

# Механизм самовнимания в трансформерах

Self-attention — база современных трансформеров для параллельной и контекстной обработки

*Выполнили:*

*Королёва Дарья*

*Кан Игорь*

# Что такое трансформеры?

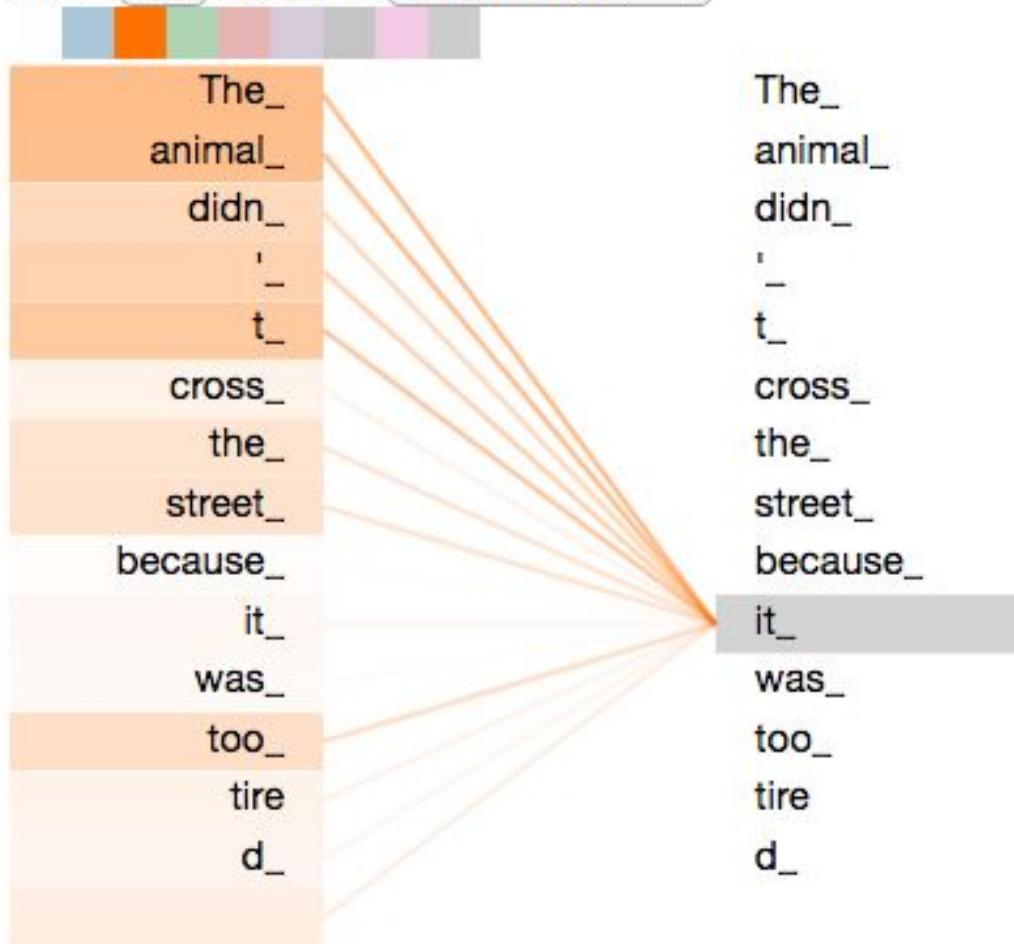
## Определение трансформеров

Трансформеры — это архитектура нейронных сетей, разработанная для обработки последовательностей данных. Они позволяют эффективно моделировать зависимости между элементами без рекуррентной обработки.

## Основные особенности архитектуры

Ключевым элементом трансформеров является механизм self-attention, который оценивает взаимосвязи всех позиций во входной последовательности параллельно, обеспечивая высокую скорость и точность обучения.

Layer: 5 ⬆ Attention: Input - Input ⬆



## Как работает Self-Attention

Например, в фразе “*it was too tired*” модель понимает, что “*it*” относится к *animal*, а не к *street*.

# Введение в self-attention

01

Self-attention формирует матрицы Q, K, V из одних и тех же эмбеддингов последовательности, позволяя моделям учесть все пары зависимостей между элементами.

02

Матрица внимания A размером  $n \times n$  вычисляется с учётом позиционного кодирования для сохранения порядка и создаёт распределение весов для агрегации информации. Каждый элемент этой матрицы — это вес, показывающий, насколько слово  $j$  важно для слова  $i$ .

**Q — Query**

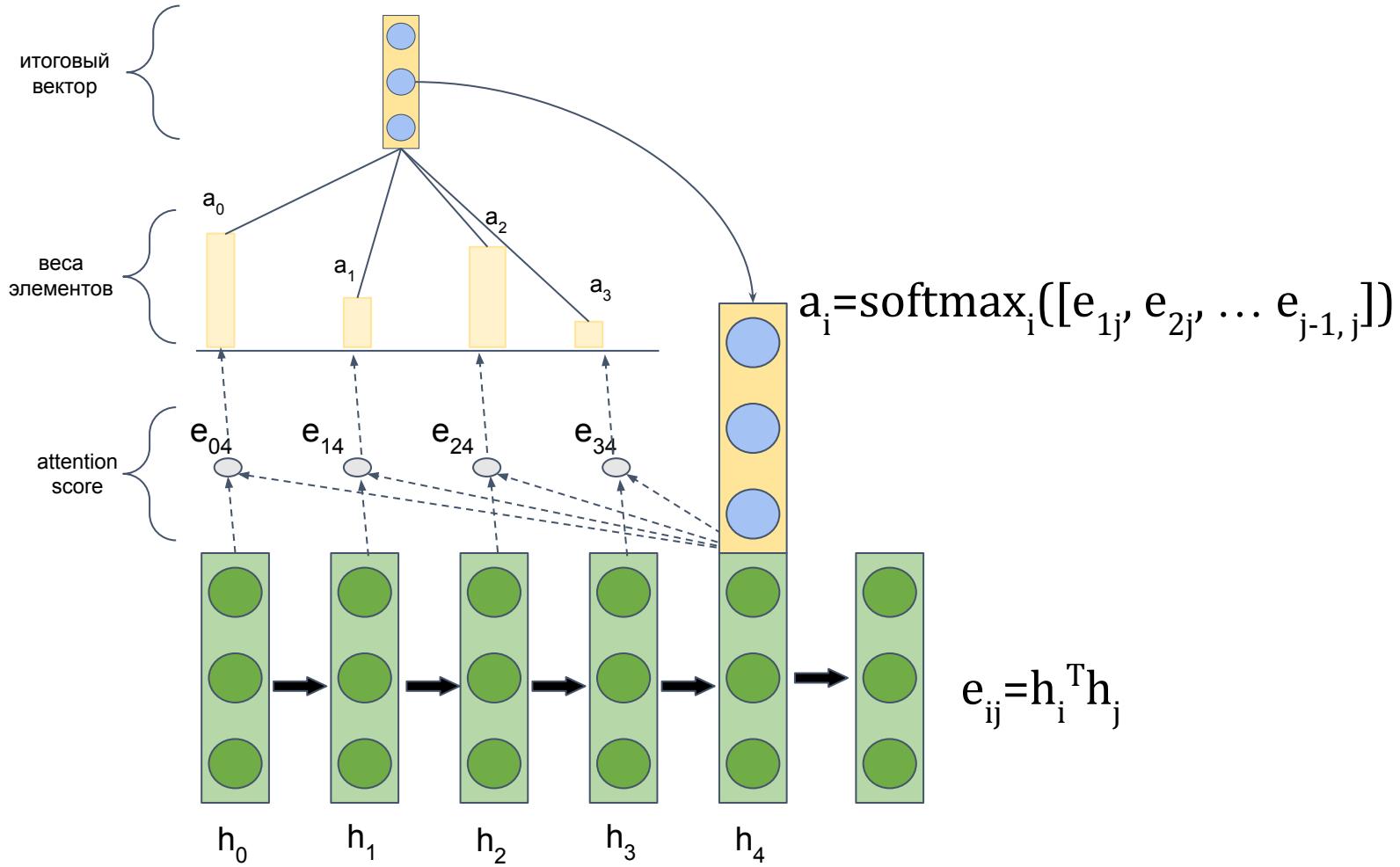
«Что я ищу в контексте?»

**K — Key**

«Какое ключевое содержание есть у других слов?»

**V — Value**

«Какую информацию я могу дать?»



# Алгоритм Self-Attention

Для каждого слова формируются три вектора: Query, Key и Value.

$$Q_i = x_i W^Q \quad K_i = x_i W^K \quad V_i = x_i W_V$$

Query сравнивается со всеми Key, чтобы вычислить «важность» связей между словами.

Эти веса умножаются на Value, что даёт новое представление слова с учётом контекста.

Input

Embedding

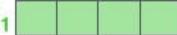
Queries

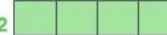
Keys

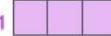
Values

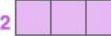
Thinking

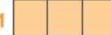
Machines

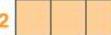
$x_1$  

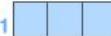
$x_2$  

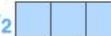
$q_1$  

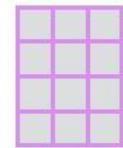
$q_2$  

$k_1$  

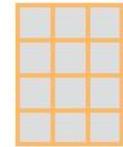
$k_2$  

$v_1$  

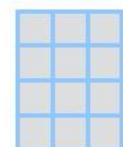
$v_2$  



$W^Q$



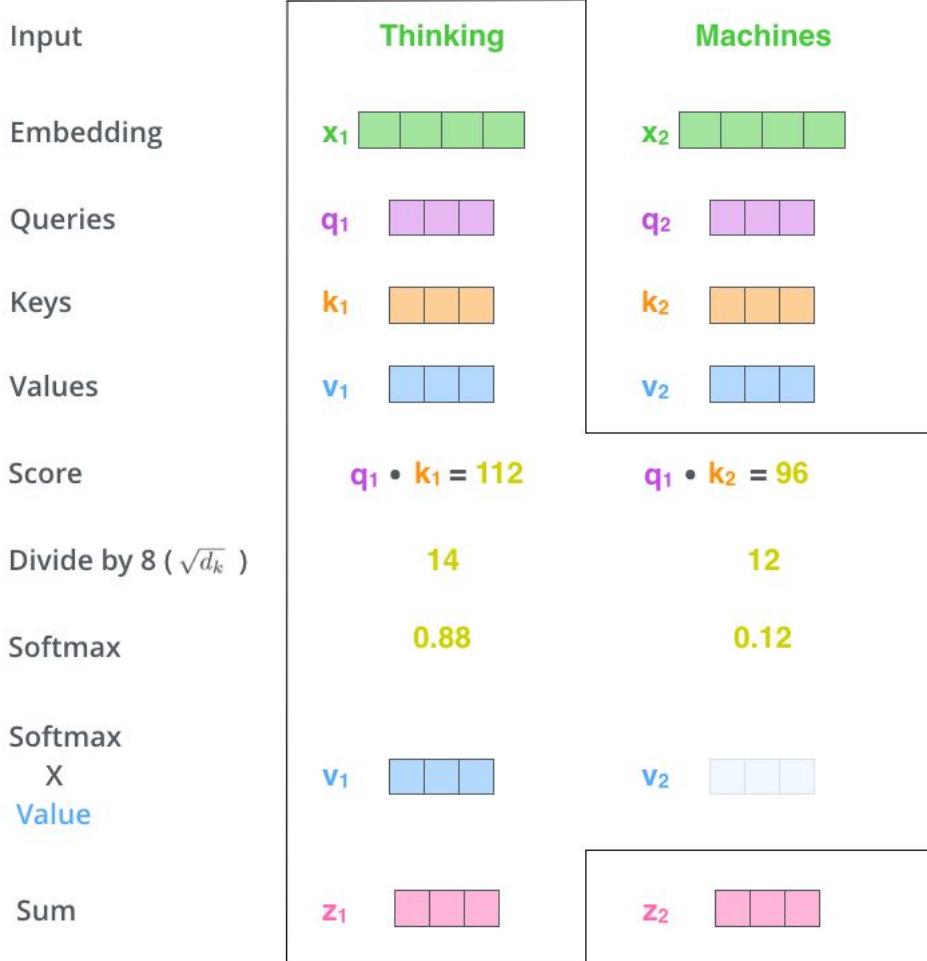
$W^K$



$W^V$

# Алгоритм внимания

- 1) Query сравнивается с Key других слов через скалярное произведение, формируя оценки важности.
- 2) Масштабирование: эти оценки делятся на  $\sqrt{d}$
- 3) Нормализация: применяется функция softmax.
- 4) Умножить каждое Value на соответствующий softmax-вес.
- 5) Просуммировать взвешенные Value — это и есть новое представление слова.





## Список литературы

Vaswani A. et al. Attention is All You Need. 2017.  
Основополагающая статья, вводящая архитектуру трансформеров и механизм self-attention.

Devlin J. et al. BERT: Pre-training of Deep Bidirectional Transformers for Language Understanding. 2018. Важная работа по контекстным эмбеддингам на базе трансформеров.