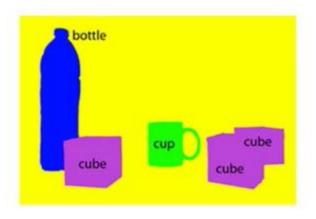
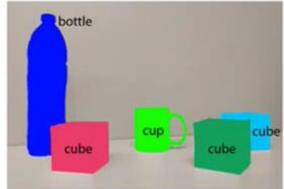
### Segmentation

Semantic Segmentation

**Instance Segmentation** 





Semantic segmentation - 동일 오브젝트의 경우 동일 형식으로 masking Instance segmentation - 개별 오브젝트 별로 masking

### Mask Rcnn

#### Mask R CNN FCN + Faster RCNN

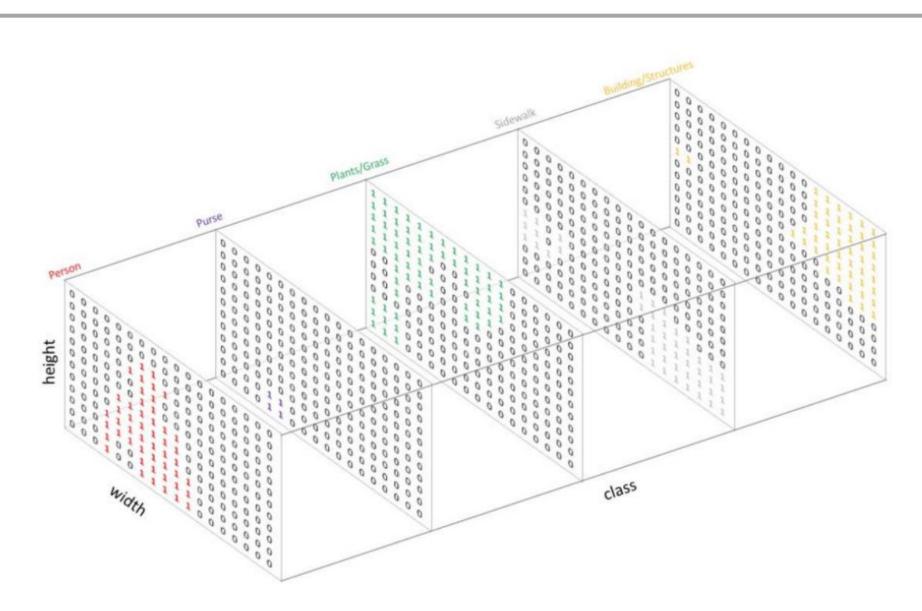


segmented

1: Person
2: Purse
3: Plants/Grass
4: Sidewalk
5: Building/Structures

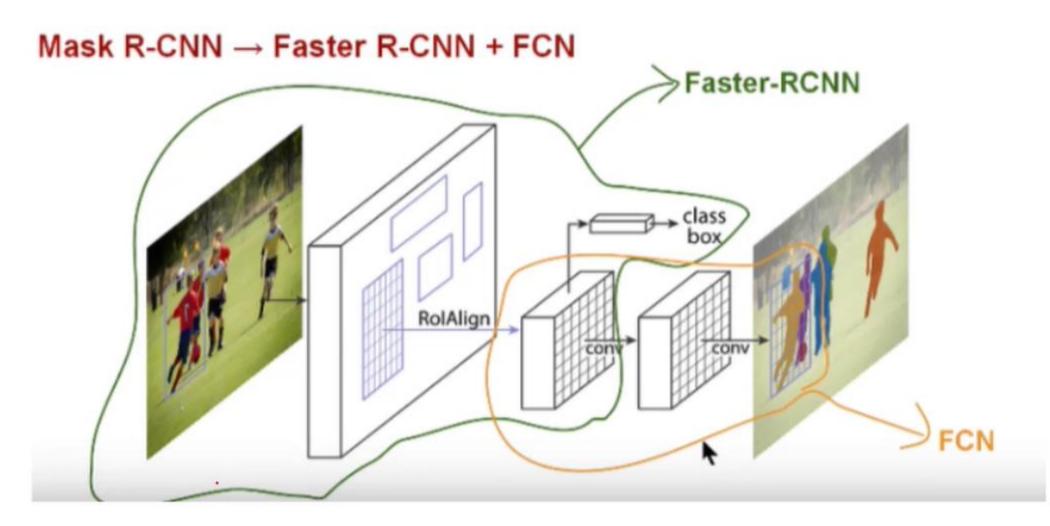
Input Semantic Labels

# Mask Rcnn



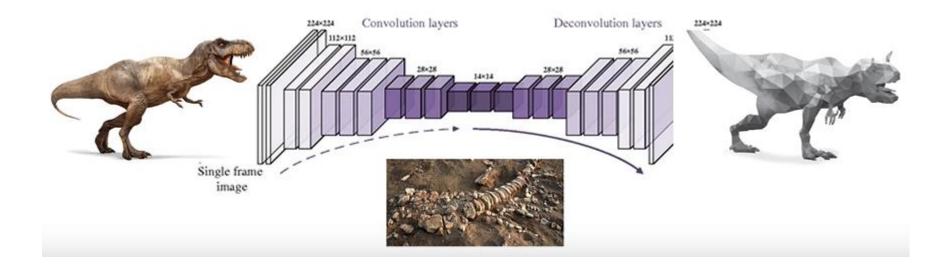
#### Mask Rcnn

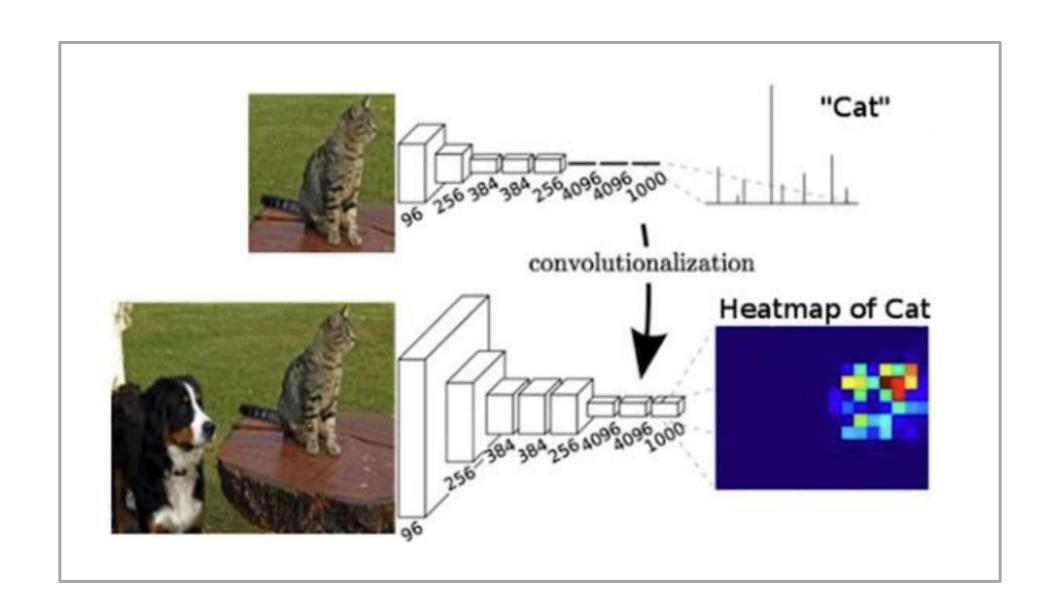
Faster Rcnn의 경우 Rolpooling을 사용 Segmentation 의 경우 Rolpooling을 사용하면 정확도가 떨어지게 되어 RolAlign사용



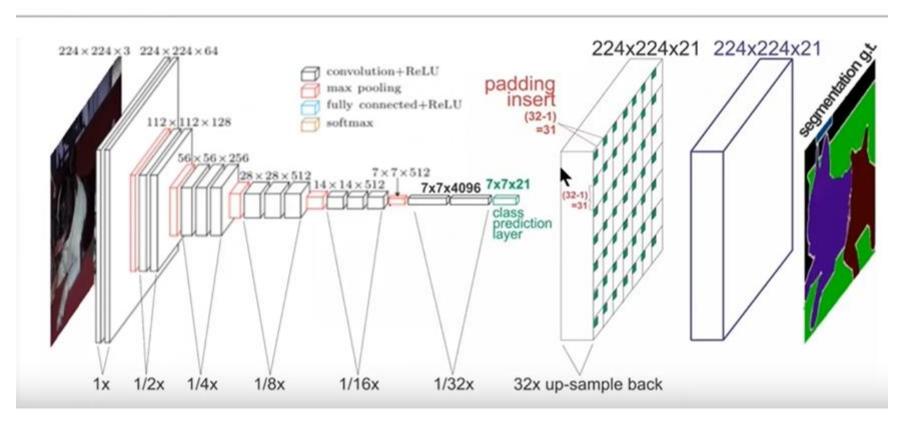
#### FCN - Fully Convolutional Network for Semantic Segmentaion

Semantic Segmentation Encoder-Decoder Model 원본 이미지를 Convolution으로 차원축소하여 응축된 정보를 가지고, 이를 다시 복원하면서 필요한 정보를 학습 이렇게 학습된 정보를 기반으로 segmentation수행





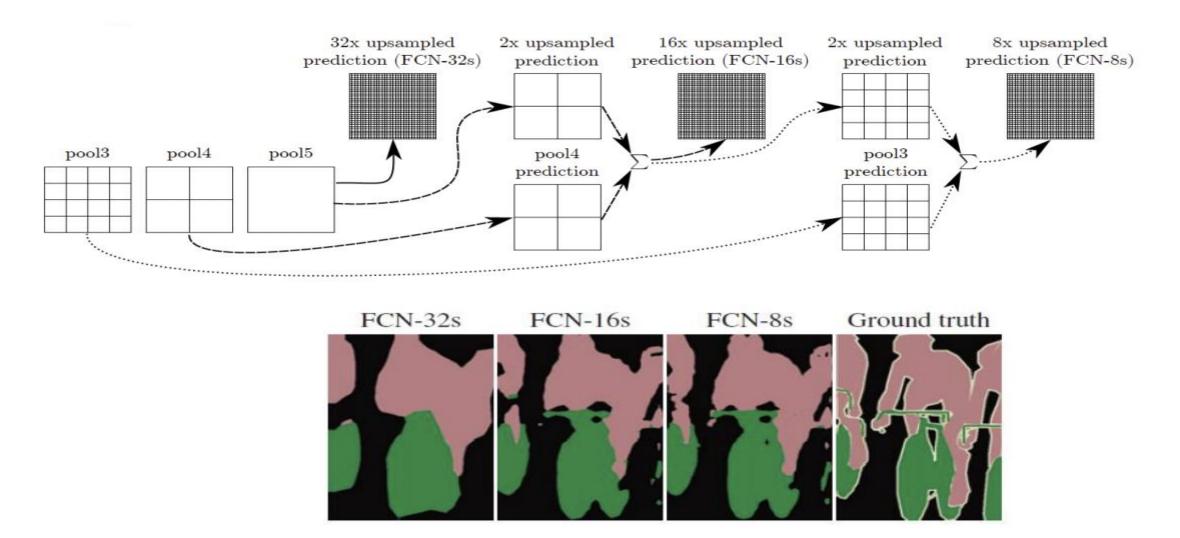
### FCN Down sampling과 Upsampling



De-Convolution을 통한

Upsampling 32x upsampled pool2 conv3 pool3 conv6-7 prediction (FCN-32s) image conv1 pool1 conv2 conv4 pool4 conv5 pool5 Ground truth FCN-32s

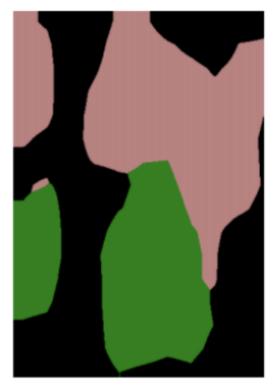
FCN32를 바로 적용할 경우 Segmentation이 정확하게는 이루어지지 않는다.



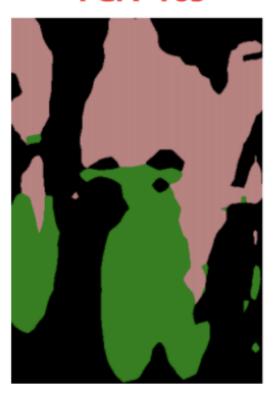
32 - 16 - 8FCN의 결과는 위와 같다 FCN8이 Ground Truth와 가장 유사하게 Segmentation이 되고 있다.

# Mask Rcnn - FCN-32s/16s/8s 별 성능

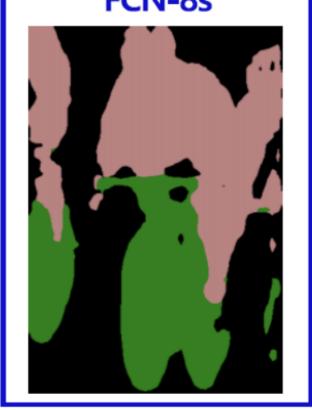
FCN-32s



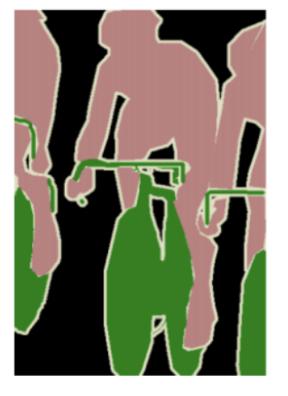
FCN-16s



FCN-8s

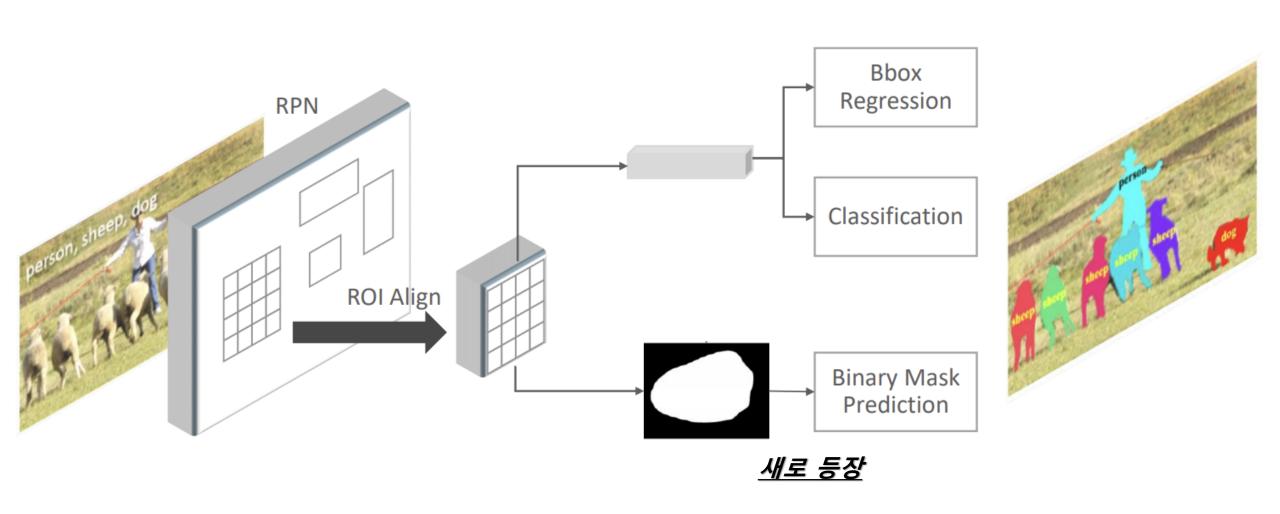


정답(Ground truth)

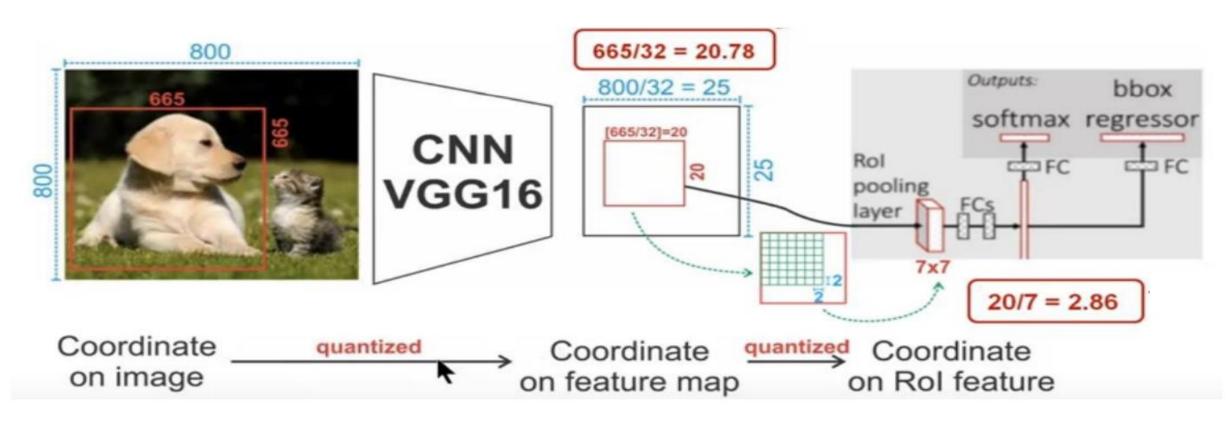


	FCN-32s	FCN-16s	FCN-8s
IOU (Intersection over Union)	59.4(%)	62.4(%)	62.7(%)

## Mask Rcnn 구조

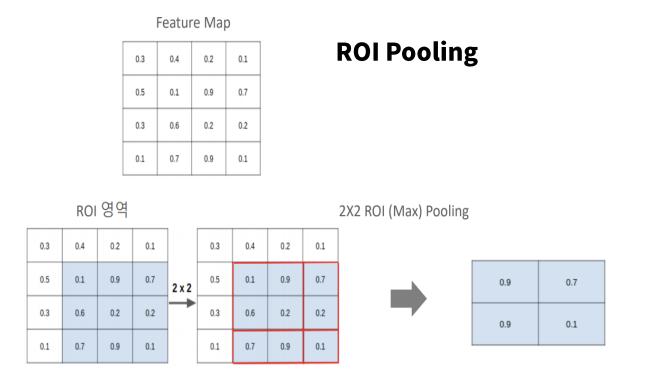


### Segmentation 에서 ROI Pooling 문제점



기존 Faster Rcnn에서는 ROI Pooling을 사용하여 Detection을 실행 Segmentation의 경우 좀 더 정확성을 요구함으로 ROI Align을 사용

## Segmentation 에서 ROI Pooling 문제점



ROI-Align

ROI Pooling의 경우 위와 같은 경우 2X2를 적용할 경우 정확하게 나누어 구하기 어렵다. ROI Align의 경우 기존 그리드에 구애받지 않고 소수점 그대로 매핑