14.9 객체 탐지

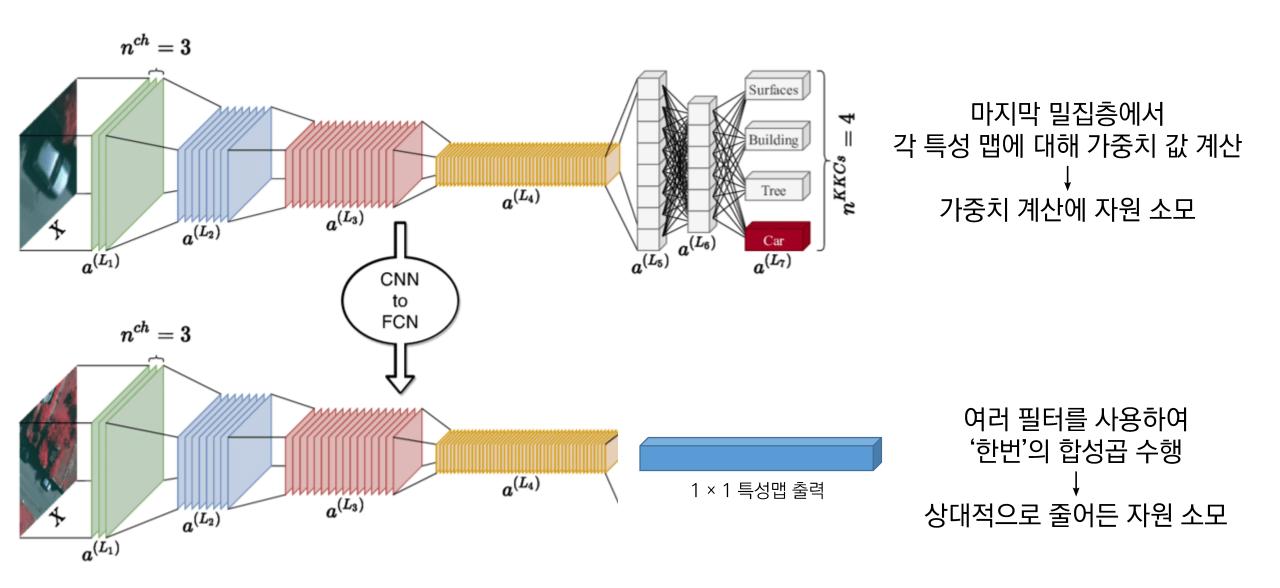
14.9.1 옛날 방법 - CNN + NMS



같은 꽃을 인지하더라도 IOU 차이가 있음

- 1) CNN이 이동하면서 순차적으로 꽃을 인지한다. 동시에 여러 개 바운딩 박스를 생성하여 각 박스마다 IOU를 계산한다
- 2) 존재여부가 임곗값 이하의 바운딩 박스를 모두 삭제한다 (대체로 IOU 〈 50%)
- 3) 같은 꽃을 인지한 바운딩 박스에 대해 IOU가 가장 높은 박스만 살린다
- 4) 더는 제거할 바운딩 박스가 없을 때까지 반복한다
 - → CNN 한번 끝...이제 CNN 옆으로 하나 이동시키는 것...
 - → CNN을 몇십 몇백번 실행해야 해서 많이 느리다

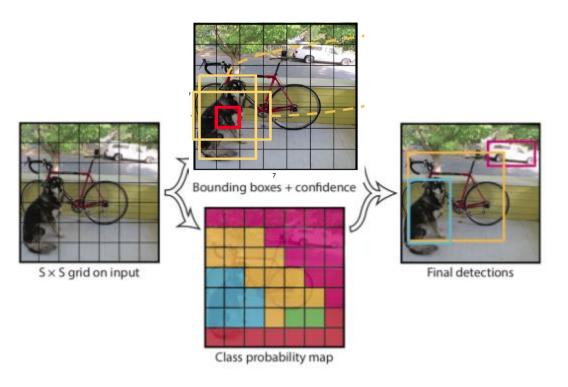
14.9.2 좀 더 빠른 CNN? - 완전 합성곱 신경망 (FCN)



14.9.3 한번의 합성곱 계산? You Only Look Once!!

■ YOLO와 기존 객체탐지 모델과 가장 다른 점

- → ① Regional Proposal ② Classification 두 단계였던 것을
- → ① 단계 제거하고 한번에 Object Detection 수행! (바운딩 박스, Classification 동시 수행)

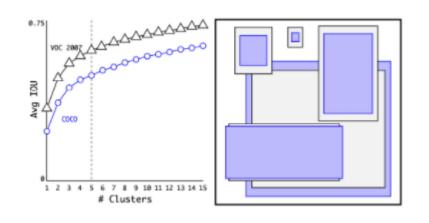


- 1) 입력 이미지를 S × S 격자로 나눈다
- 2) 하나의 격자마다 B개의 Bounding Box 예측 (논문에서는 2개)
- 3) Confidence(신뢰도) 계산
 - = 해당 그리드에 물체가 있을 확률 × 예측한 Box와 Ground Truth 박스와 겹치는 영역
 - = Pr(Object) × IOU
- 4) 각 그리드마다 C개의 클래스에 대해 각 클래스일 확률을 계산
 - = Pr(Classi | Object)
- 5) 신뢰도 × 확률 계산 = Pr(Object) × IOU × Pr(Classi | Object)
 - = IOU × Pr(Classi) = 해당 박스가 특정 클래스일 확률!!!
- 6) NMS 수행: 중복된 Box 제거 (하나의 Box만이 하나의 클래스에 속할 때까지)

→ 각 클래스마다 Box가 만들어짐!!

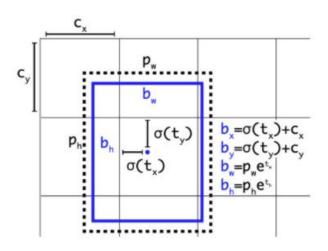
14.9.4 좀 더 나은 YOLOv3

■ Anchor Box 사용



- ① 사전에 크기와 비율이 모두 결정되어 있는 박스를 전제
- ② 학습을 통해 이 박스의 위치나 크기를 세부 조정
 - → 처음부터 중심점의 좌표, 너비, 높이를 결정하는 것보다 훨씬 안정적
 - → 대체로 5개 박스로 설정하는 것이 Precision, Recall 측면에서 유리

■ Bounding Box Regression



- ① Box에 대해 절대 좌표를 이용하는 것이 아니라 상대 좌표 이용 (학습에 유리)
- ② 상대 좌표에 대해 지수함수와 비율을 사용하여 Box 크기, 위치 조정
 - → 왼쪽 식에서 결국 $\partial(tx)$, $\partial(ty)$, $e^{(tw)}$, $e^{(th)}$ 를 학습
 - → 대체로 5개 박스로 설정하는 것이 Precision, Recall 측면에서 유리

참고. YOLO에 대해 설명을 잘 해둔 사이트

갈아먹는 Object Detection [5] Yolo: You Only Look Once: https://yeomko.tistory.com/19?category=888201

갈아먹는 Object Detection [8] yolov2, yolo9000: https://yeomko.tistory.com/47

러시아 형님들의 친절한 YOLO 해설:

https://docs.google.com/presentation/d/1aeRvtKG21KHdD5lg6Hgyhx5rPq_ZOsGjG5rJ1HP7BbA/pub?start=false&loop=false&delayms=3000&slide=id.g137784ab86_4_4611

YOLOv3: https://jjeamin.github.io/darknet_book/part1_paper/yolov3.html

YOLOv4도 있음: https://jjeamin.github.io/darknet_book/part1_paper/yolov4.html