Transformer相关—— (1) Encoder-Decoder 框架

Transformer相关——(1) Encoder-Decoder框架

引言

Transformer采用经典的encoder-decoder框架,是一个基于self-attention来计算输入和输出表示的模型,现已被应用于计算机视觉、自然语言处理等领域,都有非常好的效果。

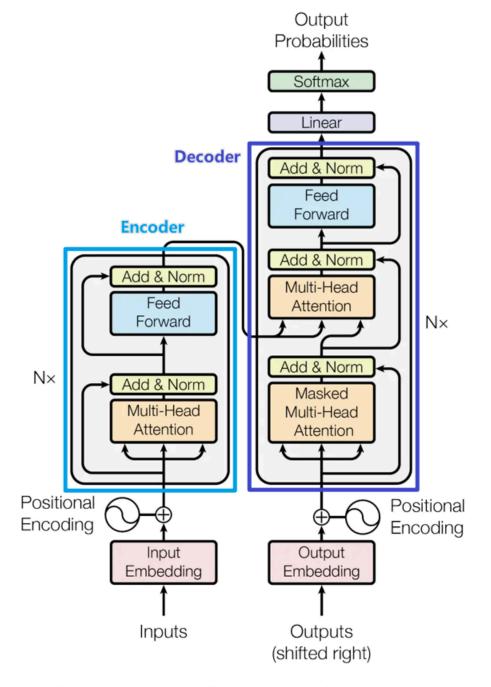


Figure 1: The Transformer - model architecture.

从这篇开始的"Transformer相关"博文,将尽可能覆盖Transformer触及的相关知识,一起手撕Transformer~

Encoder-Decoder框架

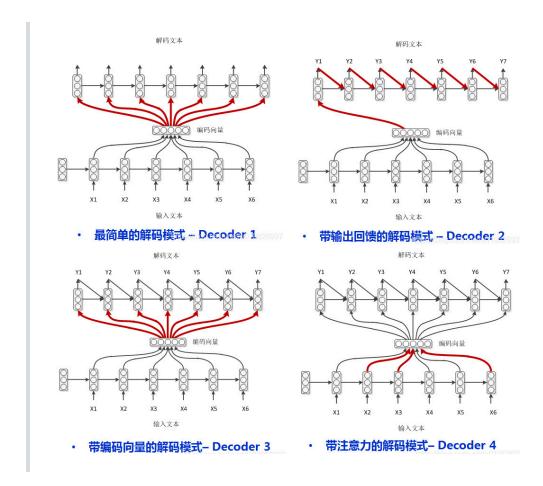
Encoder-Decoder框架可以看作是一种深度学习领域的研究模式,即:将现实问题转化为一类可优化或者可求解的数学问题,利用相应的算法来实现这一数学问题的求解,然后再应用到现实问题中,从而解决了现实问题。

Encoder-Decoder框架分为Encoder(编码器)和Decoder(解码器)两个部分,分别实现 现实问题->数学问题的转化 和 求解数学问题->现实问题解决方案的转

对于文本领域的Encoder-Decoder框架的实际模型案例比如,输入一个句子序列 X_1, X_2, X_3 ...经过encoder进行非线性编码,获得一个向量C(中间语义表示),decoder根据这个向量和之前生成的历史信息去生成另外一个句子 Y_1, Y_2, Y_3 ...。需要注意的是,这里的 Y_i 除了受向量C的影响,通常还受前序逐步生成的历史信息影响,即: $Y_i = Decoder(C, y_1, y_2, \ldots, y_{i-1})$ 。



四种Encoder-Decoder模式



Encoder-Decoder框架特点

- 1 它是一个end-to-end的学习算法;
- 2 不论输入和输出的长度是什么,中间的向量C的长度都是固定的(导致存在信息缺失问题);
- 3 根据不同的任务可以选择不同的编码器和解码器(可以是CNN、RNN、LSTM、GRU等)。

Encoder-Decoder框架应用

基于Encoder-Decoder框架设计的模型可以应用于: 机器翻译、对话机器人、诗词生成、代码补全、文章摘要、语音识别、图像描述生成等方面。



Encoder-Decoder框架缺点

基础Encoder-Decoder框架存在的最大问题在于信息缺失。

Encoder将输入(Source)编码为固定大小的向量的过程是一个"信息有损的压缩过程",信息量越大,转化得到的固定向量中信息的损失就越大,这就得Decoder无法直接无关注输入信息的更多细节。输入的序列过长,先输入的内容携带的信息可能会被后输入的信息稀释掉或被覆盖了,那么解码的时候一开始就没有获得输入序列足够的信息,可能会导致模型效果比较差。

参考文献

Encoder-Decoder综述理解(推荐)

从Encoder-Decoder(Seq2Seq)理解Attention的本质

Encoder-Decoder 和 Seq2Seq