
Object Detection

——From RCNN to Faster-RCNN

Zhengxia Zou

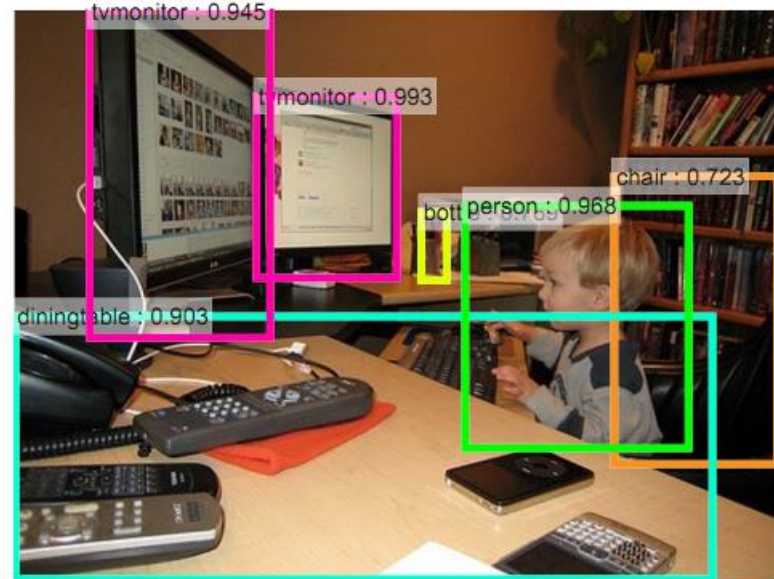
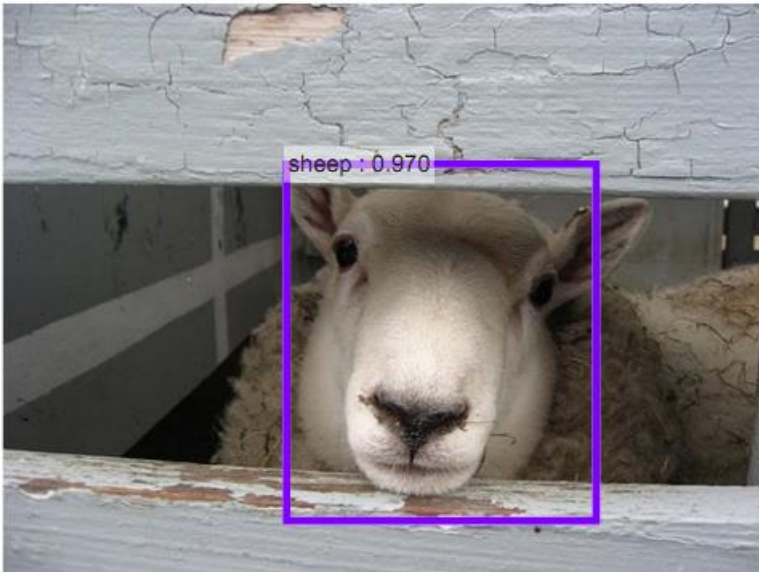
10/14/2018

-
- **Background**
 - **RCNN**
 - **SPPNet**
 - **Fast-RCNN**
 - **Faster-RCNN**

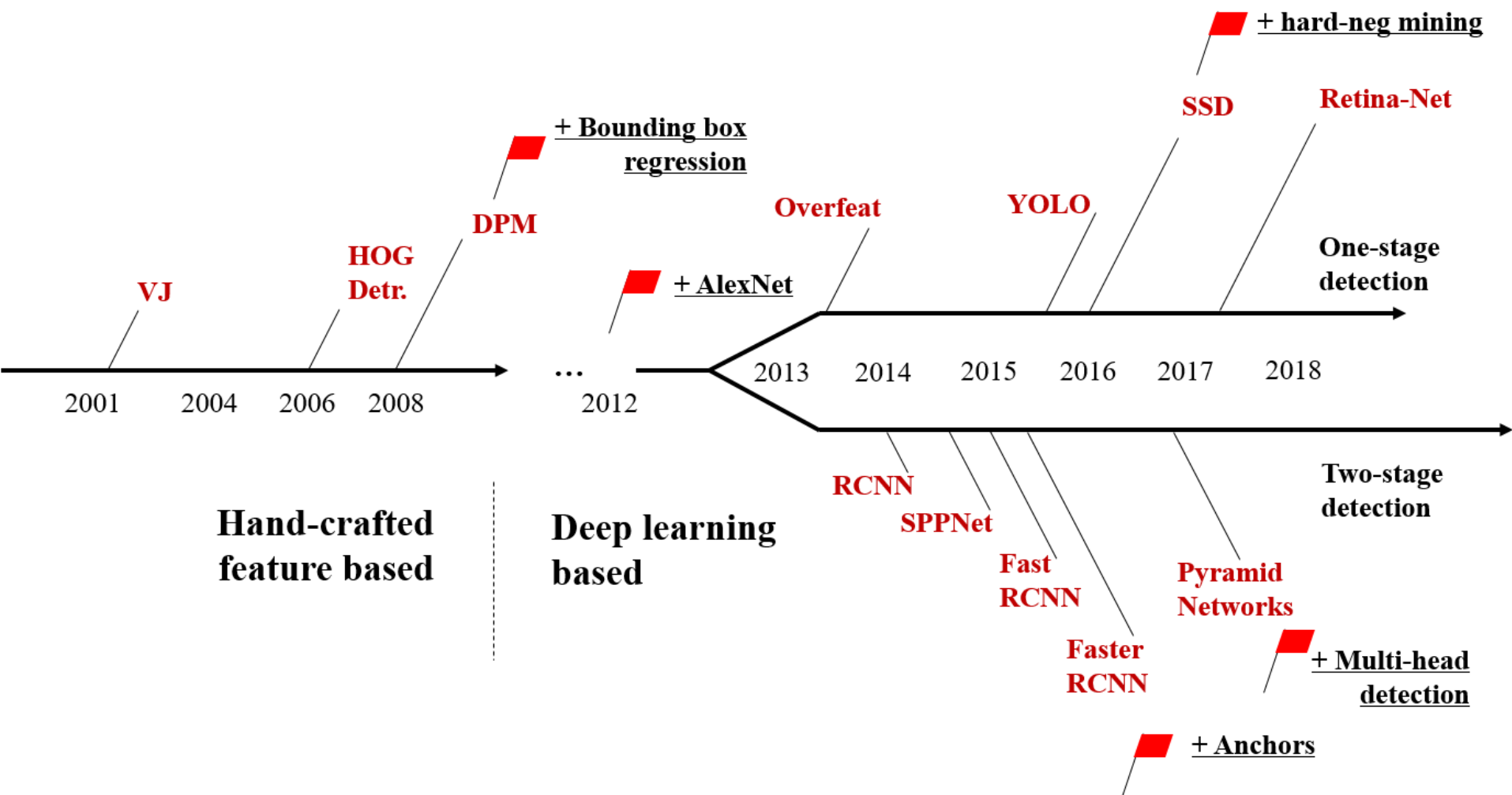
Background

What is 'Object Detection'?

- Object bounding box: location and size
- Object category.



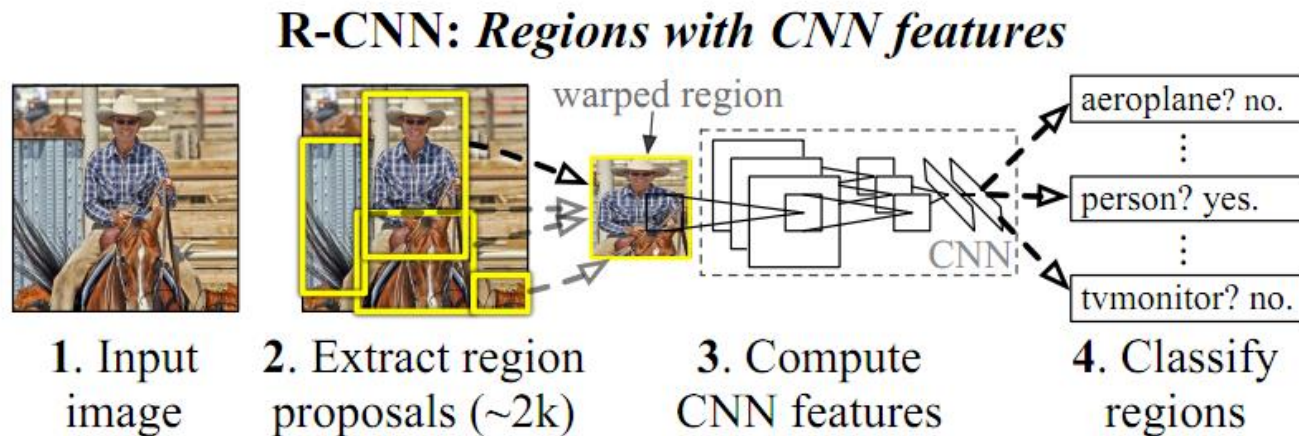
发展历程



RCNN

R-CNN: Regions with CNN features (arXiv13, CVPR14)

Ross B. Girshick



- Object Proposal+CNN features
- BB Reg.
- Fine tuning
- VOC07 mAP: 33.7→58.5

Time:
14s/image on a GPU

RCNN

R-CNN: Regions with CNN features (arXiv13, CVPR14)

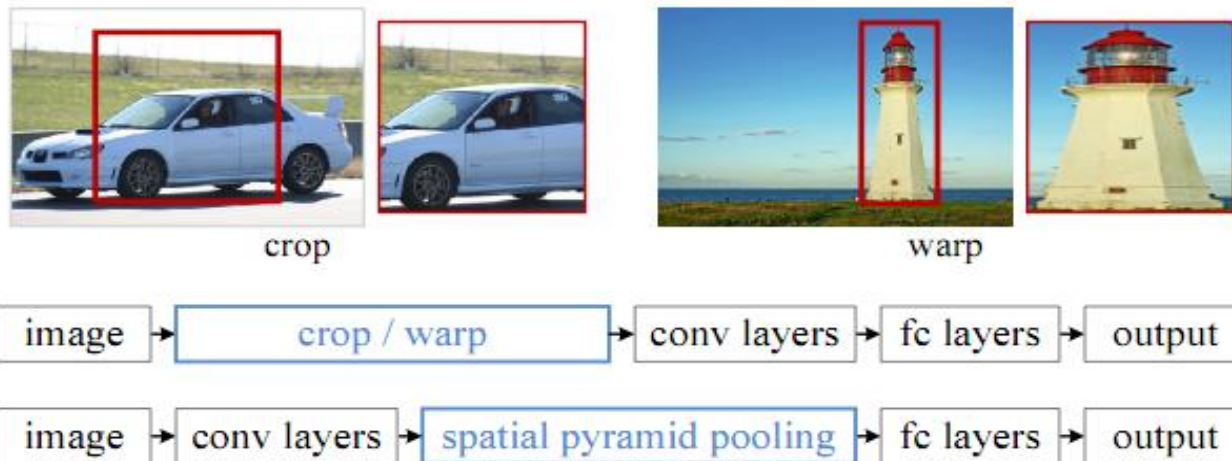
不足

- 训练是多阶段的，很繁琐；
- 训练耗时，占用的磁盘空间过大，特征文件动辄几百G；
- 计算冗余（2000+候选区域），GPU每帧14s。

SPPNet

SPPNet: Spatial Pyramid Pooling (arXiv14, ECCV14)

Kaiming He et al.



- 共享计算
- SPP→Roipooling (Fast和Faster的基础)
- Fine tuning时只对全连接微调
- VOC07 mAP: 58.5→59.2

@He-eccv2014

Time:
0.38s/image on a GPU

Regions on Feature Maps



- **Fixed-length** features are required by fully-connected layers or SVM
- But how to produce a fixed-length feature from a feature map region?
- Solutions in traditional compute vision: Bag-of-words, SPM...

Bag-of-words & Spatial Pyramid Matching

SIFT/HOG-based
feature maps

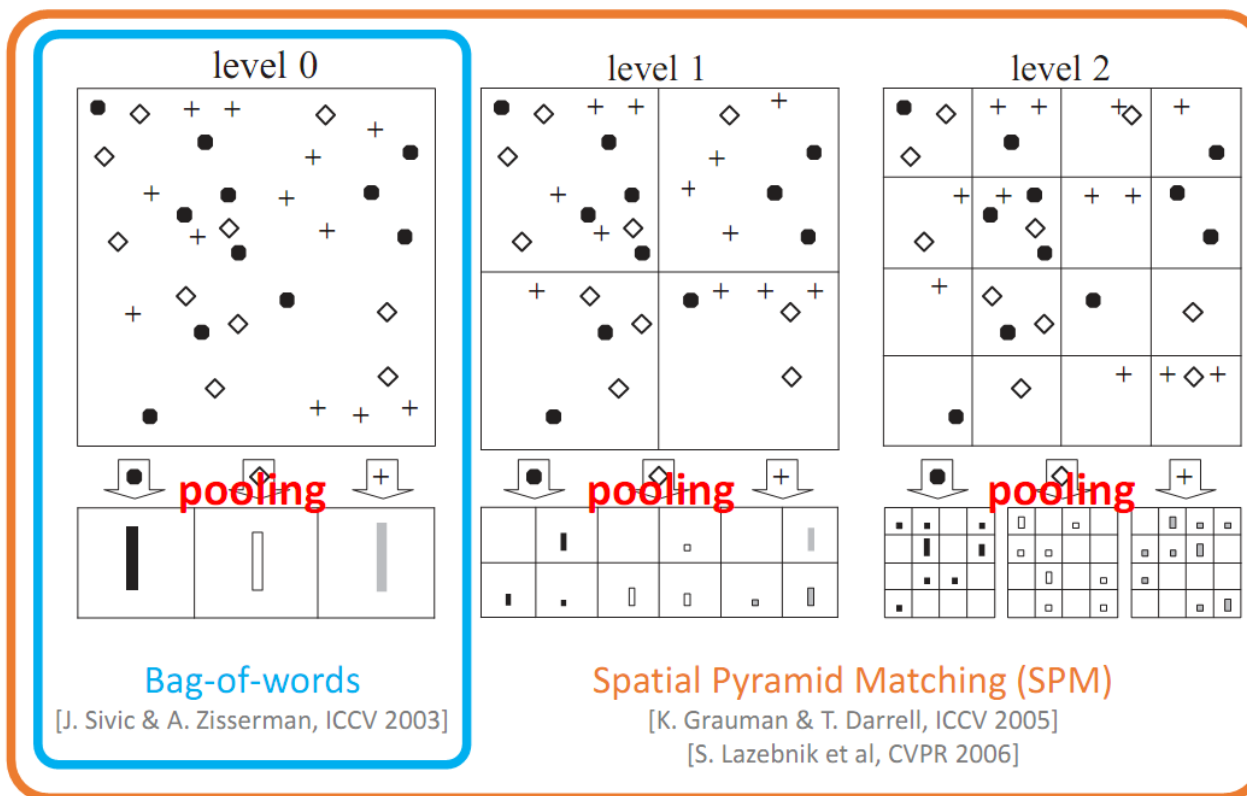
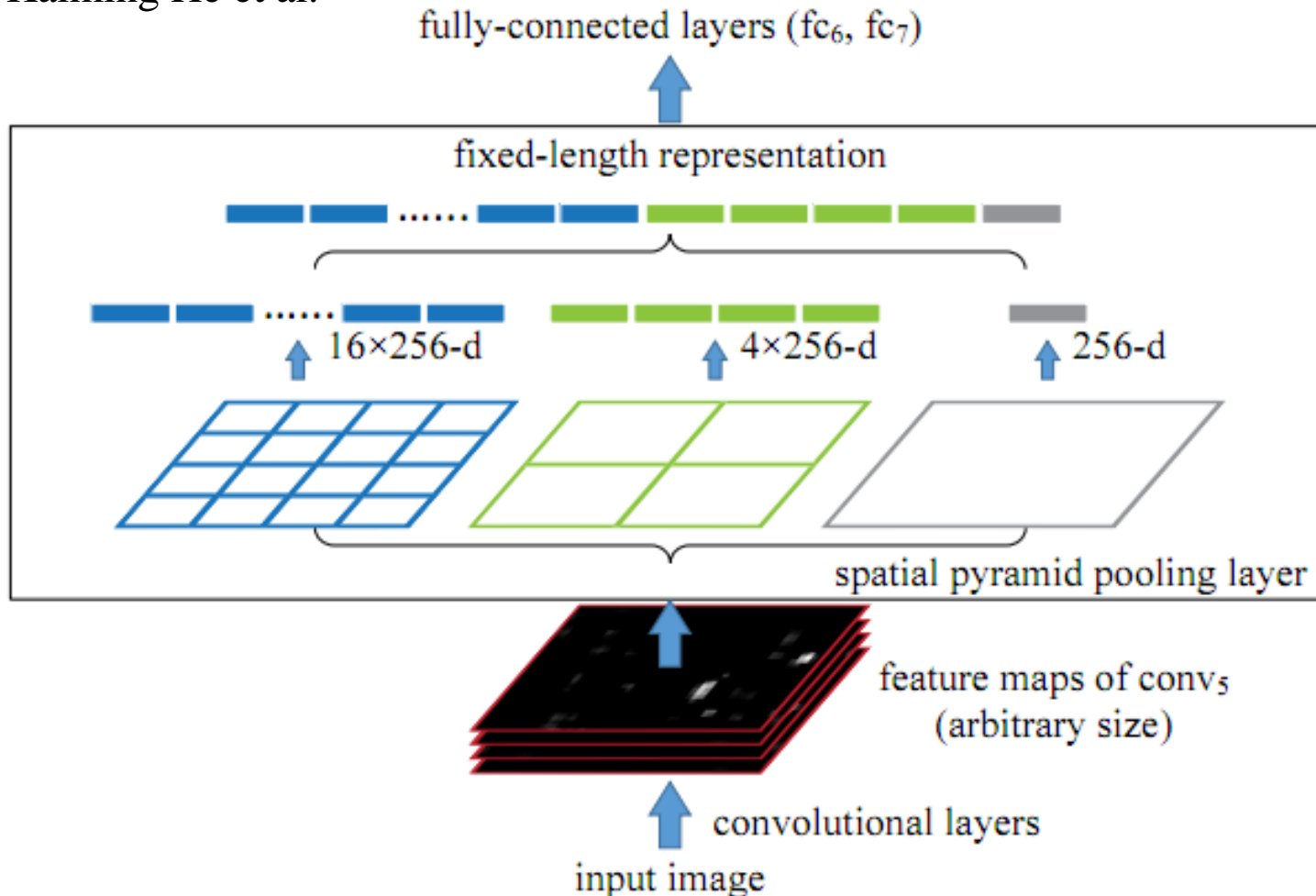


figure credit: S. Lazebnik et al.

SPPNet

SPPNet: Spatial Pyramid Pooling (arXiv14, ECCV14)

Kaiming He et al.



@He-eccv2014

SPPNet

SPPNet: Spatial Pyramid Pooling (arXiv14, ECCV14)

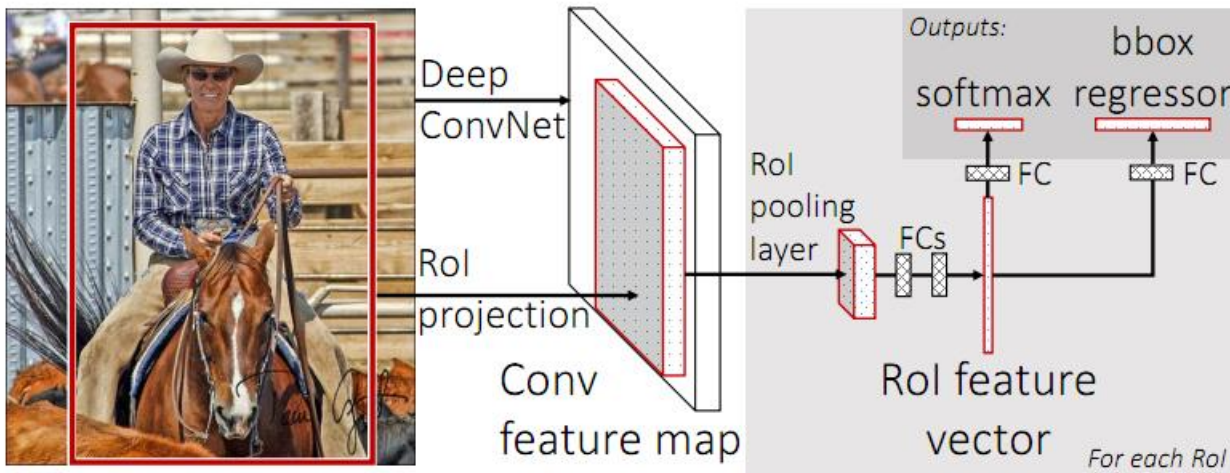
不足

- 训练依然是多阶段的；
- **SPPNet**在微调网络时，固定了卷积层的参数，只对全连接层进行了微调。

Fast RCNN

Fast R-CNN (arXiv15, ICCV15)

Ross B. Girshick



@RBG-ICCV2015

- ROI Pooling
- Multi-task loss (Cls. + BB Reg.)
- BP through RoI pooling layers
- VOC07 mAP: 58.5→70.0

Time:
0.32s/image on a GPU

@RBG-ICCV2015

Fast RCNN

Fast R-CNN (arXiv15, ICCV15)

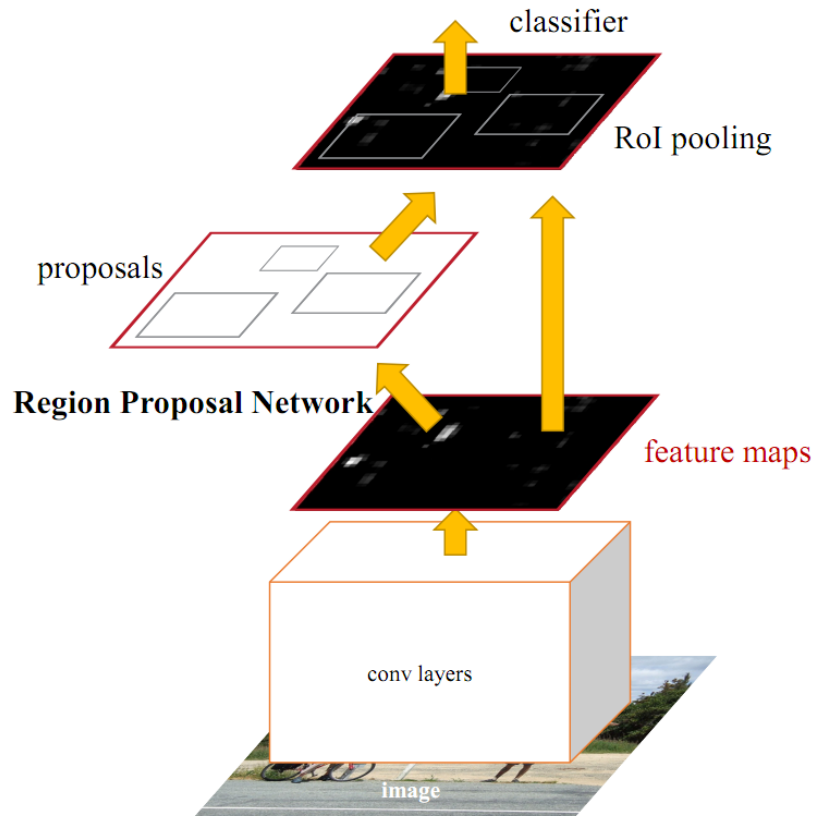
不足

- 不是端到端处理过程
- 需要事先使用**Selective Search**或**Edge Boxes**来提取目标后选框（速度瓶颈）。

Faster RCNN

Faster R-CNN (arXiv15, NIPS15)

Shaoqing Ren, Kaiming He, Ross B. Girshick, Jian Sun



- Region Proposal Network
- Detection Network
- Sharing Features
- VOC07 mAP: 70.0→78.8

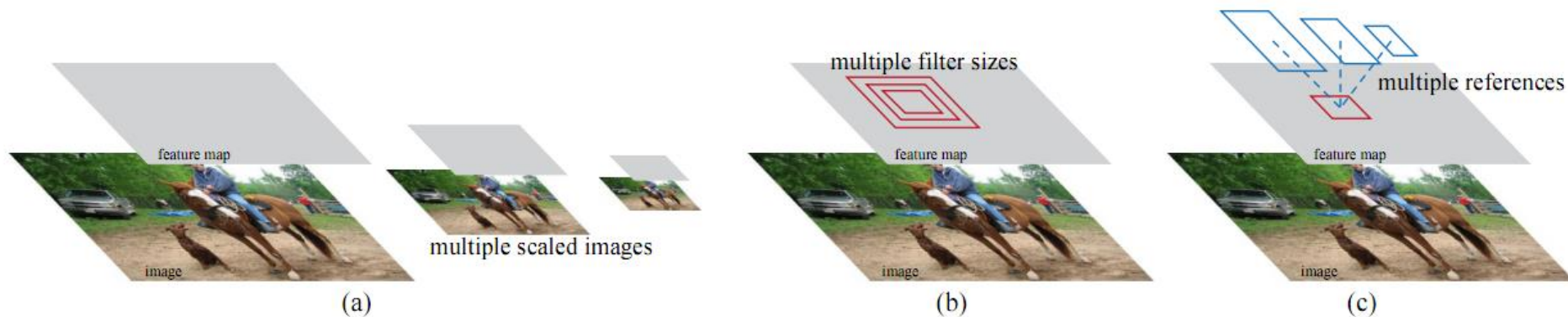
Time:
17 fps on a GPU

Faster RCNN

Faster R-CNN (arXiv15, NIPS15)

Shaoqing Ren, Kaiming He, Ross B. Girshick, Jian Sun

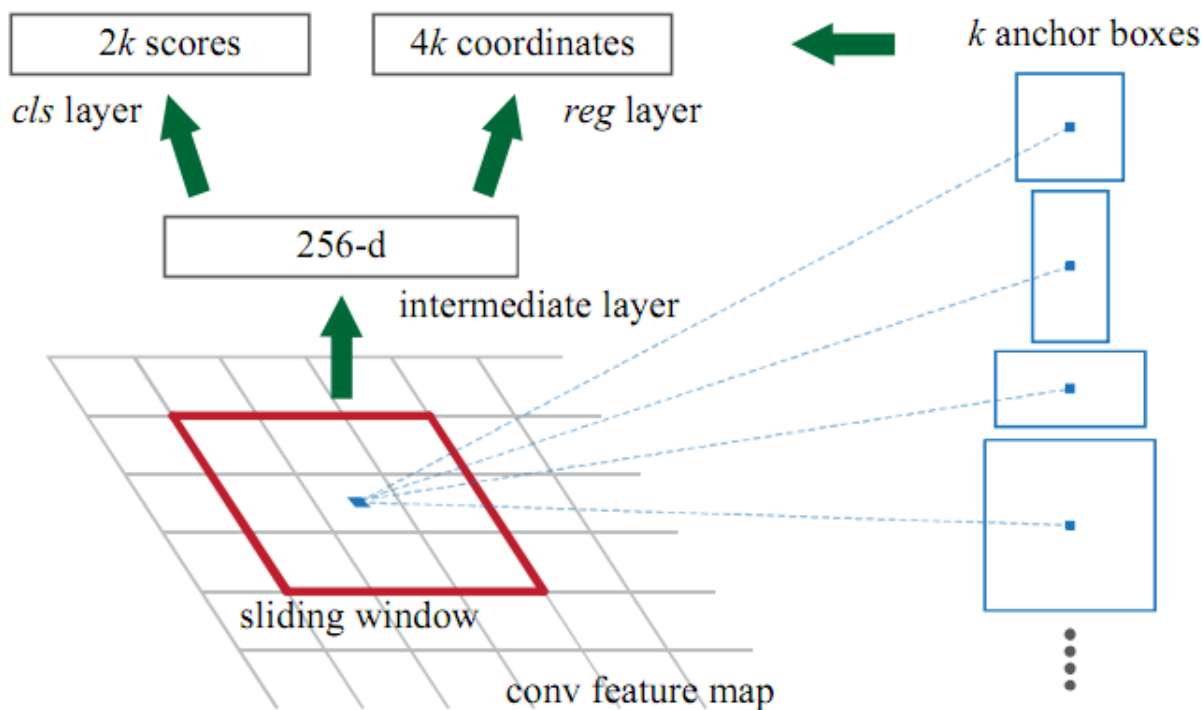
Fast R-CNN 如何处理RPN中的多尺度问题？



@RBG-NIPS2015

Faster RCNN

Anchors (Multi-reference Detection)



$$L(\{p_i\}, \{t_i\}) = \frac{1}{N_{cls}} \sum_i L_{cls}(p_i, p_i^*) + \lambda \frac{1}{N_{reg}} \sum_i p_i^* L_{reg}(t_i, t_i^*).$$

Faster RCNN

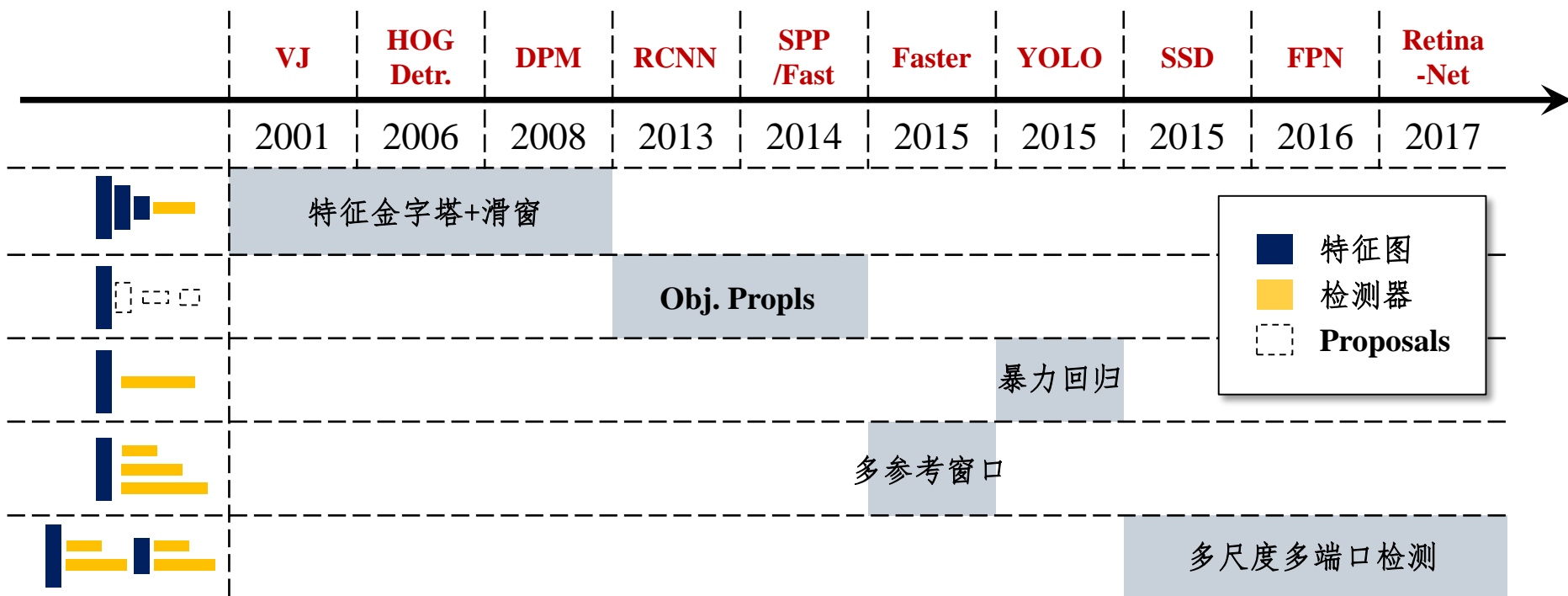
Faster R-CNN (arXiv15, NIPS15)

不足

- 没有结合多尺度特征
- 没有结合Context info
- Roi-pooling时仍然有计算冗余！

目标检测中的关键技术——多尺度检测

为了检测不同大小、不同长宽比的目标，早期算法大多采用“特征金字塔+滑窗”，后期发展出一系列效率更高的方法。



自然图像目标检测算法多尺度检测方式一览

目标检测中的关键技术——包围框回归

包围框回归经历了从无到有，从“锦上添花，可有可无”到最后“必不可少，与模型融为一体”的发展历程。

	特征的平移/尺度不变性									
	弱									强
	VJ	HOG Detr.	DPM	RCNN	SPP /Fast	Faster	YOLO	SSD	FPN	Retina -Net
	2001	2006	2008	2013	2014	2015	2015	2015	2016	2017
方式	无包围框回归		包围框 →包围框	特征→包围框						
次数			单次	单次	单次	多次	单次	单次	多次	单次
效果			锦上添花，可有可无			必不可少，与模型融为一体				

自然图像目标检测中包围框回归发展一览

目标检测中的关键技术——加速策略

手工特征时期（**早期**）的算法的加速策略**丰富多样**，而深度学习时期（**后期**）的加速模式**较为固定**。

	VJ	HOG Detr.	DPM	RCNN	SPP /Fast	Faster	YOLO	SSD	FPN	Retina -Net
	2001	2006	2008	2013	2014	2015	2015	2015	2016	2017
积分图特征	✓	✓	✗	✗	✗	✗	✗	✗	✗	✗
Cascades	✓	✓	✓	✗	✗	✗	✗	✗	✗	✗
决策树	✓	✓	✓	✗	✗	✗	✗	✗	✗	✗
特征图共享	✓	✓	✓	✗	✓	✓	✓	✓	✓	✓
一体化检测	✓	✓	✓	✗	✗	✗	✓	✓	✗	✓

自然图像目标检测算法加速策略一览