Глубокое обучение для обработки изображений

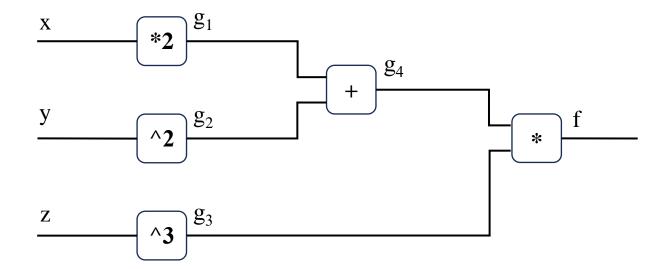
Лекция 2

Метод обратного распространения ошибки

При обучении нейронных сетей мы хотим найти оптимальные параметры модели. Для этого используются **градиентные методы**; с помощью них мы итеративно обновляем веса нашей модели. Для обновления весов нам необходимо знать градиенты функции потерь, которые можно найти с помощью алгоритма **обратного распространения ошибки (backpropagation).**

Процесс обучения будет состоять таким образом из следующих шагов:

- На вход подаются данные, которые передаются по сети в прямом направлении, в результате чего получаются выходные данные (**Forward pass**)
- Сигнал ошибки передается в обратном направлении, находятся значения градиентов (**Backward pass**)
- С помощью оптимизатора (SGD, Adam и др.) обновляем значения весов



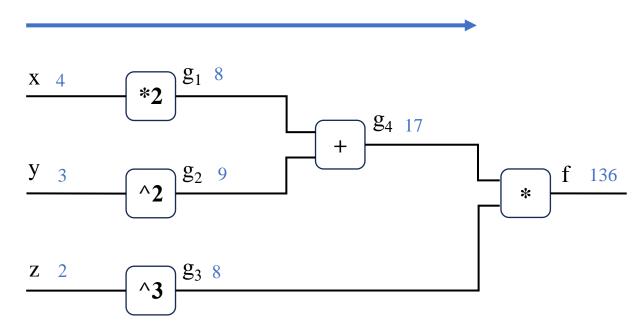
Пусть дана функция многих переменных:

$$f(x, y, z) = (2x + y^2)z^3$$

Необходимо найти производные:

$$\frac{\partial f}{\partial x}, \frac{\partial f}{\partial y}, \frac{\partial f}{\partial z}$$

Удобно представить функцию в виде вычислительного графа



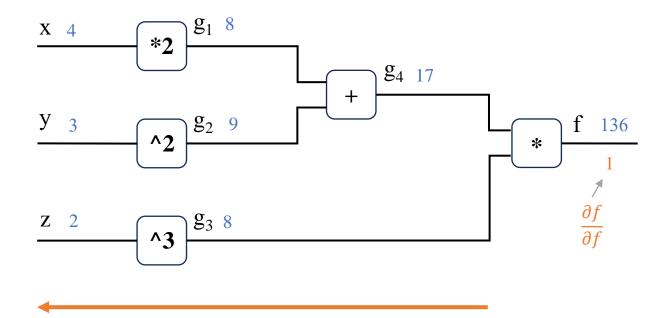
$$f(x,y,z) = (2x + y^2)z^3$$

Сначала найдем значение функции при некоторых входных значениях – **forward pass.** Пусть x = 4, y = 3, z = 2

Для удобства введем обозначения для промежуточных математических операций

$$g_1 = 2x$$

 $g_2 = y^2$
 $g_3 = z^3$
 $g_4 = g_1 + g_2$
 $f(x, y, z) = g_3 g_4$



$$f(x, y, z) = (2x + y^{2})z^{3}$$

$$g_{1} = 2x$$

$$g_{2} = y^{2}$$

$$g_{3} = z^{3}$$

$$g_{4} = g_{1} + g_{2}$$

$$f(x, y, z) = g_{3}g_{4}$$

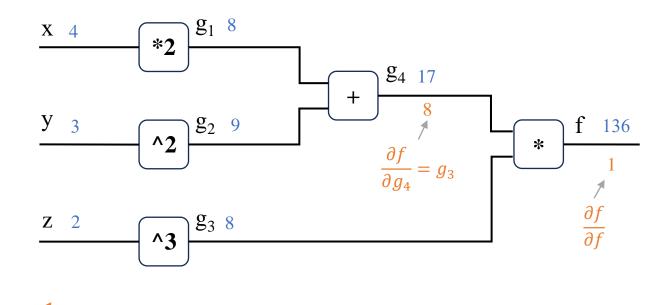
Теперь, зная результат прямого прохода, будем искать градиенты

- backward pass

$$\frac{\partial f}{\partial x} = \frac{\partial f}{\partial g_4} \frac{\partial g_4}{\partial g_1} \frac{\partial g_1}{\partial x}$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} = \frac{\partial f}{\partial g_4} \frac{\partial g_4}{\partial g_2} \frac{\partial g_2}{\partial y}$$

$$\frac{\partial f}{\partial z} = \frac{\partial f}{\partial g_3} \frac{\partial g_3}{\partial z}$$



$$f(x,y,z) = (2x + y^{2})z^{3}$$

$$g_{1} = 2x$$

$$g_{2} = y^{2}$$

$$g_{3} = z^{3}$$

$$g_{4} = g_{1} + g_{2}$$

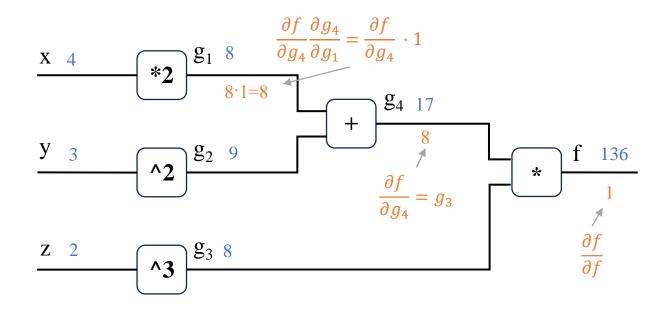
$$f(x,y,z) = g_{3}g_{4}$$

Теперь, зная результат прямого прохода, будем искать градиенты – **backward pass**

$$\frac{\partial f}{\partial x} = \frac{\partial f}{\partial g_4} \frac{\partial g_4}{\partial g_1} \frac{\partial g_1}{\partial x}$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} = \frac{\partial f}{\partial g_4} \frac{\partial g_4}{\partial g_2} \frac{\partial g_2}{\partial y}$$

$$\frac{\partial f}{\partial z} = \frac{\partial f}{\partial g_3} \frac{\partial g_3}{\partial z}$$



$$f(x, y, z) = (2x + y^{2})z^{3}$$

$$g_{1} = 2x$$

$$g_{2} = y^{2}$$

$$g_{3} = z^{3}$$

$$g_{4} = g_{1} + g_{2}$$

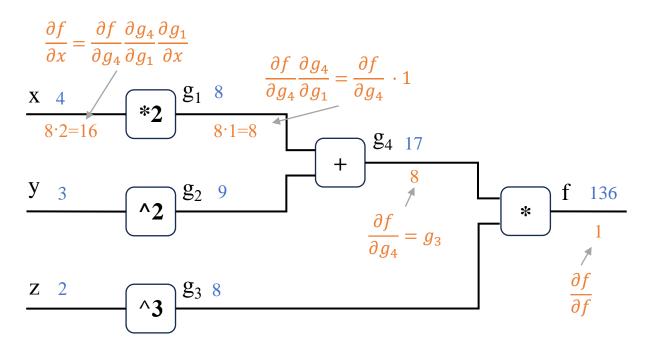
$$f(x, y, z) = g_{3}g_{4}$$

Теперь, зная результат прямого прохода, будем искать градиенты – backward pass

$$\frac{\partial f}{\partial x} = \frac{\partial f}{\partial g_4} \frac{\partial g_4}{\partial g_1} \frac{\partial g_1}{\partial x}$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} = \frac{\partial f}{\partial g_4} \frac{\partial g_4}{\partial g_2} \frac{\partial g_2}{\partial y}$$

$$\frac{\partial f}{\partial z} = \frac{\partial f}{\partial g_3} \frac{\partial g_3}{\partial z}$$



$$f(x,y,z) = (2x + y^{2})z^{3}$$

$$g_{1} = 2x$$

$$g_{2} = y^{2}$$

$$g_{3} = z^{3}$$

$$g_{4} = g_{1} + g_{2}$$

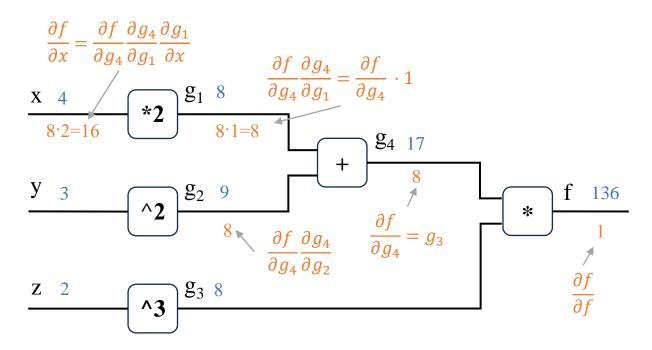
$$f(x,y,z) = g_{3}g_{4}$$

Теперь, зная результат прямого прохода, будем искать градиенты – **backward pass**

$$\frac{\partial f}{\partial x} = \frac{\partial f}{\partial g_4} \frac{\partial g_4}{\partial g_1} \frac{\partial g_1}{\partial x}$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} = \frac{\partial f}{\partial g_4} \frac{\partial g_4}{\partial g_2} \frac{\partial g_2}{\partial y}$$

$$\frac{\partial f}{\partial z} = \frac{\partial f}{\partial g_3} \frac{\partial g_3}{\partial z}$$



$$f(x,y,z) = (2x + y^{2})z^{3}$$

$$g_{1} = 2x$$

$$g_{2} = y^{2}$$

$$g_{3} = z^{3}$$

$$g_{4} = g_{1} + g_{2}$$

$$f(x,y,z) = g_{3}g_{4}$$

Теперь, зная результат прямого прохода, будем искать градиенты – backward pass

$$\frac{\partial f}{\partial x} = \frac{\partial f}{\partial g_4} \frac{\partial g_4}{\partial g_1} \frac{\partial g_1}{\partial x}$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} = \frac{\partial f}{\partial g_4} \frac{\partial g_4}{\partial g_2} \frac{\partial g_2}{\partial y}$$

$$\frac{\partial f}{\partial z} = \frac{\partial f}{\partial g_3} \frac{\partial g_3}{\partial z}$$

$$\frac{\partial f}{\partial x} = \frac{\partial f}{\partial g_4} \frac{\partial g_4}{\partial g_1} \frac{\partial g_1}{\partial x}$$

$$\frac{X}{4} \qquad *2 \qquad g_1 \qquad 8 \qquad \frac{\partial f}{\partial g_4} \frac{\partial g_4}{\partial g_1} = \frac{\partial f}{\partial g_4} \cdot 1$$

$$\frac{Y}{8} \qquad *3 \qquad *48 \qquad *2 \qquad 8 \qquad \frac{\partial f}{\partial g_4} \frac{\partial g_4}{\partial g_2} = g_3$$

$$\frac{\partial f}{\partial g_4} \frac{\partial g_4}{\partial g_2} \frac{\partial g_2}{\partial g_2} \frac{\partial g_4}{\partial g_3} = g_3$$

$$\frac{\partial f}{\partial g_4} \frac{\partial g_4}{\partial g_2} \frac{\partial g_4}{\partial g_2} = g_3$$

$$\frac{\partial f}{\partial g_4} \frac{\partial g_4}{\partial g_2} = g_3$$

$$f(x,y,z) = (2x + y^{2})z^{3}$$

$$g_{1} = 2x$$

$$g_{2} = y^{2}$$

$$g_{3} = z^{3}$$

$$g_{4} = g_{1} + g_{2}$$

$$f(x,y,z) = g_{3}g_{4}$$

Теперь, зная результат прямого прохода, будем искать градиенты – backward pass

$$\frac{\partial f}{\partial x} = \frac{\partial f}{\partial g_4} \frac{\partial g_4}{\partial g_1} \frac{\partial g_1}{\partial x}$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} = \frac{\partial f}{\partial g_4} \frac{\partial g_4}{\partial g_2} \frac{\partial g_2}{\partial y}$$

$$\frac{\partial f}{\partial z} = \frac{\partial f}{\partial g_3} \frac{\partial g_3}{\partial z}$$

$$f(x,y,z) = (2x + y^{2})z^{3}$$

$$g_{1} = 2x$$

$$g_{2} = y^{2}$$

$$g_{3} = z^{3}$$

$$g_{4} = g_{1} + g_{2}$$

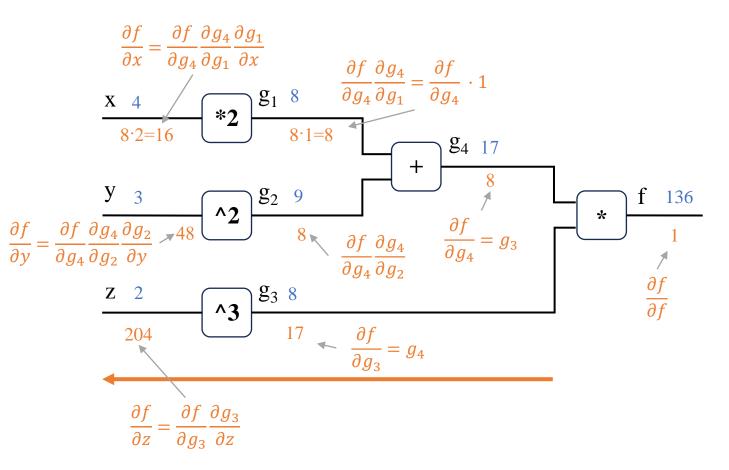
$$f(x,y,z) = g_{3}g_{4}$$

Теперь, зная результат прямого прохода, будем искать градиенты – **backward pass**

$$\frac{\partial f}{\partial x} = \frac{\partial f}{\partial g_4} \frac{\partial g_4}{\partial g_1} \frac{\partial g_1}{\partial x}$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} = \frac{\partial f}{\partial g_4} \frac{\partial g_4}{\partial g_2} \frac{\partial g_2}{\partial y}$$

$$\frac{\partial f}{\partial z} = \frac{\partial f}{\partial g_3} \frac{\partial g_3}{\partial z}$$



$$f(x, y, z) = (2x + y^{2})z^{3}$$

$$g_{1} = 2x$$

$$g_{2} = y^{2}$$

$$g_{3} = z^{3}$$

$$g_{4} = g_{1} + g_{2}$$

$$f(x, y, z) = g_{3}g_{4}$$

Теперь, зная результат прямого прохода, будем искать градиенты – **backward pass**

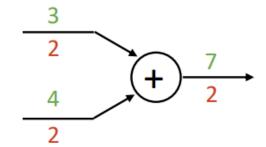
$$\frac{\partial f}{\partial x} = \frac{\partial f}{\partial g_4} \frac{\partial g_4}{\partial g_1} \frac{\partial g_1}{\partial x}$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} = \frac{\partial f}{\partial g_4} \frac{\partial g_4}{\partial g_2} \frac{\partial g_2}{\partial y}$$

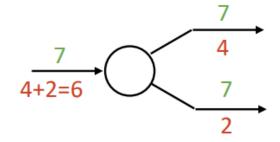
$$\frac{\partial f}{\partial z} = \frac{\partial f}{\partial g_3} \frac{\partial g_3}{\partial z}$$

Примеры операций в узлах вычислительного графа

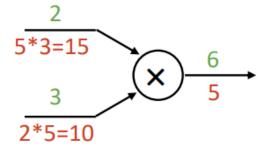
add gate: gradient distributor



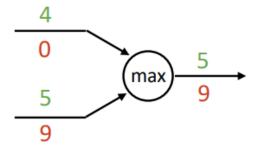
copy gate: gradient adder

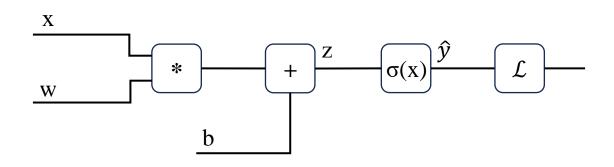


mul gate: "swap multiplier"



max gate: gradient router





Задача: найти $\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial w}$ и $\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial b}$

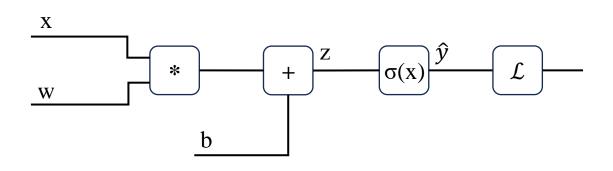
Рассмотрим упрощенный пример логистической регрессии, где все величины являются скалярами. В качестве функции потерь выберем *бинарную кросс-энтропию*. Тогда лосс можем найти следующим образом:

$$z = wx + b$$

$$\hat{y} = \sigma(z)$$

$$\mathcal{L} = -y\ln\hat{y} - (1 - y)\ln(1 - \hat{y})$$

Градиенты имеют вид:



3адача: найти $\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial w}$ и $\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial b}$

Рассмотрим упрощенный пример логистической регрессии, где все величины являются скалярами. В качестве функции потерь выберем *бинарную кросс-энтропию*. Тогда лосс можем найти следующим образом:

$$z = wx + b$$

$$\hat{y} = \sigma(z)$$

$$\mathcal{L} = -y\ln\hat{y} - (1 - y)\ln(1 - \hat{y})$$

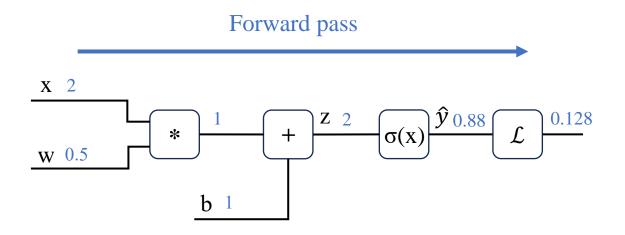
Градиенты имеют вид:

$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial \hat{y}} = -\frac{y}{\hat{y}} + \frac{1 - y}{1 - \hat{y}}$$

$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial z} = \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial \hat{y}} \sigma'(z) = \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial \hat{y}} \sigma(z) (1 - \sigma(z))$$

$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial w} = \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial z} x$$

$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial b} = \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial z}$$



$$z = wx + b$$

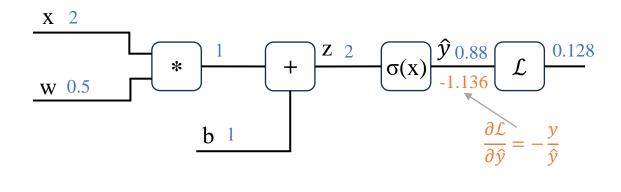
$$\hat{y} = \sigma(z)$$

$$\mathcal{L} = -y\ln\hat{y} - (1 - y)\ln(1 - \hat{y})$$

$$w = 0.5, b = 1$$

$$x = 2, y = 1$$

3адача: найти $\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial w}$ и $\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial b}$



Backward pass

3адача: найти $\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial w}$ и $\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial b}$

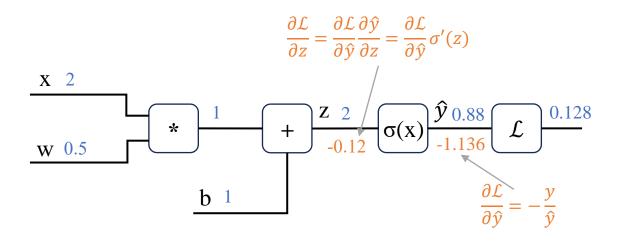
$$z = wx + b$$

$$\hat{y} = \sigma(z)$$

$$\mathcal{L} = -y\ln\hat{y} - (1 - y)\ln(1 - \hat{y})$$

$$w = \mathbf{0}. \, \mathbf{5}, \, b = \mathbf{1}$$

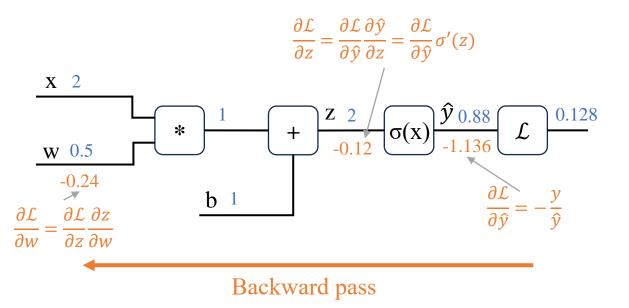
$$x = \mathbf{2}, \, y = \mathbf{1}$$



3адача: найти $\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial w}$ и $\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial b}$

Backward pass

$$\begin{aligned}
z &= wx + b \\
\hat{y} &= \sigma(z) \\
\mathcal{L} &= -y \ln \hat{y} - (1 - y) \ln(1 - \hat{y}) \\
w &= \mathbf{0}. \, \mathbf{5}, \, b = \mathbf{1} \\
x &= \mathbf{2}, \, y = \mathbf{1}
\end{aligned}$$



3адача: найти $\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial w}$ и $\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial b}$

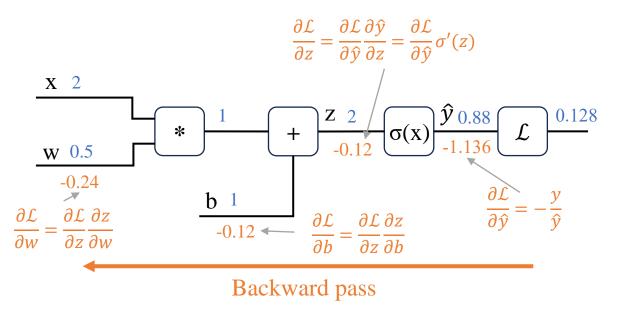
$$z = wx + b$$

$$\hat{y} = \sigma(z)$$

$$\mathcal{L} = -y \ln \hat{y} - (1 - y) \ln(1 - \hat{y})$$

$$w = \mathbf{0}. \, \mathbf{5}, \, b = \mathbf{1}$$

$$x = \mathbf{2}, \, y = \mathbf{1}$$



$$\hat{y} = \sigma(z)$$

$$\mathcal{L} = -y \ln \hat{y} - (1 - y) \ln(1 - \hat{y})$$

$$\mathbf{w} = \mathbf{0}. \, \mathbf{5}, \, \mathbf{b} = \mathbf{1}$$

$$\mathbf{x} = \mathbf{2}, \, \mathbf{y} = \mathbf{1}$$

z = wx + b

3адача: найти $\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial w}$ и $\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial b}$

После нахождения градиентов можно переходить к обновлению весов с помощью оптимизатора