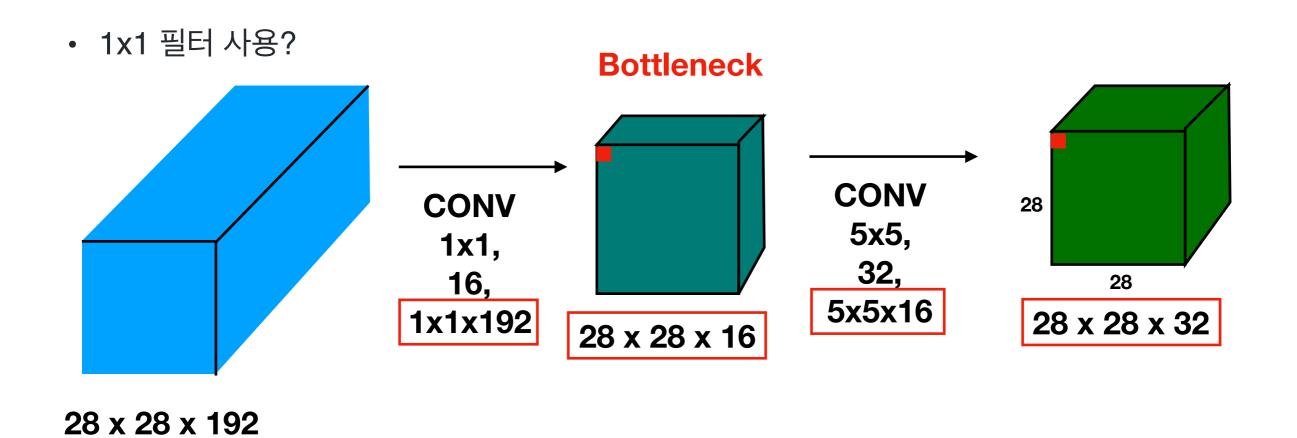


Inception-v3

• 1x1 필터 사용?



 $28 \times 28 \times 32 \times 5 \times 5 \times 192 = 120,422,400$



2,408,448 + 10,035,200 = 12,443,648

이전 연산량 120,422,400 : 약 10배의 연산량을 줄임