BERT

· NLP里的迁移学习

- 使用预训练好的模型来抽取词句特征(例如word2vec和语言模型)
- 不更新预训练好的模型
- 需要构建新的网络来抓取新任务需要的信息(如word2vec忽略时序信息)

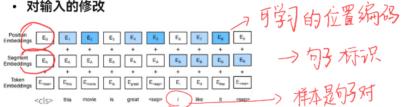
BERT的动机

- 基于微调的NLP模型、权重复用
- 预训练的模型抽取了足够多的信息
- 新任务只需要增加一个简单的输出层

· BERT的架构

- · 只有编码器的Transformer
- 两个版本: base(12 Transformer block, 768 hidden size, 12 head, parameters 110M); large(24 Transformer block, 1024 hidden size, 16 head, parameters 110M)
- 在大规模数据训练 > 3B词





• 预训练任务1: 掩码语言模型

- Transformer 编码器是双向的、标准语言模型要求是单向的
- 带掩码的语言模型每次随机(15%概率)将一些词元换成<mask>
- 因为微调任务中不出现<mask>
 - 80%概率下将选中的词变<mask>
 - 10%概率下换成一个随机词元
 - 10%概率下保持原有词

• 预训练任务2: 下一句子预测

- 预测一个句子对中两个句子是不是相邻
- 训练样本中: 50%概率选择相邻句子对, 50%概率选择随机句子对
- 将<cls>对应输出放入一个全连接层来预测

总结

- BERT针对微调来设计
- · 基于Transformer的编码器做了如下修改
 - 模型更大、训练数据更多
 - 输入句子对, 片段嵌入, 可学习的位置编码
 - 训练时的两个新任务