# 섹션 3. YOLO Overview

### 1. YOLO 모델 리뷰

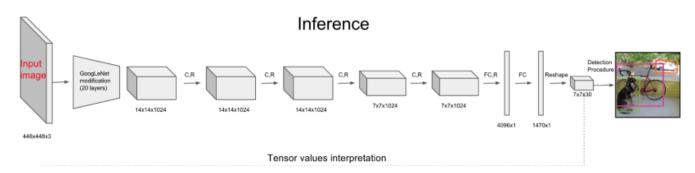
YOLO(You Only Look Once)

- YOLO 모델의 기본 컨셉: 이미지를 S x S Grid Cell로 나누고 Grid Cell별로 B개의 Bounding Box를 예측
- 즉, 원본 이미지를 넣으면 고정 사이즈로 resizing 한 후, resizing한 이미지를 CNN모델에 넣은 후 도출되는 아웃풋이 S x S Grid Cell의 결과로 나 온다.
- YOLO 모델의 최종 Output : S x S x (5 \* B + C) 이다. 여기서 S= grid cell , B=bounding box 개수, C=class 개수, 5=bounding box 하나에 mapping 되는 정보(x, y, w, h, confidence)
  - x, y: grid cell 내의 x, y의 위치
  - w, h: 전체 이미지 대비의 bounding box의 width, high
  - confidence : 이미지 내에 object가 있을 것이라고 확신하는 정도



• YOLO version.1이 제안 될 당시에 정확도는 좀 떨어지지만 속도(초당 처리할 수 있는 이미지 양)면에서 아주 뛰어났다.

#### YOLO 동작 과정 (YOLO version.1)



24depth의 CNN과정을 거친 후, 마지막에 나온 convolution feature map에 대해서 fully connected layer로 4096 노드로 넘긴 후, reshape하여 최종 output 생성

## 2. Non-Maximum Suppression (NMS)

Non -Maximum Suppression

: YOLO의 경우 Object를 총 98개를 도출해준다. 여러 개의 Object가 감지 되었을 때, 가장 대표성을 띄는 하나의 Bounding Box만 남기는 것을 NMS라 고 한다.

### Non -Maximum Suppression 동작 과정

- 1. confidence <= 0.6 이하의 bounding box 제거
  2. class별로 confidence가 가장 높은 bounding box가 앞으로 오도록 내림차순 정렬
  3. 가장 confidence가 높은 bounding box와 나머지 bounding box를 비교해서 2개의 IoU⟩=0.5이면 confidence가 작은 bounding box를 제거
  4. 제거되지 않은 bounding box에서 confidence가 가장 높은 bounding box와 나머지 bounding box간에 3번 과정을 반복
  5. 3∼4 과정을 전체 bounding box에 대해서 진행

- 6. 2~5과정을 전체 class에 대해서 진행