YOLO - Unified, Real-Time Object Detection

Stanisław Wilczyński

Uniwersytet Wrocławski

8 maja 2018

Po co nam wykrywanie obiektów w czasie rzeczywistym?

Autonomiczne samochody

Na zachętę

Filmik promujący YOLO

Wykrywanie obiektów - techniki

- Aplikowanie sieci klasyfikującej w różnych rejonach obrazka
- Okno przesuwne
- Bounding boxes jak np. w R-CNN

Wykrywanie obiektów - techniki

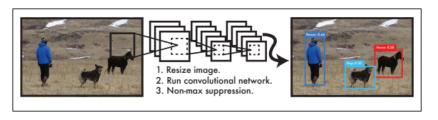
- Aplikowanie sieci klasyfikującej w różnych rejonach obrazka
- Okno przesuwne
- Bounding boxes jak np. w R-CNN

Problemy

Zbyt skomplikowane \Rightarrow zbyt wolne, żeby działać w czasie rzeczywistym

Idea działania

- Bounding boxes i klasyfikacja naraz jedno przejście przez sieć
- Globalna analiza obrazka

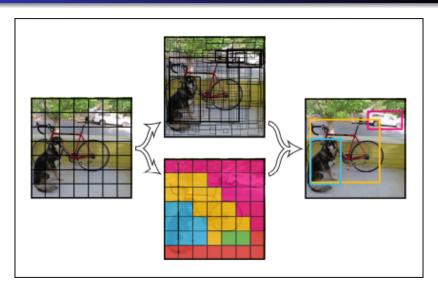


Rysunek: Schemat działania YOLO

Bardziej szczegółowo

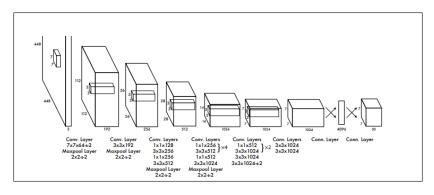
Wstęp w rozdziale 2

Bounding boxes



Rysunek: Bounding boxes

Architektura sieci



Rysunek: Architektura sieci

Optymalizowana kara

$$\begin{split} \lambda_{\text{coord}} \sum_{i=0}^{S^2} \sum_{j=0}^{B} \mathbb{1}_{ij}^{\text{obj}} \left(x_i - \hat{x}_i \right)^2 + \left(y_i - \hat{y}_i \right)^2 \\ + \lambda_{\text{coord}} \sum_{i=0}^{S^2} \sum_{j=0}^{B} \mathbb{1}_{ij}^{\text{obj}} \left(\sqrt{w_i} - \sqrt{\hat{w}_i} \right)^2 + \left(\sqrt{h_i} - \sqrt{\hat{h}_i} \right)^2 \\ + \sum_{i=0}^{S^2} \sum_{j=0}^{B} \mathbb{1}_{ij}^{\text{obj}} \left(C_i - \hat{C}_i \right)^2 \\ + \lambda_{\text{noobj}} \sum_{i=0}^{S^2} \sum_{j=0}^{B} \mathbb{1}_{ij}^{\text{noobj}} \left(C_i - \hat{C}_i \right)^2 \\ + \sum_{i=0}^{S^2} \mathbb{1}_{i}^{\text{obj}} \sum_{c \in \text{classes}} (p_i(c) - \hat{p}_i(c))^2 \end{split}$$

Rysunek: Kara



Trening (2.2, 2.3)

Ograniczenia (2.4)

Wstęp do porównań

- mAP mean average precision?
- Wykresy

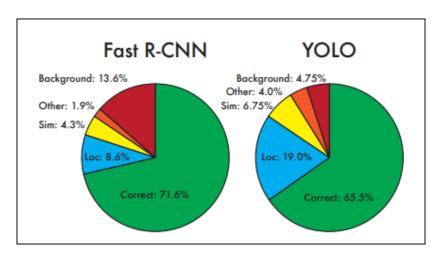
Porównanie z innymi metodami

Real-Time Detectors	Train	mAP	FPS
100Hz DPM [30]	2007	16.0	100
30Hz DPM [30]	2007	26.1	30
Fast YOLO	2007+2012	52.7	155
YOLO	2007+2012	63.4	45
Less Than Real-Time			
Fastest DPM [37]	2007	30.4	15
R-CNN Minus R [20]	2007	53.5	6
Fast R-CNN [14]	2007+2012	70.0	0.5
Faster R-CNN VGG-16[27]	2007+2012	73.2	7
Faster R-CNN ZF [27]	2007+2012	62.1	18

Rysunek: YOLO vs inne metody



YOLO vs R-CNN



Rysunek: YOLO vs R-CNN

YOLO - generalizacja



Rysunek: YOLO na obrazkach z bardziej różnorodnych zbiorów

Ulepszenia

YOLO9000 oraz YOLOv3:

• Jak starczy czasu

Bibliografia



You only look once: Unified, real-time object detection. *CoRR*, abs/1506.02640, 2015.

Joseph Redmon and Ali Farhadi. YOLO9000: better, faster, stronger. *CoRR*, abs/1612.08242, 2016.

Joseph Redmon and Ali Farhadi. Yolov3: An incremental improvement. *CoRR*, abs/1804.02767, 2018.