

Detección de caras usando una red YOLO preentrenada

Visión por Computador

Miguel Lentisco Ballesteros Antonio Coín Castro

Curso 2019-20

Índice

1	Introducción	2
2	Cosas por hacer	2
3	Información a tener en cuenta	2
	Apéndice: Funcionamiento del código	3
	Bibliografía	3

1. Introducción

Dataset WIDERFACE (Yang, Luo, Loy, & Tang, 2016).

2. Cosas por hacer

Varios:

- Entender todo el código. Eliminar lo que no sea necesario.
- Adaptar código para poder evaluar el conjunto de test (a partir de filelist, sin anotaciones)
- Ver por qué no coincide la métrica de evaluación de `evaluate_coco` con la de `codalab`. Reimplementar para que coincidan.

Entrenamiento:

- Cambiar optimizador a SGD, RMSProp, Adabound(<https://github.com/Luolc/AdaBound/blob/master>) <—
- Entrenar más épocas. <—
- Entrenar con un valor mayor de `xywh_scale` en el config. Por ejemplo 3? <—
- Entrenar con un mayor tamaño de entrada de las imágenes. Ahora mismo en Colab no es viable.
- Aumentar el umbral `ignore_thresh`, por ejemplo a 0.6 ó 0.7.

Evaluación:

- Aumentar tamaño de entrada (no sé si tiene sentido que supere al `input_size` de entrenamiento) <—
- Aumentar umbral supresión de no máximos, por ejemplo a 0.6

Opcionales:

- Reimplementar la función de supresión de no máximos en su versión vectorizada, para que sea más rápida. Adaptar implementación de <https://www.pyimagesearch.com/2015/02/16/faster-non-maximum-suppression-python/>

3. Información a tener en cuenta

- The output of the model is, in fact, encoded candidate bounding boxes from three different grid sizes: 13x13, 26x26 y 52x52.
- Explicación de mAP: https://medium.com/@jonathan_hui/map-mean-average-precision-for-ob

PASOS SEGUIDOS:

1. Convertir las anotaciones de WIDERFACE a formato VOC. Para ello se ha usado el archivo `convert.py`, adaptado de <https://github.com/akofman/wider-face-pascal-voc-annotations/blob/master/convert.py>
2. Generar anchor boxes para nuestro conjunto usando k-means con `gen-anchors.py`, y ponerlos en el config.
3. Descargar los pesos `backend.h5` preentrenados en COCO.
4. Comenzar el entrenamiento en nuestro conjunto.
5. Validar usando el servidor de Codalab (<https://competitions.codalab.org/competitions/2014>).

*** Entrenamiento tras 100 épocas: ***

Parámetros: min-input: 288, max-input: 512

loss: 19.5426 - yolo_layer_1_loss: 0.8661 - yolo_layer_2_loss: 5.1030 - yolo_layer_3_loss: 13.5735 AP (Pascal VOC 2007): 0.4739 mAP (COCO 2017): 0.3

Apéndice: Funcionamiento del código

Bibliografía

Yang, S., Luo, P., Loy, C. C., & Tang, X. (2016). WIDER FACE: A Face Detection Benchmark. *IEEE Conference on Computer Vision and Pattern Recognition (CVPR)*.