

# Компьютерное зрение

Практический курс Савельева Юлия Олеговна <u>i.o.saveleva.kpfu@gmail.com</u> 2-й семестр, 24(29).04.2021 г.



Idea

Последней задачей курса будет Weakly-supervised object localization на основе Class Activation Maps (CAM). В статье, приведенной на следующем слайде, был предложен метод, с помощью которого мы можем построить heatmap для активаций нейронной сети и таким образом увидеть, какая именно область изображения повлияла на итоговое значение выхода нейронной сети для конкретного класса. В следующем задании этот heatmap будет использоваться для выделения приблизительных границ объекта, с последующим подсчетом точности локализации с помощью mean Average Precision.

Так как ResNet предобучен на ImageNet, то нам необходимо дообучить его на датасете, у которого есть gt bounding boxes, для простоты возьмем уже использованный нами СОСО (пример датасета для классификации на СОСО приведен на следующем слайде).

#### Пример COCO Classification Dataset:

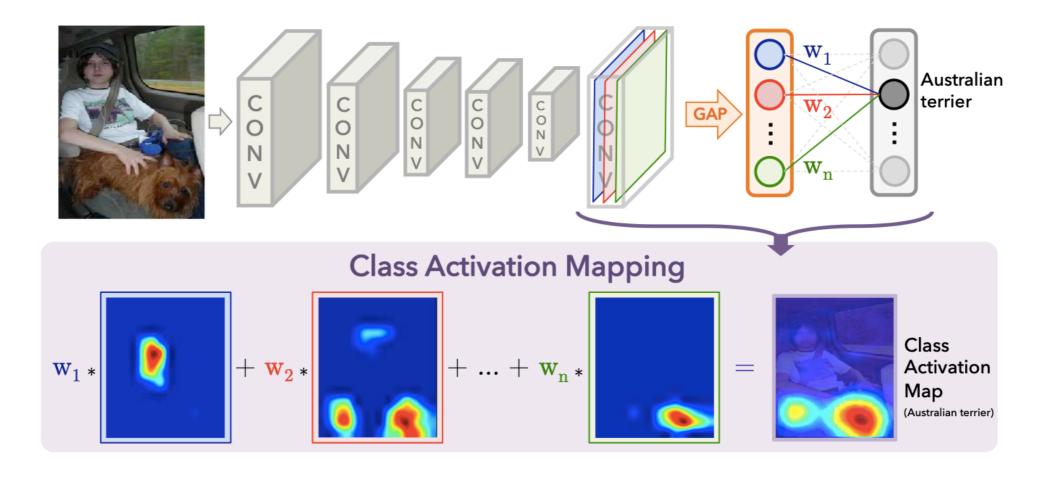
https://github.com/mingming97/coco-classification/blob/master/coco\_80\_dataset.py

#### Базовая статья по САМ:

http://cnnlocalization.csail.mit.edu/
Zhou Learning Deep Features CVPR 2016 paper.pdf

- 1) Дообучить ResNet-50 от Pytorch предобученый на ILSVRC на классификацию СОСО
- 2) Реализовать САМ для дообученной сети, приложить к проекту результаты работы для нескольких картинок

Scheme



Code

```
Чтобы получить САМ:
                                                                   Чтобы получить активации слоя:
input_tensor - (B=1, C=3, H, W)
                                                                    class Activations And Gradients:
                                                                       def <u>init</u> (self, model, target_layer):
target_layer = model.layer4[-1] # layer before GAP in ResNet50
                                                                         self.model = model
fc = model.fc.weights.cpu().data.numpy()
                                                                         self.activations = []
self.activations_and_grads = ActivationsAndGradients(model,
                                                                         target_layer.register_forward_hook(self.save_activation)
target_layer)
output = self.activations_and_grads(input_tensor)
                                                                       def save activation(self, module, input, output):
target_category = np.argmax(output.cpu().data.numpy()) # could
                                                                         activation = output
be any class, we just take argmax for the most confident output
                                                                         if self.reshape_transform is not None:
activations =
                                                                            activation = self.reshape_transform(activation)
self.activations_and_grads.activations[-1].cpu().data.numpy()[0,:]
                                                                         self.activations.append(activation.cpu())
weights = fc[target_category]
cam = np.zeros(activations.shape[1:])
                                                                       def __call__(self, x):
for i, w in enumerate(weights):
                                                                         self.activations = []
  cam += w * activations[i,:,:]
                                                                         return self.model(x)
```

#### Visualization

Чтобы получить итоговый heatmap:

```
cam = np.maximum(cam, 0)
cam = cv2.resize(cam, (img_h, img_w))
cam = cam - np.min(cam)
cam = cam / np.max(cam)
result = show_cam_on_image(img, cam)
```



Визуализация heatmap на картинке:

```
def show_cam_on_image(img, cam):
   heatmap =
   cv2.applyColorMap(np.uint8(255 *
   mask), cv2.COLORMAP_JET)
   heatmap = np.float32(heatmap) / 255
   cam = heatmap + img
   cam = cam / np.max(cam)
   return np.uint8(255 * cam)
```

## Дедлайн 12.05.2020 23:59