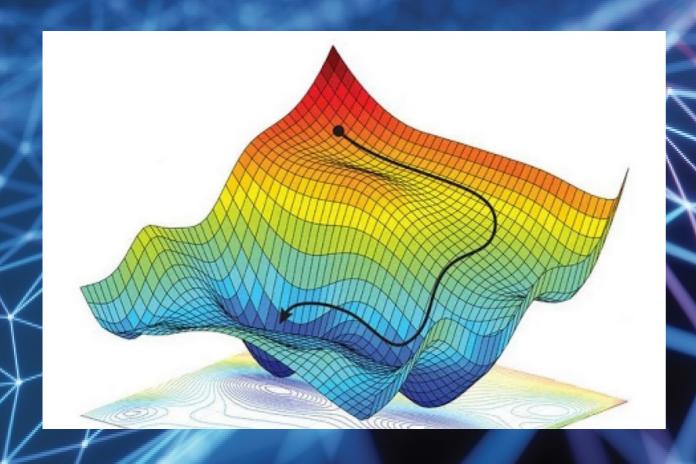


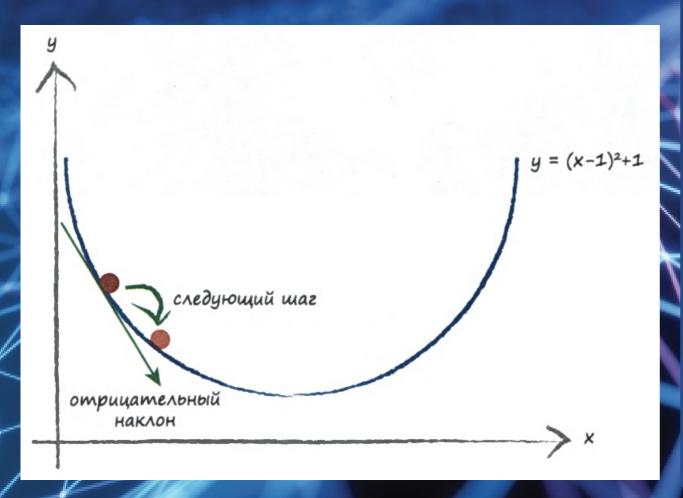
На прошлом уроке мы остановились на решении задачи обновления весов связей в нейронной сети и на том, что данная задача оказалось очень сложной и получила реальное практическое разрешение лишь в 60-70-х годах прошлого века.

Давайте немного отвлечемся и представим себе некий ландшафт со сложным рельефом, имеющим возвышения и впадины:



И представим, что вокруг так темно, что почти ничего не видно. Но вы знаете, что находитесь на склоне холма, и вам нужно добраться до его подножия. К тому же у вас есть фонарик. Освещая себе путь, вы будете медленно, шаг за шагом, продвигаться вниз. Математическая версия этого подхода называется методом градиентного спуска.

Рассмотрим использование метода градиентного спуска на простейшем примере.



Здесь приведен график простой функции  $\mathbf{y} = (\mathbf{x} - \mathbf{1})^2 + \mathbf{1}$ . Если бы это была функция, описывающая ошибку, то мы должны были бы найти значение  $\mathbf{x}$ , которое минимизирует эту функцию.

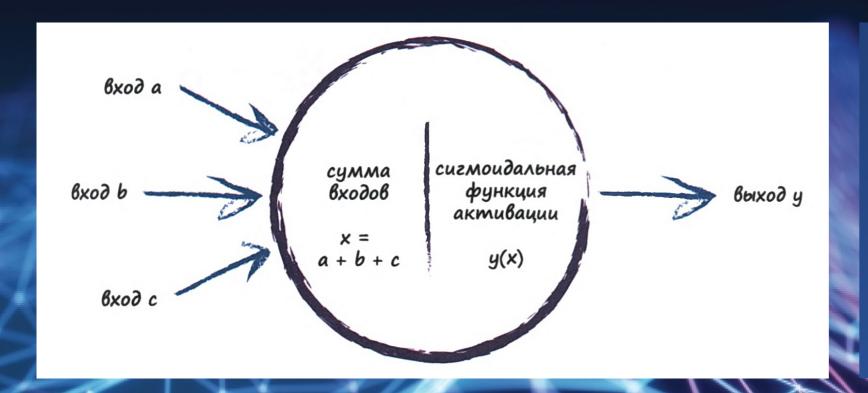
## Итак:

- Ошибка нейронной сети является функцией весов внутренних связей.
- Улучшение нейронной сети означает уменьшение этой ошибки посредством изменения указанных весов.

## Рассмотрим теперь полный **алгоритм обучения нейросети**:

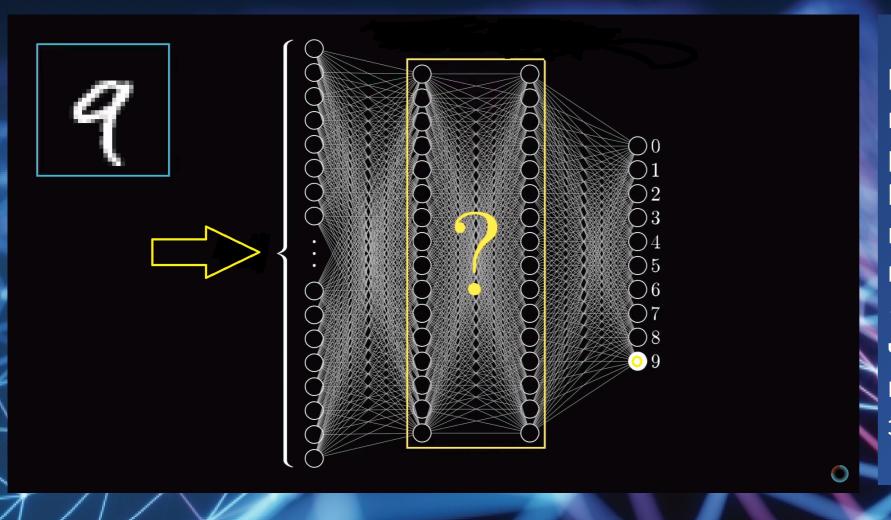
- подать на входной слой один из тренировочных наборов данных и определить значения выходов нейросети
- зная правильные значения выходов вычислить ошибку
- применив метод обратного распространения ошибки распределить ошибку между всеми узлами пропорционально их весам
- с помощью метода градиентного спуска скорректировать все веса нейронной сети и снова определить значения выходов нейросети
- если ошибка по прежнему существенна, то снова перейти к первому шагу.

Один такой цикл называется эпохой обучения.



Любая нейросеть — это набор нейронов и связей между ними. Нейрон лучше всего представлять просто как функцию с множеством входов и одним выходом.

Связи — это каналы, через которые нейроны шлют друг другу сигналы (фактически числа). У каждой связи есть свой вес — её единственный параметр. Веса и нужны, чтобы управлять на какие входы нейрон должен реагировать, а на какие нет.



Например, наша нейросеть распознает рукописные цифры. Будем показывать нейросети рисунок цифры 9 и говорить «подстрой свои веса так, чтобы на твоём выходе при таком входе всегда загоралась девятка».

01234567

Сначала все веса расставлены случайно, мы показываем сети цифру, она выдаёт какой-то случайный ответ, а мы сравниваем, насколько результат отличается от нужного нам.

Через тысяч сто таких циклов «прогнали-проверили-подогнали» есть надежда, что веса в сети откорректируются так, как мы хотели.