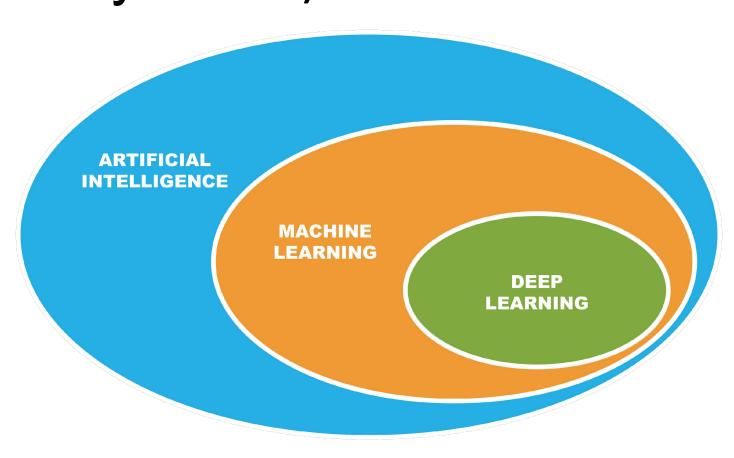
# Deep learning CV

Свёрточные нейронные сети

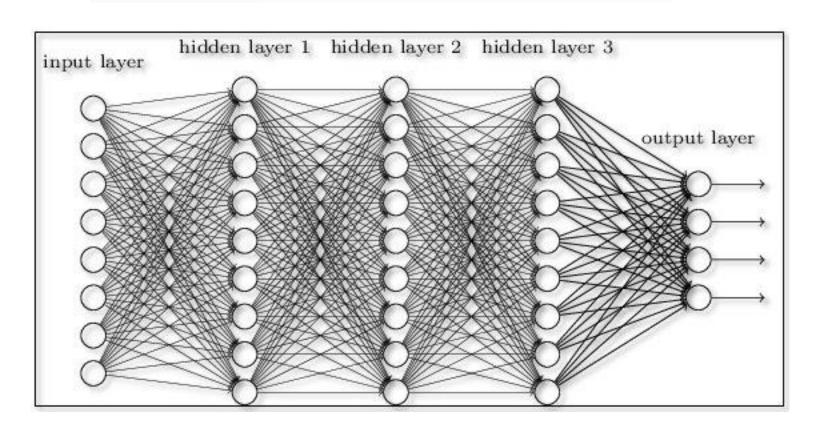
# Что такое deep learning (глубокое обучение)?



- Только нейронные сети
- Много слоёв
- •Долгое обучение (дни, недели)
- Специальные фреймворки
- Не нужно подготавливать признаки самим

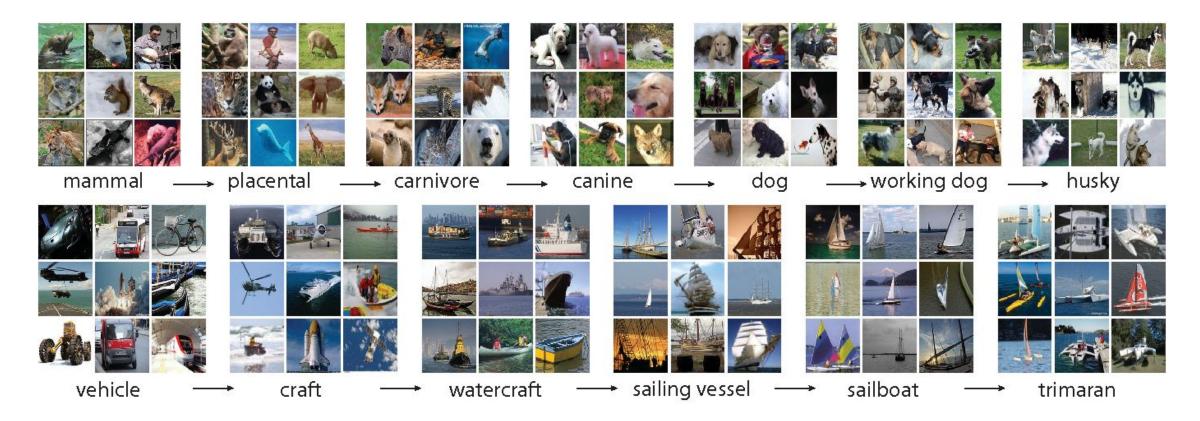
## Нейронные сети – общий подход

$$a^{m}(x, w) = \sigma_{m} \left( \sum_{h=0}^{H} w_{hm} \sigma_{h} \left( \sum_{j=0}^{n} w_{jh} f_{j}(x_{i}) \right) \right)$$

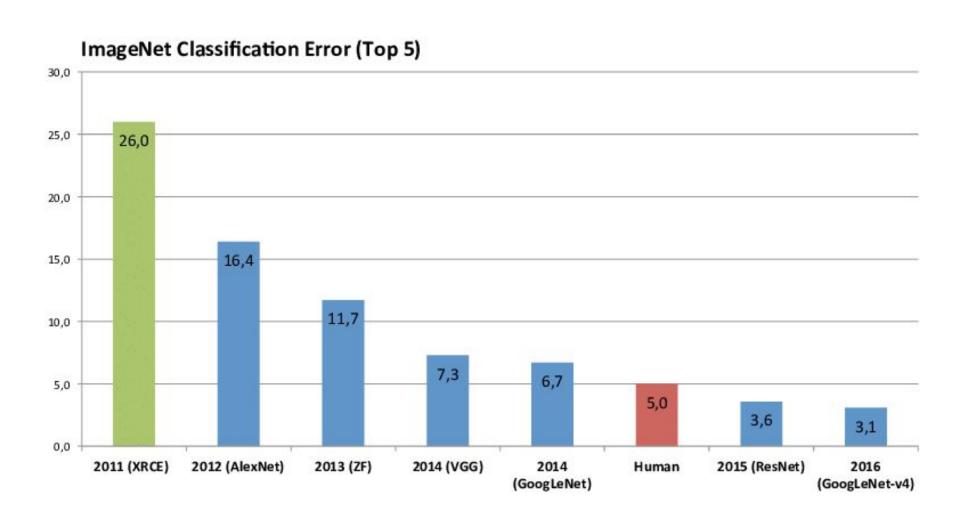


#### ImageNet датасет

- 14 197 122 картинок
- 1000 классов

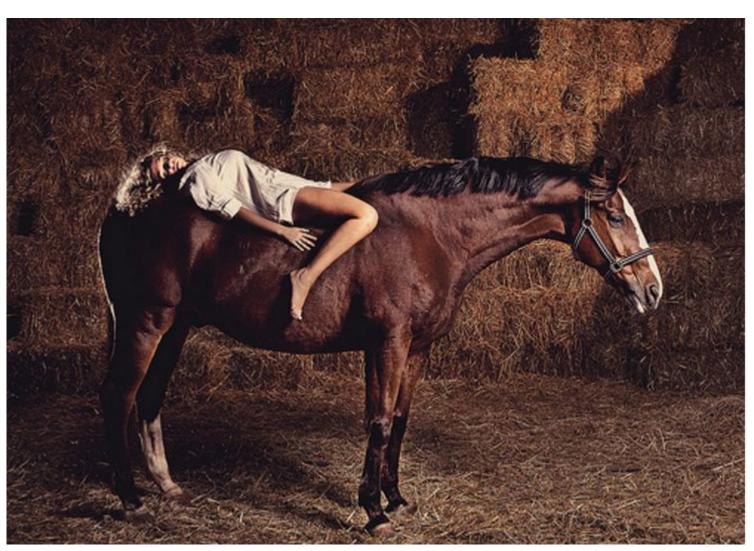


#### Результаты соревнования ImageNet



## Почему только топ5?

Какой класс у этой картинки?

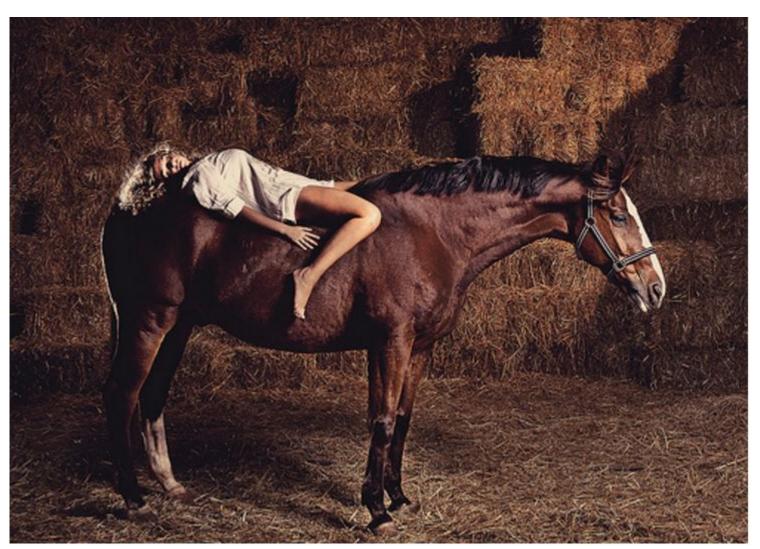


Почему результат всё ещё не идеальный?

Какой класс у этой картинки?

horse

women's clothing



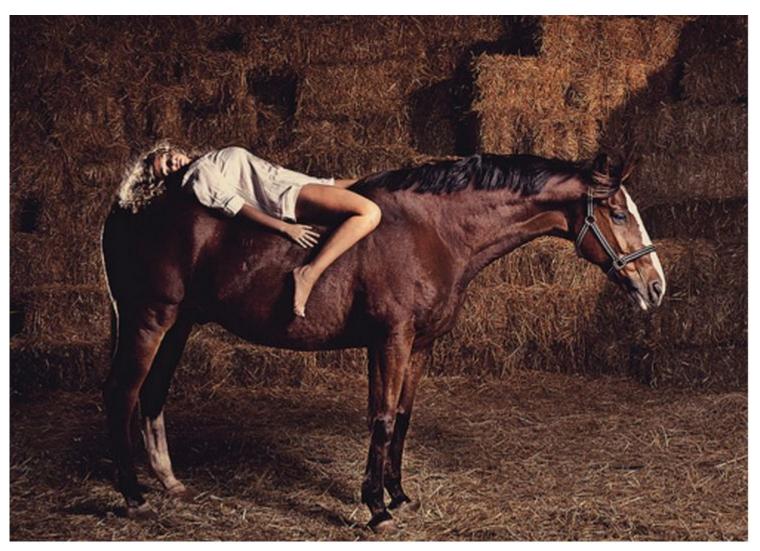
Почему результат всё ещё не идеальный?

Какой класс у этой картинки?

horse

women's clothing

hay (сено)



## Свёрточный слой

# Применение свёртки

```
\left(\begin{array}{cccc} -1 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \end{array}\right)
```





#### Или так

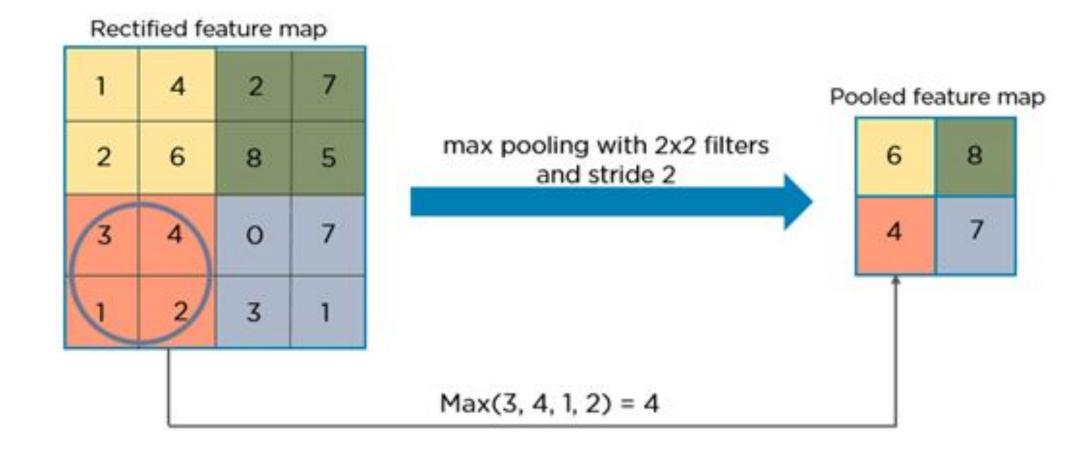
0.0625 0.125 0.0625 0.125 0.25 0.125 0.0625 0.125 0.0625



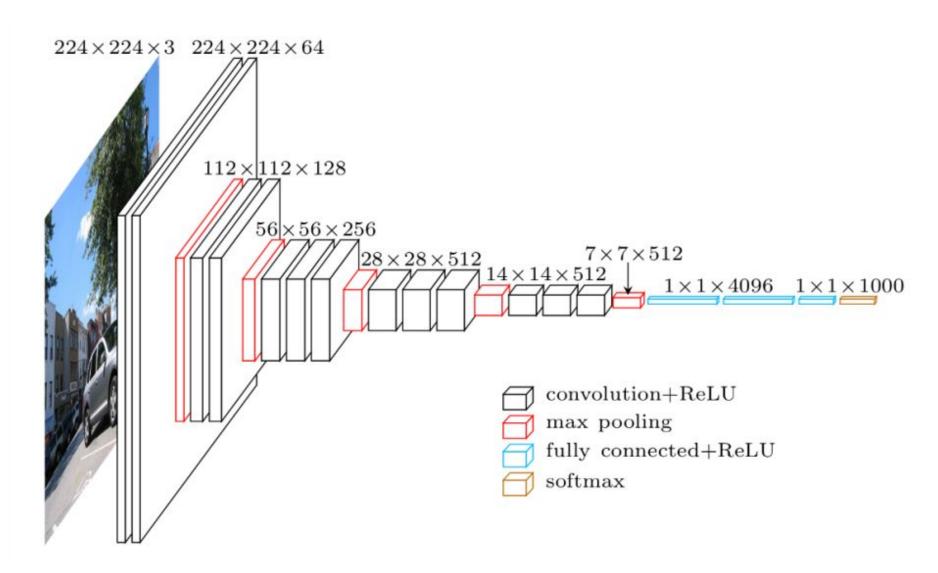


#### Pooling

• Существуют max-pooling и avg-pooling

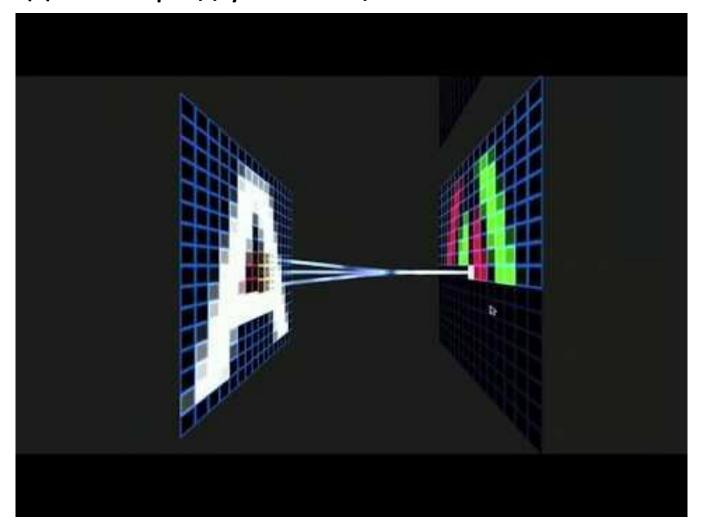


## Что мы уже знаем отсюда?

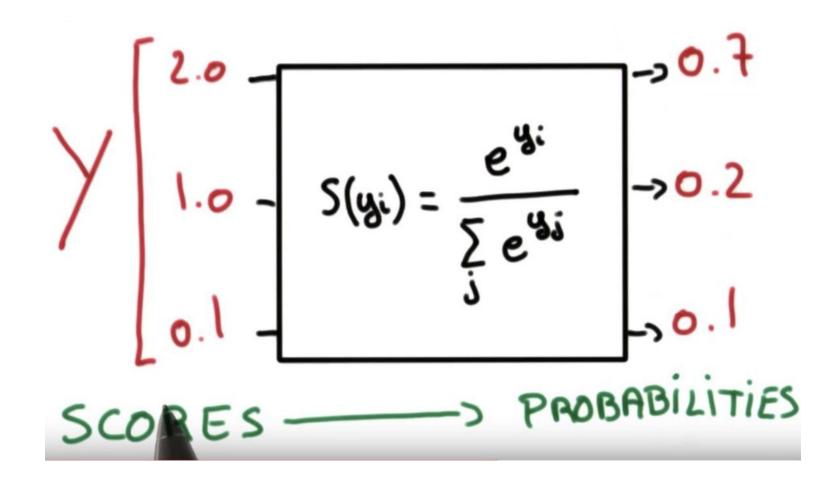


# Визуализация работы CNN от Otavio Good

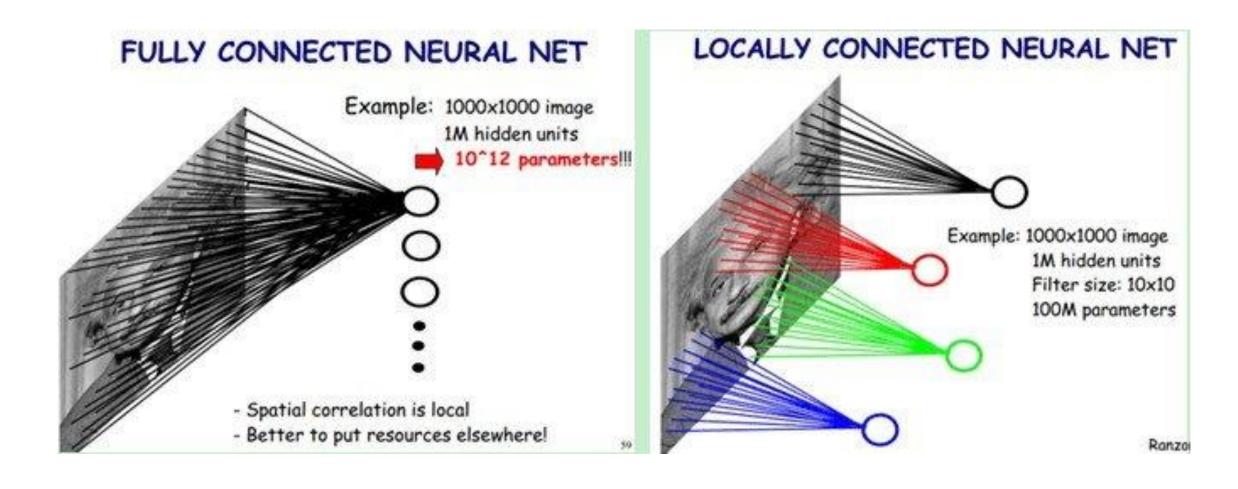
Ссылка на видео: https://youtu.be/f0t-OCG79-U



#### Softmax



## Почему свертки лучше?



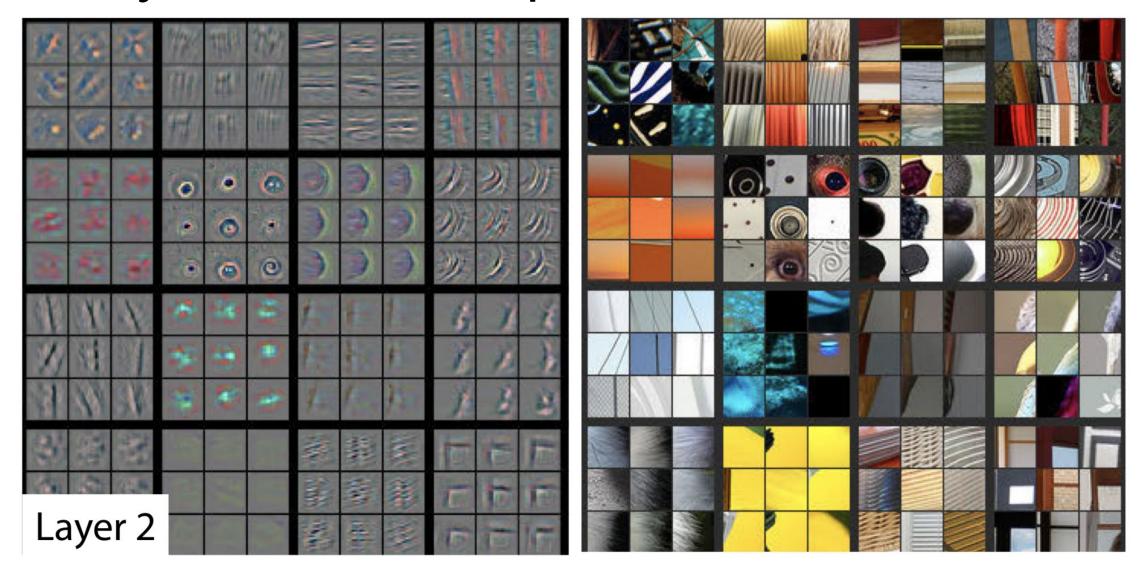
## Визуализация первого слоя



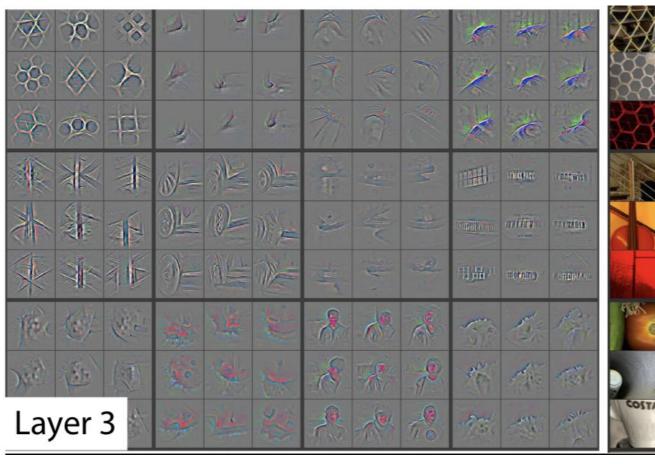
Layer 1



## Визуализация второго слоя

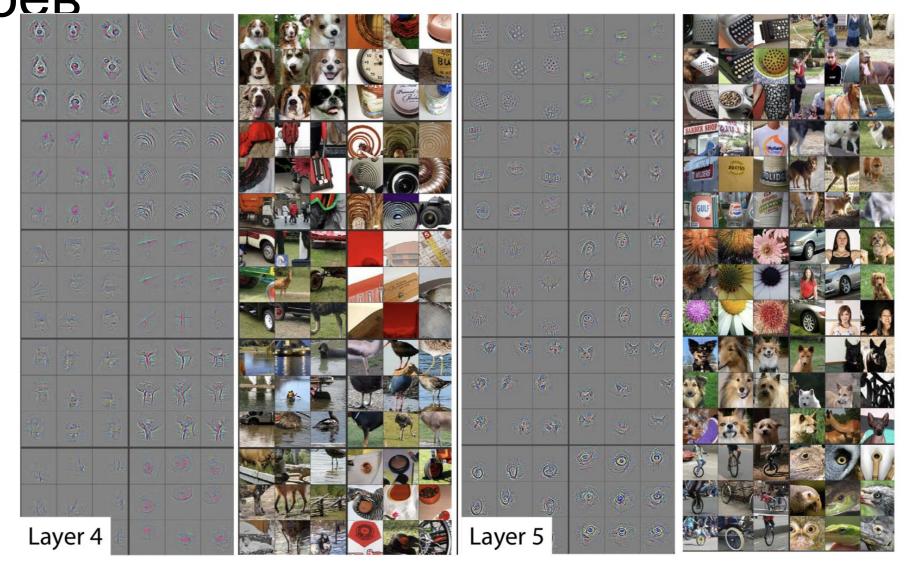


#### Визуализация третьего слоя





Визуализация четвертого и пятого слоев



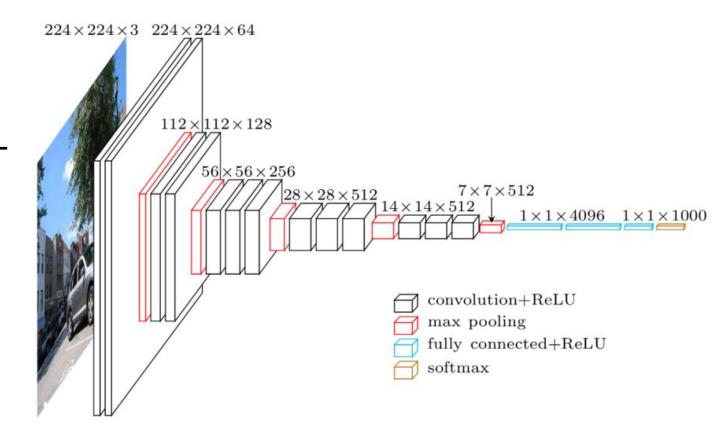
# Развитие свёрточных нейронных сетей

#### С 2012 по 2015

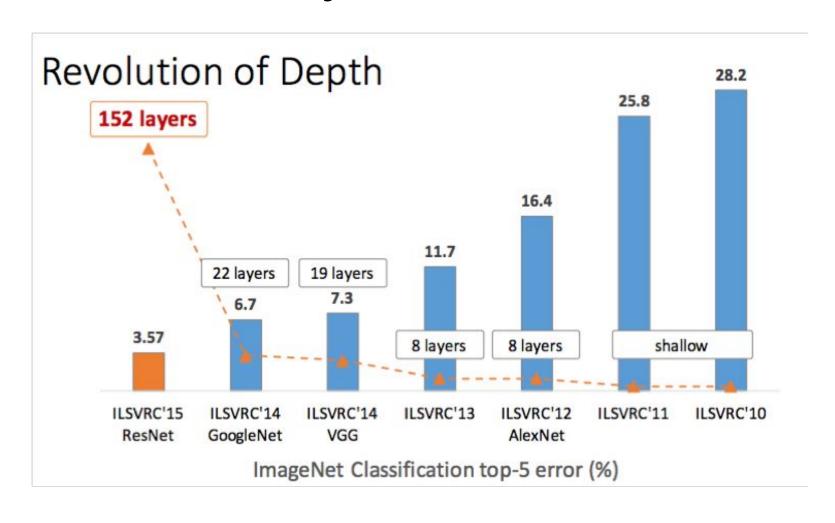
- Lenet-5 (Le Kun, 1998)
- AlexNet (2012)
- VGG19 (2014)
- GoogLeNet Inception v1 (2014)
- ResNet (2015)

#### VGG19

- Победил предыдущую сеть на ImageNet 7.3% vs 11.2%
- 3x3 CONV сдвиг 1, паддинг 1
- 2x2 MAX POOL сдвиг 2
- 138М параметров



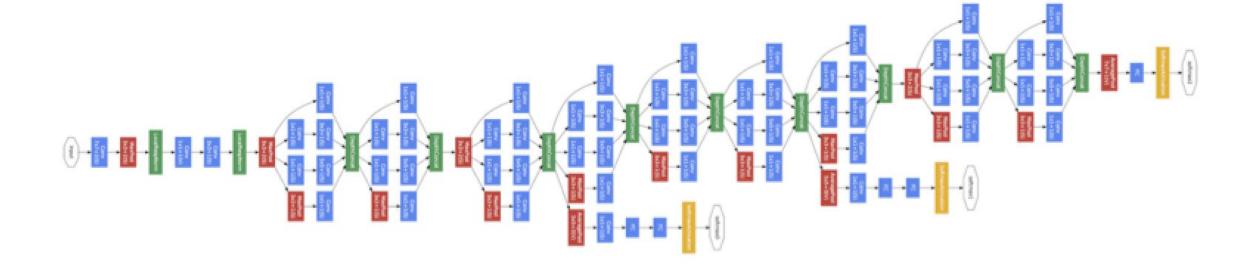
#### Как победить? Нужно больше слоёв



#### Inception (GoogLeNet)

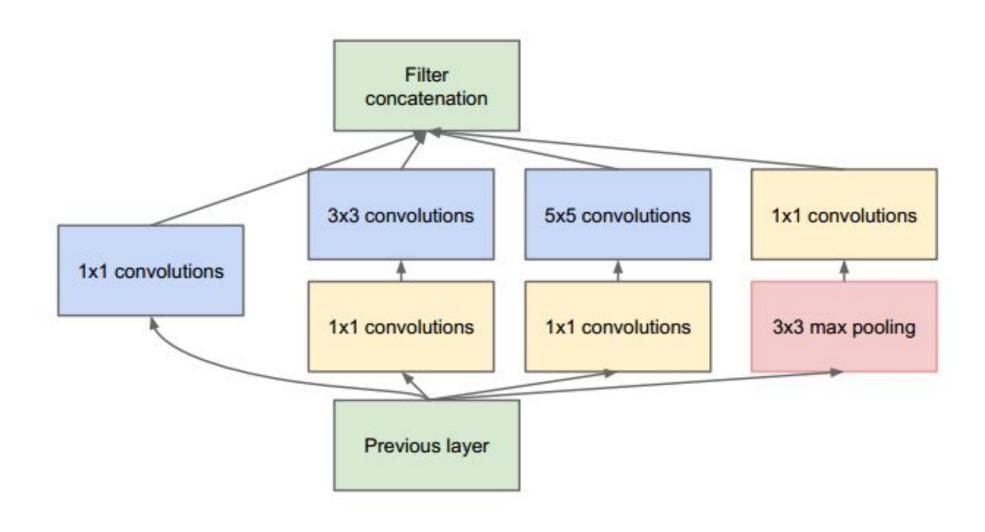


#### Inception (GoogLeNet)



Convolution Pooling Softmax Other

#### Inception (GoogLeNet)



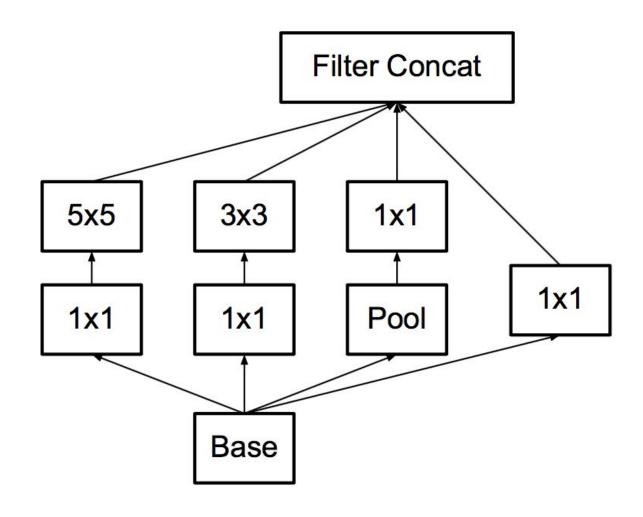
#### Inception: результаты

- Победитель 2014
- 6.7% против 7.3% у VGG19
- Нет полносвязных слоёв
- Всего лишь 5М параметров (у VGG 128M)

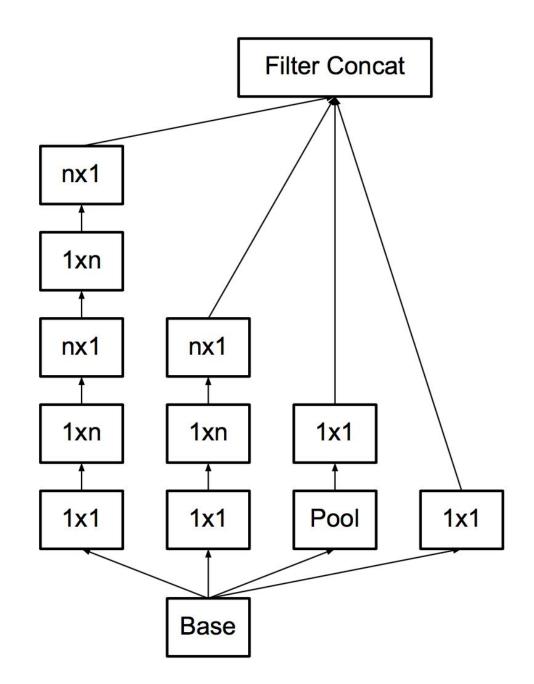
#### Основные принципы:

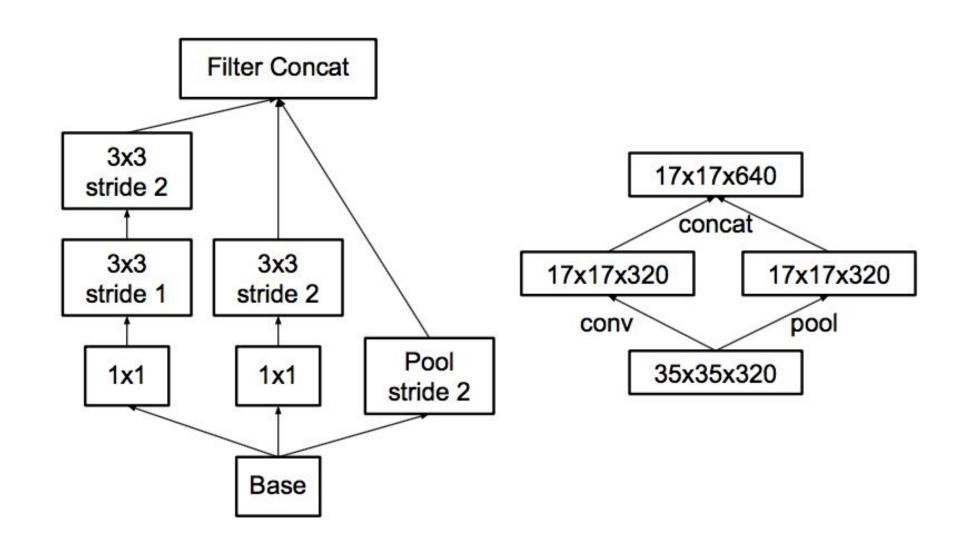
- 1) Очень много похожих сигналов расположены близко к друг другу в пространстве => можно уменьшать размерность перед применением свёрток
- 2) Чтобы использовать ресурсы эффективно нужно увеличивать и глубину и ширину сети, делать только что-то одно неэффективно
- 3) Нельзя иметь слои, которые слишком резко уменьшают число параметров
- 4) "Широкие" слои обучаются быстрее

- Заменим свёртку 5х5 на двє последовательные 3х3
- Заменим свёртку 3х3 на последовательные 1х3 и 3х:
- Раз теперь свёртки делать так "дёшево" давайте делать большие свёртки вроде 7х7



• Что делать с pulling? Ведь он уменьшает число параметров в 2 раза, а это плохо





- Результат 3.58% (против 6.7% y Inception v1 в 2014!)
- Столько инноваций, наверняка сеть ждёт первое место в 2015 году?

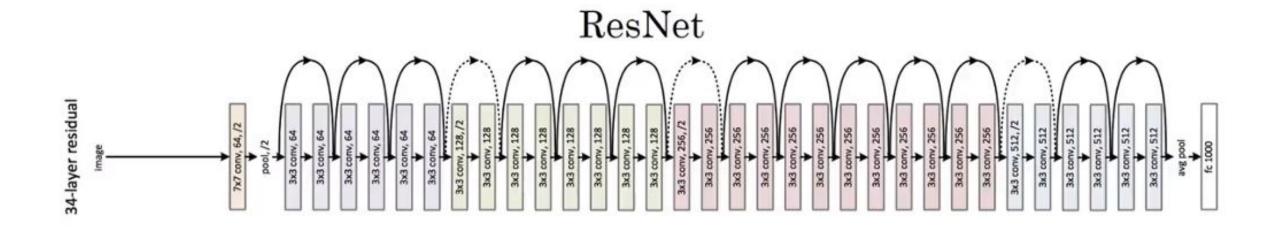
• ....

- Результат 3.58% (против 6.7% y Inception v1 в 2014!)
- Столько инноваций, наверняка сеть ждёт первое место в 2015 году?
- •
- Выходит ResNet и показывает результат 3.57% (разница 0.01%!)

#### ResNet. Основная идея

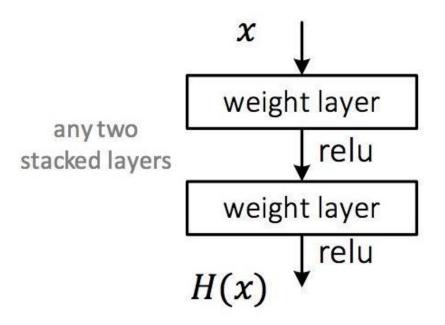
- **Теория:** если мы получаем некоторые результат с 5 слоями, то с 10 слоями мы должны иметь результат не хуже (новые 5 слоёв просто могут стать тождественными)
- **Практика:** с увеличением числа слоёв результат становится хуже с некоторого момента
- Основная причина: "затухание" градиента

## ResNet (or microsoft research Asia)

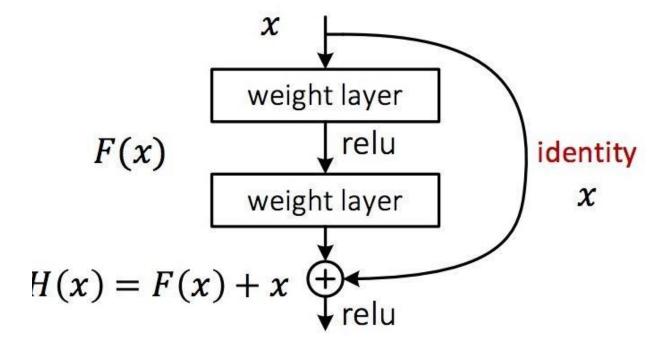


# Главное нововведение: residual connections

Plaint net



Residual net



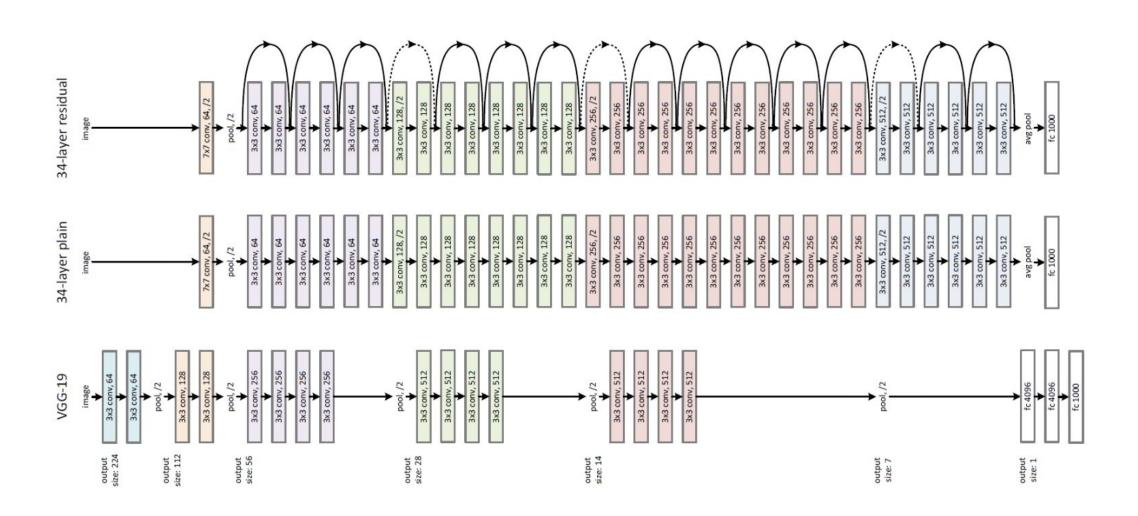
## Что это даёт?

- Можно делать сверх-глубокие сети:
  - 101 слой
  - 152 слоя
  - и даже 1001 слой!
- Причём версии со 101 и 152 слоями будут иметь меньше параметров, чем VGG19

#### Resnet: results in 2015

- Первое место на всех основных подзадачах:
  - ImageNet classification (3.6% vs 6.7% by Inception)
  - ImageNet detection: 16% better than 2<sup>nd</sup>
  - ImageNet localization: 27% better than 2<sup>nd</sup>
  - COCO detection: 11% better than 2<sup>nd</sup>
  - COCO segmentation: 12% better than 2<sup>nd</sup>
- Работает быстрее VGGNet (но имеет в 8 раз больше слоёв)

#### ResNet vs VGG19



## Что же дальше?

#### Inception-ResNet или Inception v4

- Комбинация ResNet и Inception V3
- Новые виде inception блоков
- Результат ансамбля моделей 3.08%

#### Transfer learning

