

Transformer 代码从零解读

【代码解析】



扫码关注微信公众号

文章周更

知识分享

一起进步

求关注,求点赞,求一切!!

三类应用

1. 机器翻译类应用-Encoder和Decoder共同使用

2. 只使用Encoder端-文本分类BERT和图片分类VIT

3. 只使用Decoder端-生成类模型

整体看是这样的

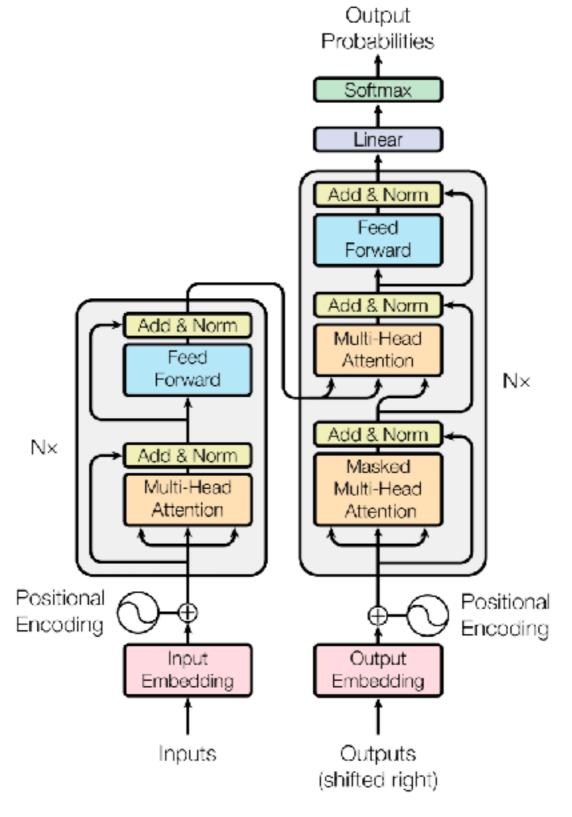
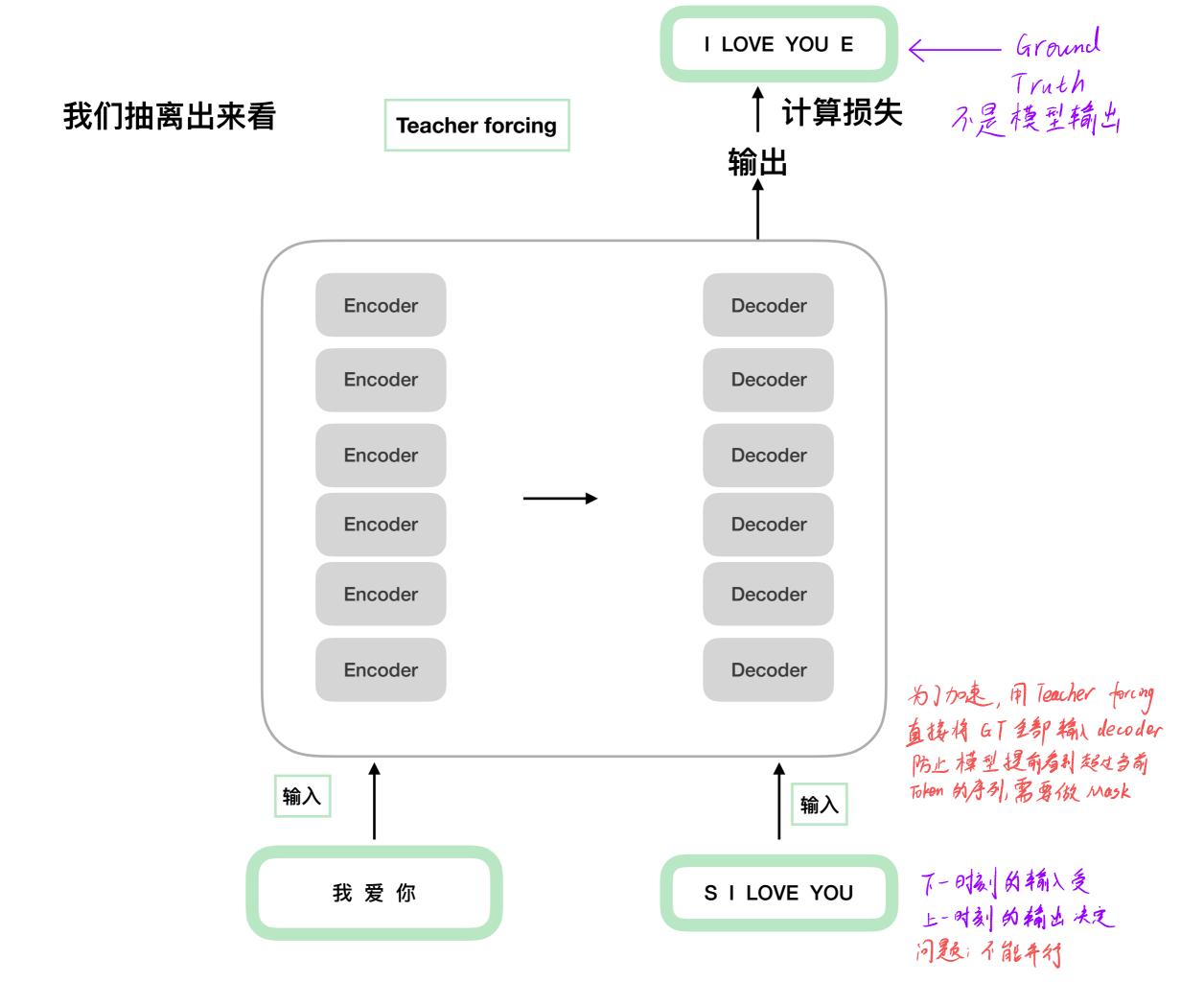
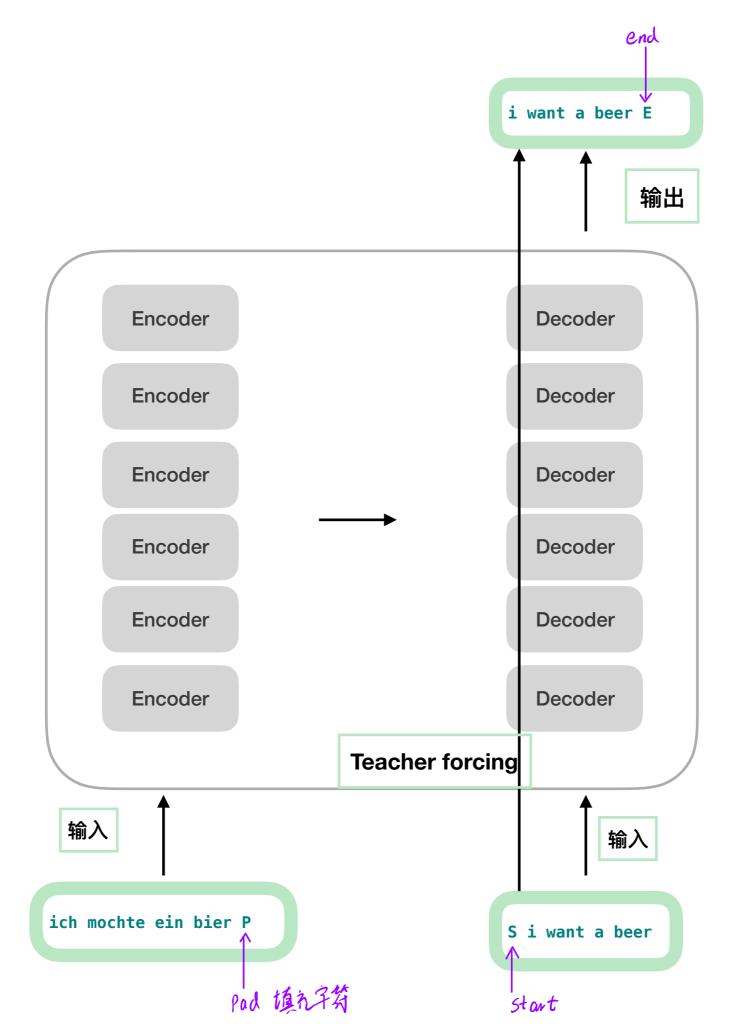


Figure 1: The Transformer - model architecture.





句子真实长度为

别	休	息	,	卷	起	来			7
今	天	天	气	真	不	错	啊		8
大	家	好	,	都	吃	饭	了	吗	9
真	不	错	哈						4

假设max_len=8 组业有效矩阵

						-	-8-	句子真实长度为
别	 休	息	,	巻	起	来	P	7
今	天	天	气	真	不	错	啊	8
大	家	好	,	都	吃	饭	了	9
真	不	错	哈	P	P	Р	P	4

复现代码心得体会

1. 从整体到局部

2. 搞清楚数据流动形状,非常关键

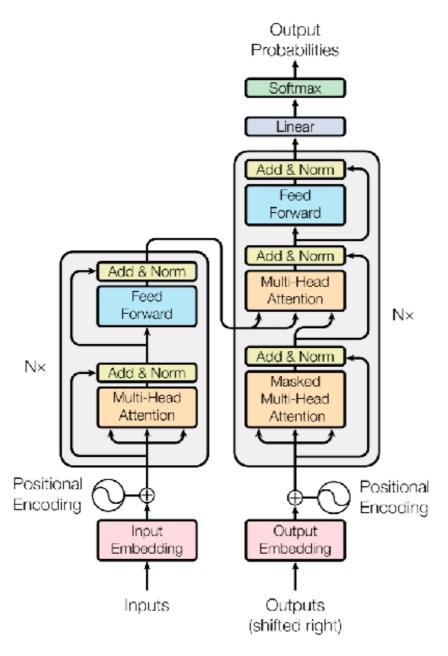


Figure 1: The Transformer - model architecture.

位置编码公式

512个维度

$$PE_{(pos,2i)} = sin(pos/10000^{2i/d_{\text{model}}})$$

 $PE_{(pos,2i+1)} = cos(pos/10000^{2i/d_{\text{model}}})$

两个共有的部分: e^(-(2i)/dmodel*log(10000))

$$\operatorname{Attention}(Q, K, V) = \operatorname{softmax}(\frac{QK^T}{\sqrt{d_k}})V$$

为什么需要告诉后面模型哪些位置被PAD填充

	卷	起	来	PAD	
卷	20	5	4	9	softmax
起	5	30	8	12	softmax
来	4	8	15	14	softmax
PAD	9	12	14	40	softmax

符号矩阵

	卷	起	来	PAD				
卷	20	5	4	9	0	0	0	1
起	5	30	8	12	 0	0	0	1
来	4	8	15	14	0	0	0	1
PAD	9	12	14	40	0	0	0	1

输入 **Thinking** Machines X₂ 词嵌入 X₁ WQ 查询向量 q₂ q₁ WK k₁ k₂ 键向量 值向量 W۷

自注意力的mask

devoder 其案有两种码 来 E 20 PAD ② MASK

	卷	起	来	Ε
	S	卷	起	来
S	0	1	1	1
卷	0	0	1	1
起	0	0	0	1
来	0	0	0	0