Поиск объектов на изображении. Семантическая сегментация.

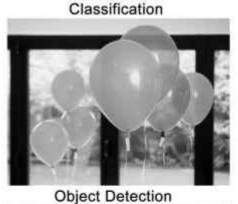
Евгений Борисов

Classification — классификация изображения по типу объекта, которое оно содержит;

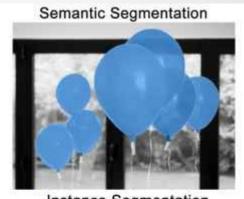
Semantic segmentation — определение всех пикселей объектов определённого класса или фона на изображении. Если несколько объектов одного класса перекрываются, их пиксели никак не отделяются друг от друга;

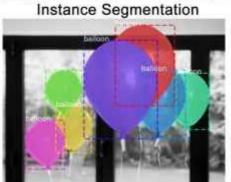
Object detection — обнаружение всех объектов указанных классов и определение охватывающей рамки для каждого из них;

Instance segmentation — определение пикселей, принадлежащих каждому объекту каждого класса по отдельности;









Сегментация изображения с помощью кластеризации цветов

гауссовская смесь (GMM) как модель для пространства цветов применяем EM для сегментации изображения

компонента смеси определяет кластер цвета





О задачах обнаружения и локализации объекта на изображении.

Модель фона - камера неподвижна

Модель объекта - необходимо понимать что хотим найти

Модель фона

Усреднённый фон

Модель фона по Гауссу

Смесь гауссиан в качестве модели фона

Модель фона / Усреднённый фон

Соберём историю из n кадров, вычислим среднее значение и будем использовать этот результат как фон

$$B = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} C_i$$

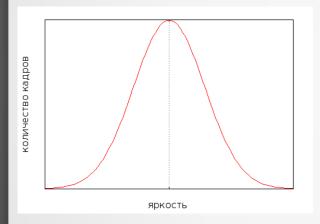




работает удовлетворительно только в условиях стабильного освещёния и отсутствия шума

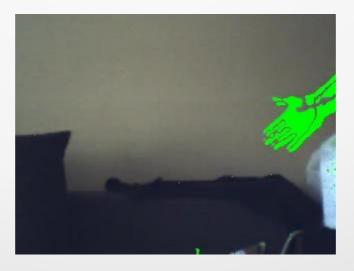
Модель фона / Модель фона по Гауссу

состояние точек фона находится в окрестности определённого значения фон задаётся нормальными распределениями яркостей точек



$$\mu = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} x_i$$
; $\sigma^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (x_i - \mu)^2$

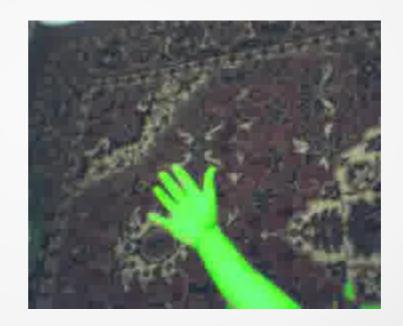
$$p(x|\mu,\sigma) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{(x_i - \mu)^2}{2\sigma^2}\right)$$



Модель фона / Смесь гауссиан

фон задаётся смесью нормальных распределений яркостей точек позволяет формировать несколько кластеров для значений яркости

$$p(x) = \sum_{j=1}^{K} w_j \varphi_j(x)$$
$$\varphi(x; \mu, \Sigma) = \frac{\exp\left(-\frac{1}{2}(x - \mu)^T \Sigma^{-1}(x - \mu)\right)}{\sqrt{(2\pi)^n \det \Sigma}}$$



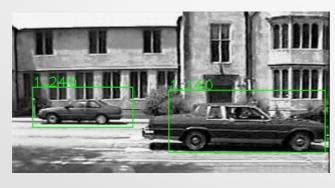
устойчивей к шуму и изменениям освещения чем простые модели

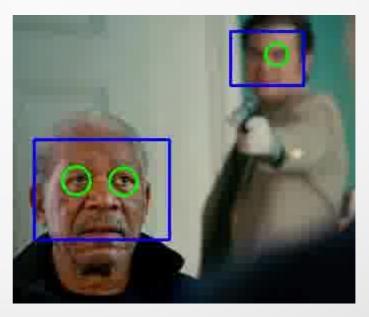
Локализация объектов

метод скользящего окна и кластеризация результатов

- 1.задать размер окна
- 2.пройти окном изображение
- 3.на каждом шаге выполняем классификацию содержимого окна
- 4.изменить размер окна и повторить процедуру с п.2

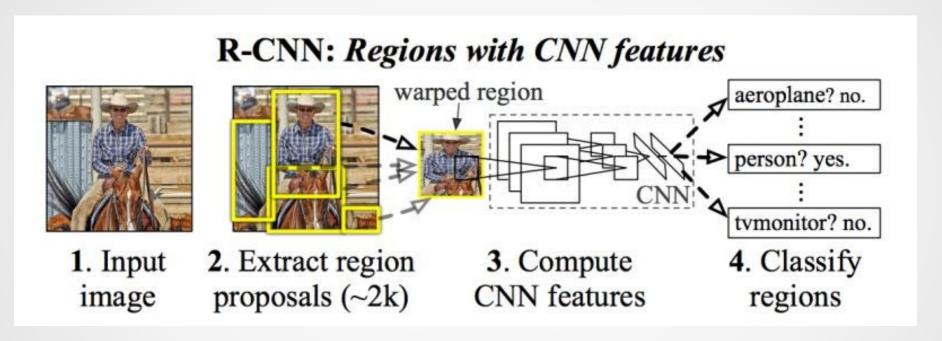






детектор лиц Виолы-Джонса

Object detection



Region Based Convolutional Neural Networks (R-CNN)

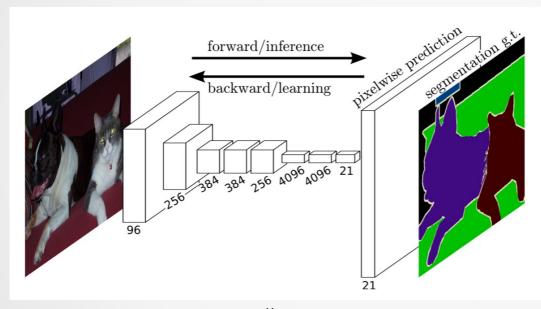
изображение разделяется на части

каждую часть проверяем классификатором

Semantic segmentation

FCN: Fully Convolutional Networks

https://arxiv.org/pdf/1411.4038.pdf





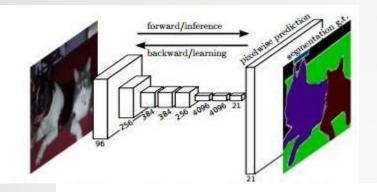


выход — карты поточечной оценки

для каждого класса своя карта

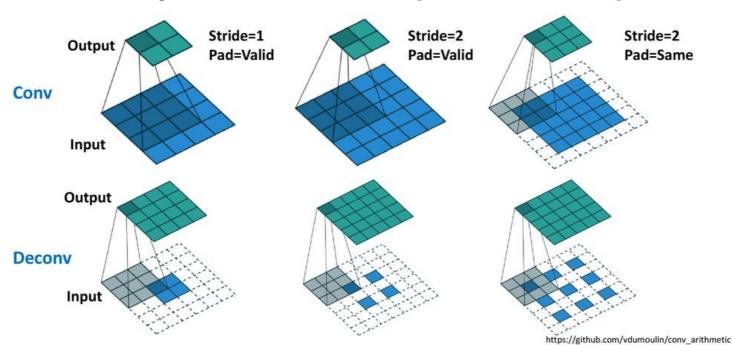
размер входного изображения = размеру входной карты

сравниваем выходные карты поточечно, для каждой точки определяем карту-победителя



изображение обрабатывается свёрточными слоями на выходе выполняем обратную свёртку

Transposed Convolution (Deconvolution)



FCN: Fully Convolutional Networks

Пример — ищем людей на картинке (датасет Pascal VOC)



Свёрточные нейросети: литература

git clone https://github.com/mechanoid5/ml_lectorium.git

Борисов E.C. Детектор объектов для неподвижных камер. http://mechanoid.su/cv-backgr.html

Борисов E.C. О задаче поиска объекта на изображении. http://mechanoid.su/cv-image-detector.html

Борисов E.C. Классификатор изображений на основе свёрточной сети. -- http://mechanoid.su/ml-lenet.html

Fully Convolutional Networks for Semantic Segmentation https://arxiv.org/pdf/1411.4038.pdf

FCN — Fully Convolutional Network (Semantic Segmentation) https://towardsdatascience.com/review-fcn-semantic-segmentation-eb8c9b50d2d1

Vladimir Yuzhikov Восстановление расфокусированных и смазанных изображений https://habr.com/ru/post/136853/