# Sentence Matching With Deep Self-Attention and Co-Attention Features

# Introduction

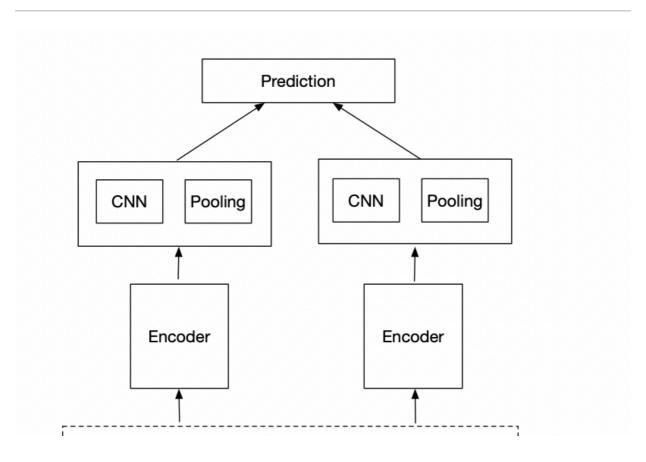
### **Motivation**

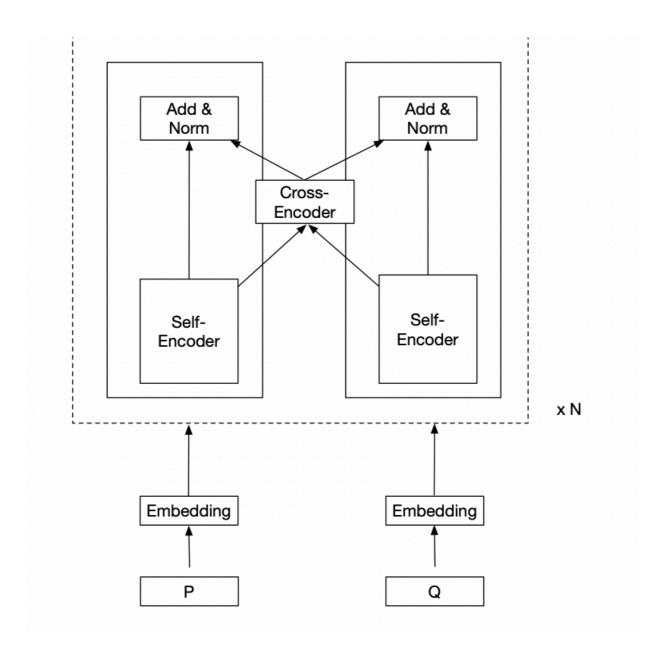
- Transformers 强大编码能力;
- Transformers运行速度优势;

#### Contribution

- 目前来看,第一个在编码阶段仅使用Attention机制,其他论文均是要用CNN或者LSTM提取特征
- 保持领先的准确率的同时,减少模型推理时间

# **Framework**





### **Embedding**

使用预训练好的开源词向量, glove-800B-300D

### Self-Encoder

使用Self-Attention对句子进行编码

### **Cross-Encoder**

使用Cross-Attention对两个句子进行交互编码

#### **Add-Norm**

Add是一个残差连接, Norm是一个LayerNorm

### **CNN-Pooling**

CNN-Pooling是指使用TextCNN对输出进行Pooling操作

# **Prediction**

Prediction是一个两层的全联接网络,输入是[a, b, a-b, abs(a-b), a \* b]

# **Experiments**

### **Experiments on SNLI**

Todo

Num	Model	Acc on SNLI test
1	ESIM	88.6
2	RE2	88.9
3	DRCN	88.9
4	Our Model	88.72

注意: 88.72是之前跑出来的, 当时没保存模型, 记得大概模型参数, 现在在复现

### **Experiments on Quora**

Todo

### **Experiments on WikiQA**

Todo

# **Conclusion**

- 模型能达到State-of-the-art, 验证了模型的有效性
- 模型推理时间减少了\*\*\*倍,验证了模型的实用性