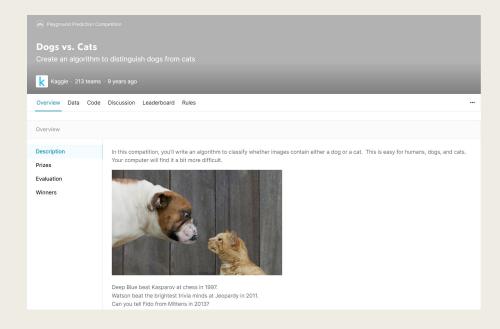


### Глубинное обучение

- Классическое машинное обучение: у нас есть данные, признаки, целевая переменная
- Но что делать, когда непонятно, какие признаки брать?
- Мы можем работать с текстом и картинками при помощи алгоритмов классического МО, но это неудобно и обычно не дает хороших результатов
- Какие признаки нужны, чтобы отличить кошку от собаки?



### Глубинное обучение

■ Классическое NLP. Мы можем генерировать текст с помощью цепей Маркова, вспомним NLTK:

long , from one to the top - mast , and no coffin and went out a sea captain -- this peaking of the whales . , so as to preserve all his might had in former years abounding with them , they toil with their lances , strange tales of Southern whaling . at once the bravest Indians he was , after in vain strove to pierce the profundity . ? then ?" a levelled flame of pale , And give no chance , watch him ; though the line , it is to be gainsaid . have been 'long , from one to the top - mast , and no coffin and went out a sea\ncaptain -- this peaking of the whales . , so as to preserve all his\nmight had in former years abounding with them , they toil with their\nlances , strange tales of Southern whaling . at once the bravest\nIndians he was , after in vain strove to pierce the profundity . ?\nthen ?" a levelled flame of pale , And give no chance , watch him ;\nthough the line , it is to be gainsaid . have been'

### Глубинное обучение

■ Современное NLP. Мы можем обучить модель на огромном количестве данных, вспомним GPT:

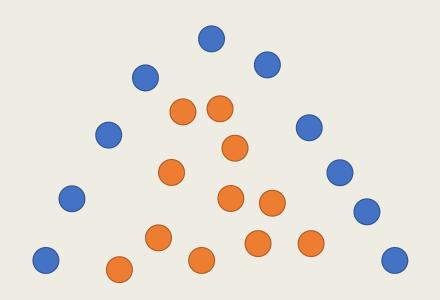
Данная работа представляет собой исследование на материале нескольких периодов. В центре внимания автора находится проблема изменения отношения между структурой и функциями синтаксических конструкций в языках, в том числе на материале русского и китайского. Автор проводит анализ семантических и морфологических параметров синтаксических конструкций в русском языке\*.

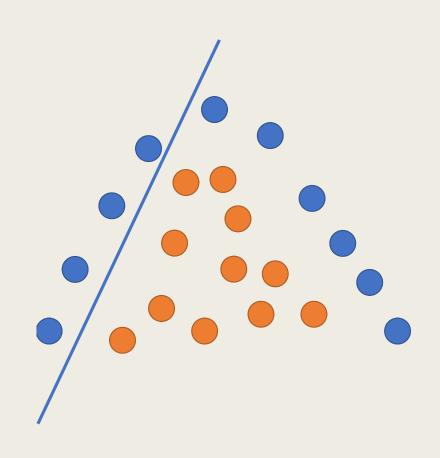
<sup>\*</sup> сгенерировано на материале аннотаций к дипломам ;)

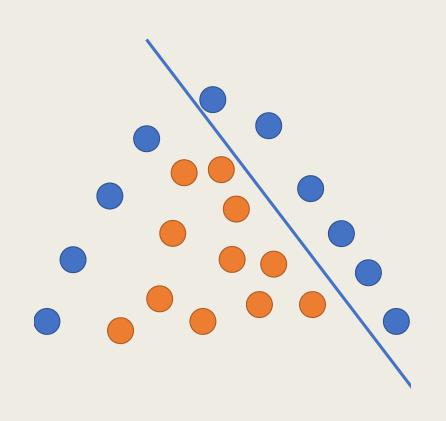
### Преимущества и недостатки НС

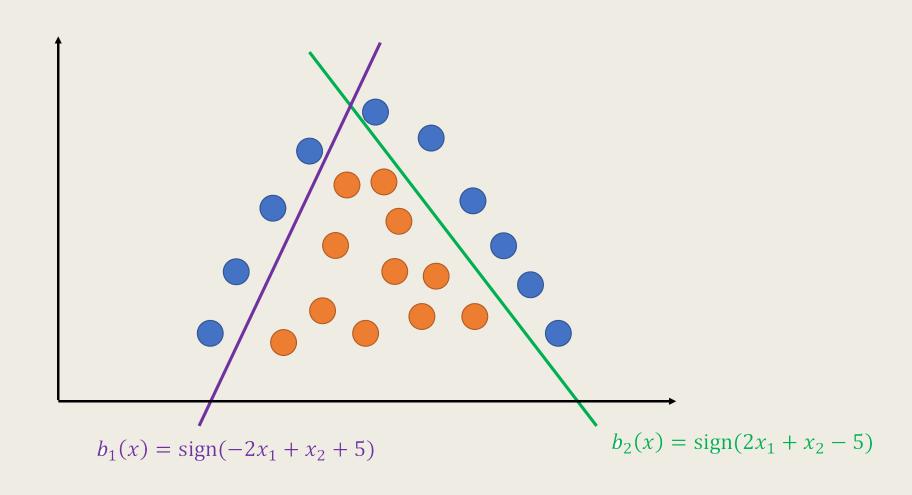
- + они более качественные
- + они умеют сами извлекать признаки из данных
- + они умеют работать со сложными данными
- + они могут работать с нелинейными зависимостями

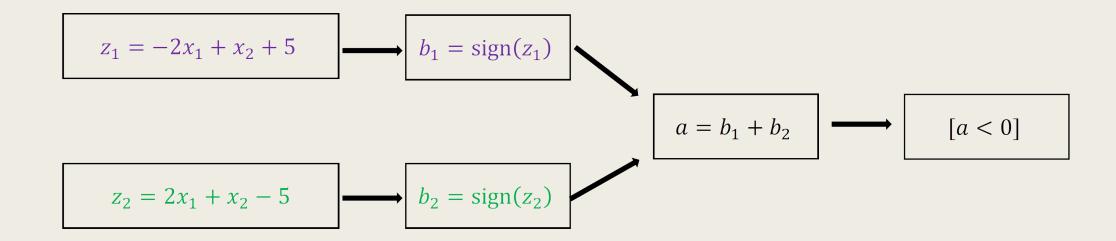
- они тяжеловесные и долго работают
- они не интерпретируемые: они не просто устанавливают признаки сами какие хотят, но и не сообщают нам об этом







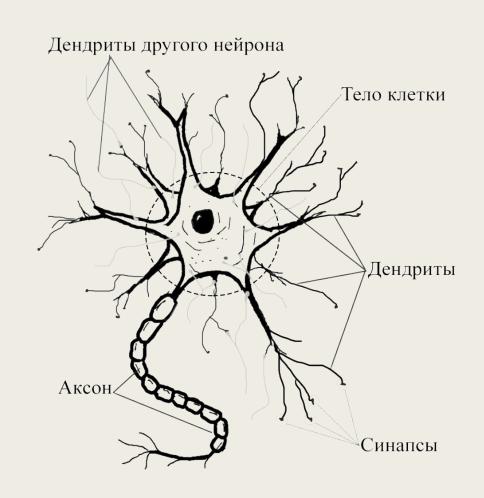




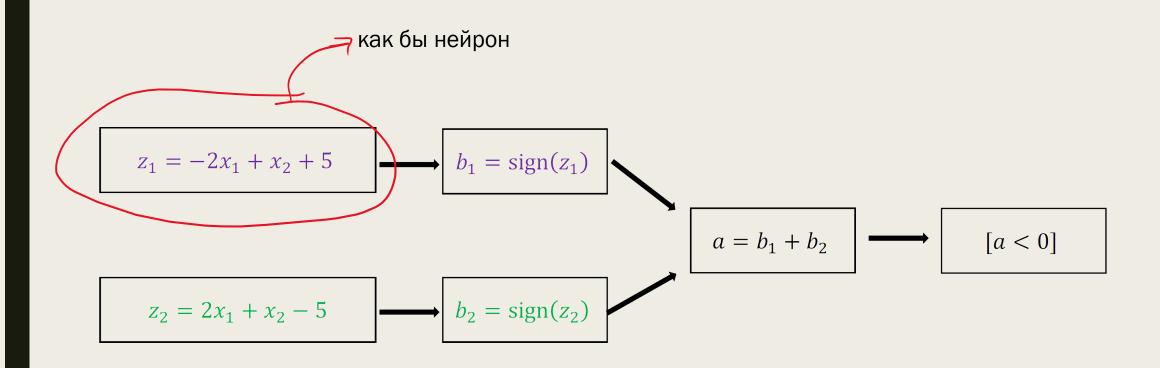
### Идея нейрона

- Модель МакКаллока-Питтса
- Дендриты другого нейрона подают сигналы
- Синапсы их усиливают или ослабляют
- В ядре (теле клетки) эти сигналы складываются
- Аксон перерабатывает их и посылает дальше

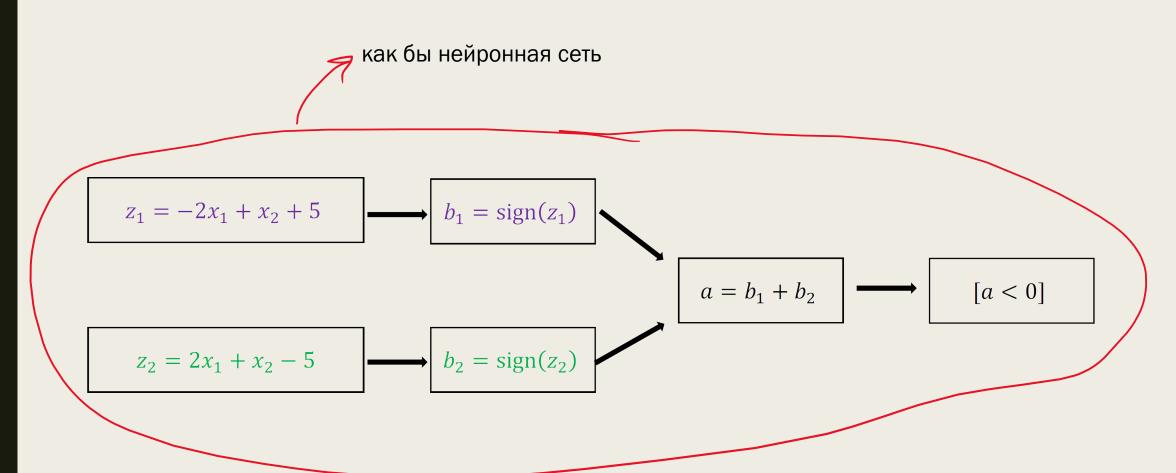
 $\sum w_j x_j$ , ты?



### Идея нейрона



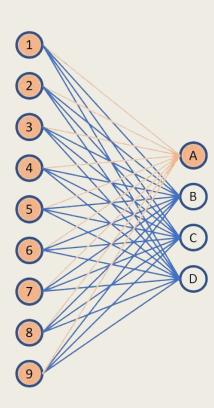
### Идея нейрона



# Полносвязный слой (Fully connected layer)

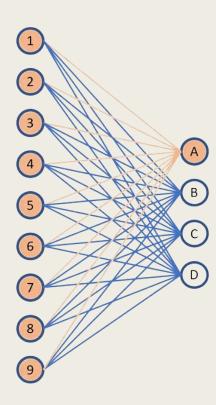
- На входе п чисел
- На выходе m чисел
- Каждый выход линейная модель над входами

$$z_j = \sum_{i=1}^n w_{ji} x_i + b_i$$



## Полносвязный слой (Fully connected layer)

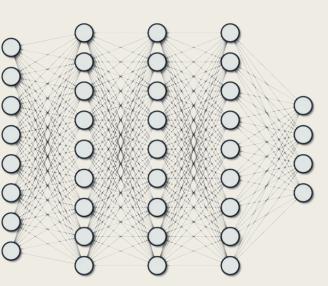
- $\blacksquare$  *т* линейных моделей, в каждой n+1 параметров
- Итого в одном слое немного больше *mn* параметров
- Это очень много!
- Нужно много данных для обучения



- Как объединить слои в модель?
- Рассмотрим два полносвязных слоя:

$$s_k = \sum_{j=1}^m v_{kj} z_j + c_k = \sum_{j=1}^m v_{kj} \sum_{i=1}^n w_{ji} x_i + \sum_{j=1}^m v_{kj} b_j + c_k$$

- lacktriangle  $z_i$  наши выходы первого слоя
- $lacktriangledown v_{kj}$  веса второго слоя,  $c_k$  его свободные коэффициенты
- lacktriangle  $S_k$  выходы второго слоя
- Можно подставить формулу для первого слоя

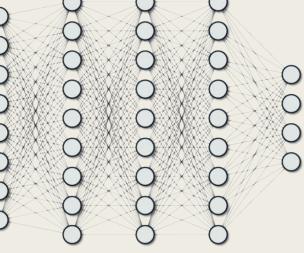


- Как объединить слои в модель?
- Рассмотрим два полносвязных слоя:

$$s_k = \sum_{j=1}^m v_{kj} z_j + c_k = \sum_{j=1}^m v_{kj} \sum_{i=1}^n w_{ji} x_i + \sum_{j=1}^m v_{kj} b_j + c_k = \sum_{j=1}^m \sqrt{n}$$

$$= \sum_{j=1}^{m} \left( \sum_{i=1}^{n} v_{kj} w_{ji} x_i + v_{kj} b_j + \frac{1}{m} c_k \right)$$

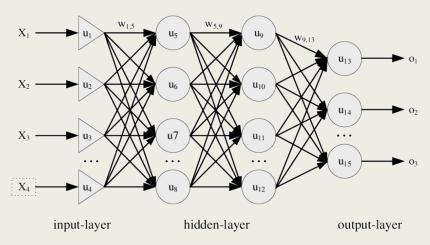
■ Получается, два полносвязных слоя ничем не лучше одного



■ Вариант: добавлять какую-нибудь нелинейную функцию после каждого слоя (и применять ее ко всем выходам всех нейронов):

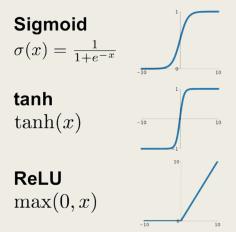


- Такая конструкция называется многослойный перцептрон
- Побаловаться можно онлайн тут



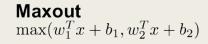
- Какие функции использовать?
- Например, сигмоиду или ReLU: у всех есть свои плюсы и минусы
- Тысячи их!

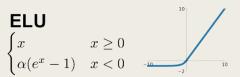
#### **Activation Functions**











## The Perceptron Convergence Theorem (Rosenblat, 1965)

- Любая непрерывная и ограниченная функция может быть сколь угодно точно аппроксимирована нейронной сетью с одним скрытым слоем с нелинейной функцией активации нейрона.
- Любая функция может быть сколь угодно точно аппроксимирована нейронной сетью с двумя скрытыми слоями с нелинейной функцией активации нейрона.

Что ещё можно пожелать?

Графическое доказательство теоремы:

http://neuralnetworksanddeeplearning.com/chap4.html

### Подходы к вычислениям

■ Императивный подход

сразу вычислили

■ Символьный подход

```
A = Variable('A')
B = Variable('B')
C = B * A
D = C + Constant(1)

# компиляция функции
f = compile(D)

# исполнение
d = f(A=np.ones(10),
B=np.ones(10) * 2)
```

сначала задали граф вычислений, а потом уже вычислили

### Символьный подход

- + Легко строить сеть из вычислений и автоматически искать по ней производные (быстрая и простая оптимизация)
- + Более эффективные вычисления, как по памяти, так и по скорости (на этапе компиляции можно выявить неиспользуемые переменные, найти места для переиспользования и тп)
- Довольно сложно искать ошибки из-за того, что сначала задаётся граф вычислений
- Реализуем нейронные сети как графы вычислений

### Фреймворки

theano



PYTORCH







Монреальский университет (2007)

Google (2011, открыта с 2015, с 2019 tf 2.0) Facebook (2016)

Static Computational Graph

Static Dynamic Computational Graph Dynamic Computational Graph

Сначала обёртка для Theano, потом для Tensorflow, сейчас фактически часть Tensorflow

