

Машинное обучение

Часть II - Convolution Neural Network

Власов Кирилл Вячеславович



Histogram of oriented gradients

Input image



Histogram of Oriented Gradients

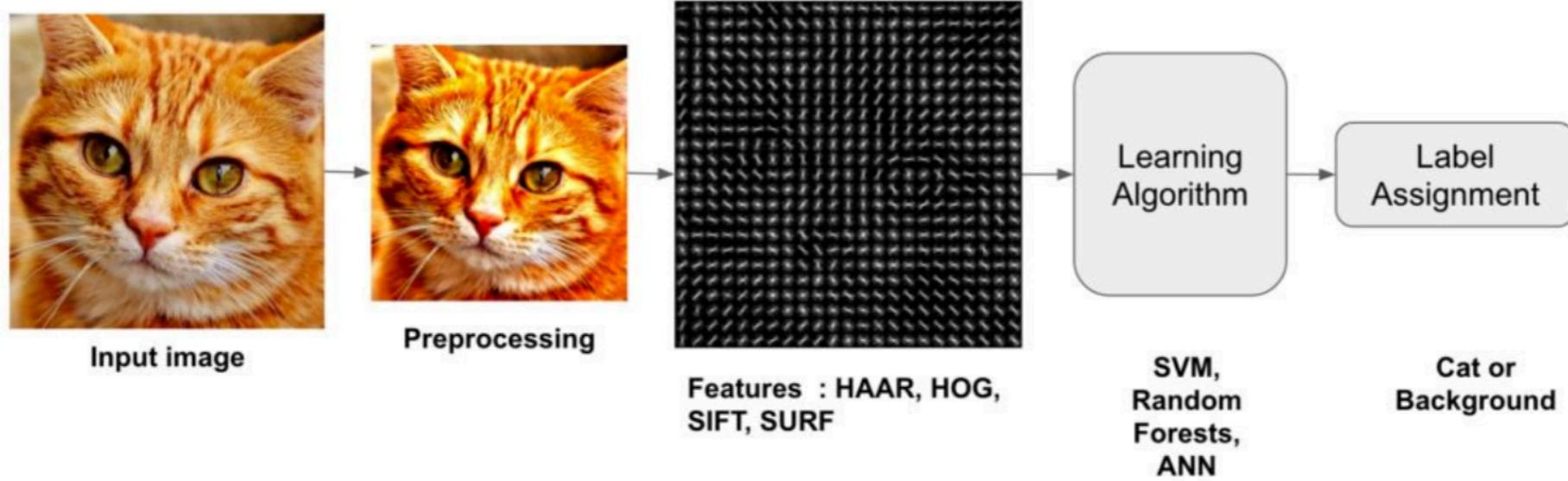


Histogram of oriented gradients

Input image



Histogram of Oriented Gradients



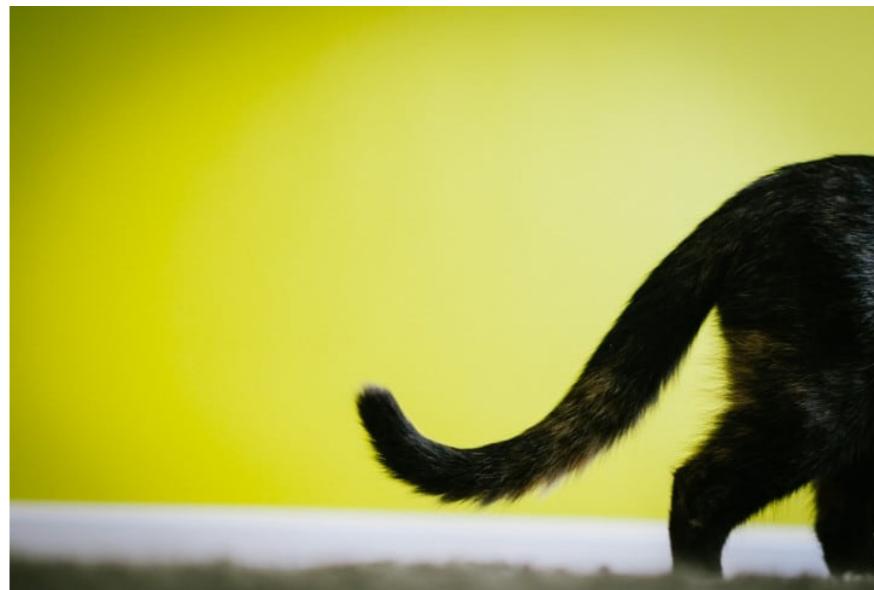
Распознавание образов



Распознавание образов



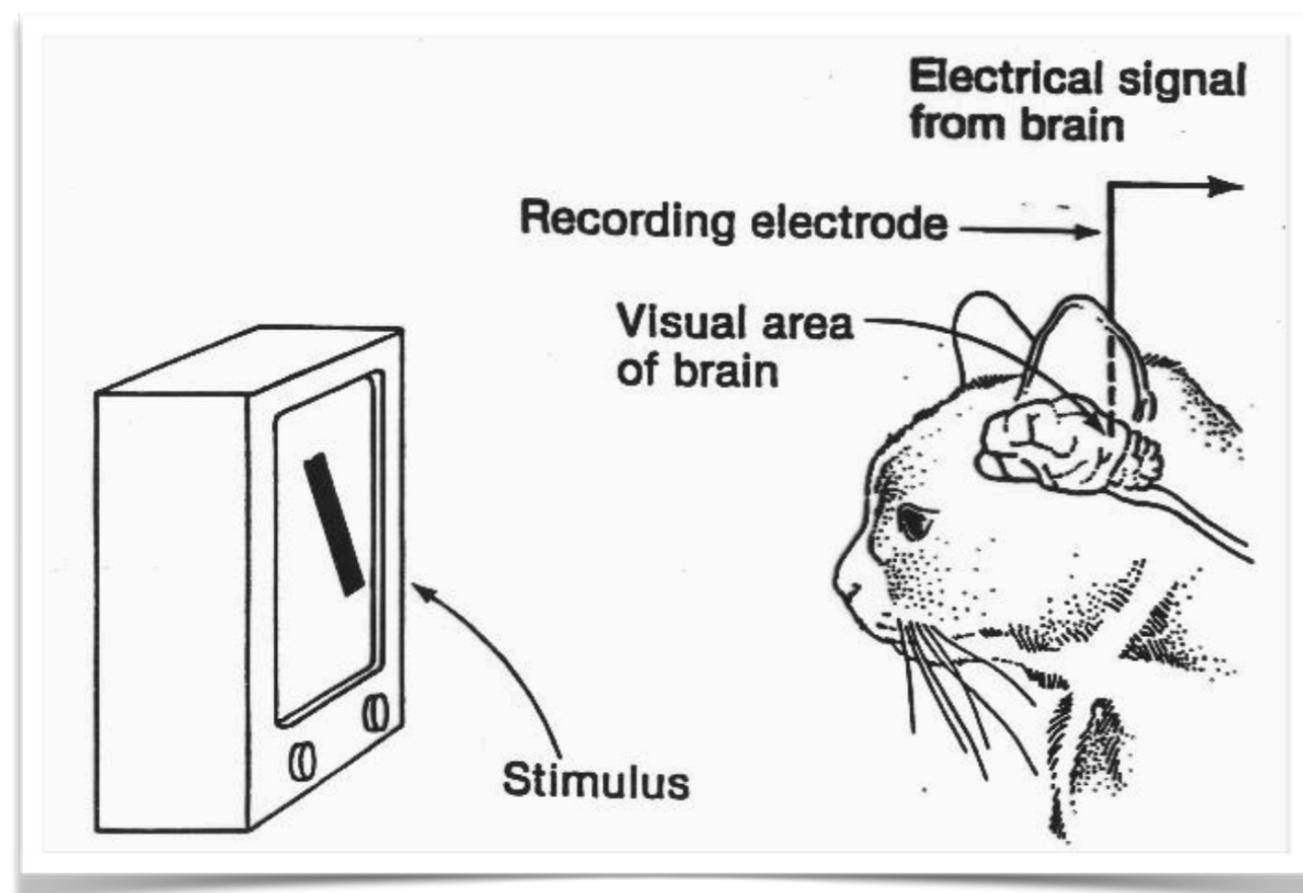
Распознавание образов



Биологическая предпосылка

The Nobel Prize in Physiology or Medicine 1981

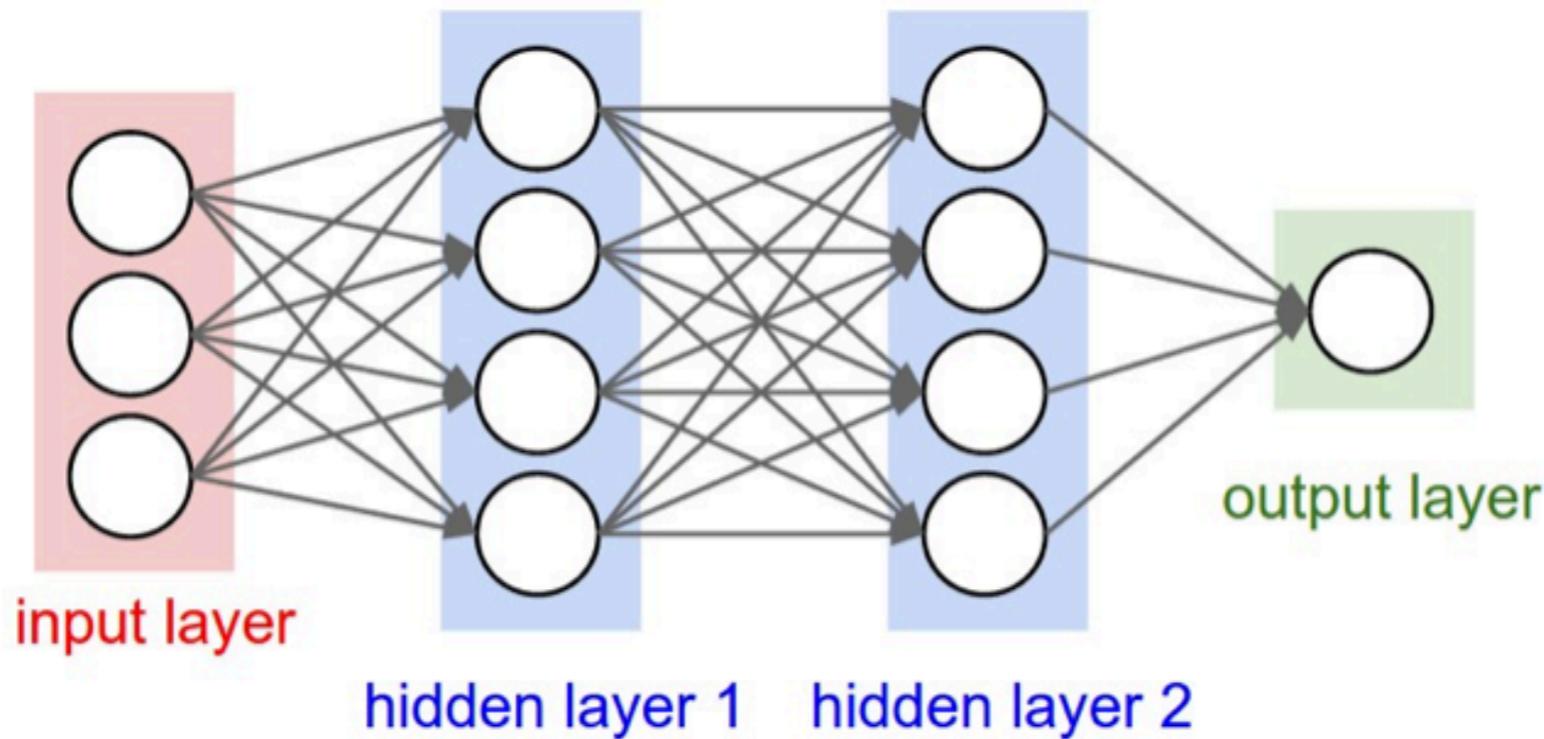
специализированные нейроны, которые реагируют только на определенную сенсорную информацию.



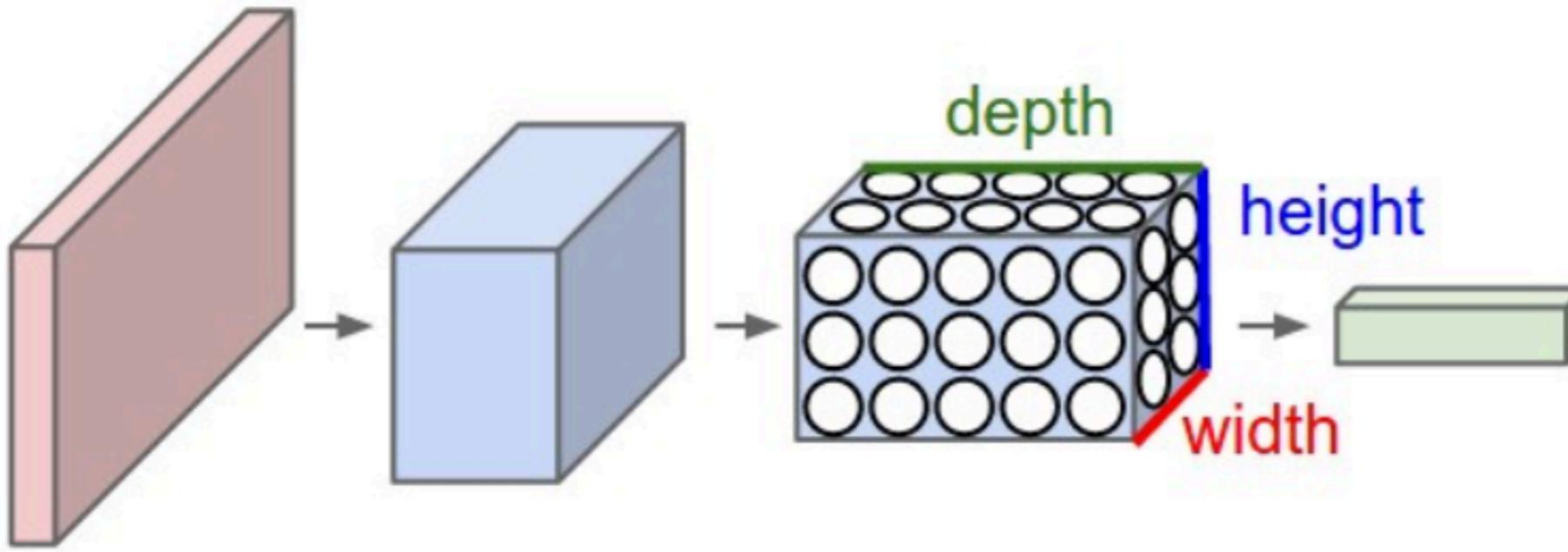
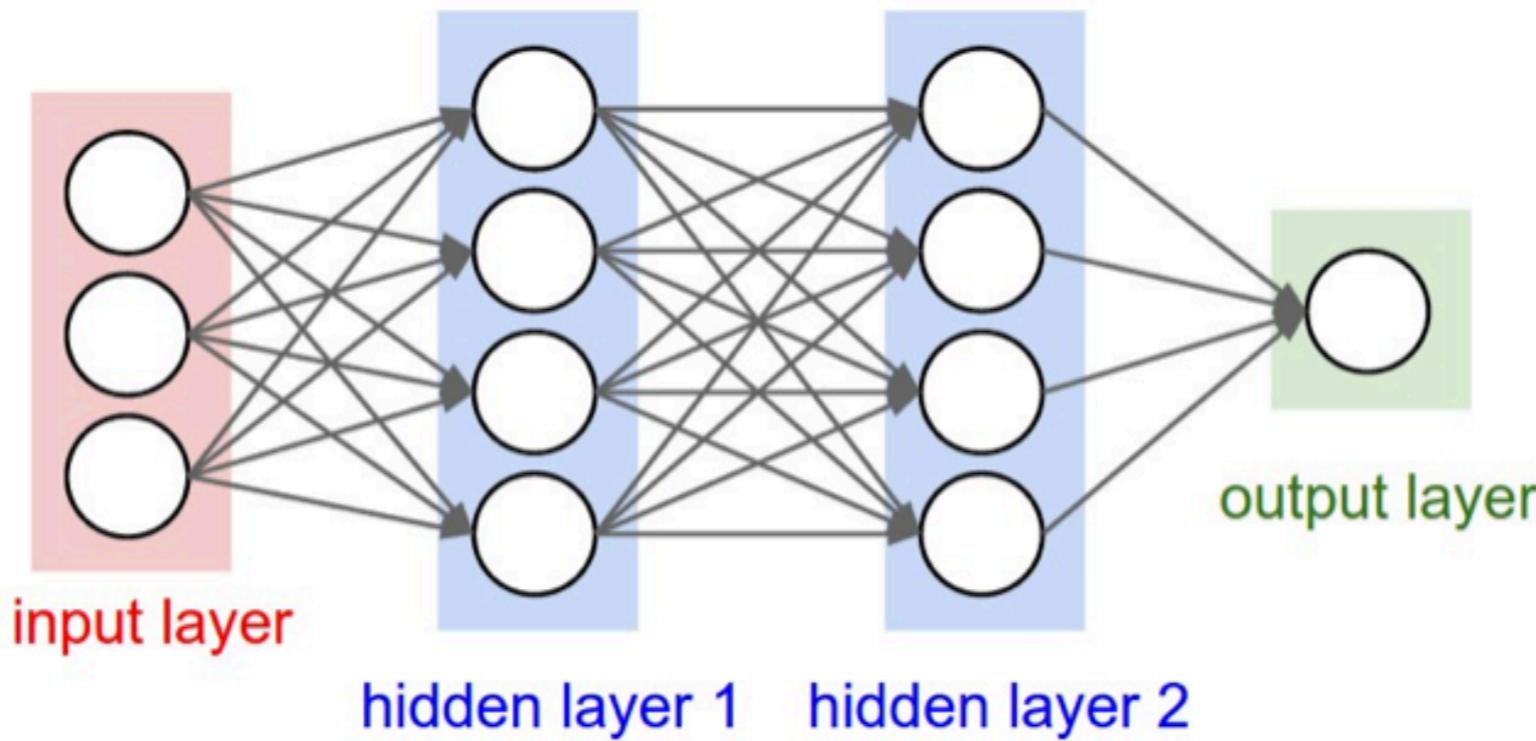
- соседние нейроны обрабатывают сигналы с соседних областей сетчатки;
- нейроны образуют иерархическую структуру (изображение ниже), где каждый следующий уровень выделяет все более и более высокоуровневые признаки;
- нейроны организованы в так называемые колонки – вычислительные блоки, которые трансформируют и передают информацию от уровня к уровню.

<https://www.youtube.com/watch?v=IOHayh06LJ4>

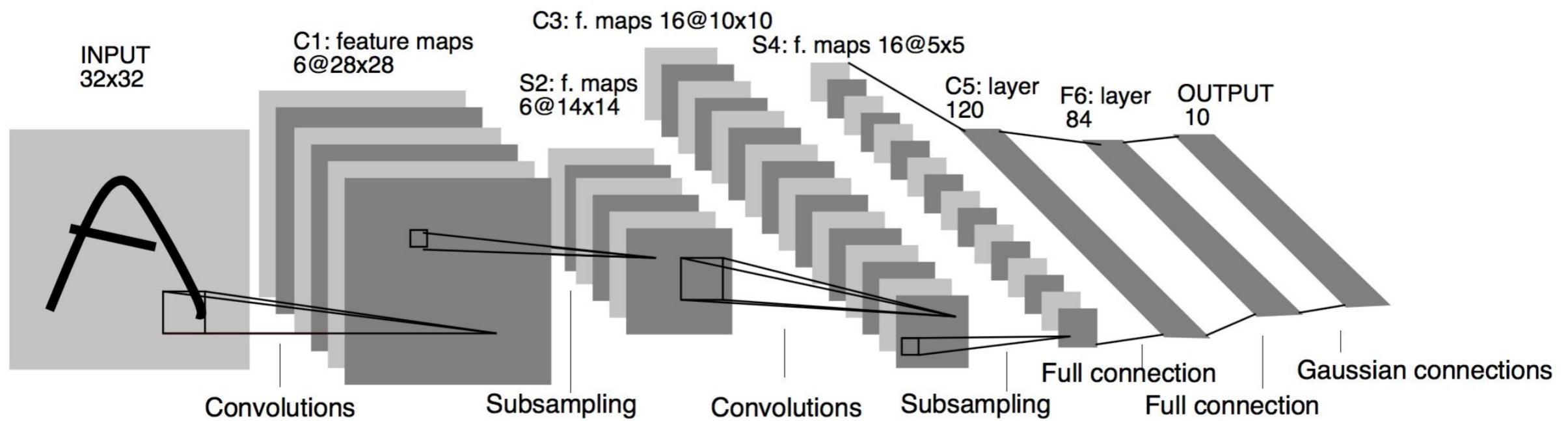
Сверточные нейронные сети



Сверточные нейронные сети



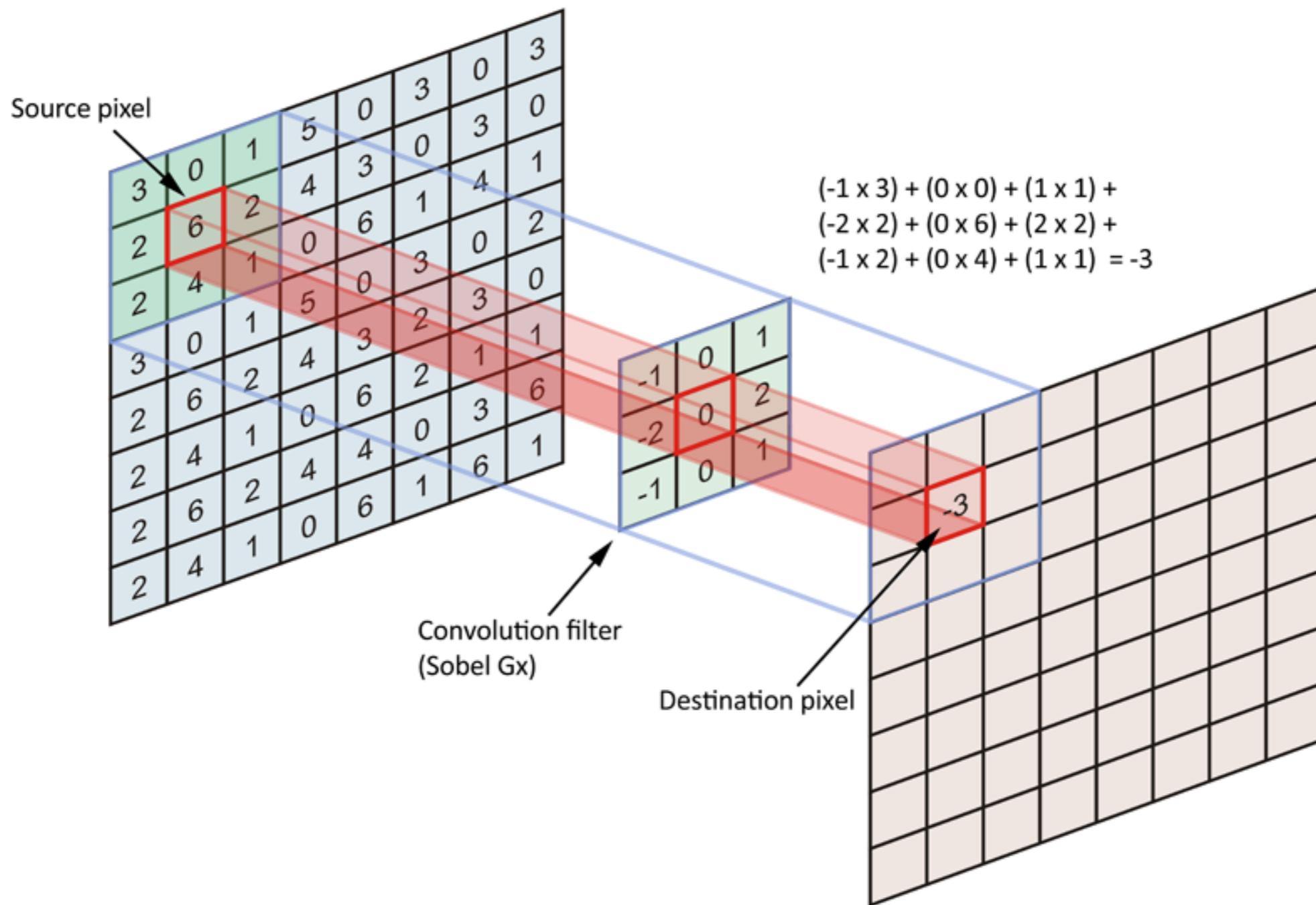
Первая сверточная нейронная сеть



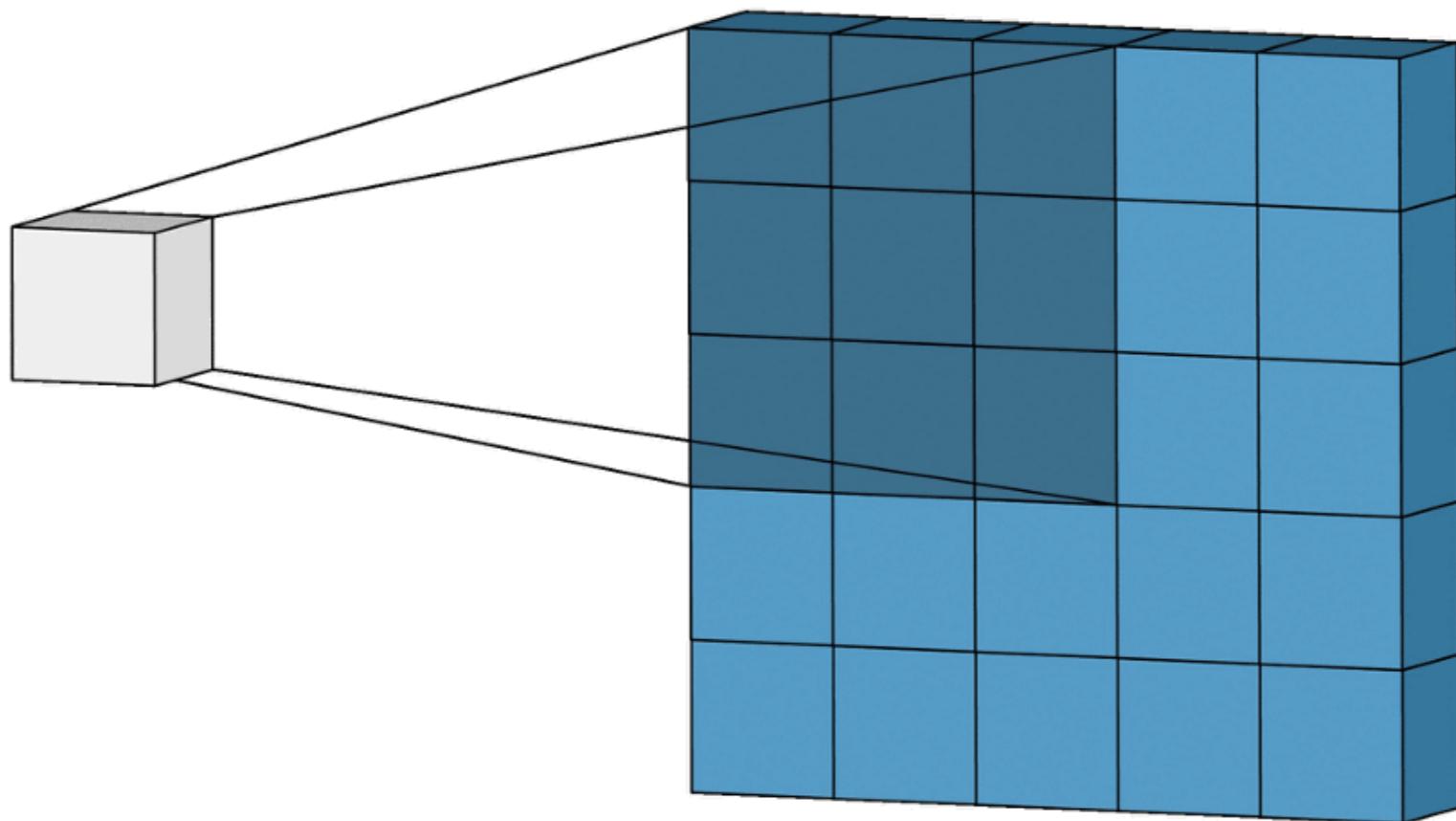
- Свертки 5×5 со сдвигом 1 и пулинг 2×2 со сдвигом 2
- 60 тысяч параметров
- Практическое применение: с помощью этой сети на почте США распознавали рукописные индексы

Оригинальная статья

Операция Свертки



Операция Свертки



<https://proglab.io/wp-content/uploads/2018/06/1.gif>

Операция Свертки

Lines detection

-1	-1	-1
2	2	2
-1	-1	-1

Horizontal lines

-1	2	-1
-1	2	-1
-1	2	-1

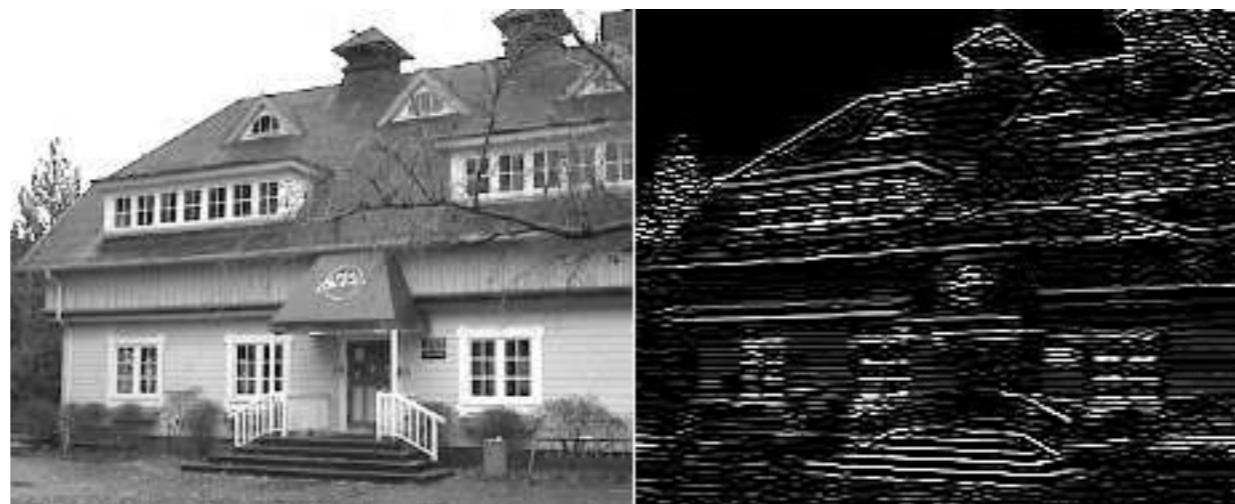
Vertical lines

-1	-1	2
-1	2	-1
2	-1	-1

45 degree lines

2	-1	-1
-1	2	-1
-1	-1	2

135 degree lines



Edge detection

-1	-1	-1
-1	8	-1
-1	-1	-1



Blur

1/9	1/9	1/9
1/9	1/9	1/9
1/9	1/9	1/9



<http://aishack.in/tutorials/image-convolution-examples/>

<https://habr.com/post/142818/>

Операция Свертки

Фильтры

0	0	0	0	0	30	0
0	0	0	0	30	0	0
0	0	0	30	0	0	0
0	0	0	30	0	0	0
0	0	0	30	0	0	0
0	0	0	30	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0

Pixel representation of filter



Visualization of a curve detector filter

Операция Свертки



Original image



Visualization of the filter on the image



Visualization of the receptive field

0	0	0	0	0	0	30	
0	0	0	0	50	50	50	
0	0	0	20	50	0	0	
0	0	0	50	50	0	0	
0	0	0	50	50	0	0	
0	0	0	50	50	0	0	
0	0	0	50	50	0	0	

Pixel representation of the receptive field

*

0	0	0	0	0	0	30	0
0	0	0	0	0	30	0	0
0	0	0	30	0	0	0	0
0	0	0	30	0	0	0	0
0	0	0	30	0	0	0	0
0	0	0	30	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0

Pixel representation of filter

Операция Свертки



Original image



Visualization of the filter on the image



Visualization of the receptive field

0	0	0	0	0	0	30	
0	0	0	0	50	50	50	
0	0	0	20	50	0	0	
0	0	0	50	50	0	0	
0	0	0	50	50	0	0	
0	0	0	50	50	0	0	
0	0	0	50	50	0	0	

Pixel representation of the receptive field

*

0	0	0	0	0	0	30	0
0	0	0	0	0	30	0	0
0	0	0	30	0	0	0	0
0	0	0	30	0	0	0	0
0	0	0	30	0	0	0	0
0	0	0	30	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0

Pixel representation of filter

Multiplication and Summation = $(50*30)+(50*30)+(50*30)+(20*30)+(50*30) = 6600$ (A large number!)

Операция Свертки



Visualization of the filter on the image

0	0	0	0	0	0	0
0	40	0	0	0	0	0
40	0	40	0	0	0	0
40	20	0	0	0	0	0
0	50	0	0	0	0	0
0	0	50	0	0	0	0
25	25	0	50	0	0	0

Pixel representation of receptive field

*

0	0	0	0	0	0	30	0
0	0	0	0	0	30	0	0
0	0	0	30	0	0	0	0
0	0	0	30	0	0	0	0
0	0	0	30	0	0	0	0
0	0	0	30	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0

Pixel representation of filter

Операция Свертки



Visualization of the filter on the image

0	0	0	0	0	0	0
0	40	0	0	0	0	0
40	0	40	0	0	0	0
40	20	0	0	0	0	0
0	50	0	0	0	0	0
0	0	50	0	0	0	0
25	25	0	50	0	0	0

Pixel representation of receptive field

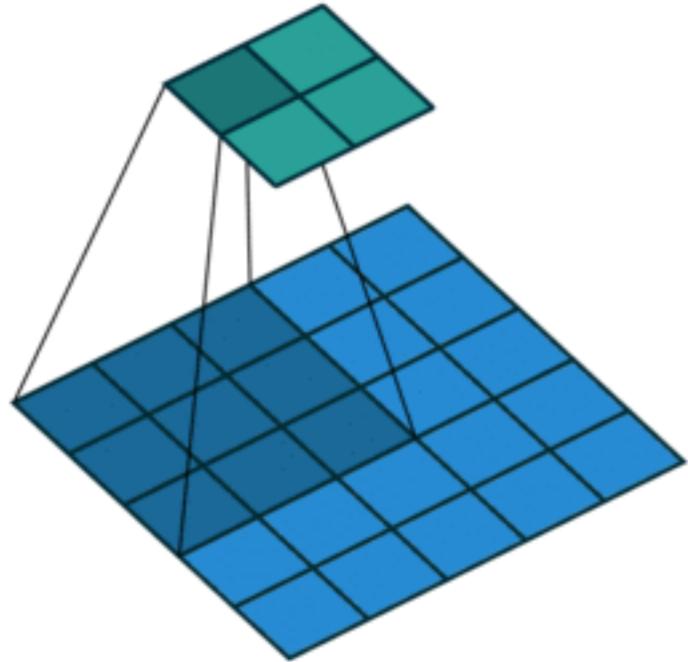
*

0	0	0	0	0	0	30	0
0	0	0	0	0	30	0	0
0	0	0	30	0	0	0	0
0	0	0	30	0	0	0	0
0	0	0	30	0	0	0	0
0	0	0	30	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0

Pixel representation of filter

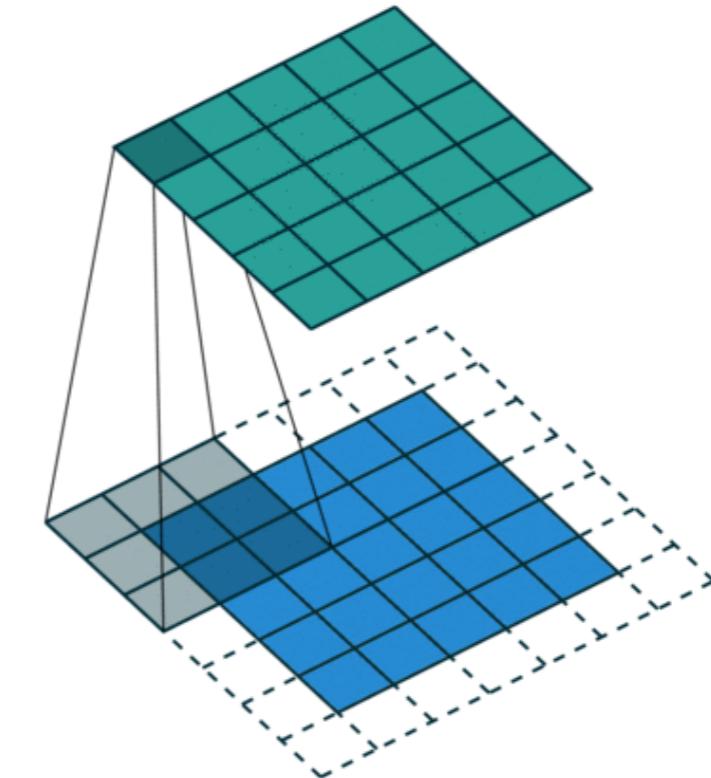
Multiplication and Summation = 0

Операция Сдвига (stride) и дополнения (padding)



Stride снижает размерность (экономя тем самым вычислительные ресурсы), не теряя при этом много информации, поскольку изображения обладают свойством локальной коррелированности пикселей — соседние пиксели, как правило, не сильно отличаются друг от друга.

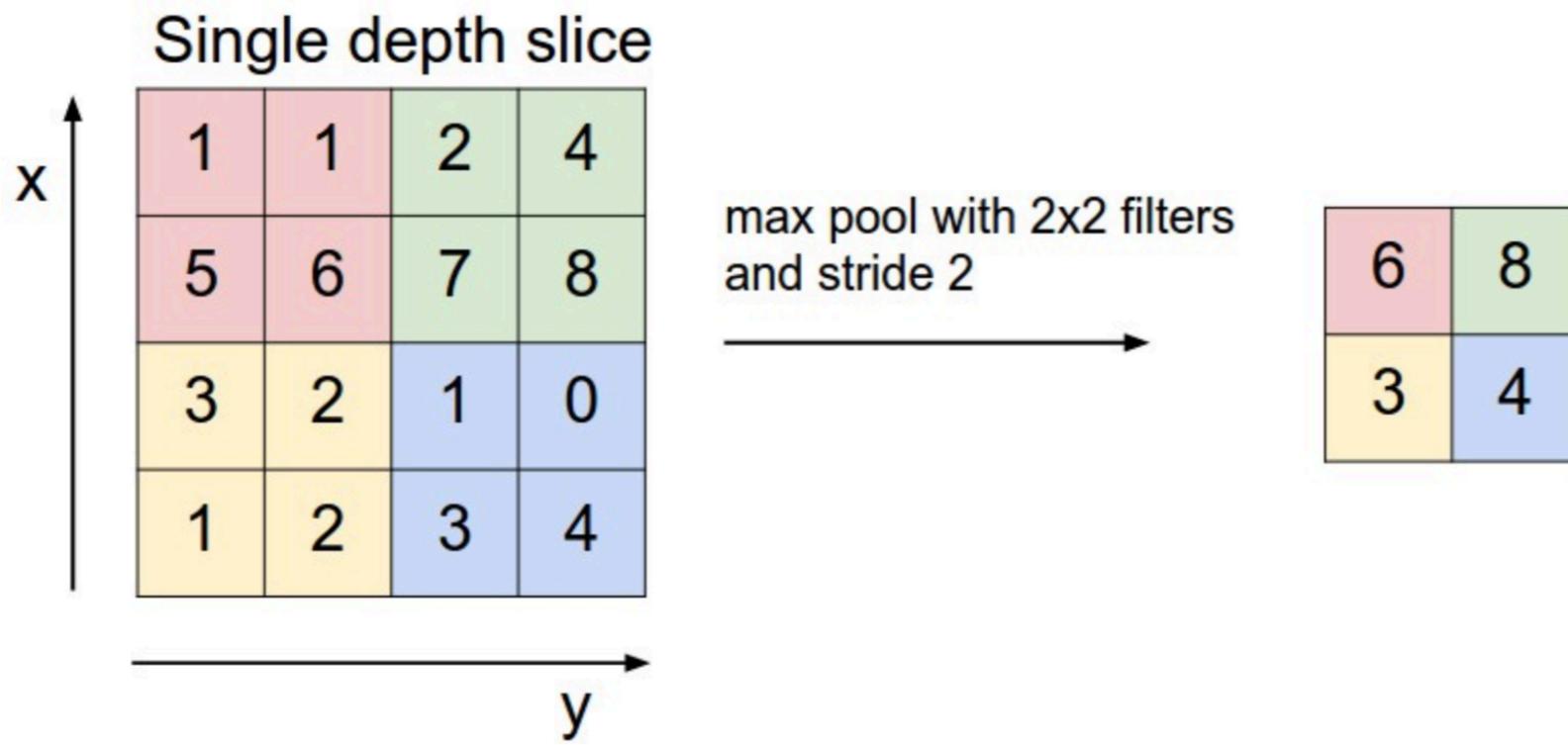
https://raw.githubusercontent.com/Theano/Theano/master/doc/tutorial/conv_arithmetic_figures/no_padding_strides.gif



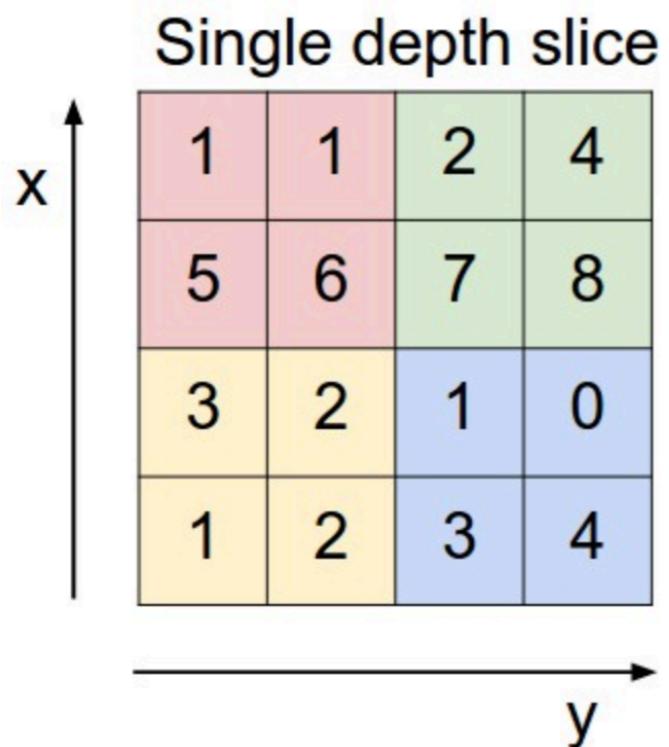
Padding используют, чтобы пространственная размерность картинки не уменьшалась после применения свертки или уменьшалась не так быстро

https://raw.githubusercontent.com/Theano/Theano/master/doc/tutorial/conv_arithmetic_figures/same_padding_no_strides.gif

Операция пулинга (pooling)

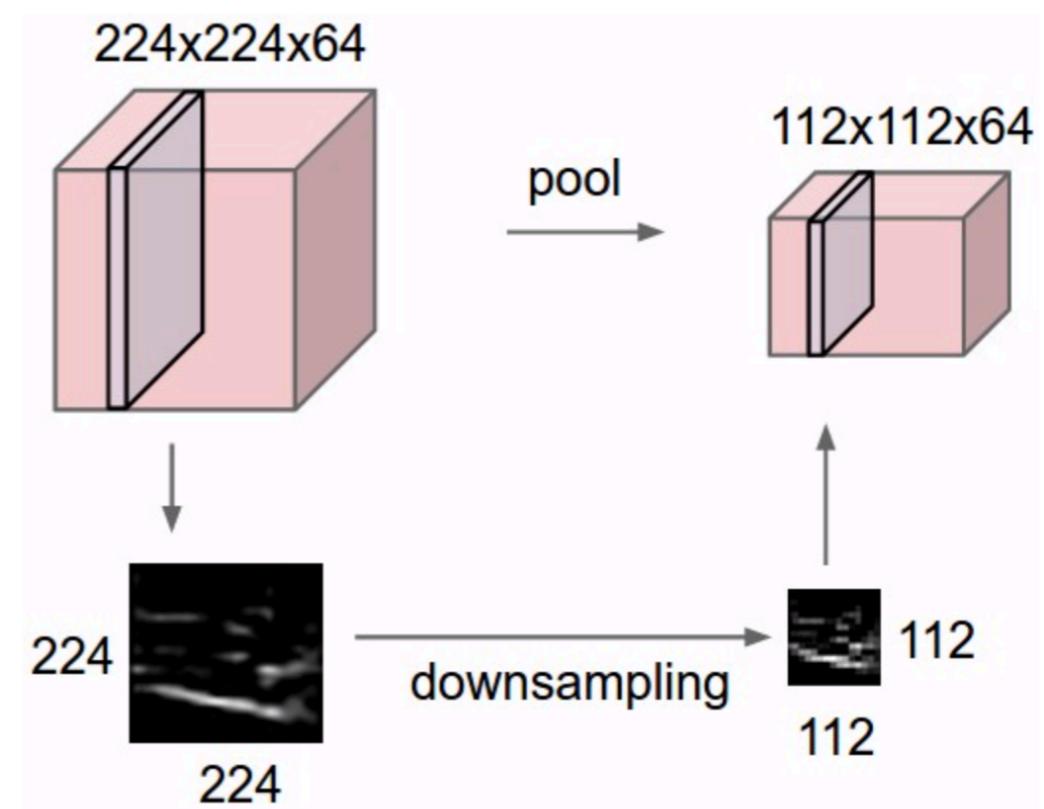


Операция пулинга (pooling)

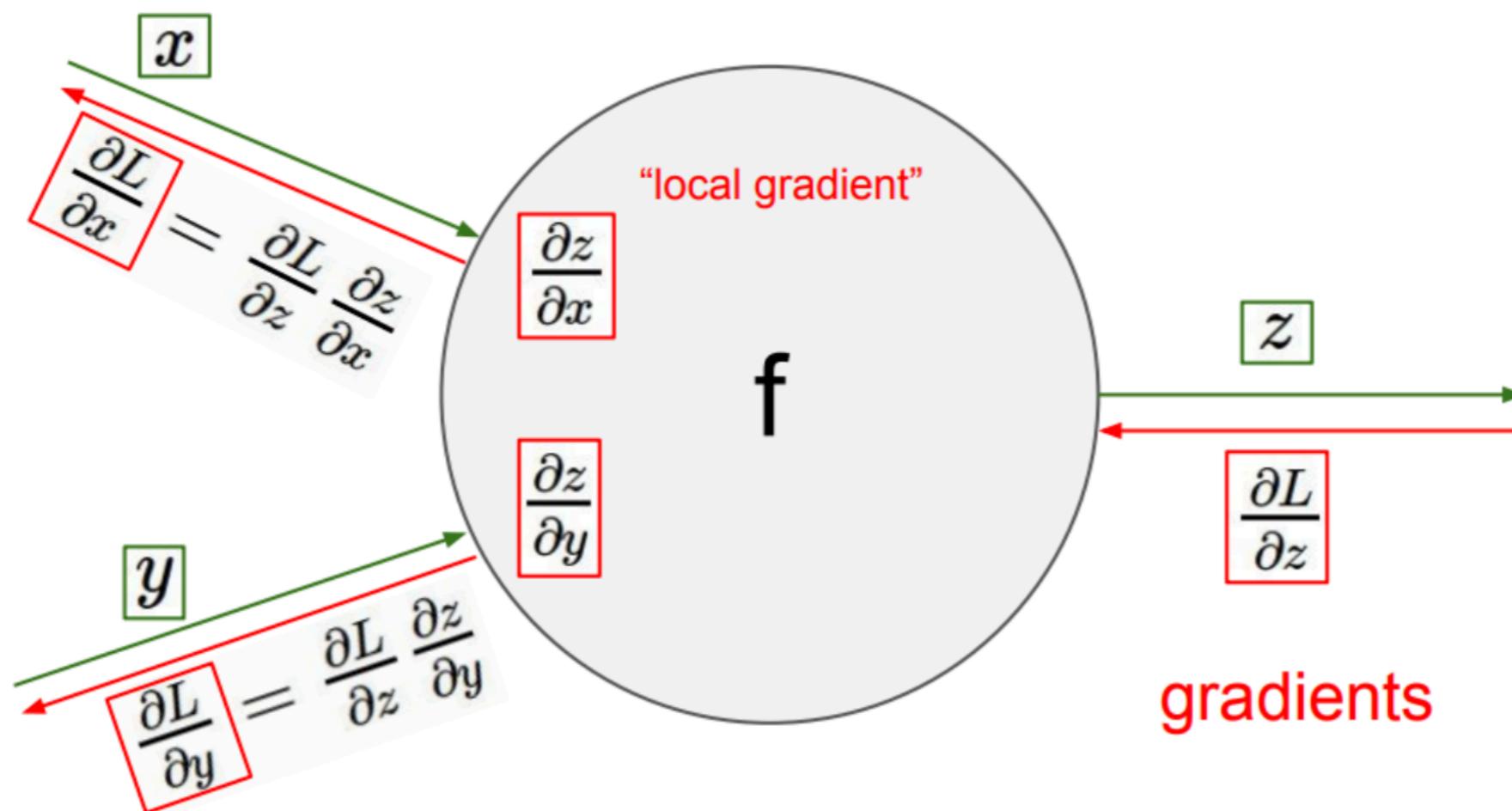


max pool with 2x2 filters
and stride 2

6	8
3	4

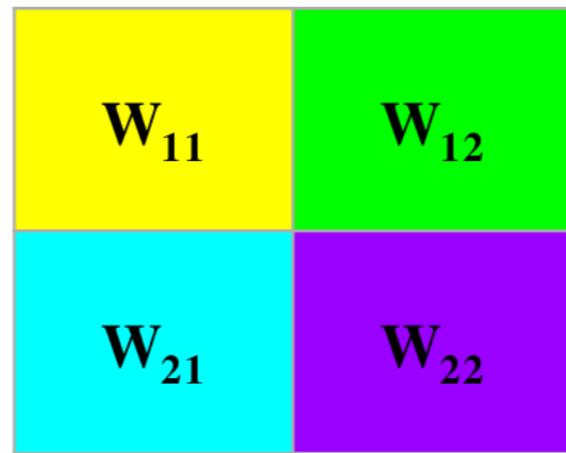


Обучение нейронных сетей (reminder)



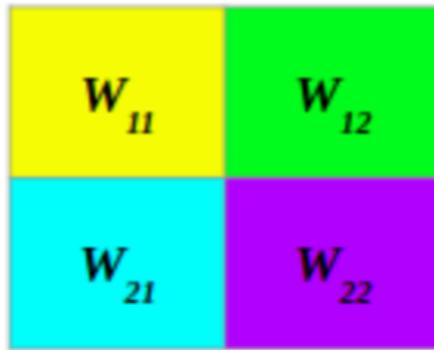
Обучение CNN

\mathbf{X}_{11}	\mathbf{X}_{12}	\mathbf{X}_{13}
\mathbf{X}_{21}	\mathbf{X}_{22}	\mathbf{X}_{23}
\mathbf{X}_{31}	\mathbf{X}_{32}	\mathbf{X}_{33}



Обучение CNN

X_{11}	X_{12}	X_{13}
X_{21}	X_{22}	X_{23}
X_{31}	X_{32}	X_{33}



h_{11}	h_{12}
h_{21}	h_{22}

Input Size : 3x3, Filter Size : 2x2, Output Size : 2x2

$$h_{11} = W_{11}X_{11} + W_{12}X_{12} + W_{21}X_{21} + W_{22}X_{22}$$

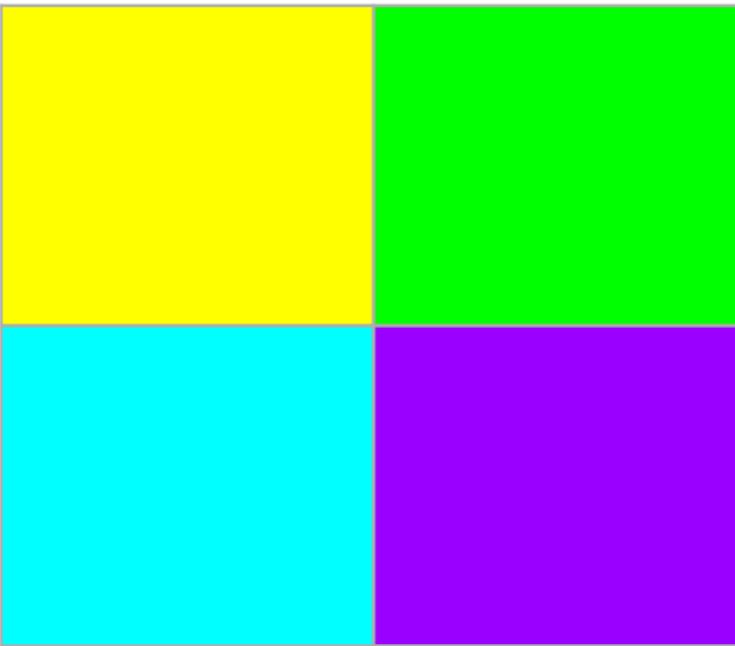
$$h_{12} = W_{11}X_{12} + W_{12}X_{13} + W_{21}X_{22} + W_{22}X_{23}$$

$$h_{21} = W_{11}X_{21} + W_{12}X_{22} + W_{21}X_{31} + W_{22}X_{32}$$

$$h_{22} = W_{11}X_{22} + W_{12}X_{23} + W_{21}X_{32} + W_{22}X_{33}$$

Обучение CNN

X_{11}	X_{12}	X_{13}
X_{21}	X_{22}	X_{23}
X_{31}	X_{32}	X_{33}



∂h_{11}	∂h_{12}
∂h_{21}	∂h_{22}

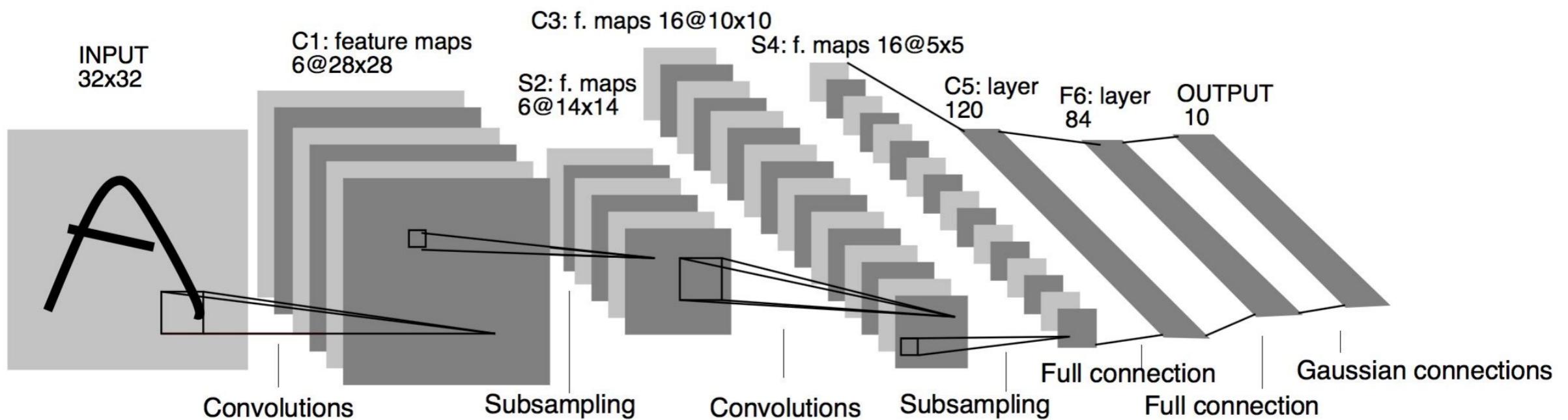
$$\partial W_{11} = X_{11} \partial h_{11} + X_{12} \partial h_{12} + X_{21} \partial h_{21} + X_{22} \partial h_{22}$$

$$\partial W_{12} = X_{12} \partial h_{11} + X_{13} \partial h_{12} + X_{22} \partial h_{21} + X_{23} \partial h_{22}$$

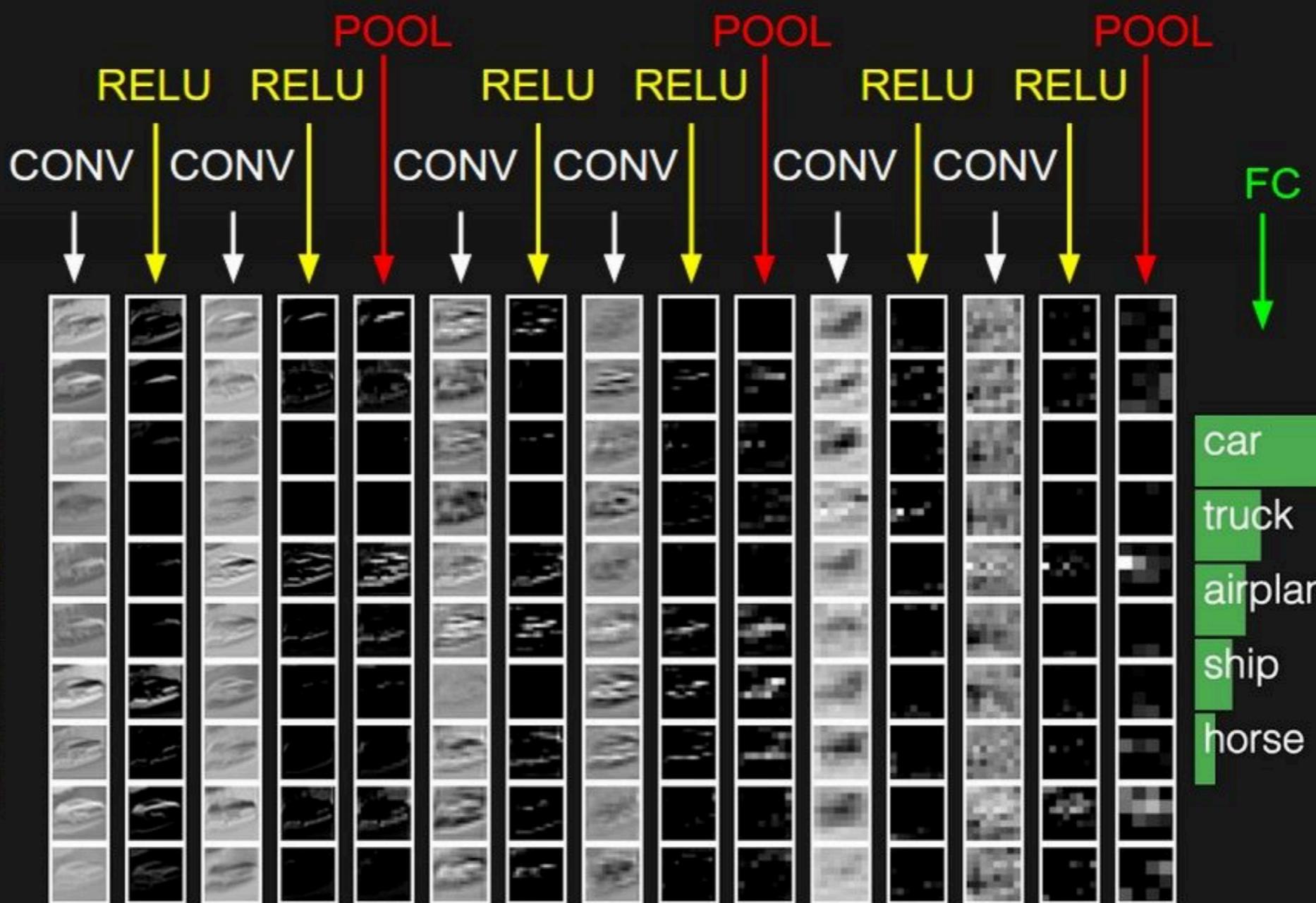
$$\partial W_{21} = X_{21} \partial h_{11} + X_{22} \partial h_{12} + X_{31} \partial h_{21} + X_{32} \partial h_{22}$$

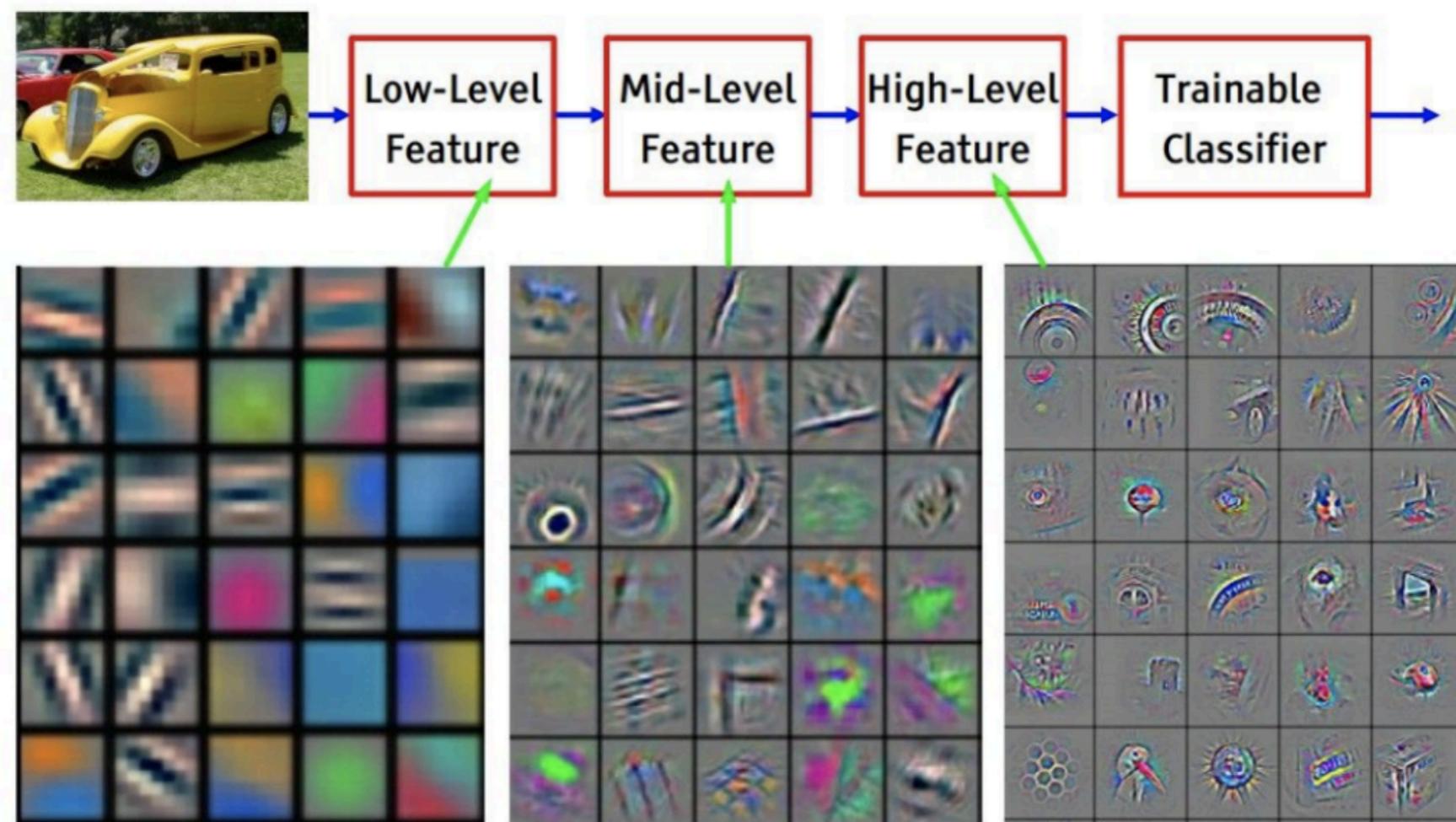
$$\partial W_{22} = X_{22} \partial h_{11} + X_{23} \partial h_{12} + X_{32} \partial h_{21} + X_{33} \partial h_{22}$$

LeNet

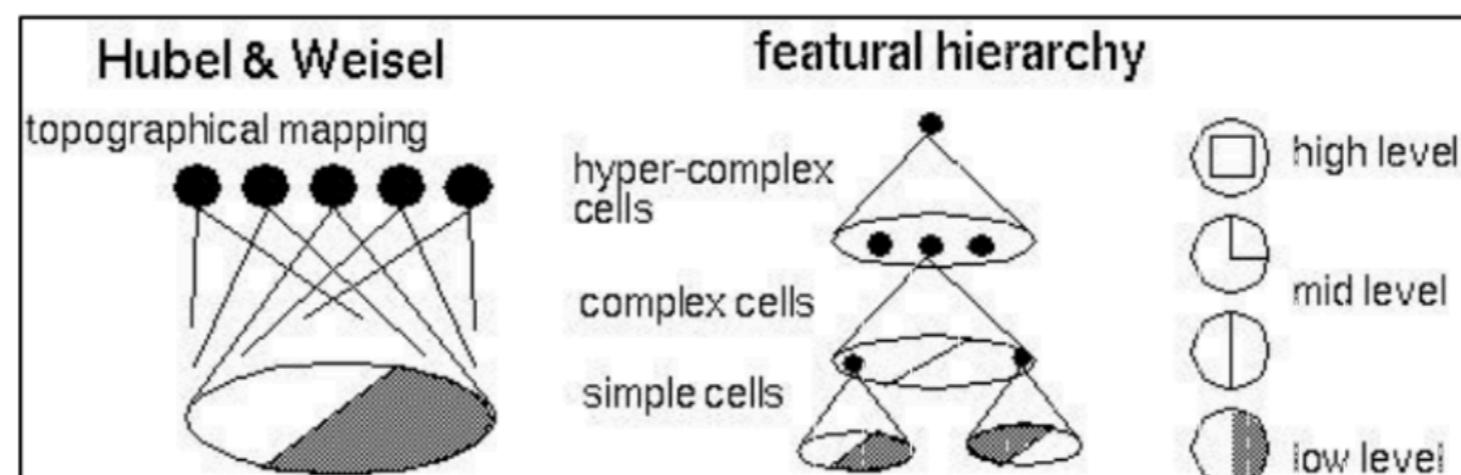


- Свертки 5×5 со сдвигом 1 и пулинг 2×2 со сдвигом 2
- 60 тысяч параметров
- Практическое применение: с помощью этой сети на почте США распознавали рукописные индексы

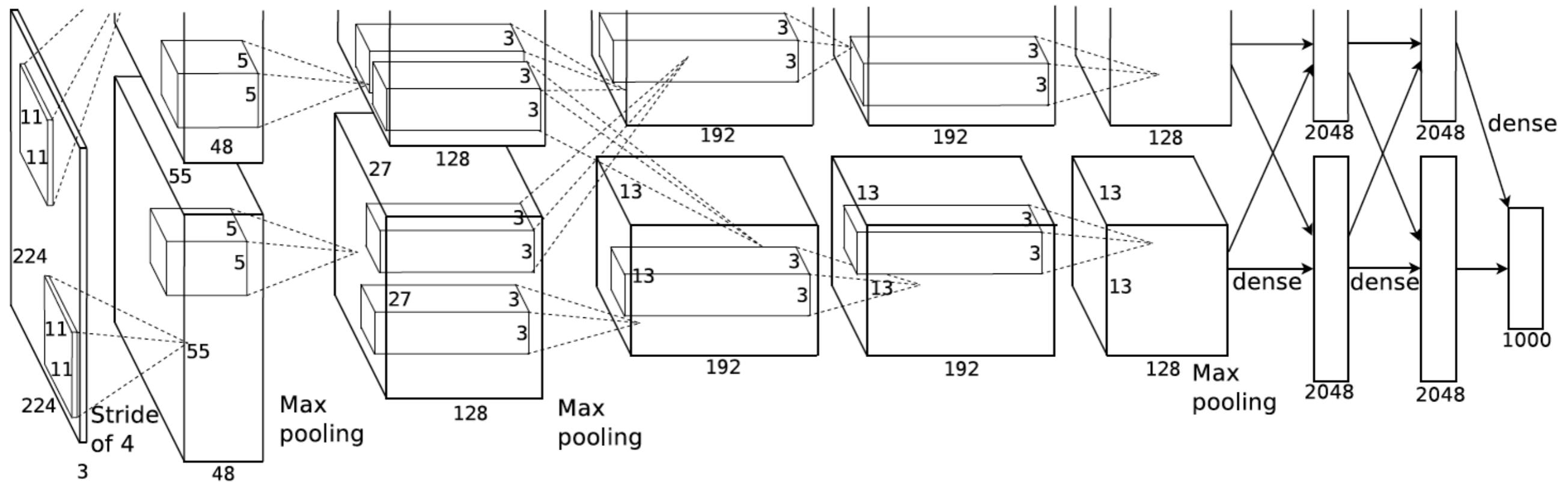




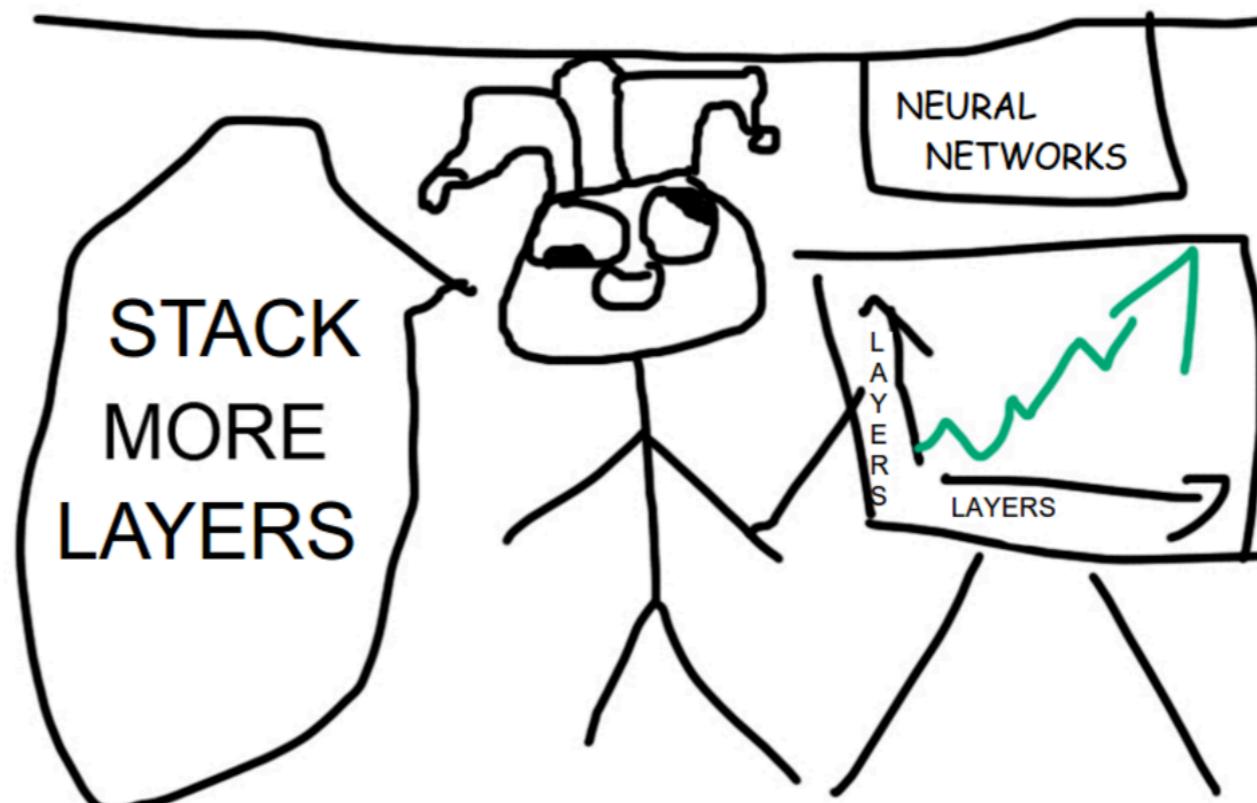
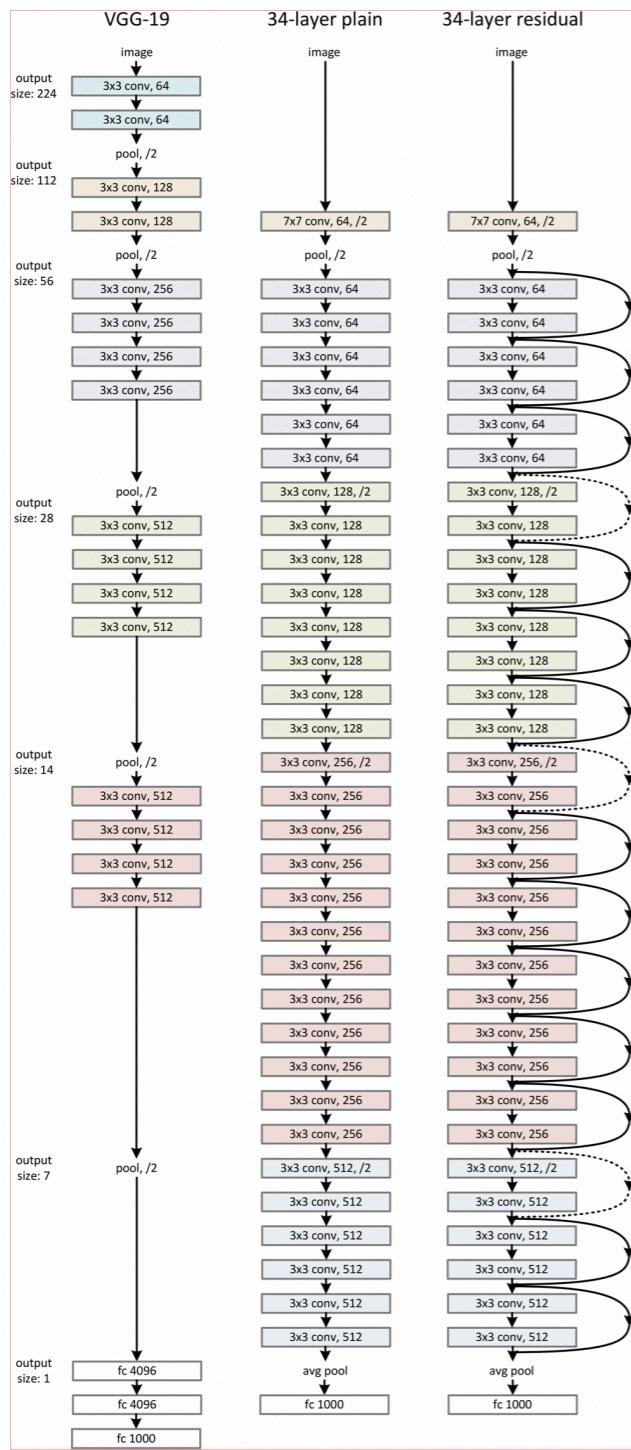
Feature visualization of convolutional net trained on ImageNet from [Zeiler & Fergus 2013]



AlexNet

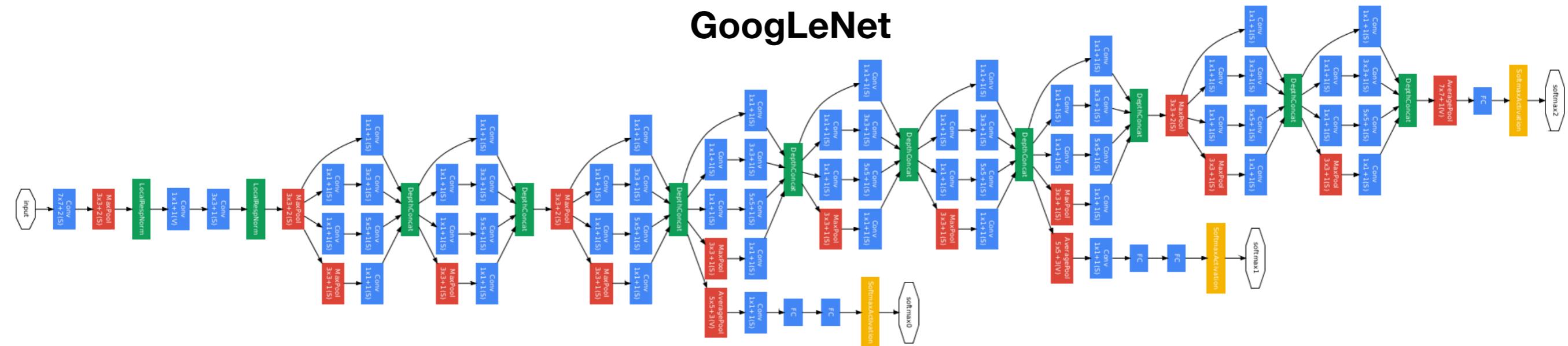


Быстрее, выше, сильнее



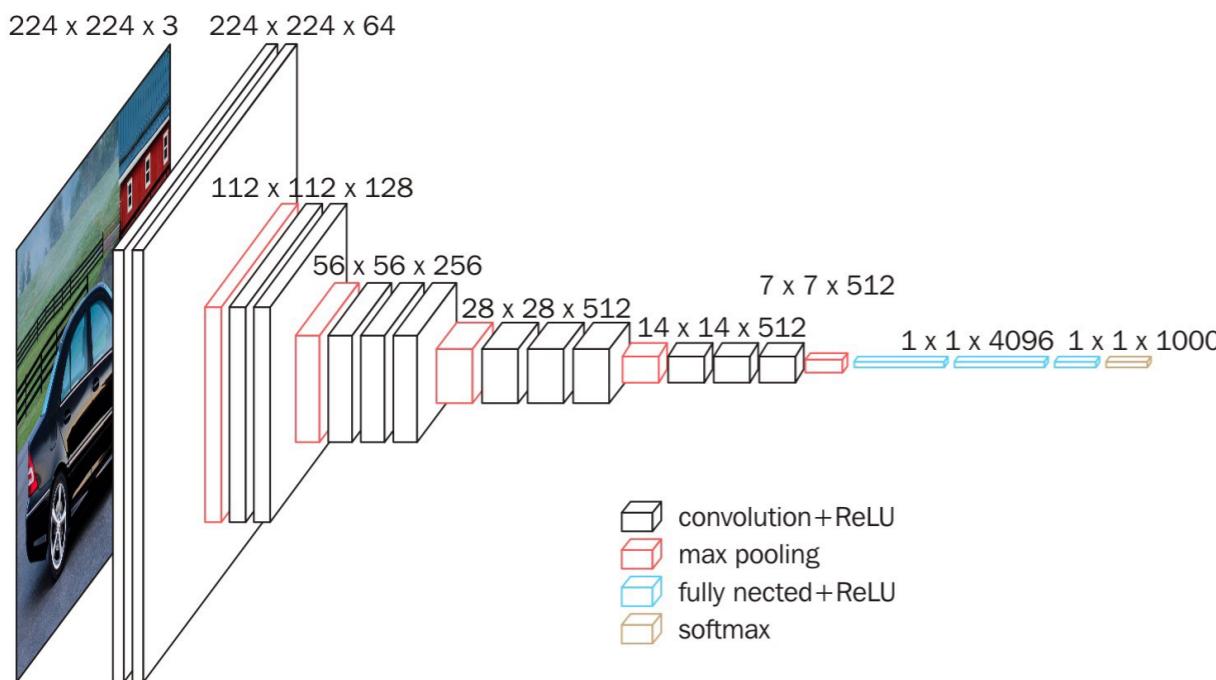
Архитектуры CNN

GoogLeNet

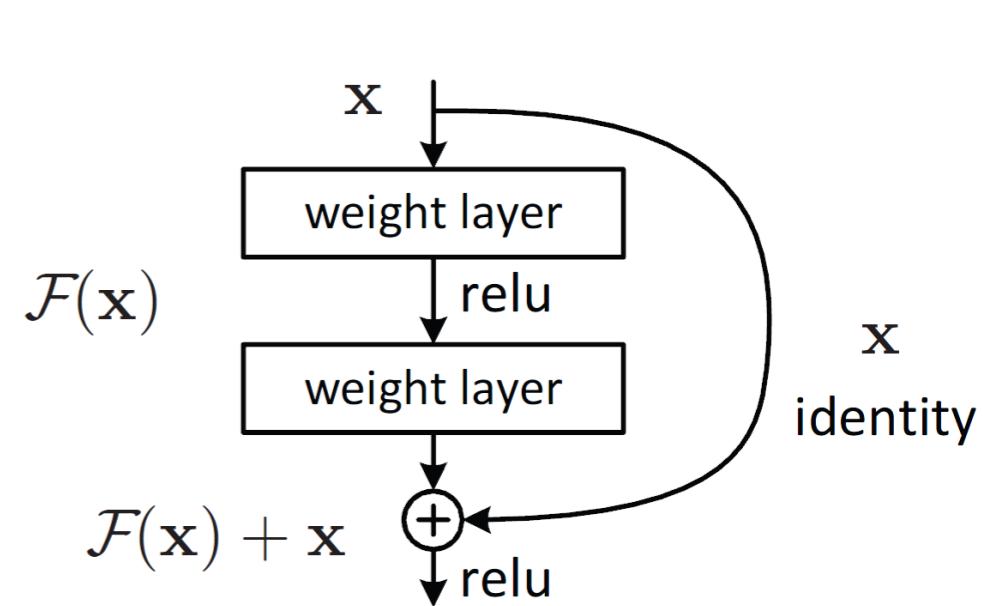


Подробнее: <https://habr.com/ru/post/301084/>

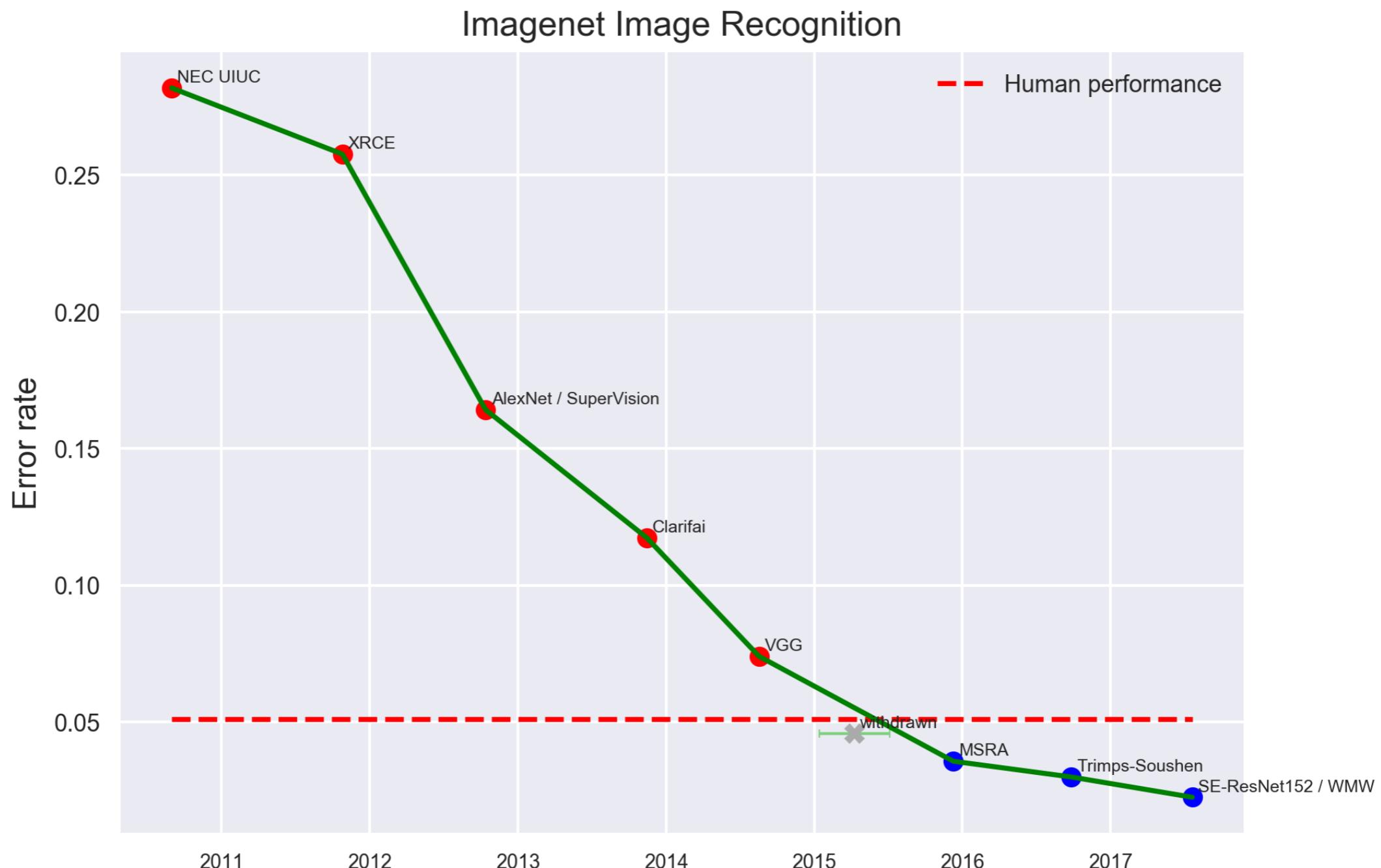
VGG



ResNet



Превосходство NN над человеком

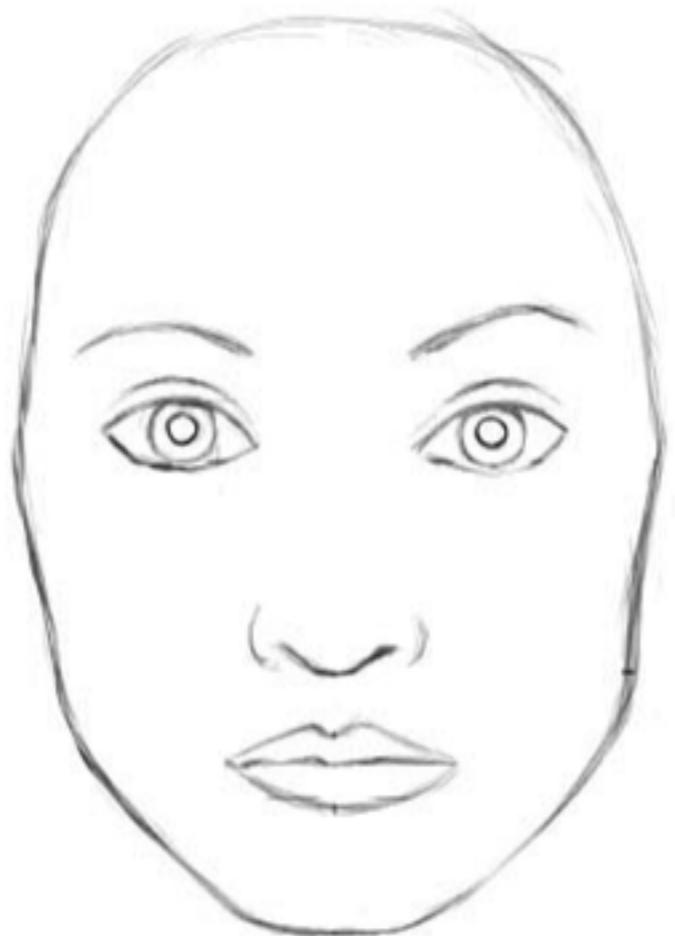


<https://www.eff.org/ai/metrics>

Быстрее, выше, сильнее

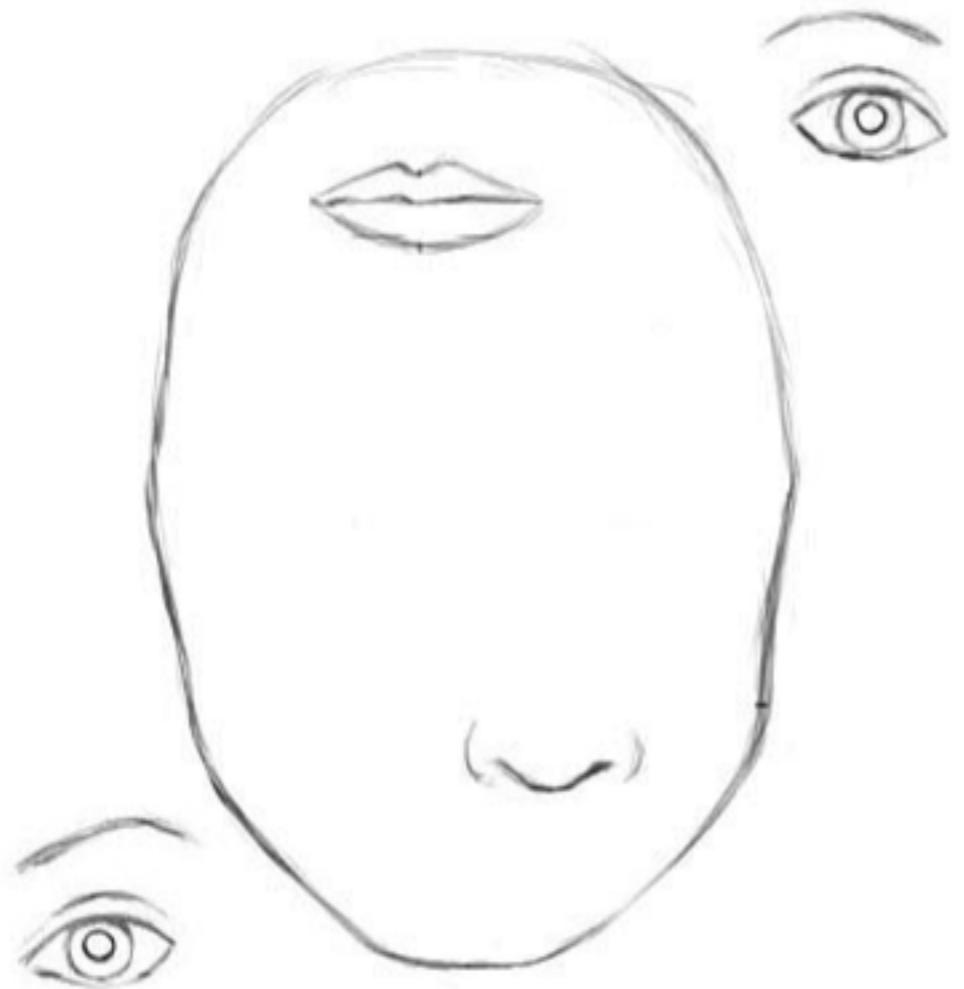


Проблемы



Определит ли нейросеть, что на изображении лицо?

Проблемы

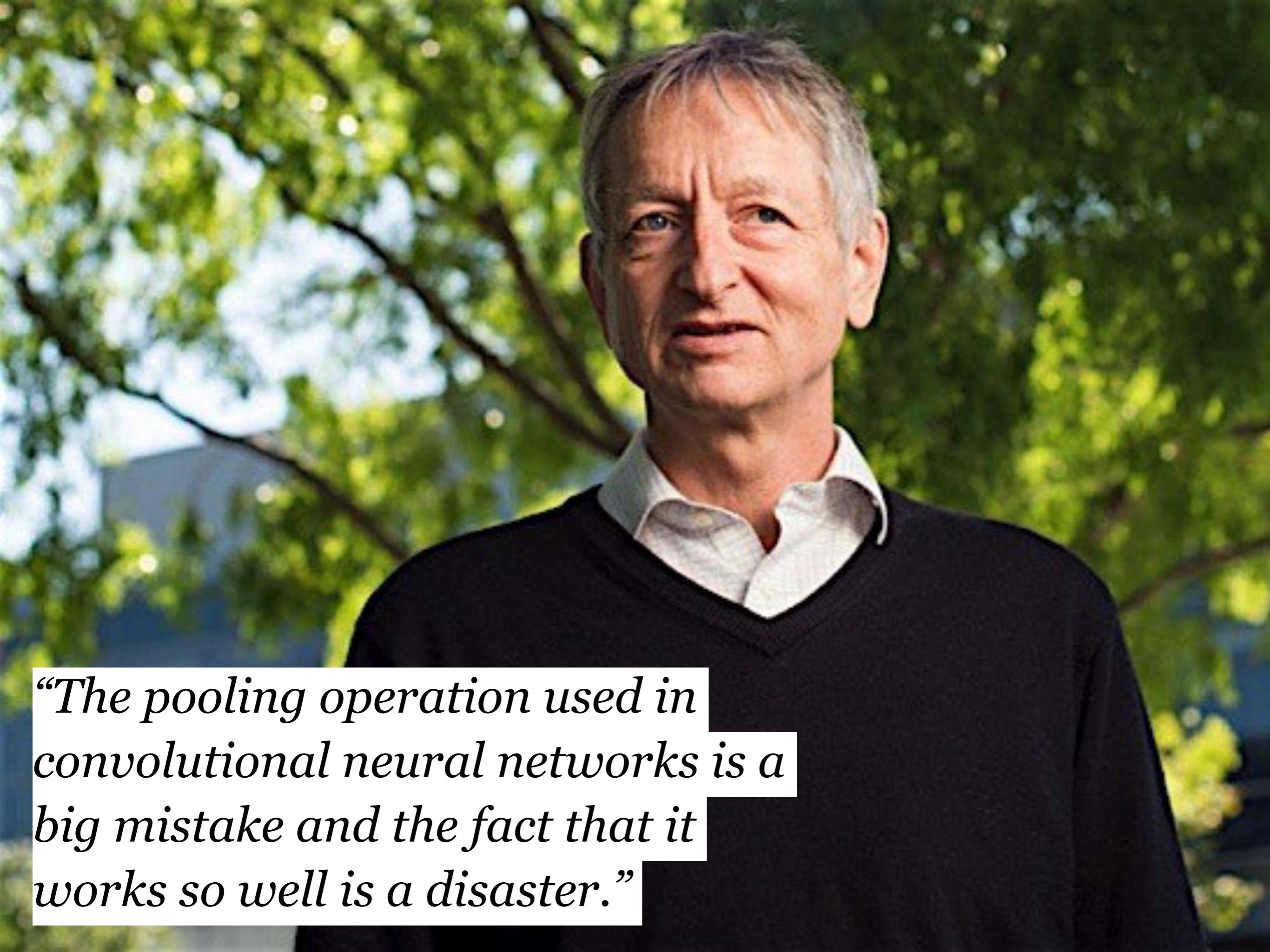


А так?

Проблемы



Ваш мозг может легко распознать, что это один и тот же объект, даже если все фотографии сделаны под разными углами. CNNs не имеют такой возможности.



“The pooling operation used in convolutional neural networks is a big mistake and the fact that it works so well is a disaster.”