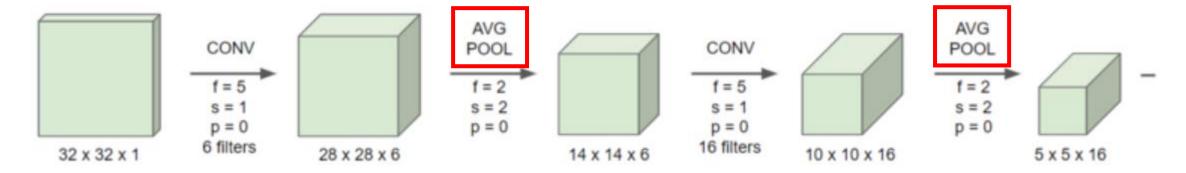
# **Case Studies**

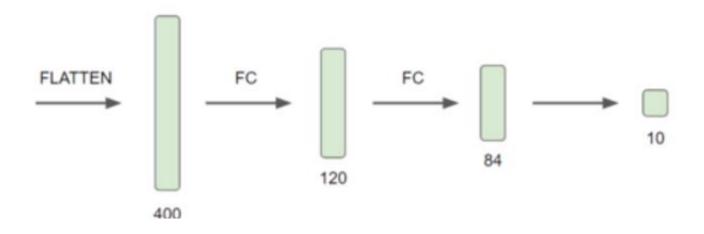
# Q. 다양한 케이스를 알아야 하는 이유는?

# LeNet - 5(1998)

▶ Q. AVG POOL / Activation function -> Sigmoid / 적은 변수 갯수

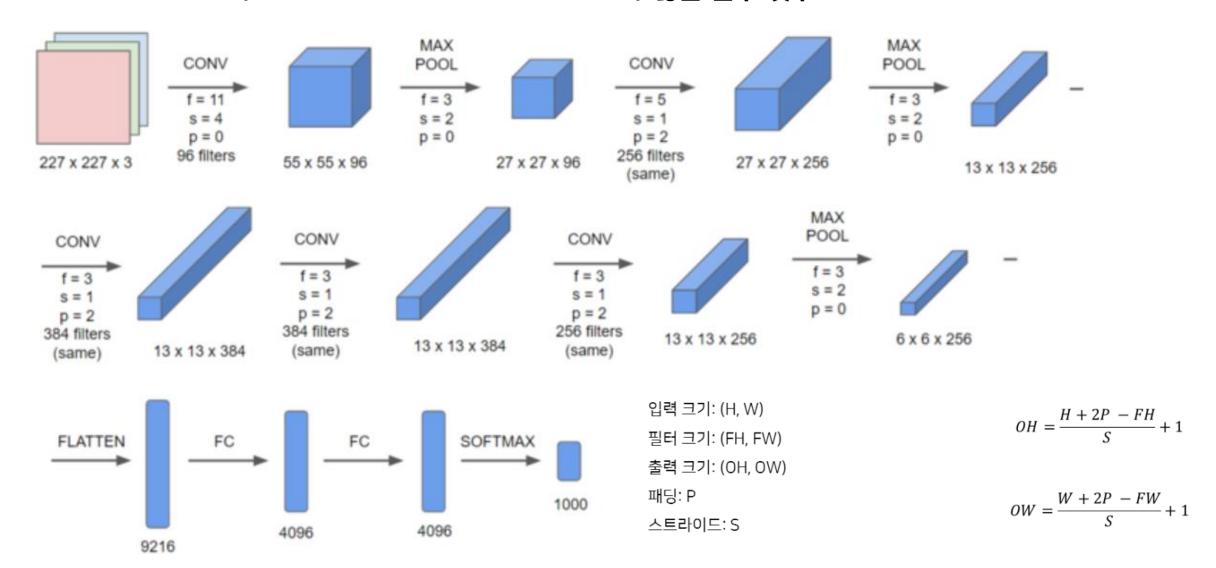
#### LeNet - 5





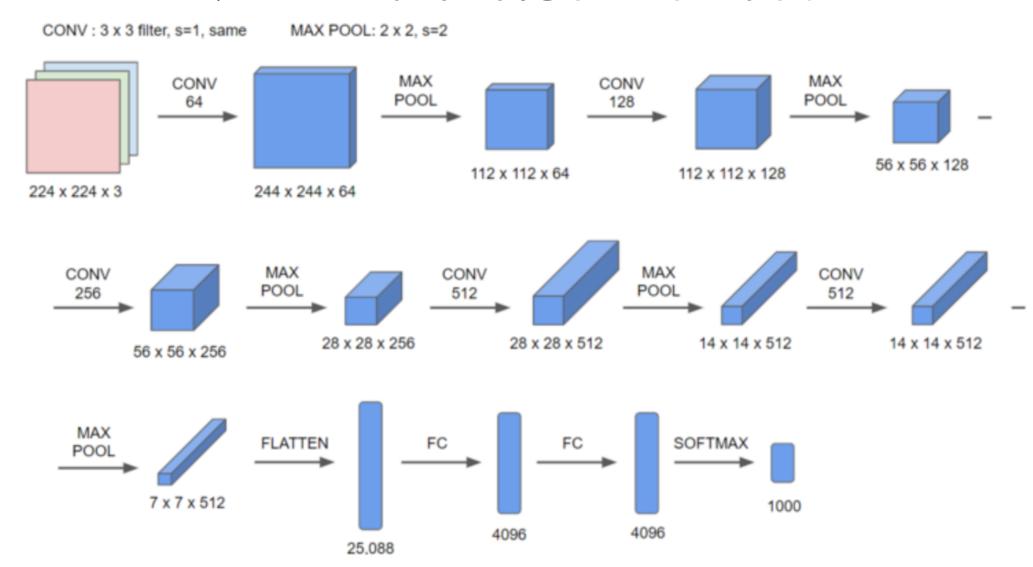
# AlexNet(2012)

#### ▶ Q. MAX POOL / Activation function -> RELU / 많은 변수 갯수

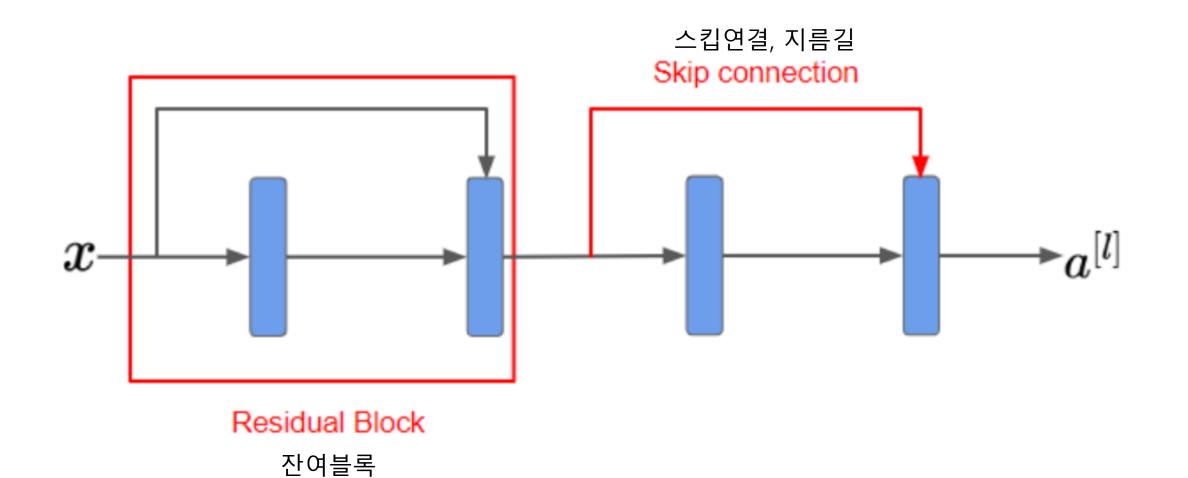


## **VGG-16**

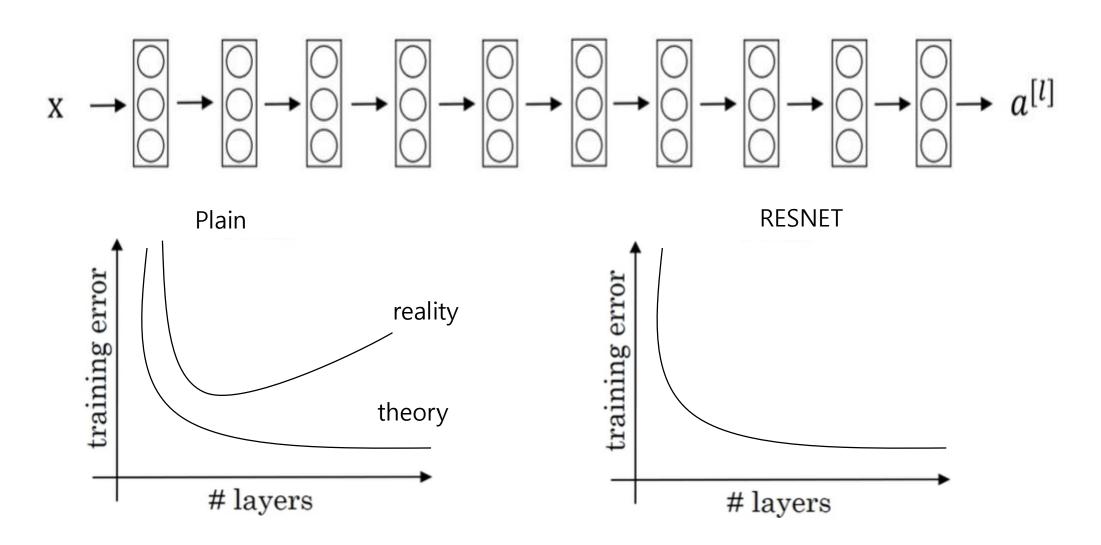
#### ▶ Q. MAX POOL: 2, Stride = 2 / 채널 수 2배씩 증가 / 훈련시킬 변수가 많음



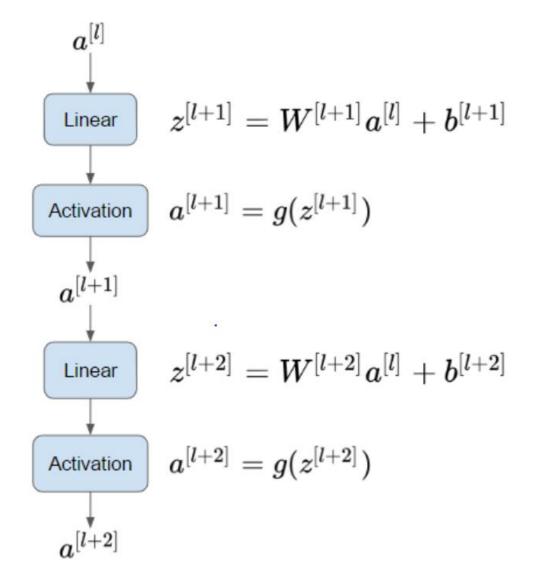
▶ Skip connection (=sort cut)이 추가 된다.

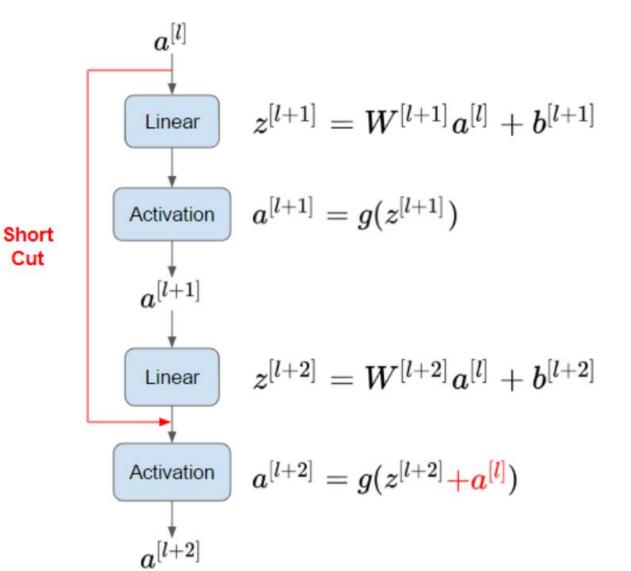


#### ▶Q. 왜 실제에서 layers가 쌓이면서 error가 커질까?

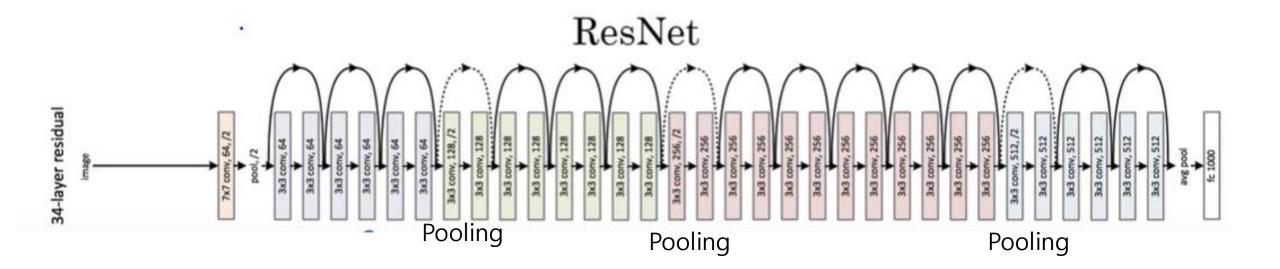


#### ▶앞서 사라진 정보가 RESNET에서는 추가 된다.





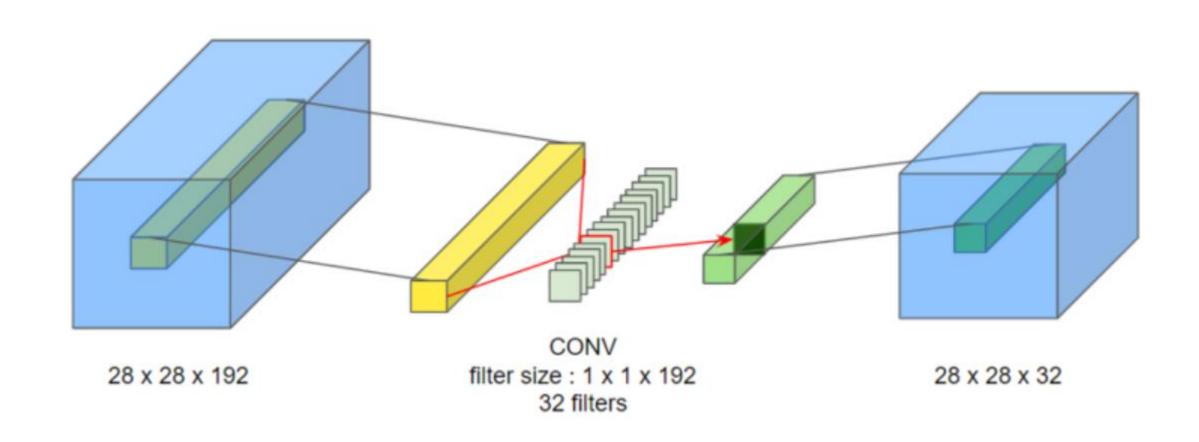
▶ Resnet은 차원이 같이야 사용할 수 있어, 풀링과 같이 차원이 변할 때에는 차원을 일치 시켜 줘야한다.



# **Network in Network**

#### 1 x 1 Convolutional Neural Network

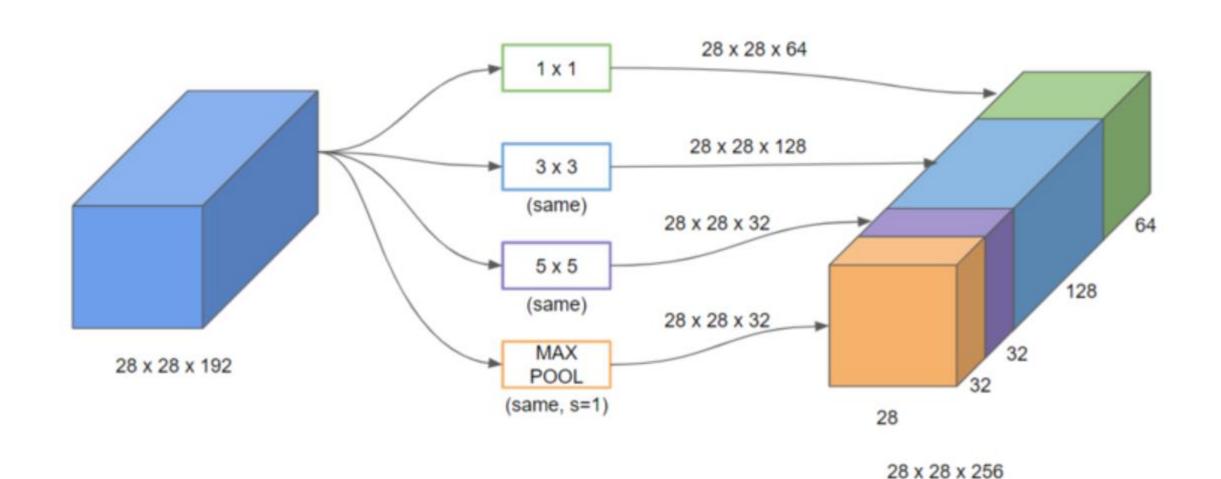
▶ 1 x 1 Conv를 통해서 채널 수를 줄일 수 있으며, 비선형성을 추가 시킬 수 있다.



# Inseption Network (Google Net)

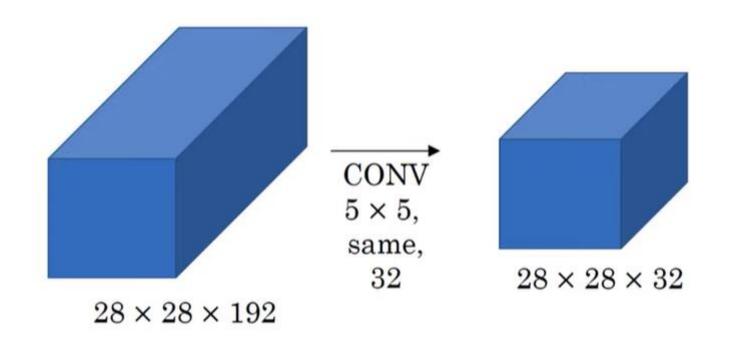
### **Inseption Network**

▶필터의 크기나, 풀링을 결정하지 않고 전부다 적용해서 스스로 변수나 필터 크기의 조합을 스스로 학습



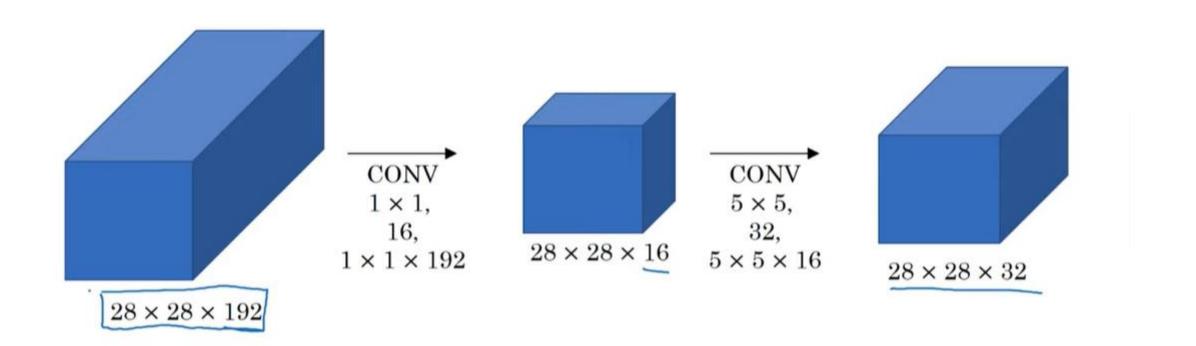
## Inseption Network(cost problem)

▶ 앞에서 5 x 5 필터예로 보면 계산비용은 (28 x 28 x 32) x (5 x 5 x 192) = 120M

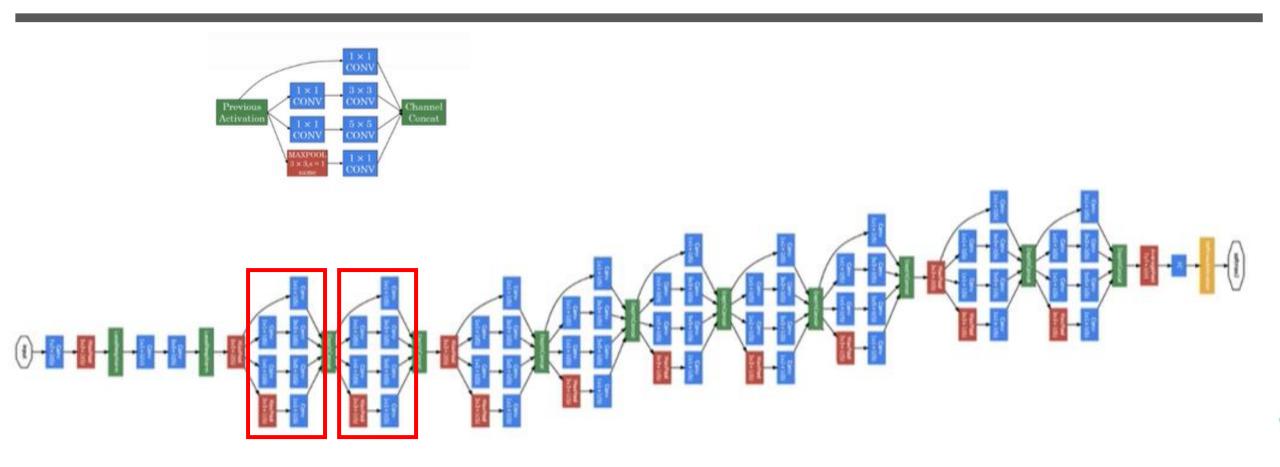


## **Inseption Network(1 x 1 CONV)**

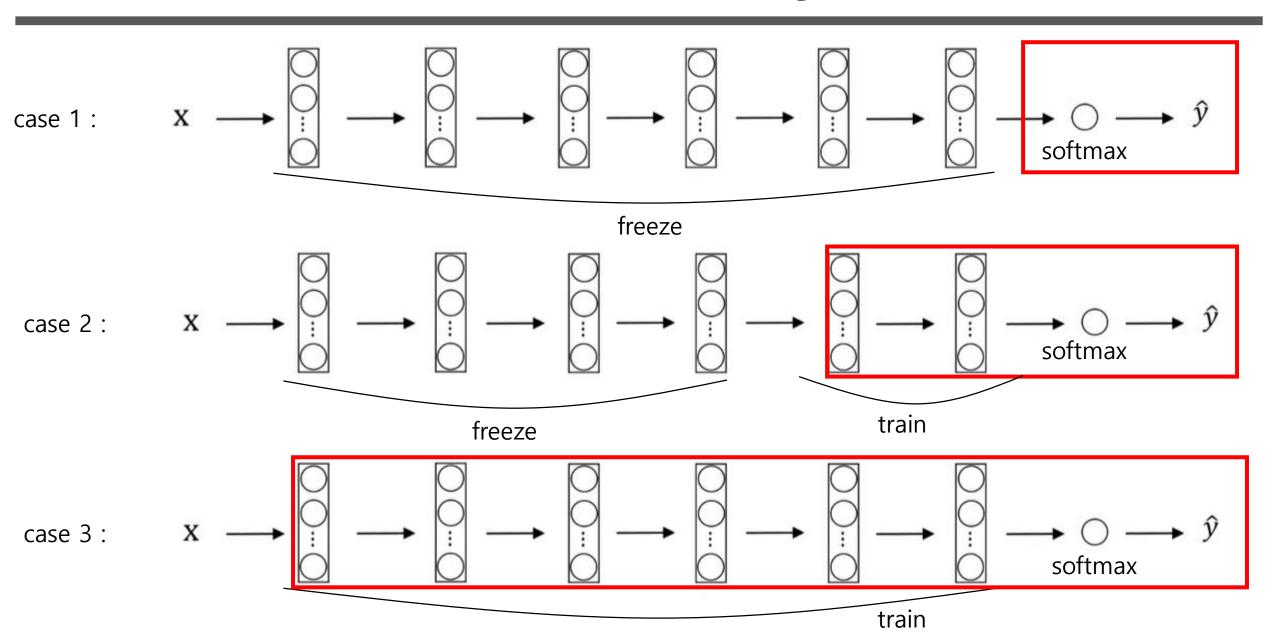
▶ 계산비용은 (28 x 28 x 16) x (1 x 1 x 192 ) + (28 x 28 x 32 ) x ( 5 x 5 x 10 ) = 12.4M (10배 적다)



# **Inseption Network(1 x 1 CONV)**



## **Transfer learning**



# **Data Augmentation**

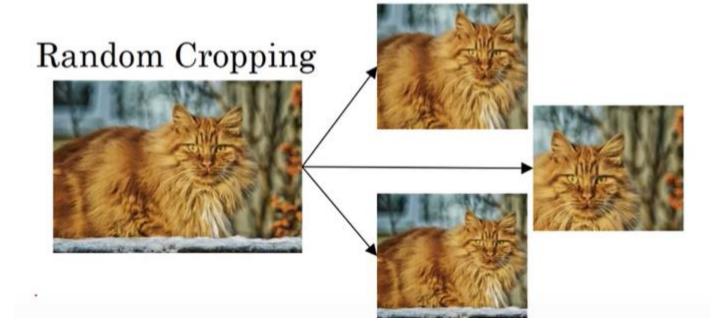
# Q. 데이터를 늘리기 위한 방법으로 어떤 것이 있을까?

## **Data Augmentation**

#### Mirroring







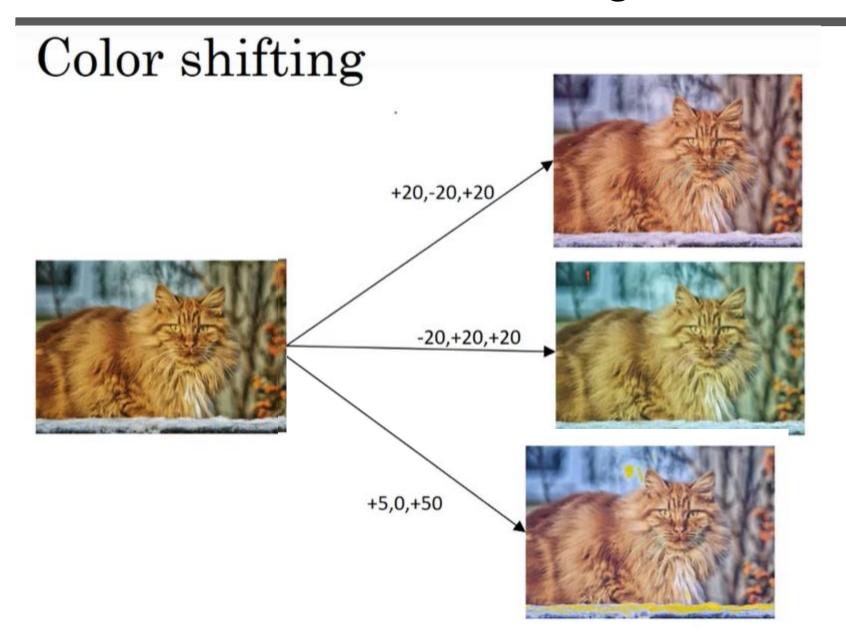
Rotation

Shearing

Local warping

...

## **Data Augmentation**



# **Data Set**

#### **Data Set**

- ▶ ImageNet : 고화질 2만 개의 다양한 범주로 나뉘어 져 있는 데이터 세트
- ▶ 8000만 개의 작은 이미지 데이터 세트 : 8000만 개의 이미지
- ▶ CIFAR 10: 10개의 다른 클래스인 저해상도 이미지 60000개
- ▶ CIFAR 100: 100개의 서로 다른 클래스에 균일하게 분포된 60000개의 이미지
- ▶ Common Objects in Context(COCO) : 서로 다른 클래스의 20만 개가 넘는 레이블 이미지
- ▶ Open image : 9백만개 이상의 주석 이미지
- ▶ Caltech 101과 Caltech 256: (101개의 주석, 9000개 이미지), (256개의 주석, 30000개의 이미지)
- ▶ 스탠퍼드 개 데이터 세트 : 개를 유형별로 120개의 다른 개 유형이 포함된 20000개의 컬러이미지
- ▶ MNIST: 60000개의 숫자(0~9)