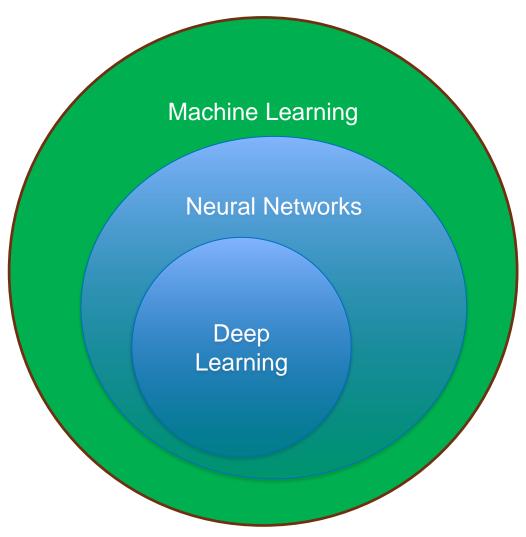
Глубокое обучение нейронных сетей

Летняя Суперкомпьютерная Академия МГУ-СПбПУ-УрФУ-САФУ, 23 июня — 1 июля 2017 г.

Андрей Созыкин, www.asozykin.ru, sozykin@gmail.com

Что такое глубокое обучение?



Глубокие нейронные сети и глубокое обучение

Глубокие нейронные сети:

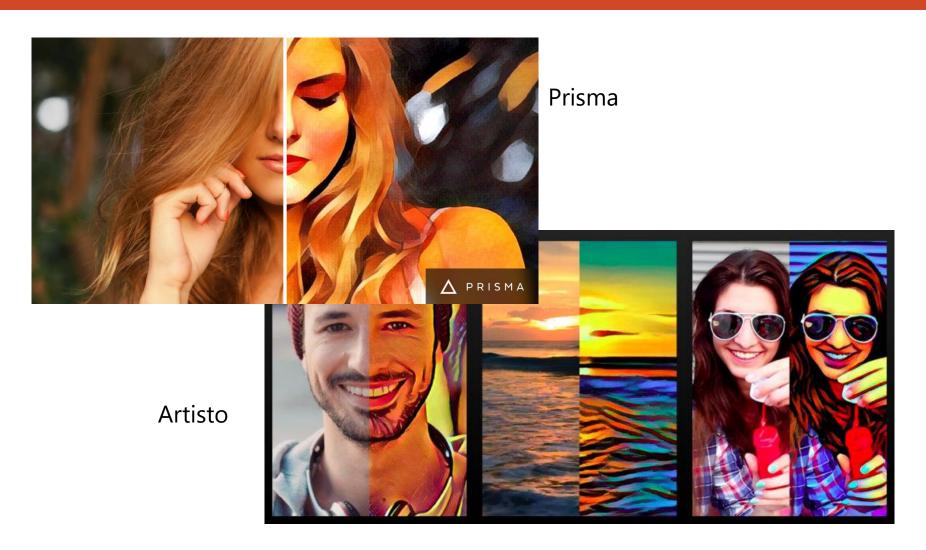
- Один из методов машинного обучения
- Сеть из простых вычислительных элементов искусственных нейронов

Традиционное машинное обучение:

• Выбор важных признаков из множества доступных данных (feature engineering)

Глубокие нейронные сети:

- Автоматическое определение важных признаков в процессе обучения
- Высокие вычислительные требования



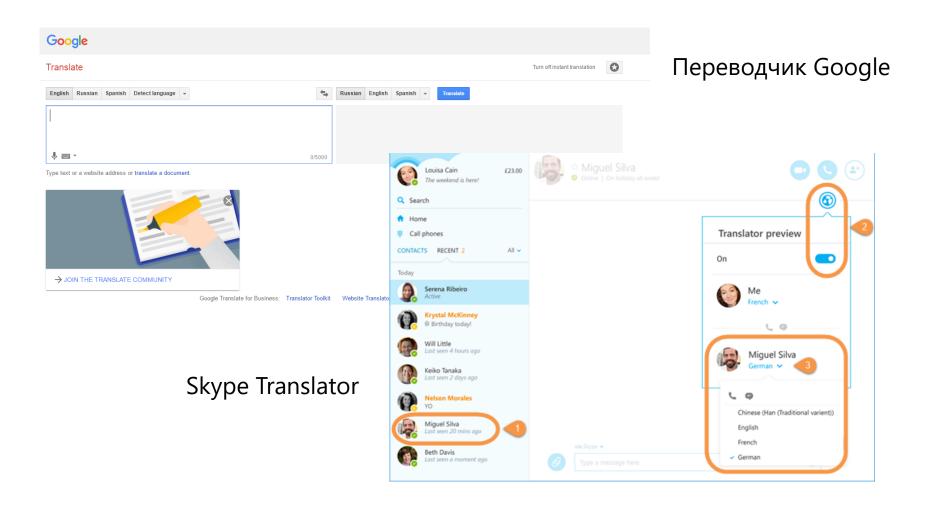
Ода Сбербанку

С улыбкой нежной и всеми наравне, Когда во мне счастья ликованье, Скажу, преодолев страх признанья: Сбербанк — светило на века в стране!





https://www.nytimes.com/2017/05/23/business/google-deepmind-alphago-go-champion-defeat.html





Питсбург, США

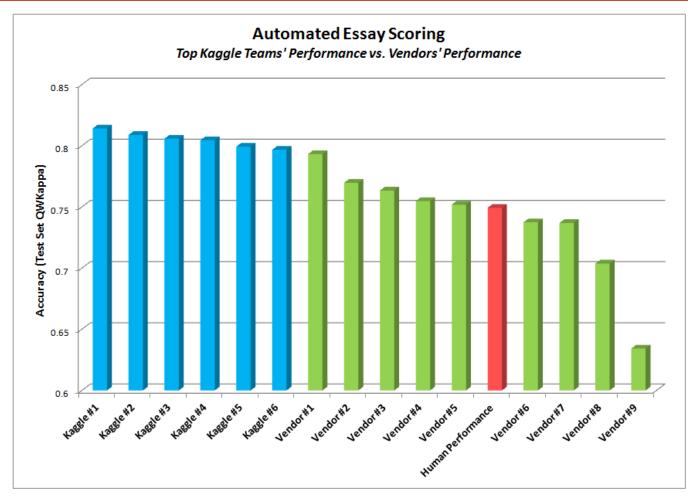
Лондон

HARRY



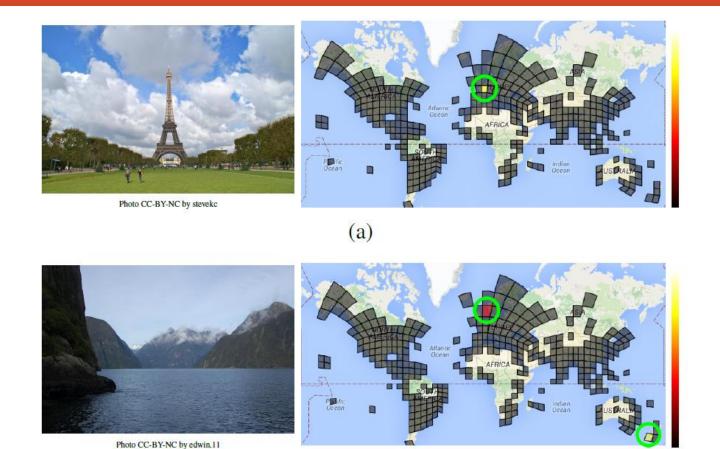


Microsoft



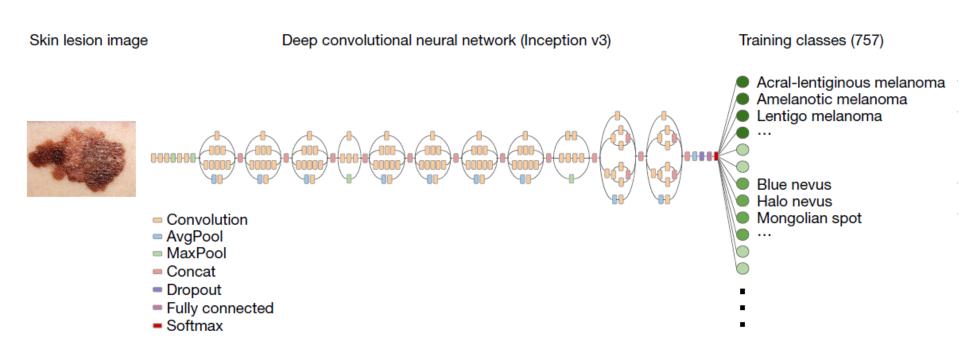


https://www.kaggle.com/c/asap-aes

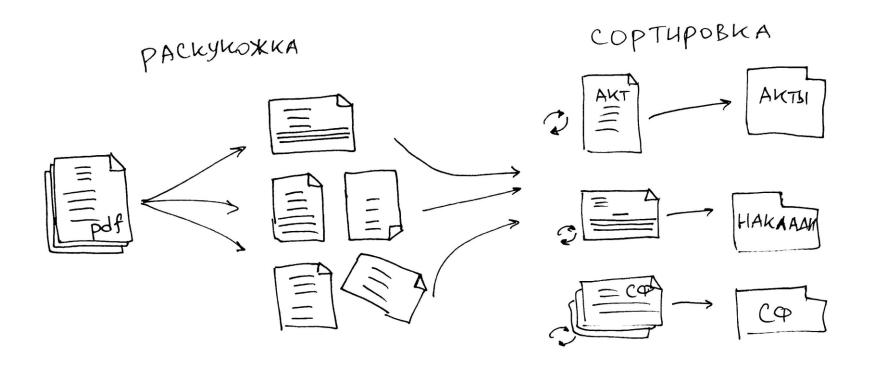


Tobias Weyand, Ilya Kostrikov, James Philbin. PlaNet - Photo Geolocation with Convolutional Neural Networks

(b)

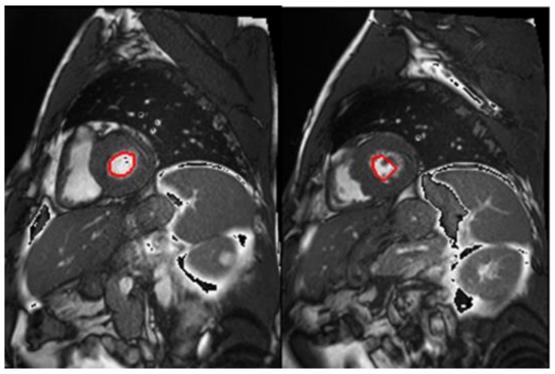


Andre Esteva et al. Dermatologist-level classification of skin cancer with deep neural networks // Nature. 2017 Feb 2;542(7639):115-118



Восстание машин: роботы захватили бухгалтерию в Кнопке. http://knopka.com/blog/157/

Анализ медицинских изображений

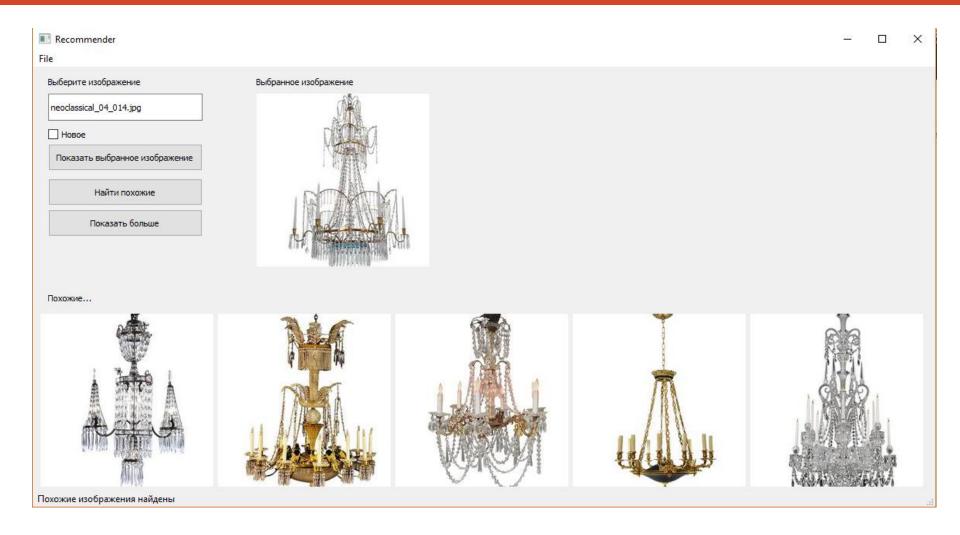


По данные Word Economic Forum для подготовки врачей необходимой квалификации в нужном количестве в мире требуется 300 лет.

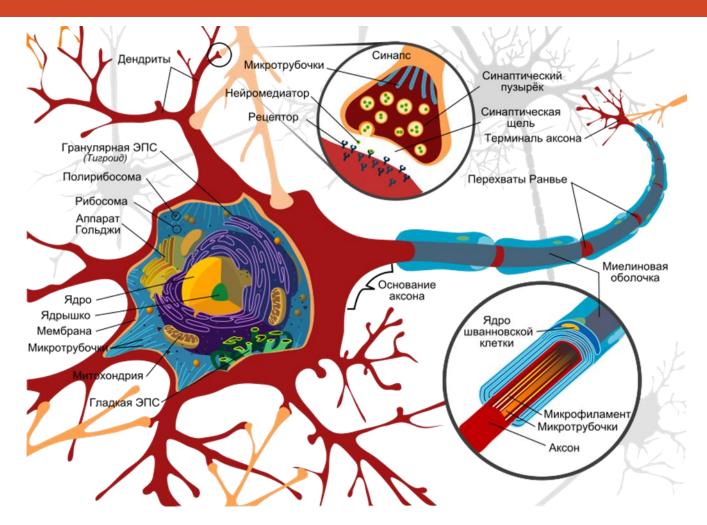
Health Systems Leapfrogging in Emerging Economies.



Рекомендательная система для светильников

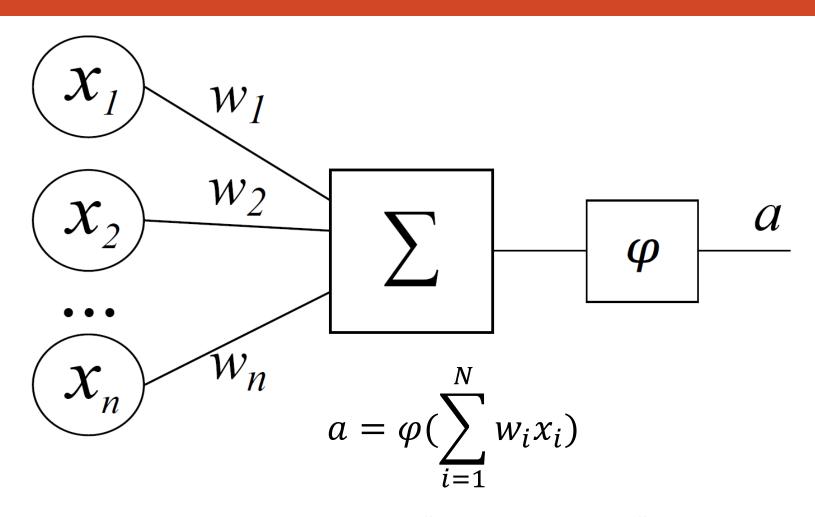


Нейрон головного мозга



https://ru.wikipedia.org/wiki/Нейрон

Искусственный нейрон

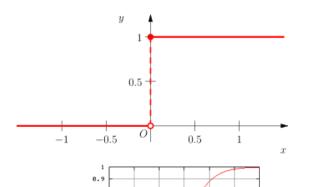


Маккалок Дж., Питтс У. Логические исчисления идей, относящихся к нервной деятельности // Автоматы. М.: ИЛ, 1956

Функции активации

• Функция Хевисайда

$$-\theta(x) = \begin{cases} 0, x < 0 \\ 1, x > 0 \end{cases}$$

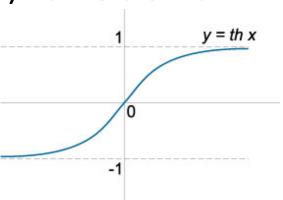


• Сигмоидальные функции

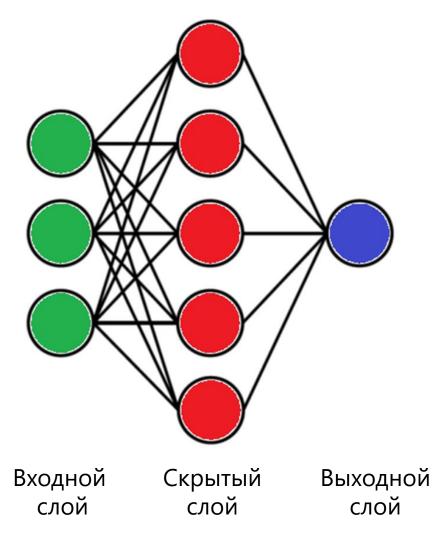
$$-\sigma(x) = \frac{1}{1+e^{-x}}$$
 (логистическая)

$$-th(x) = \frac{e^{2x}-1}{e^{2x}+1}$$

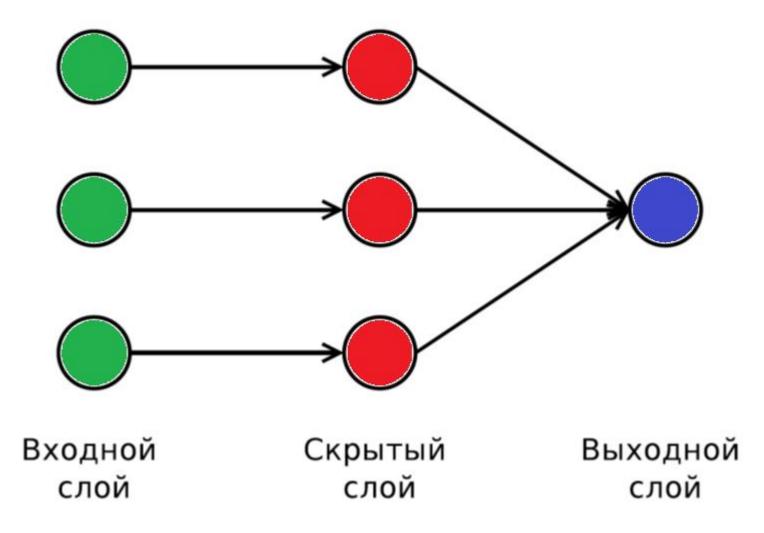
(гиперболический тангенс)



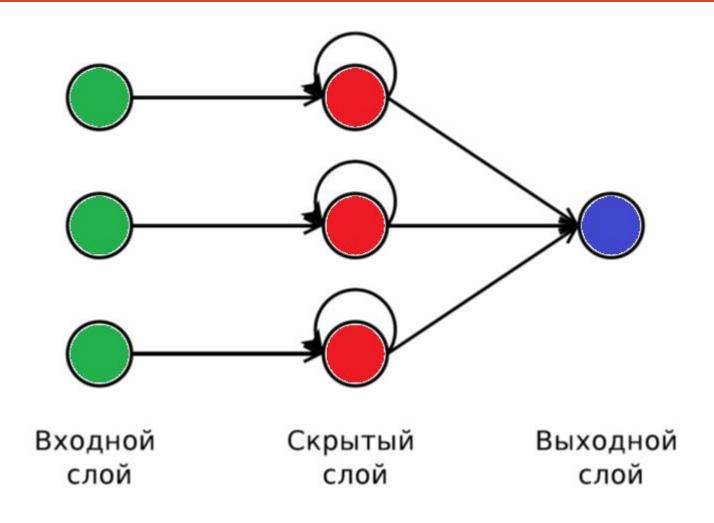
Нейронные сети



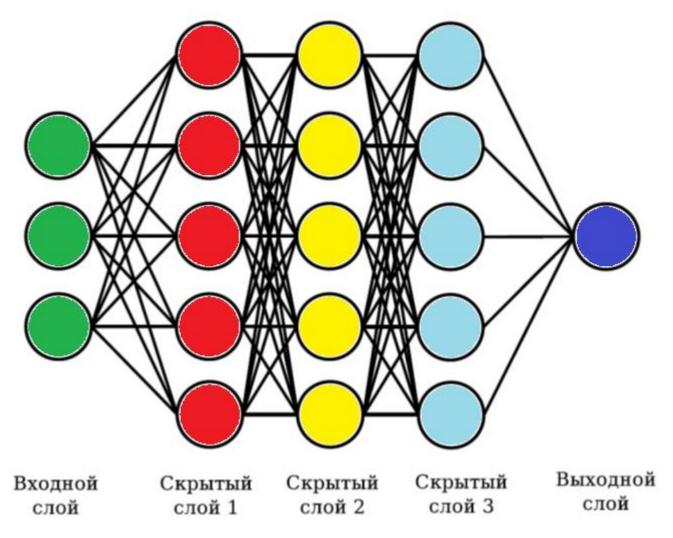
Сеть с прямым распространением сигналов



Рекуррентная сеть

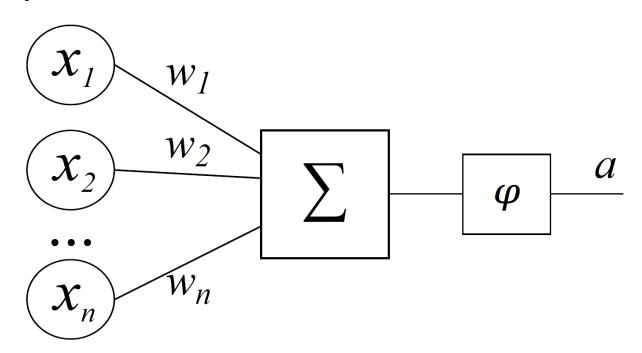


Глубокая нейронная сеть



Обучение нейронной сети

Обучение нейронной сети – подбор весов таким образом, чтобы сеть решала поставленную задачу



Задачи

Классификация

https://www.kaggle.com/c/dogs-vs-cats





Регрессия

Динамика курса доллара США к рублю (USD, ЦБ РФ)



Типы обучения

С учителем

• Данные с правильными ответами

Без учителя

• Данные без информации о правильных ответах

Обучение с подкреплением

• Агент получает сигналы от внешней среды

Первые варианты обучения, правила Хэбба

Биологические предпосылки:

• Если нейроны срабатывают вместе, то их связи укрепляются

Правила обучения Хэбба, 1949 г.:

- Нейрон выдает сигналы {0, 1}
- Начальные веса назначаются случайным образом
- Если сигнал нейрона неверен и равен нулю, то необходимо увеличить веса тех входов, на которые была подана единица
- Если сигнал нейрона неверен и равен единице, то необходимо уменьшить веса тех входов, на которые была подана единица

Метод обратного распространения ошибки

Выходной сигнал сети:

• Вещественное число

Мера ошибки:

• Среднеквадратичная

Обучение:

• Минимизация ошибки методом градиентного спуска

Линейный нейрон

 x_1 w_1 x_2 x_n x_n x_n x_n x_n x_n

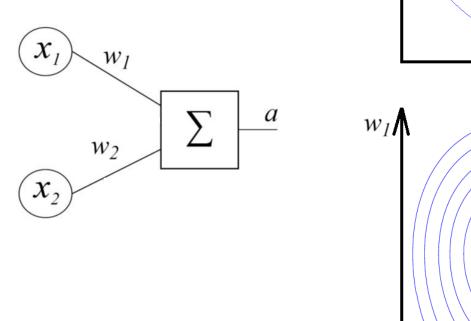
Выходное значение:

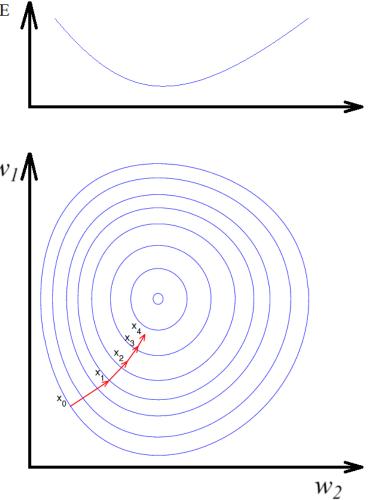
$$a = \sum_{i=1}^{N} w_i x_i$$

Среднеквадратичная ошибка:

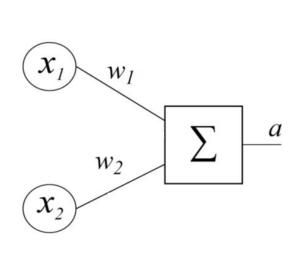
$$\varepsilon = \frac{1}{2} \sum_{j=1}^{M} (a_j - y_j)^2$$

Линейный нейрон





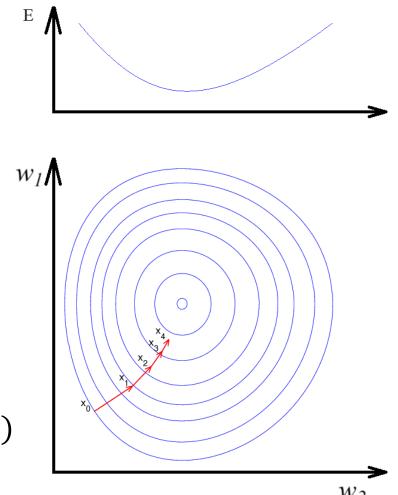
Линейный нейрон



Изменение весов (дельта-правило):

$$w_i = w_i - \eta \sum_{j=1}^{M} x_j^i (a_j - y_j)$$

 η – параметр скорости обучения



Варианты реализации

Полное обучение:

• Изменяем веса после обработки всех элементов обучающей выборки

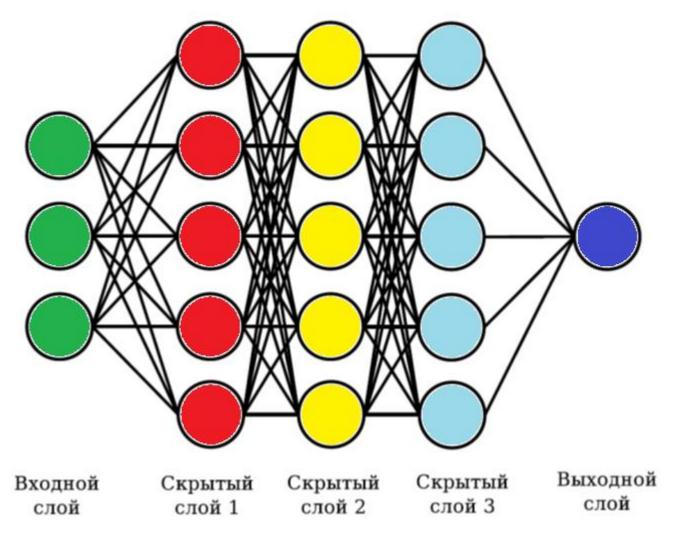
Онлайн обучение:

• Изменяем веса после обработки каждого объекта

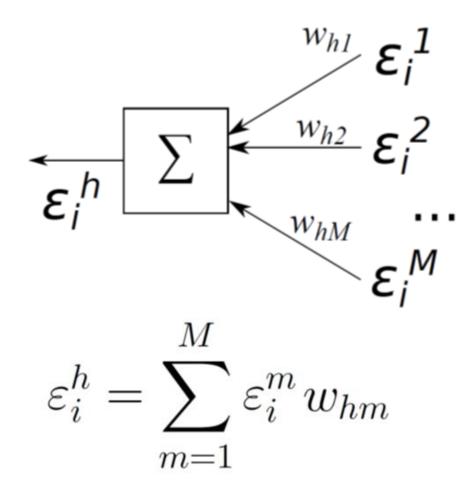
Мини-выборки:

• Изменяем веса после обработки 10-100 объектов

Обратное распространение ошибки



Обратное распространение ошибки



Библиотеки глубокого обучения











theano





Набор данных MNIST

Mixed National Institute of Standards and Technology database

Back-Propagation Applied to Handwritten Zip Code Recognition / Y. LeCun, B. Boser, J. S. Denker et al. 1989

Нейронная сеть для MNIST

Входные значения сети

- Интенсивность пиксела в изображении
- Количество значений: 784 (28*28 пикселов)

Входной слой

- 800 нейронов
- Patrice Y. Simard; Dave Steinkraus; John C. Platt (2003).
 «Best Practices for Convolutional Neural Networks Applied to Visual Document Analysis»
- https://en.wikipedia.org/wiki/MNIST_database

Выходной слой

- 10 нейронов
- Вероятность того, что на изображении данная цифра

One Hot Encoding

```
# 0 -> [1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0]
# 2 -> [0, 0, 1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0]
# 9 -> [0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1]
```

Пример программы

```
# Описываем нейронную сеть
model = Sequential()
model.add(Dense(800, input dim=784, activation="relu"))
model.add(Dense(10, activation="softmax"))
# Компилируем сеть
model.compile(loss="categorical crossentropy",
optimizer="SGD", metrics=["accuracy"])
# Обучаем сеть
model.fit(X train, Y train, batch size=200, epochs=100,
validation split=0.2, verbose=2)
```

Демонстрация

Видеозаписи демонстрации

- https://www.youtube.com/watch?v=0ImpTjNeWGo
- https://www.youtube.com/watch?v=Z5oMIctZYWk

Проблема переобучения

Сеть может научиться распознавать особенности выборки, а не данных

Наборы данных для обучения

Обучающая выборка (training set) – набор данных, который используется для обучения сети

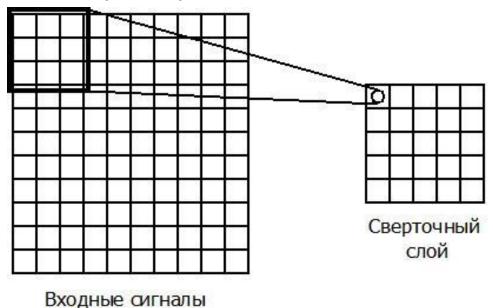
Проверочная выборка (validation set) – набор данных, который используется в процессе обучения для оценки качества обучения

Тестовая выборка (test set) – набор данных, который используется для оценки качества работы сети после завершения обучения

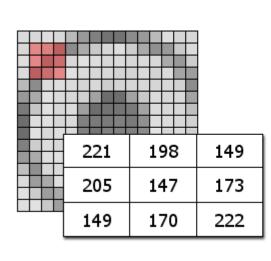
Сверточные нейронные сети

Принципы сверточных нейронных сетей (convolutional neural networks):

- Локальное восприятие
- Разделяемые веса
- Уменьшение размерности



Операция свертки



Ядро свертки

-1	0	1
-2	0	2
-1	0	1

Свертка изображений

Размытие

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

Выделение границ

0	-1	0
-1	4	-1
0	-1	0

Повышение четкости

0	-1	0
-1	5	-1
0	-1	0

Свертка изображений

Размытие

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

Выделение границ

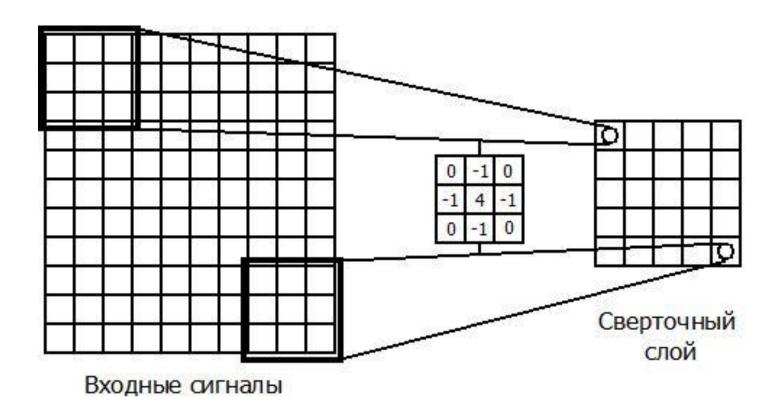
0	-1	0
-1	4	-1
0	-1	0

Повышение четкости

0	-1	0
-1	5	-1
0	-1	0

В нейронных сетях ядра свертки определяются автоматически в процессе обучения

Разделяемые веса



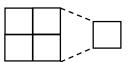
Уменьшение размерности

Распознавание объектов вне зависимости от масштаба

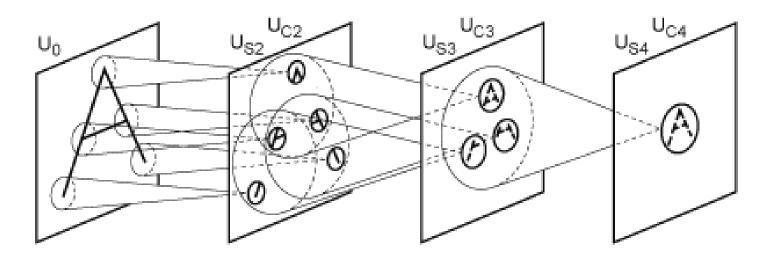
Факт наличия признака важнее знания места его точного положения на изображении

Слои подвыборки (subsampling):

- Усреднение
- Выбор максимального значения

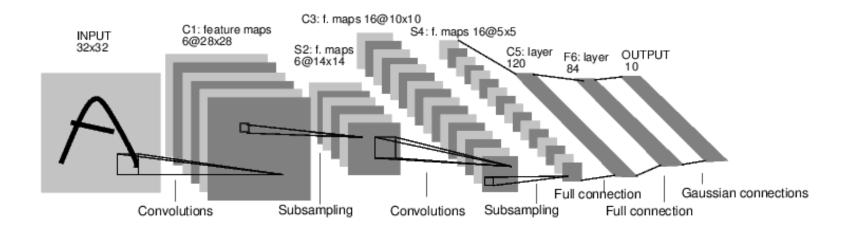


Сверточная нейронная сеть



Фукушима. Неокогнитрон

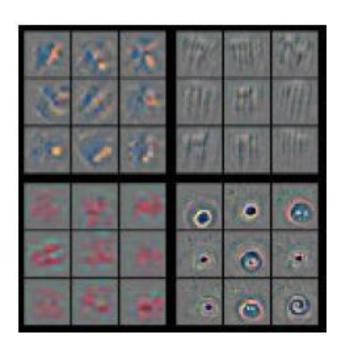
Сверточная сеть LeNet-5



Back-Propagation Applied to Handwritten Zip Code Recognition / Y. LeCun, B. Boser, J. S. Denker et al. 1989

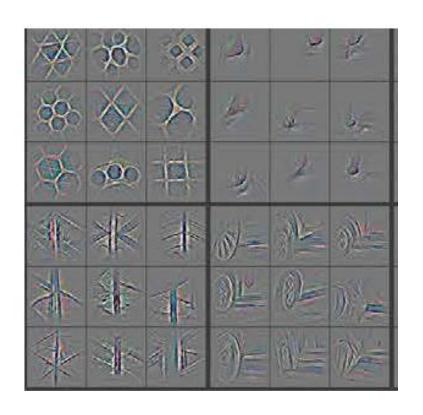


Matthew D. Zeiler and Rob Fergus. Visualizing and Understanding Convolutional Networks



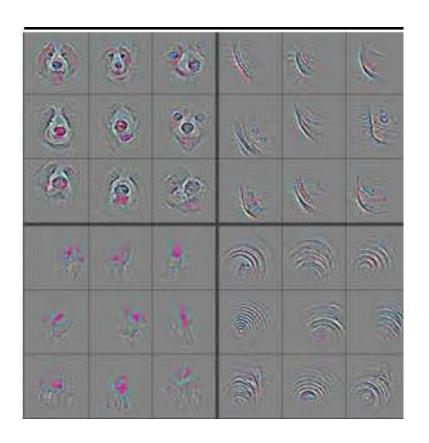


Matthew D. Zeiler and Rob Fergus. Visualizing and Understanding Convolutional Networks



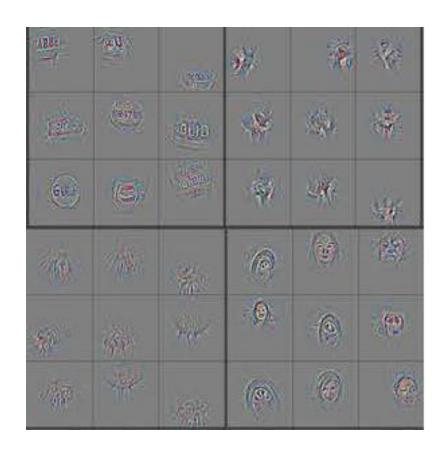


Matthew D. Zeiler and Rob Fergus. Visualizing and Understanding Convolutional Networks





Matthew D. Zeiler and Rob Fergus. Visualizing and Understanding Convolutional Networks





Matthew D. Zeiler and Rob Fergus. Visualizing and Understanding Convolutional Networks

Почему сейчас???

Основные идеи нейронных сетей придумали в прошлом веке

Рост производительности компьютеров:

- Многоядерные процессоры
- Графические ускорители GPU

Резкое увеличение количества накопленных данных

Большое количество готовых к использованию программных систем глубокого обучения

Использование GPU

Ускорение обучения на GPU:

- 2004 ускорение обучения полносвязной нейронной сети в 20 раз. Oh, K.S. GPU implementation of neural networks.
- 2006 ускорение обучения сверточной нейронной сети в 4 pasa. Chellapilla, K. et al. High performance convolutional neural networks for document processing.

Увеличение точности работы сети:

- Ошибка распознавания рукописных цифр MNIST 0.35%
- Расширение набора данных для предотвращения переобучения, ускорение на GPU в 10 раз
- Ускорение обучения на GPU в 40 раз
- Ciresan, D. Deep big simple neural nets for handwritten digit recognition. 2010.

Image Net

Соревнования ImageNet Large Scale Visual Recognition Challenge: IM♣GENET

- Набор данных 1,2 млн. изображений
- 1000 классов объектов











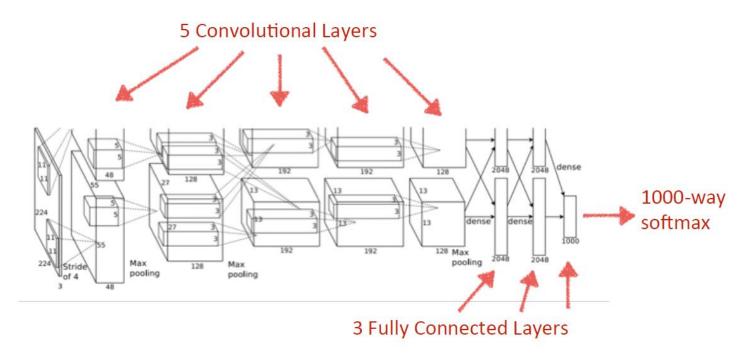








Сеть AlexNet, 2012 г.



Обучение:

- Рабочая станция, 2 GPU NVIDIA GTX 580
- Время обучения 5-6 дней

Alex Krizhevsky et al. ImageNet Classification with Deep Convolutional Neural Networks

Сеть VGG-16, 2014 г.

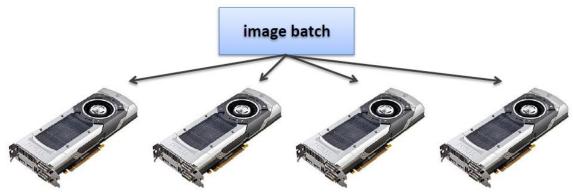
Oxford Visual Geometry Group

Нейронная сеть VGG16:

• 16 слоев

Обучение:

- Рабочая станция, 4 GPU NVIDIA Titan
- Время обучения 2-3 недели



K. Simonyan, A. Zisserman. Very Deep Convolutional Networks for Large-Scale Image Recognition

Facebook, 2017 r.

Нейронная сеть Microsoft ResNet-50:

• 50 слоев

Обучение:

- Кластер специализированных серверов
- 256 GPU NVIDIA P100
- Время обучения 1 час

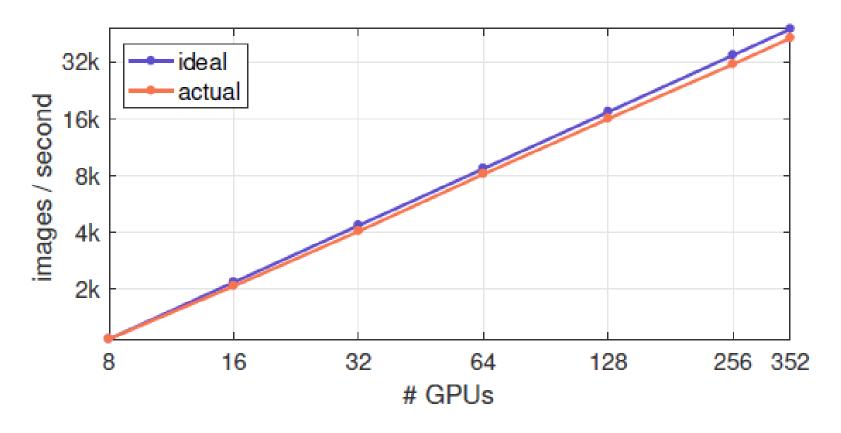
Facebook AI Hardware:

- Собственная разработка Facebook
- 8 GPU NVIDIA P100
- NVLink
- Caffe 2



Priya Goyal at al. Accurate, Large Minibatch SGD: Training ImageNet in 1 Hour

Facebook, 2017 r.



Priya Goyal at al. Accurate, Large Minibatch SGD: Training ImageNet in 1 Hour

Transfer Learning

Подход Transfer Learning:

 Использование предварительно обученной сети для других задач

Примеры предварительно обученных сетей:

- AlexNet
- VGG16 и VGG19
- Google Inception (несколько версий)
- Microsoft ResNet (50 слоев и больше)

Перенос обучения:

- Модификация архитектуры предварительно обученной сети
- Дообучение (fine tuning) на своем наборе данных

Конференция Ural-PDC 2017

Ural Workshop on Parallel, Distributed, and Cloud Computing for Young Scientists (Ural-PDC)

- Екатеринбург
- Организаторы УрФУ и ИММ УрО РАН
- 19 октября 2017 г.

Публикация CEUR-WS

- Индексируется Scopus
- Подача статей до 30 июля на сайте ural-pdc.org

Рабочий язык

• Английский

Дополнительная информация

Курс с видео и упражнениями:

https://www.asozykin.ru/courses/nnpython





NVIDIA Deep Learning Institute:

http://www.nvidia.ru/dli

Магистерская программа УрФУ «Анализ данных»:

- Реализуется совместно со Школой Анализа Данных компании Яндекс
- Курсы «Машинное обучение», «Глубокое обучение»
- Развитие профиля на kaggle.com













Novice Contributor

Expert

Master

Grandmaster