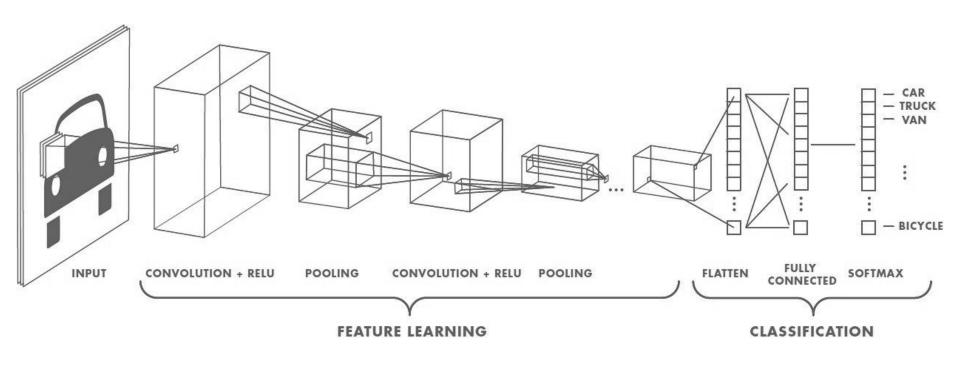
## Цифровая обработка изображения

10. Ограничения сверточных нейронных сетей и варианты решения

#### План занятия

- Ограничения сверточных сетей в задачах классификации
- Пространственные преобразования
- Деформируемые свертки
- Capsule Net

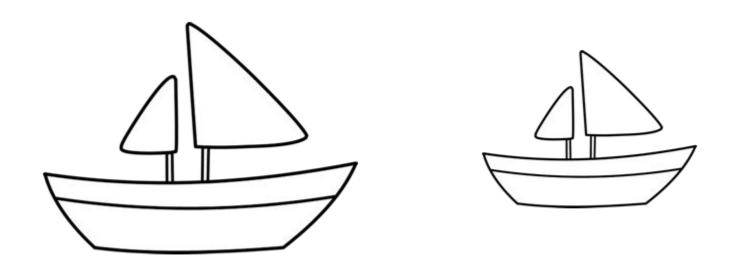
## Классификация изображений с помощью CNN



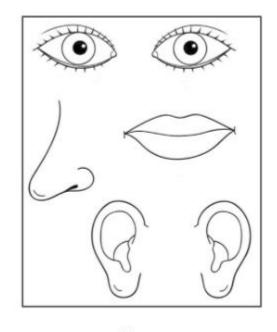
## Ограничения сверточных сетей

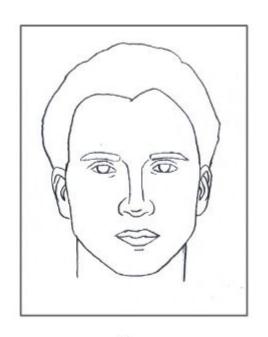
- при классификации не учитывается пространственное расположение объектов на изображении
- знания об объекте не обобщаются на примеры с различными углами зрения

## Ограничения сверточных сетей



## Ограничения сверточных сетей





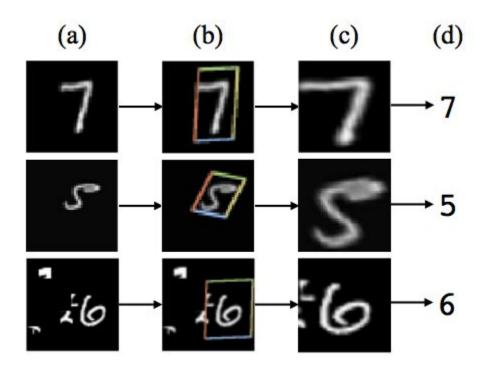
Face Face

## Варианты решения

- аугментация изображений при обучении
- отдельная модель для каждого угла зрения
- применять пространственное преобразование изображения перед классификацией (Spatial Transform)
- адаптировать сверточные фильтры в зависимости от входного изображения (Deformable Convolutions)

# Пространственное преобразование (Spatial Transformer)

- дополнительный слой, который автоматически применяет пространственные преобразования к входным данным в зависимости от значений входных данных
- Localization network
- Parametrized sampling grid



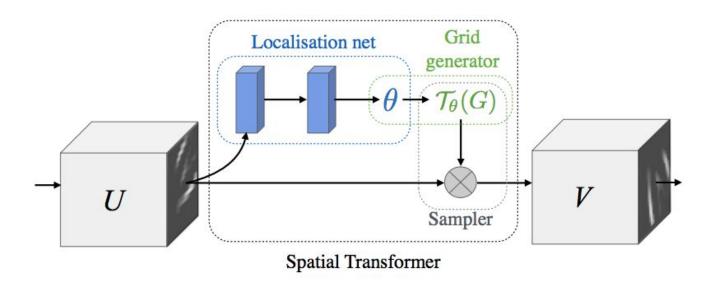


Figure 2: The architecture of a spatial transformer module. The input feature map U is passed to a localisation network which regresses the transformation parameters  $\theta$ . The regular spatial grid G over V is transformed to the sampling grid  $\mathcal{T}_{\theta}(G)$ , which is applied to U as described in Sect. 3.3, producing the warped output feature map V. The combination of the localisation network and sampling mechanism defines a spatial transformer.

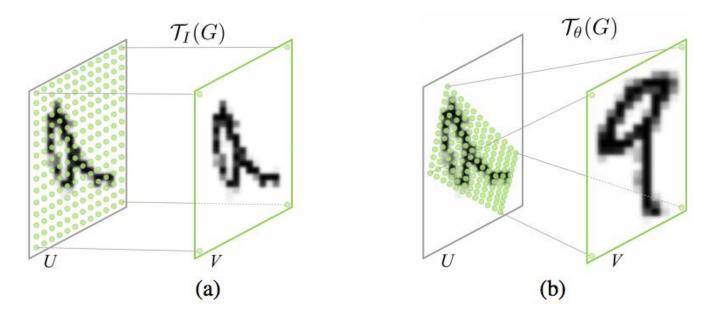


Figure 3: Two examples of applying the parameterised sampling grid to an image U producing the output V. (a) The sampling grid is the regular grid  $G = \mathcal{T}_I(G)$ , where I is the identity transformation parameters. (b) The sampling grid is the result of warping the regular grid with an affine transformation  $\mathcal{T}_{\theta}(G)$ .

- пространственные изменения фильтров свертки в зависимости от исходных данных
- реализация в виде дополнительный слой в архитектуре
- слой обучается в общем пайплайне
- прирост качества в задачах сегментации и детекции
- https://github.com/msracver/Deformable-ConvNets (mxnet)

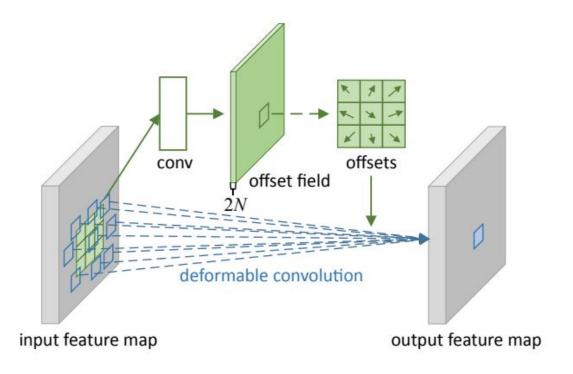
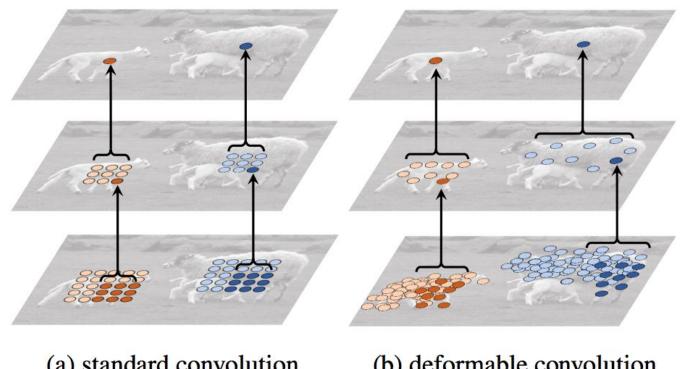


Figure 2: Illustration of  $3 \times 3$  deformable convolution.



(a) standard convolution

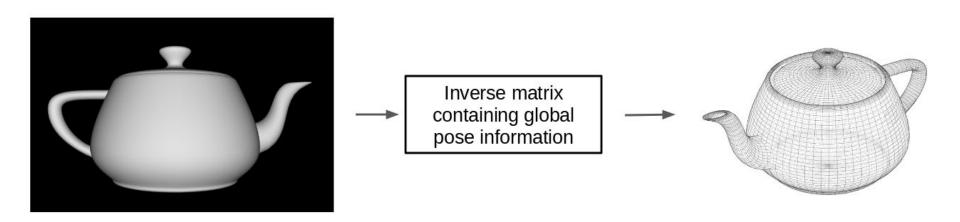
(b) deformable convolution

## Capsule Net

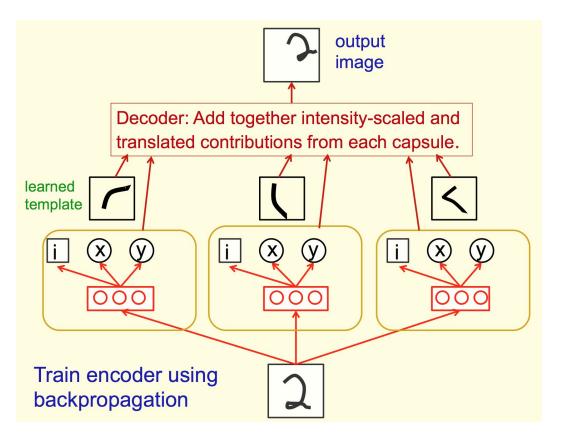
## **Inverse Computer Graphics**

- восстановить 3D модель по компьютерному зрению (Inverse Computer Graphics)
- иерархичная модель объекта
- разбиваем объект на части, определяем положение частей относительно всего объекта
- относительное положение части объекта не зависит от угла зрения

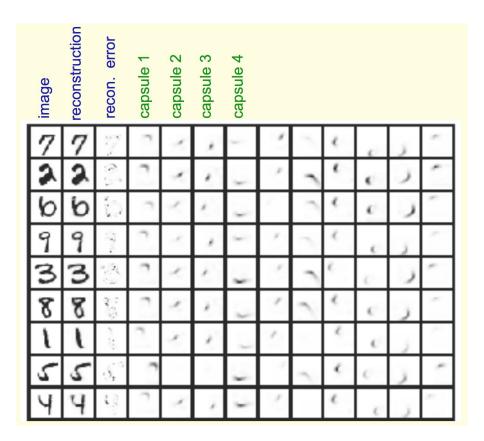
## **Inverse Computer Graphics**



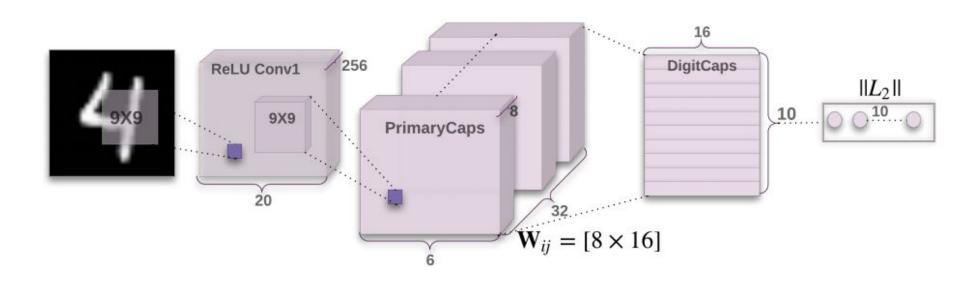
## Capsule Encoder-Decoder



## Capsule Encoder-Decoder



## Capsule Net



## Полезные материалы

- What is wrong with convolutional neural nets?
- <u>Deformable Convolutional Networks</u>
- Dynamic Routing Between Capsules