

# 本期论文主题:Transformer

导师: Yamada



# 《Attention is all you need》

### 注意力机制是大家需要掌握的

作者: Ashish Vaswani

单位: google

发表会议及时间: NIPS, 2017



## 前期知识储备

Pre-knowledge reserve



#### 概率论

了解基本的概率论知识, 掌握条件概率的概念和公 式

#### RNN/LSTM

了解循环神经网络 (RNN/LSTM)的结构, 掌握RNN的基本工作原理

#### Seq2Seq

了解Seq2Seq的概念, 掌握Seq2Seq的基本工 作原理

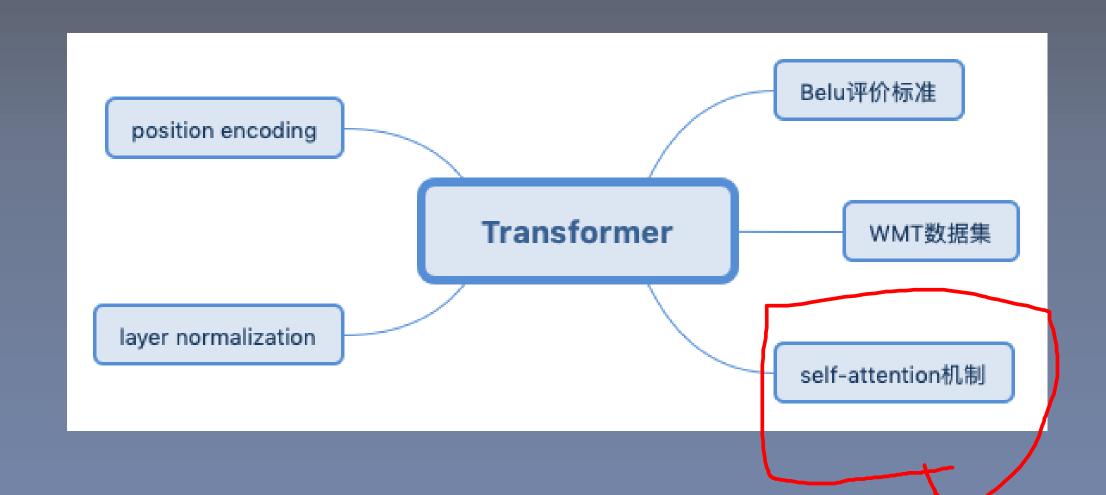
#### 注意力机制

了解注意力机制的思想, 掌握注意力机制的分类和 实现方式



## 学习目标

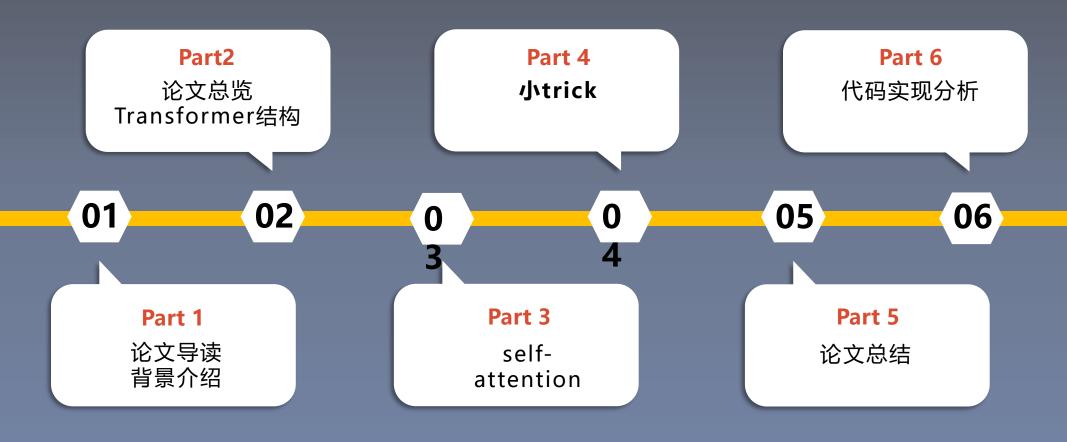
Learning objectives





## 课程安排

The schedule of course





# 第一课:论文导读

The first lesson: the paper guide

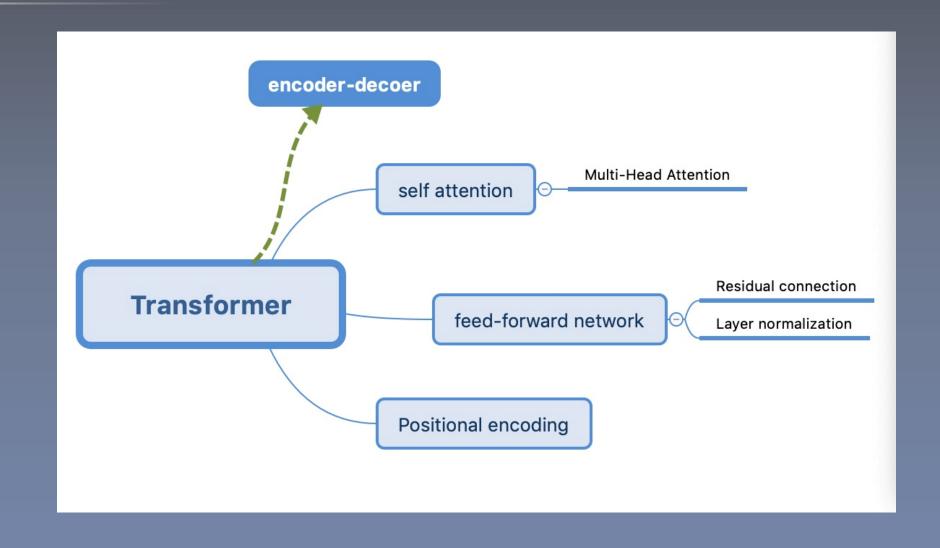




- 论文研究背景、成果及意义
- 2 / 论文泛读
- 3 seq2seq以及attention回顾
  - 3本课回顾及下节预告

# 知识树





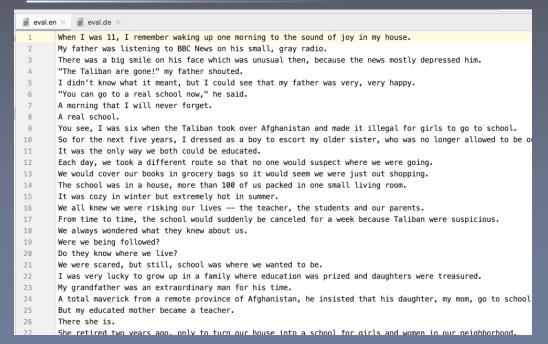


# 论文研究背景、成果及意义



### 研究背景

#### Research background



1	Als ich 11 Jahre alt war, wurde ich eines Morgens von den Klängen heller Freude geweckt.
2	Mein Vater hörte sich auf seinem kleinen, grauen Radio die Nachrichtensendung der BBC an.
3	Er sah sehr glücklich aus, was damals ziemlich ungewöhnlich war, da ihn die Nachrichten meistens de
4	Er rief: "Die Taliban sind weg!"
5	Ich wusste nicht, was das bedeutete, aber es machte meinen Vater offensichtlich sehr, sehr glücklich
6	"Jetzt kannst du auf eine richtige Schule gehen," sagte er.
7	Diesen Morgen werde ich niemals vergessen.
8	Eine richtige Schule.
9	Die Taliban ergriffen die Macht in Afghanistan, als ich sechs war, und verboten es Mädchen, zur Sch
10	Deshalb verkleidete ich mich fünf Jahre lang als Junge und begleitete meine ältere Schwester, die
11	Nur so konnten wir beide zur Schule gehen.
12	Jeden Tag nahmen wir einen anderen Weg, sodass niemand erraten konnte, wohin wir gingen.
13	Wir versteckten unsere Bücher in Einkaufstüten, damit es so aussah, als würden wir nur einkaufen g
14	Unterrichtet wurden wir in einem Haus, über 100 Mädchen in einem kleinen Wohnzimmer.
15	Im Winter war es gemütlich, aber im Sommer war es unglaublich heiß.
16	Wir alle wussten, dass wir unser Leben riskierten: Lehrer, Schüler und unsere Eltern.
17	Immer wieder musste der Unterricht plötzlich für eine Woche ausfallen, weil die Taliban Verdacht g
18	Wir waren uns nie sicher, wie viel sie über uns wussten.
19	Verfolgten sie uns?
20	Wussten sie, wo wir wohnen?
21	Wir hatten Angst, aber wir wollten trotzdem zur Schule gehen.
22	Ich hatte großes Glück in einer Familie aufzuwachsen, in der Bildung als wichtig galt und Töchter
23	Mein Großvater war seiner Zeit weit voraus.
24	Ein Außenseiter aus einer entlegenen Provinz Afghanistans. Er bestand darauf, seine Tochter — mein
25	Meine gebildete Mutter aber wurde Lehrerin.
26	Das ist sie.
27	Vor zwei Jahren ging sie in den <u>Ruhestand</u> , nur um <u>unser Haus</u> in <u>eine Schule</u> für <u>Mädchen</u> und Frauen
28	Und mein Vater — hier zu sehen — war der Erste in seiner Familie, der jemals eine Schulbildung erh
29	Für ihn war stets klar, dass seine Kinder eine Ausbildung erhalten würden, auch seine Töchter, tro
30	Er sah es als ein viel größeres Risiko an, seine Kinder nicht zur Schule zu schicken.
31	Ich weiß noch genau, dass ich in den Jahren unter den Taliban manchmal so frustriert war von unser

WMT翻译数据集

wmt数据集包括德语翻译成英语、法语翻译成英语等数据集。数据集级量级在百万级别。

## 研究背景

Research background

# 深度之眼 deepshare.net



### 翻译效果衡量指标bleu

bleu采用了一种N-gram的匹配规则,去比较议文和参考译文n组词的相似比。

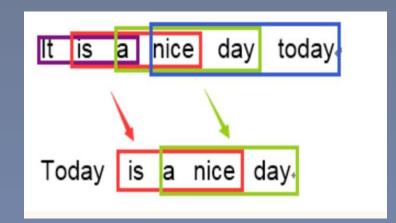
参考译文 It is a nice day today

译文

Today is a nice day











Research background







### 翻译效果衡量指标bleu

重点 重点来了!

参考译文

the the the



译文

The cat is standing on the ground

Countclip = min(Count, Max\_Ref\_Count)



2

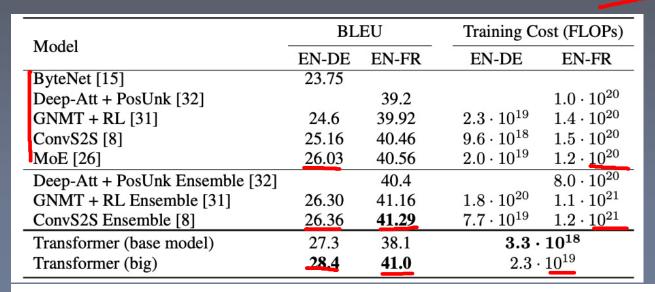
$$P_n = \frac{\sum_{i} \sum_{k} \min(h_k(c_i), \max_{j \in m} h_k(s_{ij}))}{\sum_{i} \sum_{k} \min(h_k(c_i))}$$



$$BLEU = BP imes exp(\sum_{n=1}^{N} Wn log P_n)$$



#### Research Results



Layer Type	Complexity per Layer	Sequential Operations	Maximum Path Length
Self-Attention	$O(n^2 \cdot d)$	O(1)	O(1)
Recurrent	$O(n \cdot d^2)$	O(n)	O(n)
Convolutional	$O(\vec{k})  n \cdot d^2)$	O(1)	$O(log_k(n))$
Self-Attention (restricted)	$O(r \cdot n \cdot d)$	O(1)	O(n/r)



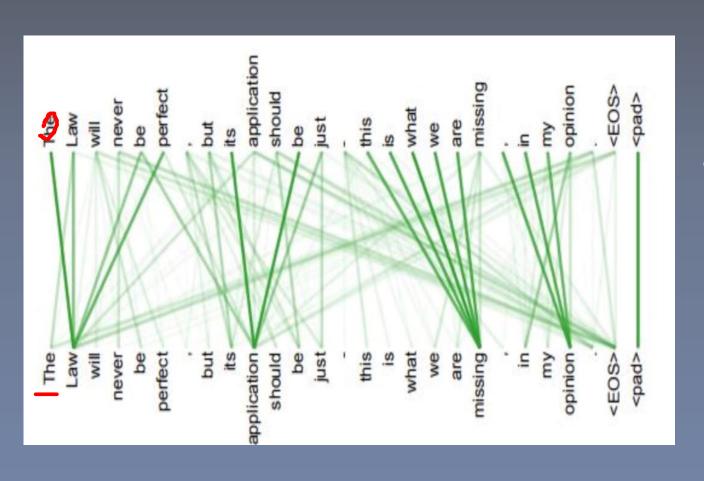
1 在WMT 2014English-to-German 翻译任务上比其它模型的bleu值高出两个点。

2 时间复杂度上和传统模型相比大大降低,还可以用于并行。



#### Research Results





3 self-attention模型具有更强的可解释性,左图 attention结果显示了不同词语之间的关联信息。

## 研究意义

Research Meaning

#### Transformer历史意义

- · 提出self-attention, 拉开了非序列化模型的序幕。
- 为预训练模型的到来打下了坚实的基础

nlp领域

序列化模型占主导地位

2017

里程碑Transformer





重点 重点来了!

nlp领域

提出一种新的attention方式,实现非序列化模型的并行化,提高效率

self-attention

LSTM为代表

## 研究意义

Research Meaning

#### Transformer历史意义

- · 提出self-attention, 拉开了非序列化模型的序幕。
- 为预训练模型的到来打下了坚实的基础

#### 基于transformer结构的预训练模型:

bert(采用的transformer的encoder部分) gpt(采用的transformer的decoder部分) albert等tingybert模型。











# 论文泛读

Strcuture of Paper



### 论文结构

#### Structure of Papers



#### 摘要 Abstruct

介绍背景及提出 Transformer模型,在 WMT翻译数据集上比 最好模型的bleu值高出 两个百分点



提出序列化模型的弊端; 并提出本文的模型

The Architecture

Transformer网络结构及其内部细节: Scaled Dot-Product Attention, Multi-Head Attention, Positional Encoding.

**Training** 

*5* 

训练语料以及硬件、超参数设置介绍

Results

6

Transformer的实验结果对比

Why Self-attention

分析self-attention和cnn、 Istm的时间复杂度。

**Discussion** 

计划将transformer结构 应用于除翻译外的其它领

The Backgroud

传统卷积模型存在学习 远距离依赖困难的弊端, 并提出自注意力机制

abstract



#### 摘要核心

- 1. 常用的序列模型都是基于卷积神经网络或者循环神经网络,表现最好的模型也是基于encoderdecoder框架的基础加上attention机制。
- 2. 提出一种基于attention机制的新模型transformer, 抛弃了传统的模型结构。
- 3. 模型在2014WMT翻译数据集上,比现存最好的模型的bleu值高2个点。



### 论文小标题

#### Paper title

- 1. Introduction
- 2. Backgroud
- 3. Model Architecture
  - 3.1 Encoder and Decoder Stacks
  - 3.2 Attention
    - 3.2.1 Scaled Dot-Product Attention
    - 3.2.2 Multi-Head Attention
    - 3.2.3 Applications of Attention in our Model
  - 3.3 Position-wise Feed-Forward Networks
  - 3.4 Embeddings and Softmax
  - 3.5 Positional Encoding

- 4. Why Self-Attention
- 5 Training
  - 5.1 Training Data and Batching
  - 5.2 Hardware and Schedule
  - 5.3 Optimizer
  - 5.4 Regularization
- 6 Results
  - 6.1 Machine Translation
  - 6.2 Model Variations
- 7 Discussion



# seq2seq以及 attention的回顾

Strcuture of Paper





深度之眼

deepshare.net

 $Attention(Q, K, V) = softmax(QK^T)V$ 



# 本课回顾及下节预告

Review in the lesson and Preview of next lesson



## 本课回顾

#### Review in the lesson



#### 01 课程安排

3个课时,导读、精读、代码,6个部分。

#### 02 论文总览

论文总共包含7个部分,论文主要介绍self-attention机制并验证其有效性。

#### 03 研究背景及成果意义

学习到一个机器翻译数据集的衡量指标bleu。 Transformer和预训练模型之间的关系。



### 下节预告

Preview of next lesson



#### 01 Transformer结构

讲解Transformer的结构,为什么transformer可以解决传统序列 化模型的获取长文依赖难?

#### 02 self-attention结构

讲解self-attention的结构,self-attention和传统的attention机制有什么不一样的地方

#### 03 实验设置及结果分析

网络超参数设置,学习率,batchsize等 实验结果分析对比

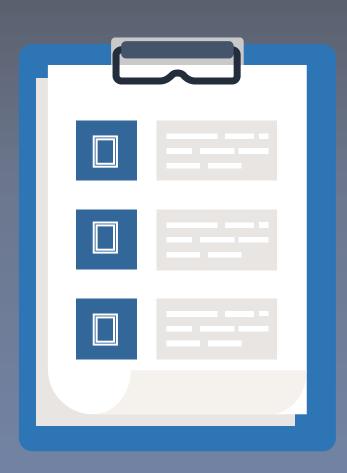
#### 04 论文总结

总结论文中创新点、关键点及启发点



## 下节课前准备

Preview of next lesson



- 下载论文
- 泛读论文
- 筛选出自己不懂的部分,带着问题进入下一课时

# 结语-

循循而进,欲速则不达也。



联系我们:

电话: 18001992849

邮箱: service@deepshare.net

Q Q: 2677693114



公众号



客服微信