

Искусственные нейронные сети (ИНС)

Зубюк Андрей Владимирович
zubjuk@physics.msu.ru

<http://NeuroFuzzy.Phys.MSU.ru>

Искусственная нейронная сеть

Определение

Искусственная нейронная сеть — функция $F_{\text{ANN}}^{(L)} : \mathcal{R}_n \rightarrow \mathcal{R}_m$, представимая рекуррентной формулой

$$F_{\text{ANN}}^{(0)}(x) = W^{(0)}x + b^{(0)}$$

$$F_{\text{ANN}}^{(i)}(x) = W^{(i)}f_i\left(F_{\text{ANN}}^{(i-1)}(x)\right) + b^{(i)}, \quad i = 1, \dots, L$$

- ▶ \mathcal{R}_{N_i} — евклидово пространство столбцов высоты N_i , $i = 0, \dots, L+1$,
- ▶ $W^{(i)}$ — линейный оператор $\mathcal{R}_{N_i} \rightarrow \mathcal{R}_{N_{i+1}}$ (матрица $N_{i+1} \times N_i$), $i = 0, \dots, L$,
- ▶ $N_0 = n$, $N_{L+1} = m$,
- ▶ f_i — **нелинейная** функция одной переменной $\mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, действующая “поэлементно”:

$$f_i\left((y_1, \dots, y_{N_i})^T\right) = (f_i(y_1), \dots, f_i(y_{N_i}))^T$$

Графическое представление нейронной сети

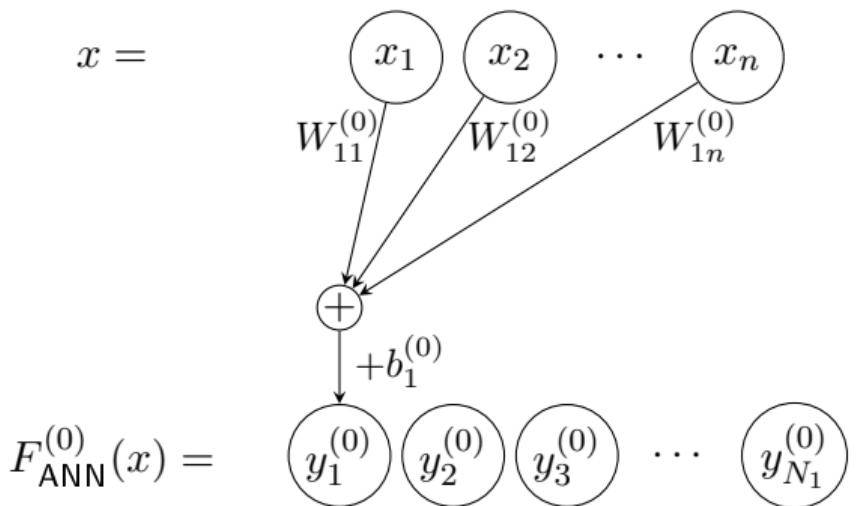
$$F_{\text{ANN}}^{(0)}(x) = W^{(0)}x + b^{(0)}$$

$$x = \begin{array}{c} x_1 \\ x_2 \\ \cdots \\ x_n \end{array}$$

$$F_{\text{ANN}}^{(0)}(x) = \begin{array}{c} y_1^{(0)} \\ y_2^{(0)} \\ y_3^{(0)} \\ \cdots \\ y_{N_1}^{(0)} \end{array}$$

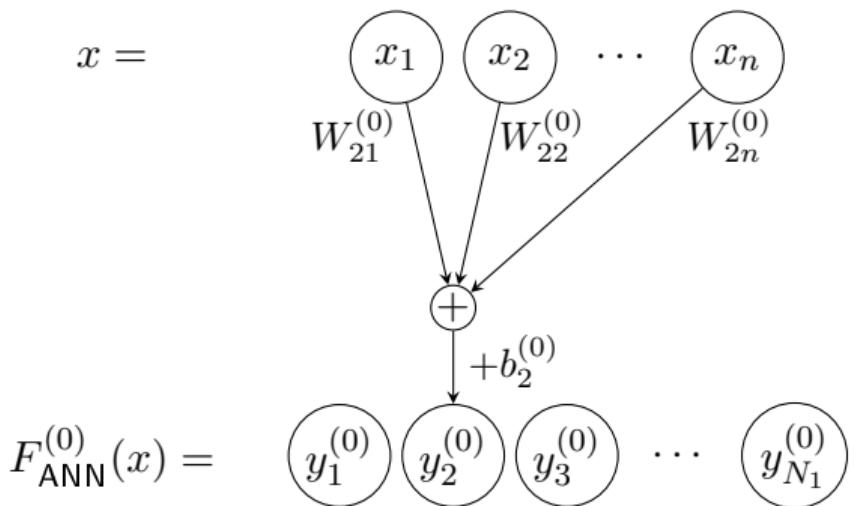
Графическое представление нейронной сети

$$F_{\text{ANN}}^{(0)}(x) = W^{(0)}x + b^{(0)}$$



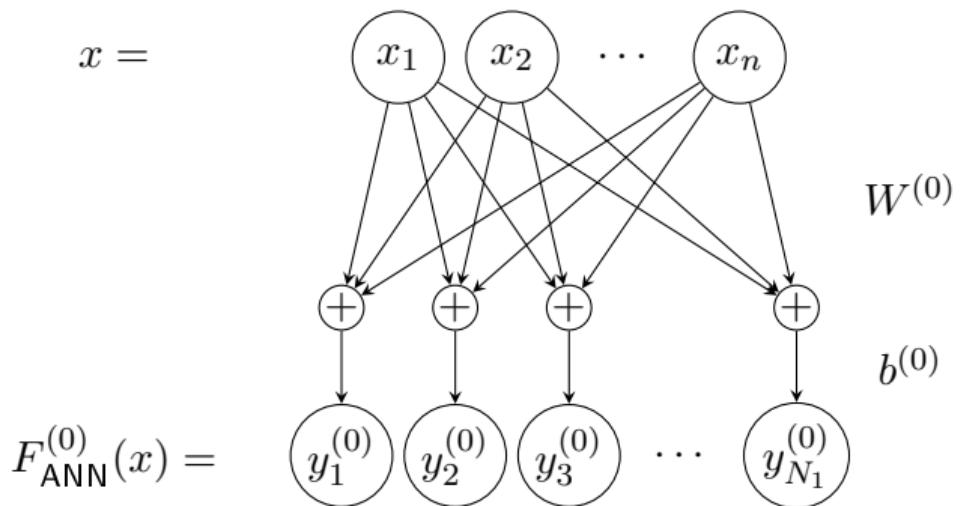
Графическое представление нейронной сети

$$F_{\text{ANN}}^{(0)}(x) = W^{(0)}x + b^{(0)}$$



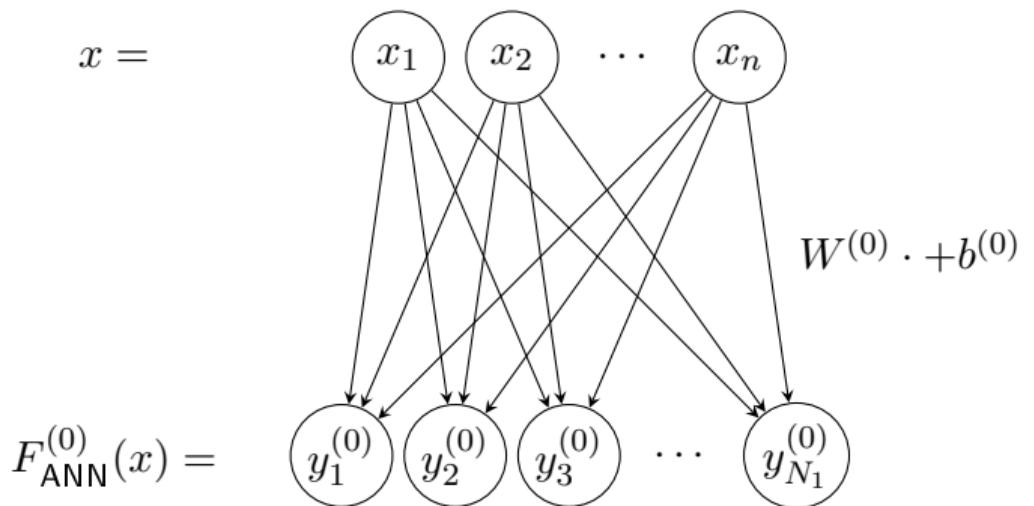
Графическое представление нейронной сети

$$F_{\text{ANN}}^{(0)}(x) = W^{(0)}x + b^{(0)}$$



Графическое представление нейронной сети

$$F_{\text{ANN}}^{(0)}(x) = W^{(0)}x + b^{(0)}$$

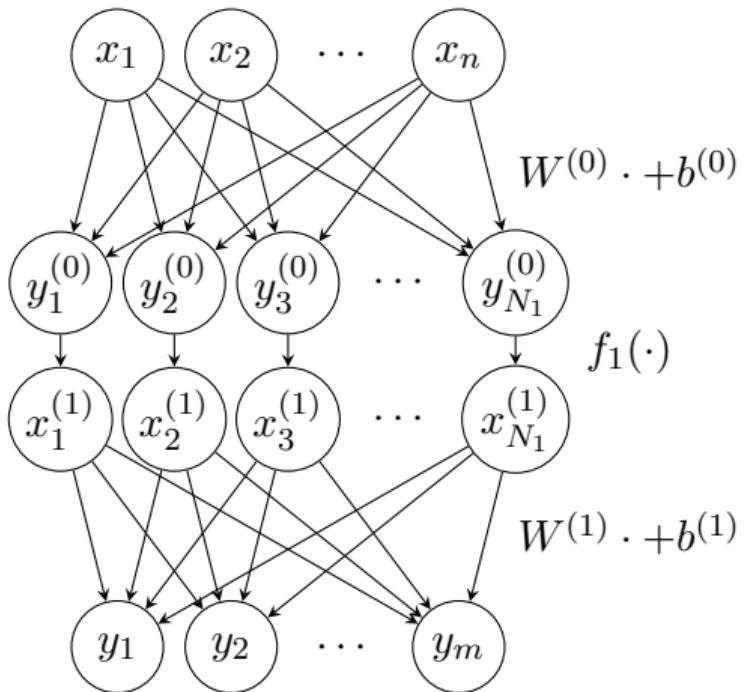


Перцептрон Розенблатта: $L = 1$

F. Rosenblatt, "The perceptron. a perceiving and recognizing automaton (project para)", Cornell Aeronautical Laboratory, Inc., Tech. Rep. 85-460-1, Jan. 1957

$$F_{\text{ANN}}^{(1)}(x) = W^{(1)} f_1 \left(F_{\text{ANN}}^{(0)}(x) \right) + b^{(1)}$$

$x =$



$$F_{\text{ANN}}^{(0)}(x) =$$

$$f_1 \left(F_{\text{ANN}}^{(0)}(x) \right) =$$

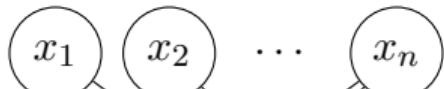
$$F_{\text{ANN}}^{(1)}(x) =$$

Перцептрон Розенблатта: $L = 1$

F. Rosenblatt, "The perceptron. a perceiving and recognizing automaton (project para)", Cornell Aeronautical Laboratory, Inc., Tech. Rep. 85-460-1, Jan. 1957

$$F_{\text{ANN}}^{(1)}(x) = W^{(1)} f_1 \left(F_{\text{ANN}}^{(0)}(x) \right) + b^{(1)}$$

$x =$

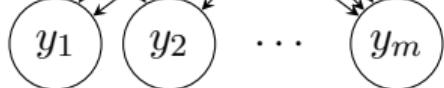


$$W^{(0)} \cdot + b^{(0)}$$

$$f_1 \left(F_{\text{ANN}}^{(0)}(x) \right) = \begin{matrix} x_1^{(1)} \\ x_2^{(1)} \\ x_3^{(1)} \\ \vdots \\ x_{N_1}^{(1)} \end{matrix} f_1(\cdot)$$

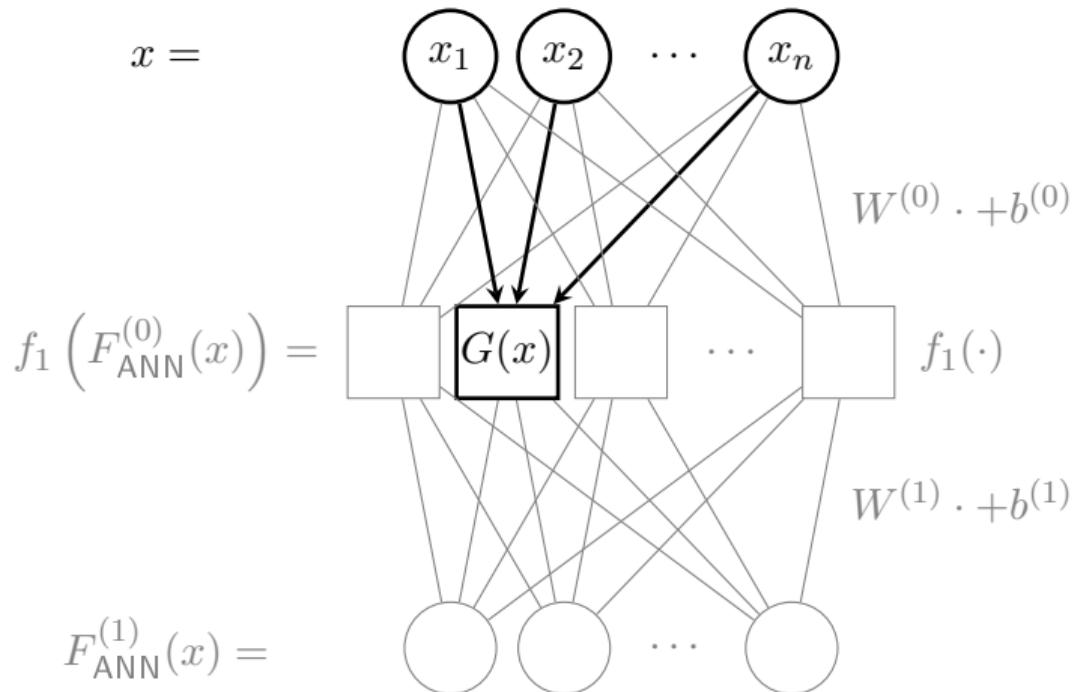
$$W^{(1)} \cdot + b^{(1)}$$

$$F_{\text{ANN}}^{(1)}(x) =$$

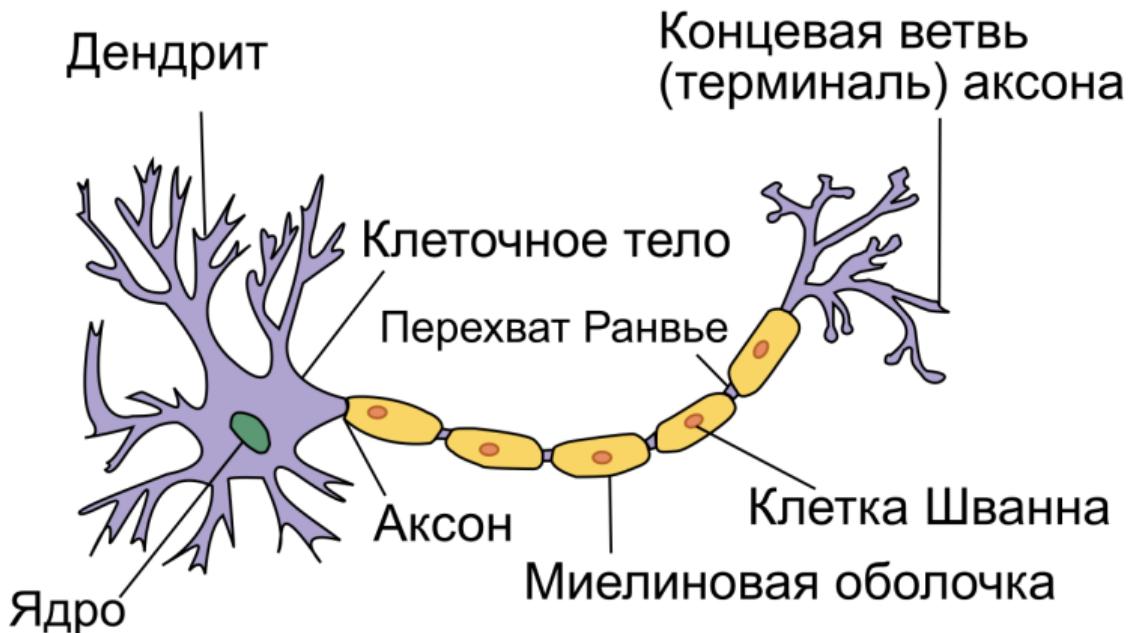


Искусственный нейрон

$$G(x) = f(wx + b) = f \left(\sum_{i=1}^n w_i x_i + b \right)$$



Естественный нейрон



Многослойный перцептрон: $L > 1$

$x =$



$$W^{(0)} \cdot + b^{(0)}$$

$$f_1 \left(F_{\text{ANN}}^{(0)}(x) \right) = \begin{matrix} x_1^{(1)} \\ x_2^{(1)} \\ x_3^{(1)} \\ \vdots \\ x_{N_1}^{(1)} \end{matrix} \quad f_1(\cdot)$$

$$W^{(1)} \cdot + b^{(1)}$$

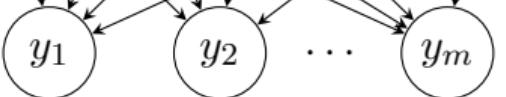
$$f_2 \left(F_{\text{ANN}}^{(1)}(x) \right) = \begin{matrix} x_1^{(2)} \\ x_2^{(2)} \\ x_3^{(2)} \\ \vdots \\ x_{N_2}^{(2)} \end{matrix} \quad f_2(\cdot)$$

⋮

$$f_L \left(F_{\text{ANN}}^{(L-1)}(x) \right) = \begin{matrix} x_1^{(L)} \\ x_2^{(L)} \\ x_3^{(L)} \\ \vdots \\ x_{N_L}^{(L)} \end{matrix} \quad f_L(\cdot)$$

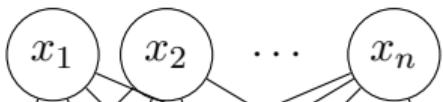
$$W^{(L)} \cdot + b^{(L)}$$

$$F_{\text{ANN}}^{(L)}(x) =$$



Многослойный перцептрон: $L > 1$

$x =$

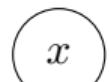


$$f_1 \left(F_{\text{ANN}}^{(0)}(x) \right) = \begin{matrix} x_1^{(1)} \\ x_2^{(1)} \\ x_3^{(1)} \\ \vdots \\ x_{N_1}^{(1)} \end{matrix}$$

$$f_1 \left(F_{\text{ANN}}^{(0)}(x) \right) = \begin{matrix} x_1^{(2)} \\ x_2^{(2)} \\ x_3^{(2)} \\ \vdots \\ x_{N_2}^{(2)} \end{matrix}$$

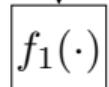
$$W^{(0)} . + b^{(0)}$$

$$f_1(\cdot)$$



$$W^{(1)} . + b^{(1)}$$

$$f_2(\cdot)$$

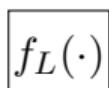


\vdots

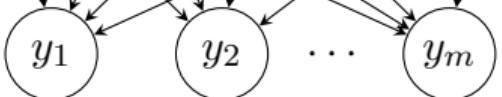
$$f_L \left(F_{\text{ANN}}^{(L-1)}(x) \right) = \begin{matrix} x_1^{(L)} \\ x_2^{(L)} \\ x_3^{(L)} \\ \vdots \\ x_{N_L}^{(L)} \end{matrix}$$

$$W^{(L)} . + b^{(L)}$$

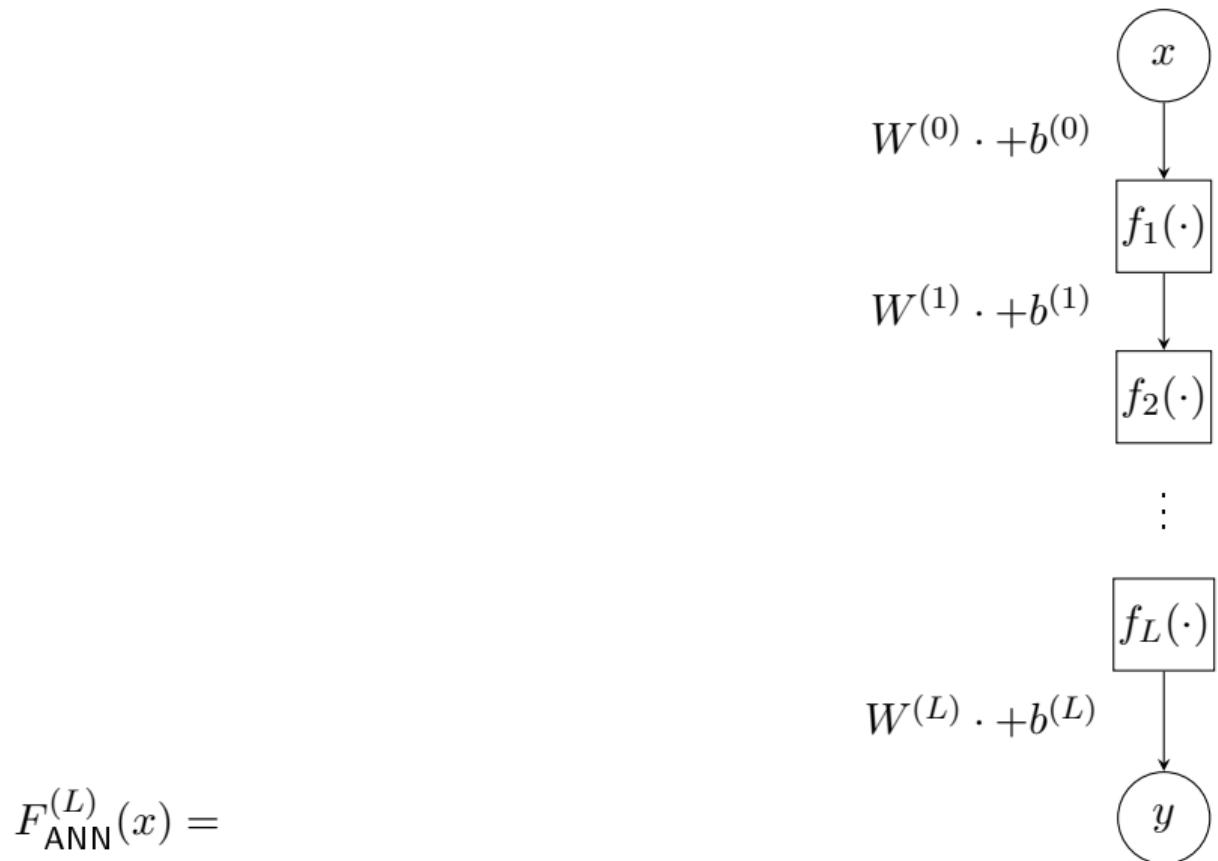
$$f_L(\cdot)$$



$$F_{\text{ANN}}^{(L)}(x) =$$



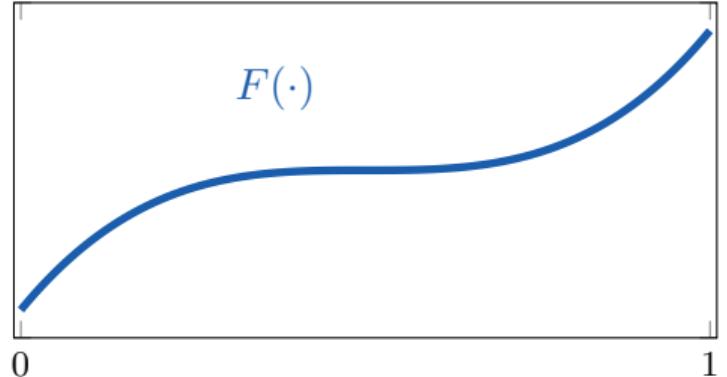
y

Многослойный перцептрон: $L > 1$ 

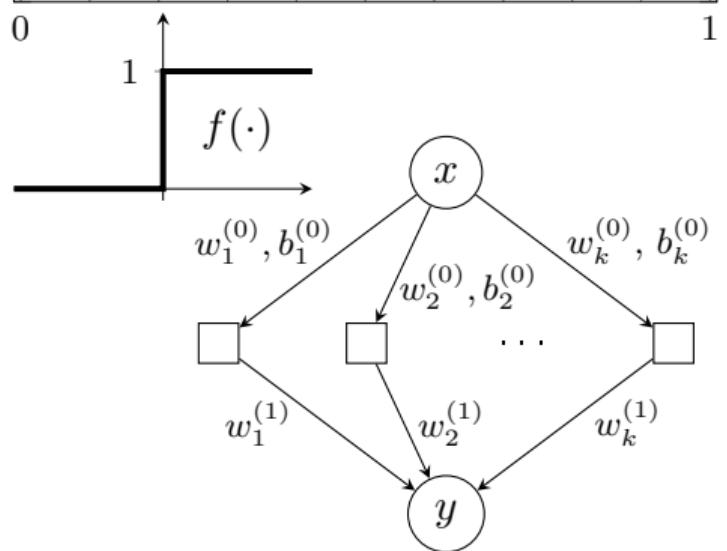
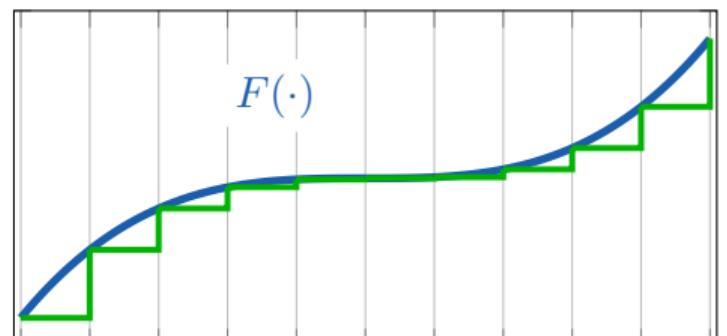
Аппроксимация функций многих переменных функциями меньшего числа переменных

- ▶ 13-я проблема Гильберта (II Международный конгресс математиков, 8 августа 1900 г.). О представлении функций нескольких переменных в виде суперпозиций функций двух переменных. Решена Колмогоровым и Арнольдом в 1956-1957 г.
- ▶ Колмогоров. О представлении непрерывных ф-ций нескольких переменных в виде суперпозиций непрерывных функций одного переменного и сложения. 1957 г.
- ▶ Универсальная теорема аппроксимации. Три независимые работы в 1989 г.:
 - ▶ Цыбенко,
 - ▶ Фунахashi (Funahashi),
 - ▶ Хорник, Стинчкомб, Уайт (Hornik, Stinchcombe, White).
- ▶ 1998 г. Горбань. Обобщённая теорема аппроксимации. Аппроксимация с помощью линейных функций, суперпозиции и одной произвольной непрерывной **нелинейной** функции одной переменной.

Принцип доказательства теоремы аппроксимации



Принцип доказательства теоремы аппроксимации



- ① Кусочно-постоянная функция — перцептрон Розенблatta $[0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$, имеющий k нейронов на скрытом слое.
- ② $[0, 1]$ разбивается на k интервалов:

$$I_i = \left[(i-1)/k, i/k \right), \quad i = 1, \dots, k$$

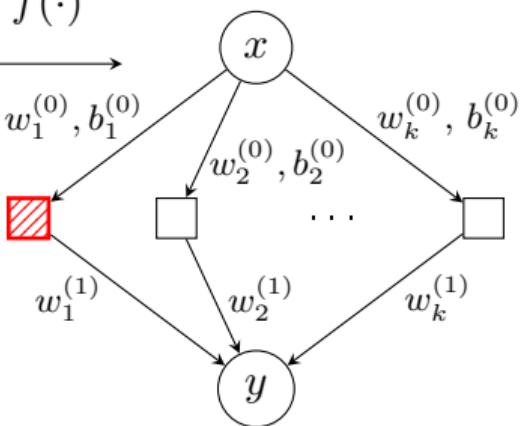
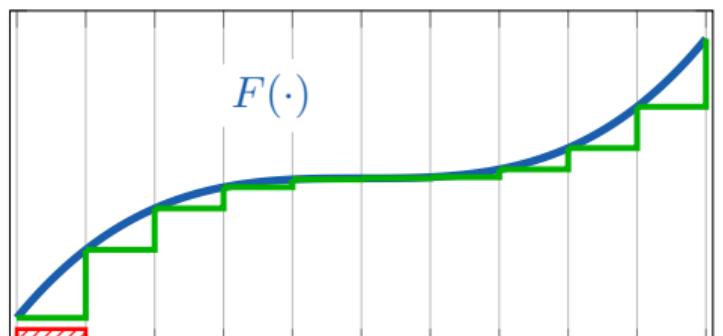
- ③ $w_i^{(0)} = 1, \quad b_i^{(0)} = -(i-1)/k$

$$f\left(w_i^{(0)}x + b_i^{(0)}\right) = \begin{cases} 1, & x \in I_\alpha, \quad \alpha \geq i \\ 0, & \text{иначе} \end{cases}$$

- ④ Имеем СЛАУ относительно $w_\alpha^{(1)}$

$$\sum_{\alpha=1}^i w_\alpha^{(1)} = F((i-1)/k), \quad i = 1, \dots, k$$

Принцип доказательства теоремы аппроксимации



- ① Кусочно-постоянная функция — перцептрон Розенблatta $[0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$, имеющий k нейронов на скрытом слое.
- ② $[0, 1]$ разбивается на k интервалов:

$$I_i = \left[(i-1)/k, i/k \right), \quad i = 1, \dots, k$$

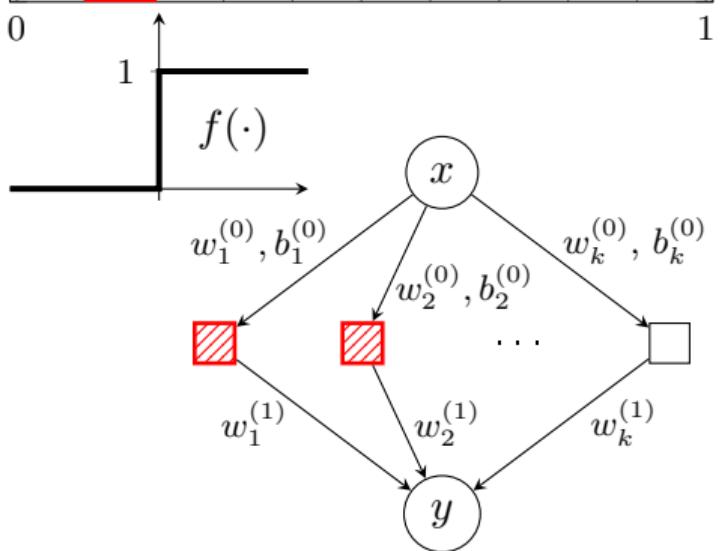
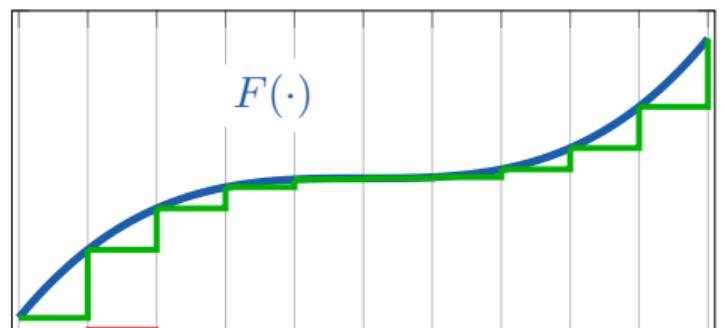
- ③ $w_i^{(0)} = 1, \quad b_i^{(0)} = -(i-1)/k$

$$f\left(w_i^{(0)}x + b_i^{(0)}\right) = \begin{cases} 1, & x \in I_\alpha, \quad \alpha \geq i \\ 0, & \text{иначе} \end{cases}$$

- ④ Имеем СЛАУ относительно $w_\alpha^{(1)}$

$$\sum_{\alpha=1}^i w_\alpha^{(1)} = F((i-1)/k), \quad i = 1, \dots, k$$

Принцип доказательства теоремы аппроксимации



- ① Кусочно-постоянная функция — перцептрон Розенблatta $[0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$, имеющий k нейронов на скрытом слое.
- ② $[0, 1]$ разбивается на k интервалов:

$$I_i = \left[(i-1)/k, i/k \right), \quad i = 1, \dots, k$$

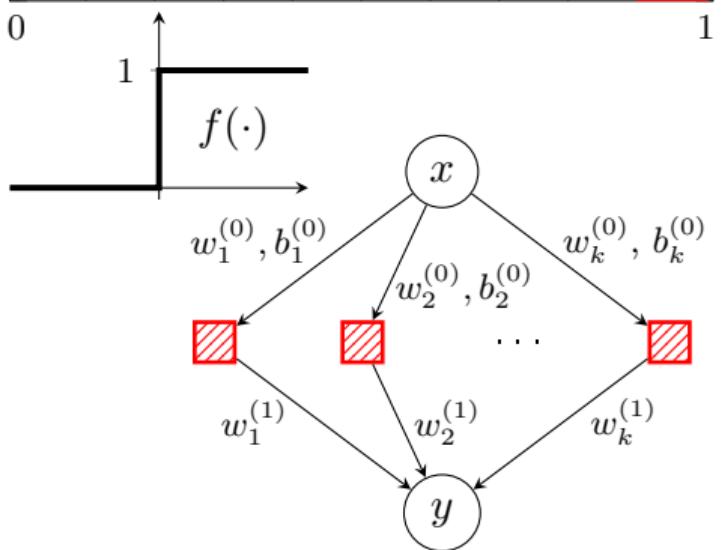
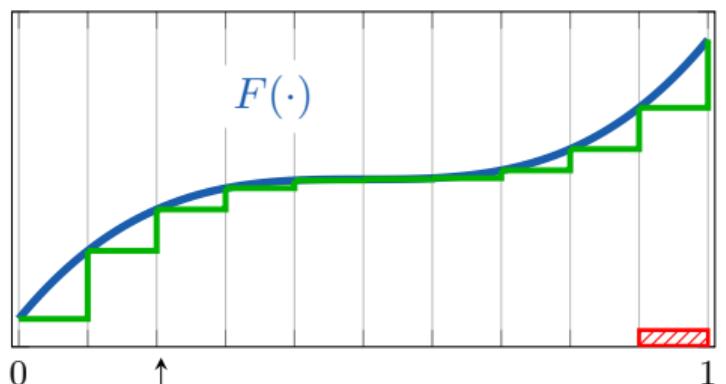
- ③ $w_i^{(0)} = 1, \quad b_i^{(0)} = -(i-1)/k$

$$f\left(w_i^{(0)}x + b_i^{(0)}\right) = \begin{cases} 1, & x \in I_\alpha, \quad \alpha \geq i \\ 0, & \text{иначе} \end{cases}$$

- ④ Имеем СЛАУ относительно $w_\alpha^{(1)}$

$$\sum_{\alpha=1}^i w_\alpha^{(1)} = F((i-1)/k), \quad i = 1, \dots, k$$

Принцип доказательства теоремы аппроксимации



- ① Кусочно-постоянная функция — перцептрон Розенблatta $[0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$, имеющий k нейронов на скрытом слое.
- ② $[0, 1]$ разбивается на k интервалов:

$$I_i = \left[(i-1)/k, i/k \right), \quad i = 1, \dots, k$$

- ③ $w_i^{(0)} = 1, \quad b_i^{(0)} = -(i-1)/k$

$$f\left(w_i^{(0)}x + b_i^{(0)}\right) = \begin{cases} 1, & x \in I_\alpha, \quad \alpha \geq i \\ 0, & \text{иначе} \end{cases}$$

- ④ Имеем СЛАУ относительно $w_\alpha^{(1)}$

$$\sum_{\alpha=1}^i w_\alpha^{(1)} = F((i-1)/k), \quad i = 1, \dots, k$$

Тест

При прохождении теста укажите e-mail и фамилию, имя, отчество, которые вы указали при регистрации на курс. По этим данным будут суммироваться результаты всех ваших тестов в семестре. После ответа на тест вам на почту должно прийти письмо с вашими ответами.

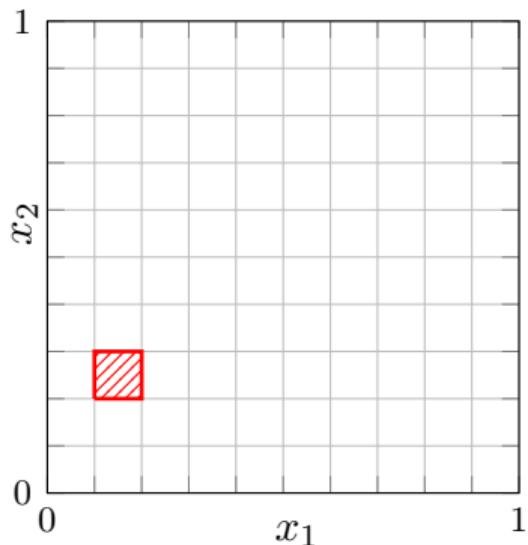
[https://docs.google.com/forms/d/e/
1FAIpQLSfdtaaUntxVZ_yBdXQHhd9SvLrFmB5FWfT7bfVQcBtHW-cg/viewform](https://docs.google.com/forms/d/e/1FAIpQLSfdtaaUntxVZ_yBdXQHhd9SvLrFmB5FWfT7bfVQcBtHW-cg/viewform)

https://neurofuzzy.phys.msu.ru/redmine/projects/ai_in_natural_science/news



Принцип доказательства теоремы аппроксимации

Двумерный случай



- $[0, 1] \times [0, 1]$ разбивается на k^2 квадратов:

$$I_{ij} = \left[\frac{i-1}{k}, \frac{i}{k} \right) \times \left[\frac{j-1}{k}, \frac{j}{k} \right), \quad i, j = 1, \dots, k$$

- $f\left(kx_1 - (i-1) + x_2 - (j-1)/k\right) =$
 $= \begin{cases} 1, & (x_1, x_2) \in I_{\alpha\beta}, \alpha \geq i \text{ и } \beta \geq j \\ 0, & \text{иначе} \end{cases}$

n -мерный случай

- Количество нейронов на скрытом слое — k^n .
- Для изображения n — это количество пикселей ($\sim 10^6$ — мегапиксель). Следовательно, необходимо $\sim 2^{10^6}$ **нейронов**, что больше, чем количество атомов во вселенной.