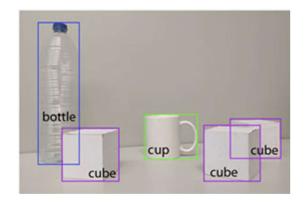
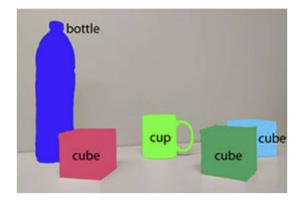
SSD/Yolo 와 Masked RNN차이

SSD/Yolo: 빠름 = 실시간 탐지에 적합 but 작은 객체나 정교한 경계 처리에 약점

Masked RNN: 정확도는 높으나 속도가 느리고 복잡한 구조





SSD/Yolo

Masked RNN

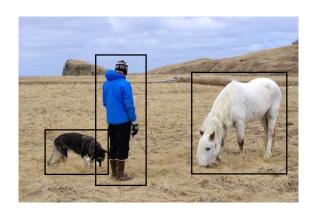
SSD / Yolo - One stage detector

학습 데이터

Bounding box

GT (Ground Truth)





Feature Label

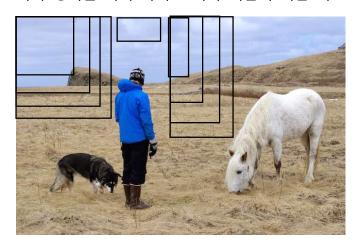
학습 과정

SSD : Anchor Box와 IoU 스코어를 이용

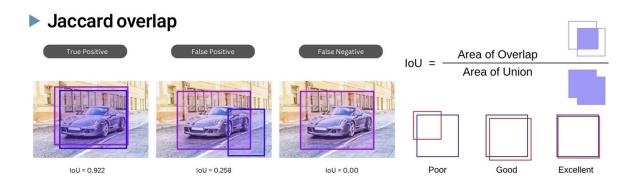
Yolo: Grid cell, Anchor Box와 IoU 스코어를 이용

Anchor Box

미리 정의된 여러 가지 크기와 비율의 기준 박스



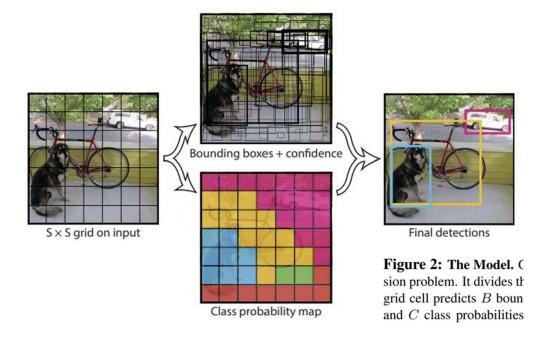
loU



loU 스코어를 기준으로 높은 loU이면 객체인 것으로 학습 loU의 임계 수치(파라미터)를 설정해주면된다.

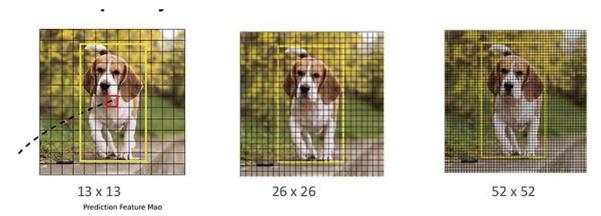
이 수치를 이용해서 Loss값을 추출하고 학습이 된다.

Grid cell



그리드 셀로 나눠서 대략적인 물체를 구분 구분된 구역을 중심으로 Anchor Box사용

Multi-Scale Feature Maps



다양한 크기의 물체를 탐지하기 위해서 다른 크기의 그리드 셀로 학습

결과출력

Non-Maximum Suppression(NMS)

중복 박스를 제거하는 알고리즘

loU가 가장 높은 박스를 선정 그 박스와 loU가 높은 박스들을 제거

