Введение в искусственный интеллект

На базе дисциплины «Вычислительные сети, системы и телекоммуникации»

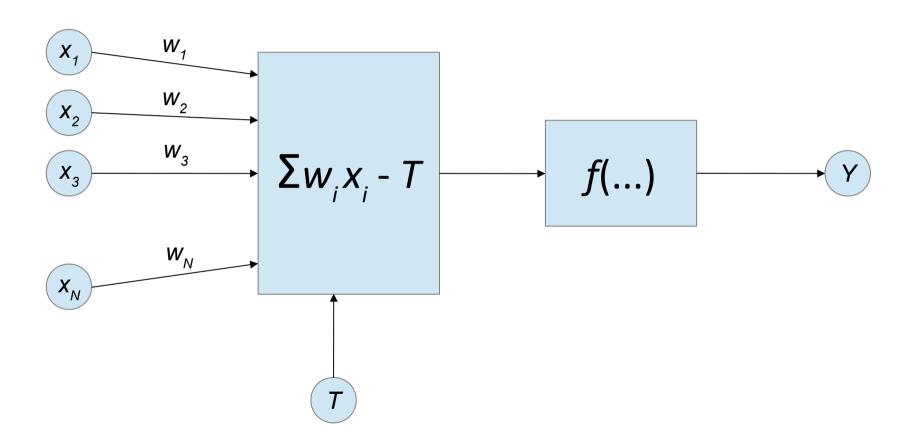
Технологический университет Королёв 2020

Введение в искусственный интеллект

Лекция №2 — «Нейронные сети».

- Формальный нейрон
- Простой перцептрон Розенблатта
- Сеть прямого распространения
- Функции активации
- Параметры обучения

Формальный нейрон



Формальный нейрон

 $X = \{x_1, ..., x_N\}$ — вектор входного сигнала,

Y — выходной сигнал,

f — функция активации.

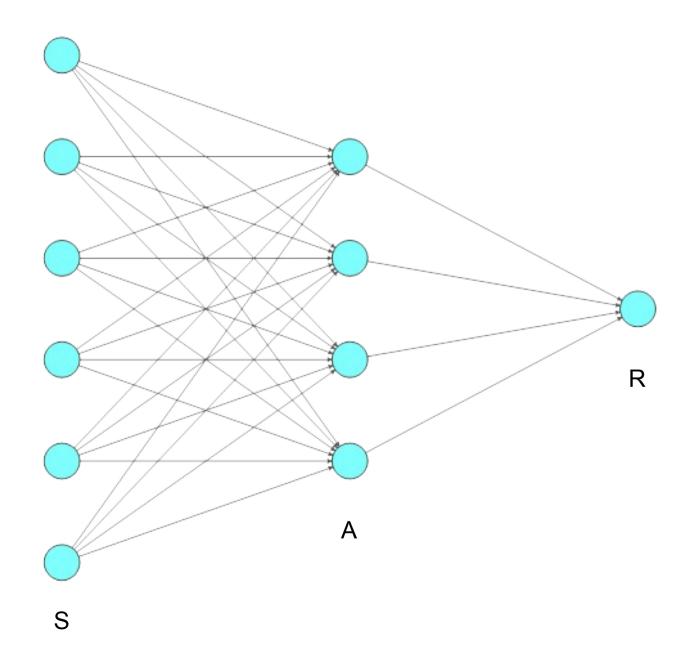
$$Y = f\left(\sum_{i=1}^{N} w_i x_i - T\right)$$

Формальный нейрон

$$Y = f\left(\sum_{i=1}^{N} w_i x_i - T\right)$$

 w_{i} — синаптические веса,

T — порог нейрона.



Три слоя:

- S-слой (сенсорный)
- А-слой (ассоциативный)
- R-слой (результирующий)

Веса между слоями S и A не изменяются.

Веса между слоями A и R изменяются при обучении.

Функция активации нейронов в слоях S и A:

$$f(x) = \begin{cases} 0, & x \le T \\ 1, & x > T \end{cases}$$

Функция активации нейронов в слое R:

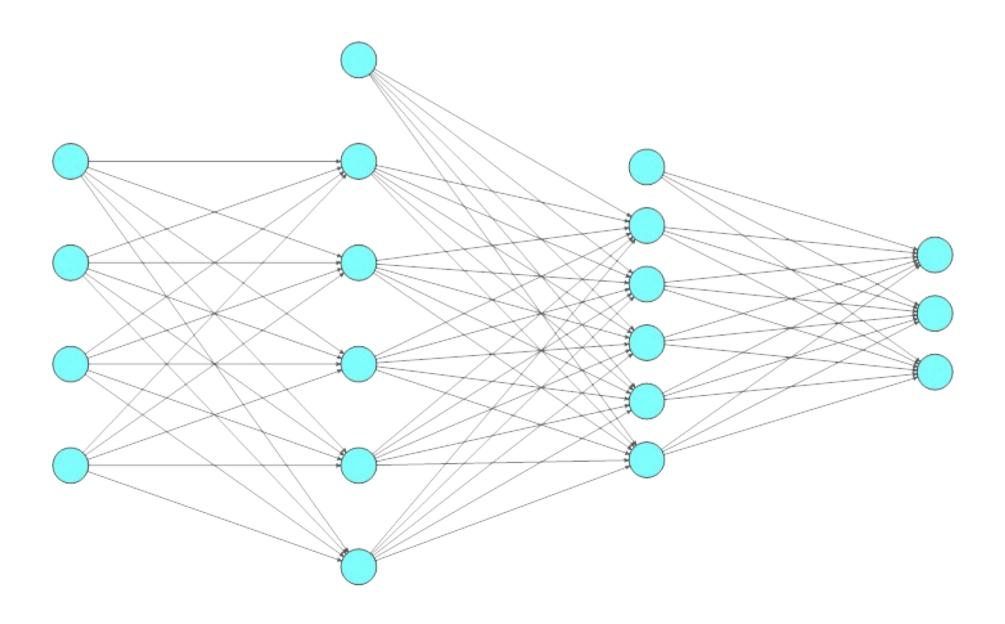
$$f(x) = \begin{cases} -1, & x \le 0 \\ 1, & x > 0 \end{cases}$$

Метод коррекции ошибки:

- 1.Веса между слоями S и A случайны (-1;0;1).
- 2.Веса между слоями А и R равны нулю.
- 3.Для каждого элемента X из обучающей выборки сравнивается значение, рассчитанной сетью, и целевое значение Y. Если значения не совпадают, то веса тех нейронов слоя A, которые были активны, изменяются в сторону целевого значения.

- Теорема сходимости перцептрона (Розенблатт).
- Критика перцептрона объем требуемой памяти и времени сходимости (Минский).

Сеть прямого распространения



Сеть прямого распространения

Алгоритм работы (послойно слева направо):

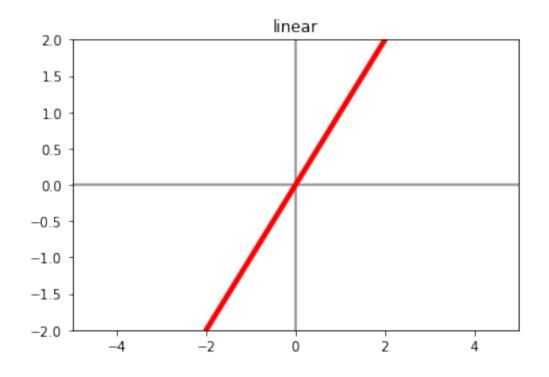
- Значения на входе слоя умножаются на веса слоя.
- Результаты суммируются.
- К сумме применяется активационная функция.
- Значение функции передается на следующий слой.

Сеть прямого распространения

Алгоритм обучения (обратного распространения ошибки):

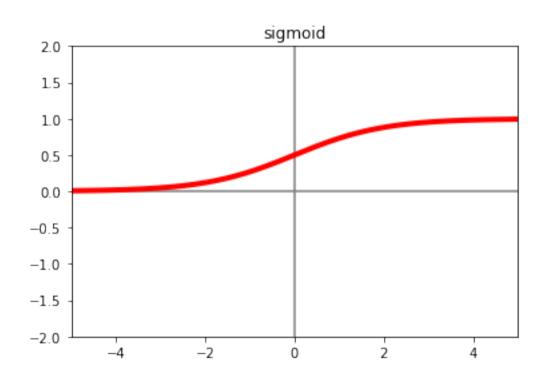
- Вычисляется функция ошибки для рассчитанного и целевого значений.
- Для каждого веса каждого слоя вычисляется частная производная функции ошибки по весу.
- Каждый вес изменяется пропорционально соответсвующей частной производной.

Линейная



$$f(x) = x \quad f'(x) = 1$$

Сигмоида



$$f(x) = \frac{1}{1+e^{-x}}$$
 $f'(x) = f(x)(1-f(x))$

Softmax (обощение сигмоиды)

$$y_i = f(x_i) = \frac{e^{x_i}}{\sum_{j=1}^{N} e^{x_j}}$$

$$\frac{\partial y_i}{\partial x_j} = \begin{cases} y_i(1 - y_i), & i = j \\ -y_i y_j, & i \neq j \end{cases}$$

Усечённое линейное преобразование (RELU)

$$f(x) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ x, & x \ge 0 \end{cases} \quad f'(x) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ 1, & x \ge 0 \end{cases}$$

Скрытые слои — RELU.

Выходной слой — в зависимости от задачи:

- регрессия один нейрон, линейная функция,
- бинарная классификация один нейрон, сигмоида,
- мултиклассовая классификация число нейронов равно числу классов, softmax.

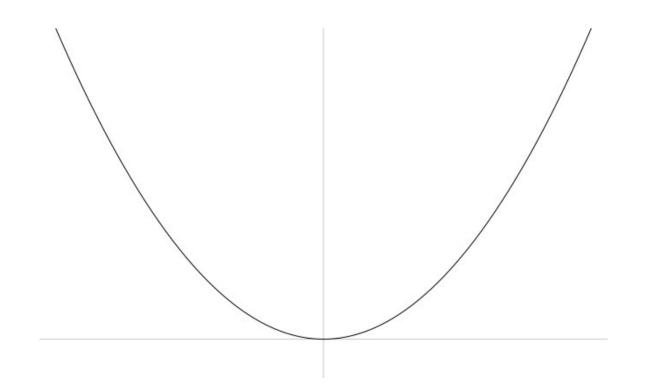
Параметры обучения: функция потерь

В зависимости от задачи:

- регрессия среднеквадратическая ошибка,
- бинарная классификация бинарная перекрёстная энтропия,
- мултиклассовая классификация категориальная перекрестная энтропия.

Параметры обучения: алгоритм оптимизации

$$w(t+1) = w(t) - D(t)$$
$$D(t) = \mu D(t-1) + \gamma \nabla E(w)$$



Параметры обучения: эпохи и батчи

Эпоха — один проход алгоритма обучения по всей обучающей выборке.

Батч — набор элементов обучающей выборки, после прохода по которым производится обновление весов нейронной сети.

Параметры обучения: обучающая и тестовая выборки

```
Имеющиеся данные = обучающая выборка + тестовая выборка Обычно 90% + 10%
```

```
Имеющиеся данные = обучающая + проверочная + тестовая выборки Обычно 80% + 10% + 10%
```



Материалы

- 1. https://habr.com/ru/post/312450/
- 2. https://habr.com/ru/post/198268/

Спасибо за внимание!