

# Введение в искусственный интеллект. Современное компьютерное зрение

## Тема семинара: Свертки

Бабин Д.Н., Иванов И.Е., Петюшко А.А.

кафедра Математической Теории Интеллектуальных Систем



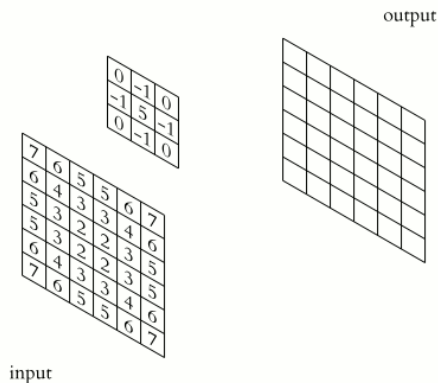
- 1 Скользящее окно VS перемножение матриц

- 1 Скользящее окно VS перемножение матриц
- 2 Транспонированная свертка

- Вообще, операция применения свертки — это последовательное вычисление скалярного произведения с помощью скользящего окна

# Скользящее окно

- Вообще, операция применения свертки — это последовательное вычисление скалярного произведения с помощью скользящего окна

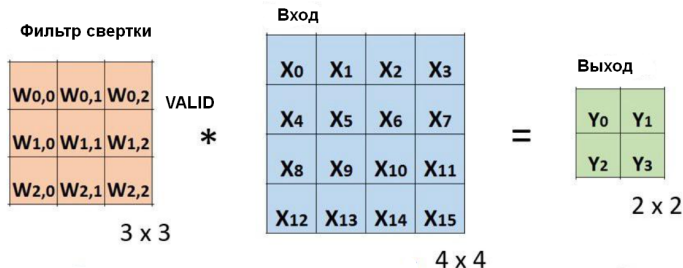


- А можно ли данную операцию делать более единообразно (например, с помощью обычных матричных операций навроде умножения матриц)?

- А можно ли данную операцию делать более единообразно (например, с помощью обычных матричных операций навроде умножения матриц)?
- Для этого рассмотрим простой случай:
  - Вход  $4 \times 4$ , фильтр свертки  $3 \times 3$ , тип свертки "VALID" (без добивки)  $\Rightarrow$  выход  $2 \times 2$



- А можно ли данную операцию делать более единообразно (например, с помощью обычных матричных операций навроде умножения матриц)?
- Для этого рассмотрим простой случай:
  - Вход  $4 \times 4$ , фильтр свертки  $3 \times 3$ , тип свертки "VALID" (без добивки)  $\Rightarrow$  выход  $2 \times 2$





- Оказывается, последовательное вычисление скалярного произведения с помощью скользящего окна можно реализовать с помощью обычного матричного умножения!



- Оказывается, последовательное вычисление скалярного произведения с помощью скользящего окна можно реализовать с помощью обычного матричного умножения!
- Для этого:
  - Вход представим как столбец  $X$  размера  $16 \times 1$



- Оказывается, последовательное вычисление скалярного произведения с помощью скользящего окна можно реализовать с помощью обычного матричного умножения!
- Для этого:
  - Вход представим как столбец  $X$  размера  $16 \times 1$
  - Выход представим как столбец  $Y$  размера  $4 \times 1$



- Оказывается, последовательное вычисление скалярного произведения с помощью скользящего окна можно реализовать с помощью обычного матричного умножения!
- Для этого:
  - Вход представим как столбец  $X$  размера  $16 \times 1$
  - Выход представим как столбец  $Y$  размера  $4 \times 1$
  - А фильтр хитрым образом (см. картинку на следующем слайде) разложим в разреженную матрицу  $C$  размера  $4 \times 16$



# Перемножение матриц

- Тогда  $Y = C \cdot X$ :

# Перемножение матриц

- Тогда  $Y = C \cdot X$ :

Преобразование свертки в операцию перемножения матриц

W0,0	W0,1	W0,2	0	W1,0	W1,1	W1,2	0	W2,0	W2,1	W2,2	0	0	0	0	0
0	W0,0	W0,1	W0,2	0	W1,0	W1,1	W1,2	0	W2,0	W2,1	W2,2	0	0	0	0
0	0	0	0	W0,0	W0,1	W0,2	0	W1,0	W1,1	W1,2	0	W2,0	W2,1	W2,2	0
0	0	0	0	0	W0,0	W0,1	W0,2	0	W1,0	W1,1	W1,2	0	W2,0	W2,1	W2,2

Разреженная матрица C

4 x 16

X

X0
X1
X2
X3
X4
X5
X6
X7
X8
X9
X10
X11
X12
X13
X14
X15

16 x 1

=

Y0
Y1
Y2
Y3

4 x 1

- Можно поступать и наоборот:
  - Фильтр представить как строку  $F$  размера  $1 \times N$



- Можно поступать и наоборот:
  - Фильтр представить как строку  $F$  размера  $1 \times N$
  - Вход хитрым образом (см. картинку на следующем слайде) разложить в матрицу  $X$  размера  $N \times K$ , где  $K = H \cdot W$  — размерность выхода





- Можно поступать и наоборот:
  - Фильтр представить как строку  $F$  размера  $1 \times N$
  - Вход хитрым образом (см. картинку на следующем слайде) разложить в матрицу  $X$  размера  $N \times K$ , где  $K = H \cdot W$  — размерность выхода
  - Выход — строка  $Y = F \cdot X$



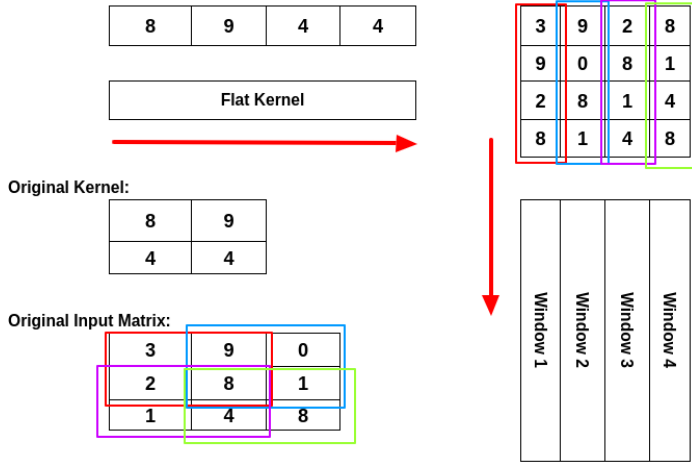
- Можно поступать и наоборот:
  - Фильтр представить как строку  $F$  размера  $1 \times N$
  - Вход хитрым образом (см. картинку на следующем слайде) разложить в матрицу  $X$  размера  $N \times K$ , где  $K = H \cdot W$  — размерность выхода
  - Выход — строка  $Y = F \cdot X$
- Подобная операция называется “im2col”, и применяется в низкоуровневых реализациях



- Можно поступать и наоборот:
  - Фильтр представить как строку  $F$  размера  $1 \times N$
  - Вход хитрым образом (см. картинку на следующем слайде) разложить в матрицу  $X$  размера  $N \times K$ , где  $K = H \cdot W$  — размерность выхода
  - Выход — строка  $Y = F \cdot X$
- Подобная операция называется “im2col”, и применяется в низкоуровневых реализациях
- Правда, в этом случае не удастся продемонстрировать, почему “транспонированную” свертку так называют



# Иллюстрация im2col<sup>1</sup>



<sup>1</sup>[https://towardsdatascience.com/](https://towardsdatascience.com/how-are-convolutions-actually-performed-under-the-hood-226523ce7fbf)

# Транспонированная свертка как перемножение матриц

- Предположим, что мы хотим из входа  $X$  размера  $4 \times 1$  получить выход  $Y$  большего размера  $16 \times 1$
- Применение фильтра  $F$  — умножение слева на вход



# Транспонированная свертка как перемножение матриц

- Предположим, что мы хотим из входа  $X$  размера  $4 \times 1$  получить выход  $Y$  большего размера  $16 \times 1$
- Применение фильтра  $F$  — умножение слева на вход
- Таким образом, фильтр должен быть матрицей  $16 \times 4$



# Транспонированная свертка как перемножение матриц

- Предположим, что мы хотим из входа  $X$  размера  $4 \times 1$  получить выход  $Y$  большего размера  $16 \times 1$
- Применение фильтра  $F$  — умножение слева на вход
- Таким образом, фильтр должен быть матрицей  $16 \times 4$
- Получается, что размер фильтра равен размеру транспонированной матрице фильтра  $C$ , которая была нужна, чтобы из  $16 \times 1$  получить  $4 \times 1$  (вход меняем с выходом)



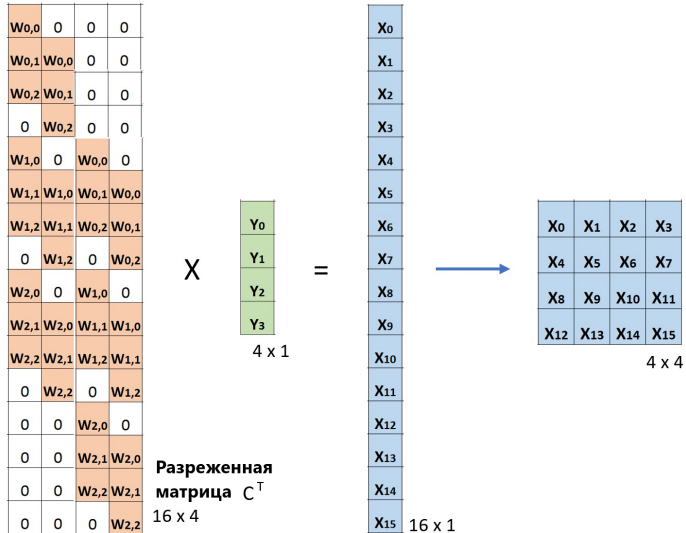
# Транспонированная свертка как перемножение матриц

- Предположим, что мы хотим из входа  $X$  размера  $4 \times 1$  получить выход  $Y$  большего размера  $16 \times 1$
- Применение фильтра  $F$  — умножение слева на вход
- Таким образом, фильтр должен быть матрицей  $16 \times 4$
- Получается, что размер фильтра равен размеру транспонированной матрице фильтра  $C$ , которая была нужна, чтобы из  $16 \times 1$  получить  $4 \times 1$  (вход меняем с выходом)
- Вот и источник названия — “траспонируванная” свертка!





# Иллюстрация транспонированной свертки как перемножения матриц



# Параметры транспонированной свертки

- Как и для обычной свертки, для транспонированной используются два главных параметра:



# Параметры транспонированной свертки

- Как и для обычной свертки, для транспонированной используются два главных параметра:
  - Шаг  $s$  (stride)



# Параметры транспонированной свертки

- Как и для обычной свертки, для транспонированной используются два главных параметра:
  - Шаг  $s$  (stride)
  - Добивка  $p$  (падинг / padding)



# Параметры транспонированной свертки

- Как и для обычной свертки, для транспонированной используются два главных параметра:
  - Шаг  $s$  (stride)
  - Добивка  $p$  (падинг / padding)
- Однако в данном случае (как и в случае с перемножением матриц), здесь все наоборот



# Параметры транспонированной свертки

- Как и для обычной свертки, для транспонированной используются два главных параметра:
  - Шаг  $s$  (stride)
  - Добивка  $p$  (паддинг / padding)
- Однако в данном случае (как и в случае с перемножением матриц), здесь все наоборот
- При шаге  $s > 1$  для входной матрицы между каждыми элементами вставляется ровно  $(s - 1)$  нулей



# Параметры транспонированной свертки

- Как и для обычной свертки, для транспонированной используются два главных параметра:
  - Шаг  $s$  (stride)
  - Добивка  $p$  (падинг / padding)
- Однако в данном случае (как и в случае с перемножением матриц), здесь все наоборот
- При шаге  $s > 1$  для входной матрицы между каждыми элементами вставляется ровно  $(s - 1)$  нулей
  - При этом фильтр  $q \times q$  скользящим окном по преобразованному входу идет всегда с шагом 1



# Параметры транспонированной свертки

- Как и для обычной свертки, для транспонированной используются два главных параметра:
  - Шаг  $s$  (stride)
  - Добивка  $p$  (паддинг / padding)
- Однако в данном случае (как и в случае с перемножением матриц), здесь все наоборот
- При шаге  $s > 1$  для входной матрицы между каждыми элементами вставляется ровно  $(s - 1)$  нулей
  - При этом фильтр  $q \times q$  скользящим окном по преобразованному входу идет всегда с шагом 1
- Далее выполняется добивка нулями ширины  $(q - 1 - p)$



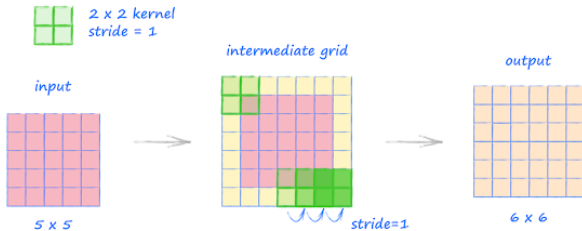


# Параметры транспонированной свертки

- Как и для обычной свертки, для транспонированной используются два главных параметра:
  - Шаг  $s$  (stride)
  - Добивка  $p$  (паддинг / padding)
- Однако в данном случае (как и в случае с перемножением матриц), здесь все наоборот
- При шаге  $s > 1$  для входной матрицы между каждыми элементами вставляется ровно  $(s - 1)$  нулей
  - При этом фильтр  $q \times q$  скользящим окном по преобразованному входу идет всегда с шагом 1
- Далее выполняется добивка нулями ширины  $(q - 1 - p)$ 
  - Заметим:  $p$  не прибавляется, а отнимается!

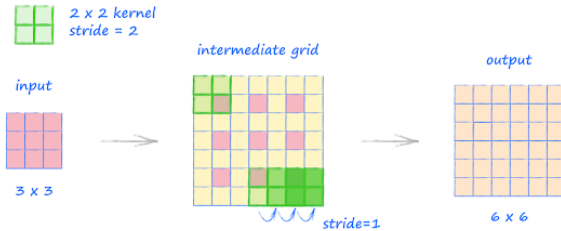


# Транспонированная свертка: $s = 1, p = 0^2$

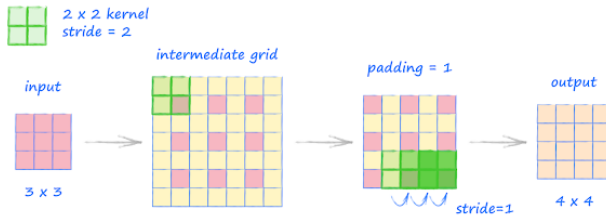


<sup>2</sup><https://makeyourownneuralnetwork.blogspot.com/2020/02/calculating-output-size-of-convolutions.html>

# Транспонированная свертка: $s = 2, p = 0$



# Транспонированная свертка: $s = 2, p = 1$



# Транспонированная свертка: расчет выходного размера

- Пусть вход размера  $h \times h$ , фильтр размера  $q \times q$ , шаг  $s$  и добавка  $p$



# Транспонированная свертка: расчет выходного размера

- Пусть вход размера  $h \times h$ , фильтр размера  $q \times q$ , шаг  $s$  и добавка  $p$
- Тогда можно легко посчитать размер выхода  $w \times w$ :



# Транспонированная свертка: расчет выходного размера

- Пусть вход размера  $h \times h$ , фильтр размера  $q \times q$ , шаг  $s$  и добавка  $p$
- Тогда можно легко посчитать размер выхода  $w \times w$ :
  - Размер входа со вставленными нулями:  $(h - 1) \cdot s + 1$



# Транспонированная свертка: расчет выходного размера

- Пусть вход размера  $h \times h$ , фильтр размера  $q \times q$ , шаг  $s$  и добавка  $p$
- Тогда можно легко посчитать размер выхода  $w \times w$ :
  - Размер входа со вставленными нулями:  $(h - 1) \cdot s + 1$
  - Размер суммарной добавки:  $2 \cdot (q - 1 - p)$





# Транспонированная свертка: расчет выходного размера

- Пусть вход размера  $h \times h$ , фильтр размера  $q \times q$ , шаг  $s$  и добавка  $p$
- Тогда можно легко посчитать размер выхода  $w \times w$ :
  - Размер входа со вставленными нулями:  $(h - 1) \cdot s + 1$
  - Размер суммарной добавки:  $2 \cdot (q - 1 - p)$
  - Итого преобразованный вход размерности  $w' \times w'$ ,  $w' = (h - 1) \cdot s + 1 + 2 \cdot (q - 1 - p)$



# Транспонированная свертка: расчет выходного размера

- Пусть вход размера  $h \times h$ , фильтр размера  $q \times q$ , шаг  $s$  и добавка  $p$
- Тогда можно легко посчитать размер выхода  $w \times w$ :
  - Размер входа со вставленными нулями:  $(h - 1) \cdot s + 1$
  - Размер суммарной добавки:  $2 \cdot (q - 1 - p)$
  - Итого преобразованный вход размерности  $w' \times w'$ ,  $w' = (h - 1) \cdot s + 1 + 2 \cdot (q - 1 - p)$
  - Размер выхода  $w \times w$  для обычной свертки размера  $q \times q$  с шагом 1 и входа размера  $w' \times w'$  равен:  $w = w' - (q - 1)$



# Транспонированная свертка: расчет выходного размера

- Пусть вход размера  $h \times h$ , фильтр размера  $q \times q$ , шаг  $s$  и добавка  $p$
- Тогда можно легко посчитать размер выхода  $w \times w$ :
  - Размер входа со вставленными нулями:  $(h - 1) \cdot s + 1$
  - Размер суммарной добавки:  $2 \cdot (q - 1 - p)$
  - Итого преобразованный вход размерности  $w' \times w'$ ,  $w' = (h - 1) \cdot s + 1 + 2 \cdot (q - 1 - p)$
  - Размер выхода  $w \times w$  для обычной свертки размера  $q \times q$  с шагом 1 и входа размера  $w' \times w'$  равен:  $w = w' - (q - 1)$
  - Объединяя, получим:

$$w = (h - 1) \cdot s - 2 \cdot p + q$$



- Если с помощью транспонированной свертки мы можем увеличивать размер выхода, то можно ли реализовать классический алгоритм билинейной интерполяции<sup>3</sup>?

---

<sup>3</sup>[https://en.wikipedia.org/wiki/Bilinear\\_interpolation](https://en.wikipedia.org/wiki/Bilinear_interpolation)

- Если с помощью транспонированной свертки мы можем увеличивать размер выхода, то можно ли реализовать классический алгоритм билинейной интерполяции<sup>3</sup>?
- Формула линейной интерполяции для единичного квадрата (считаем, что нам известны значения функции в углах этого квадрата с координатами  $(0, 0)$ ,  $(1, 0)$ ,  $(0, 1)$  и  $(1, 1)$ ):

$$f(x, y) \approx \begin{bmatrix} 1-x & x \end{bmatrix} \begin{bmatrix} f(0,0) & f(0,1) \\ f(1,0) & f(1,1) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1-y \\ y \end{bmatrix}$$

<sup>3</sup>[https://en.wikipedia.org/wiki/Bilinear\\_interpolation](https://en.wikipedia.org/wiki/Bilinear_interpolation)

# Транспонированная свертка как билинейная интерполяция

- Рассмотрим простейший случай: увеличение размерности ровно в два раза с помощью билинейной интерполяции



# Транспонированная свертка как билинейная интерполяция

- Рассмотрим простейший случай: увеличение размерности ровно в два раза с помощью билинейной интерполяции
- Тогда нужно вставлять ровно одно значение между изначальными узлами решетки  
 $\Rightarrow$  шаг  $s = 2$



# Транспонированная свертка как билинейная интерполяция

- Рассмотрим простейший случай: увеличение размерности ровно в два раза с помощью билинейной интерполяции
- Тогда нужно вставлять ровно одно значение между изначальными узлами решетки  
 $\Rightarrow$  шаг  $s = 2$
- В этом случае нам нужно вставить точки с координатами  $(0.5, 0)$ ,  $(0, 0.5)$ ,  $(0.5, 0.5)$ ,  $(1, 0.5)$  и  $(0.5, 1)$





# Транспонированная свертка как билинейная интерполяция

- Рассмотрим простейший случай: увеличение размерности ровно в два раза с помощью билинейной интерполяции
- Тогда нужно вставлять ровно одно значение между изначальными узлами решетки  
 $\Rightarrow$  шаг  $s = 2$
- В этом случае нам нужно вставить точки с координатами  $(0.5, 0)$ ,  $(0, 0.5)$ ,  $(0.5, 0.5)$ ,  $(1, 0.5)$  и  $(0.5, 1)$
- Значит, при вычислении центральной точки  $(0.5, 0.5)$  по формуле выше нам нужно использовать все четыре узла вокруг (в  $(0, 0)$ ,  $(1, 0)$ ,  $(0, 1)$  и  $(1, 1)$ )



# Транспонированная свертка как билинейная интерполяция

- Рассмотрим простейший случай: увеличение размерности ровно в два раза с помощью билинейной интерполяции
- Тогда нужно вставлять ровно одно значение между изначальными узлами решетки  
 $\Rightarrow$  шаг  $s = 2$
- В этом случае нам нужно вставить точки с координатами  $(0.5, 0)$ ,  $(0, 0.5)$ ,  $(0.5, 0.5)$ ,  $(1, 0.5)$  и  $(0.5, 1)$
- Значит, при вычислении центральной точки  $(0.5, 0.5)$  по формуле выше нам нужно использовать все четыре узла вокруг (в  $(0, 0)$ ,  $(1, 0)$ ,  $(0, 1)$  и  $(1, 1)$ )
- Это можно сделать с помощью фильтра размера  $3 \times 3$ :

$$\begin{bmatrix} 1/4 & 1/2 & 1/4 \\ 1/2 & 1 & 1/2 \\ 1/4 & 1/2 & 1/4 \end{bmatrix}$$

**Задание.** Доказать (и обратить внимание на добавку!).



Спасибо за внимание!