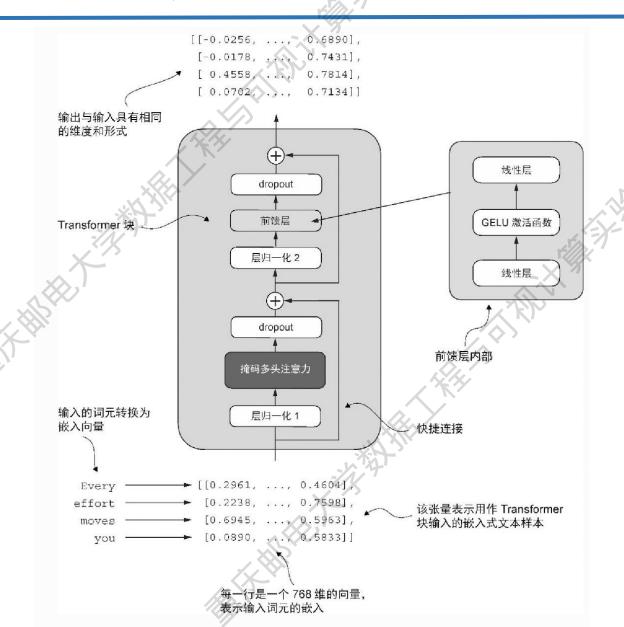


大语言模型预训练(二) —GPT模型预训练

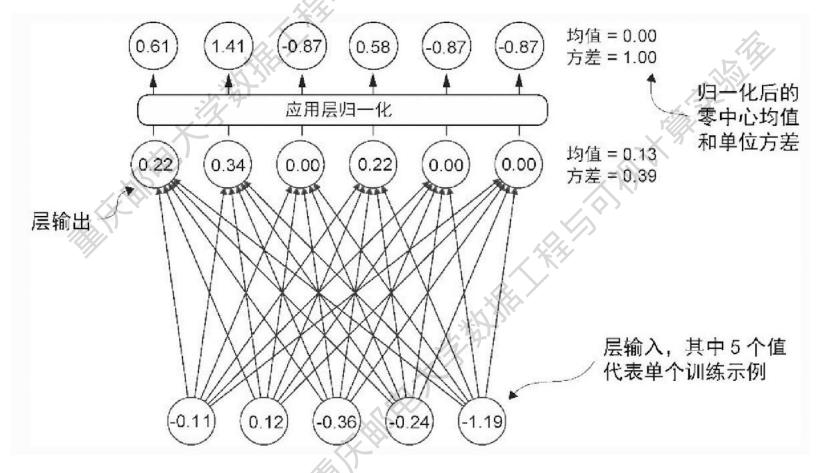
Transformer模块的结构



层归一化

层归一化是大语言模型中的重要组件。其目的是调整神经网络层的输出,使其均值为0,方差为1,提高模型训练过程的可靠性和稳定性。完成实验任务19-

20。

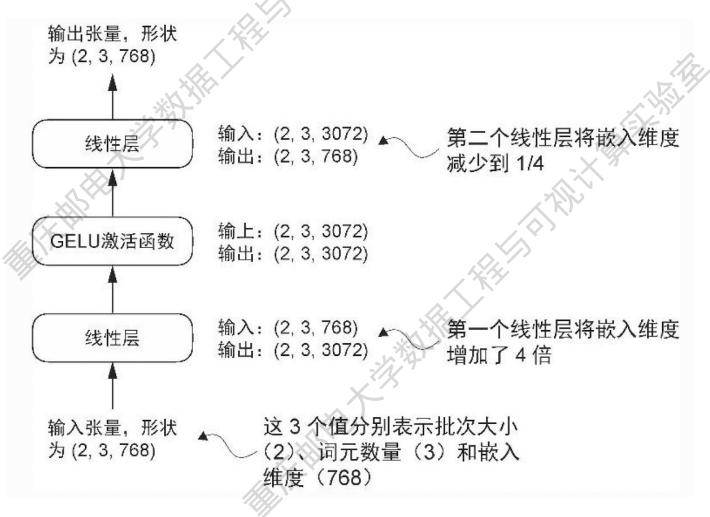


前馈神经网络层

前馈神经网络层在提升模型学习和泛化能力方面非常关键。该模块保持输入和输出维度一致,

通过第一个线性层将嵌入维度扩展到更高维度,应用GELU激活函数,通过第二个线性层将维

度缩回原始大小。

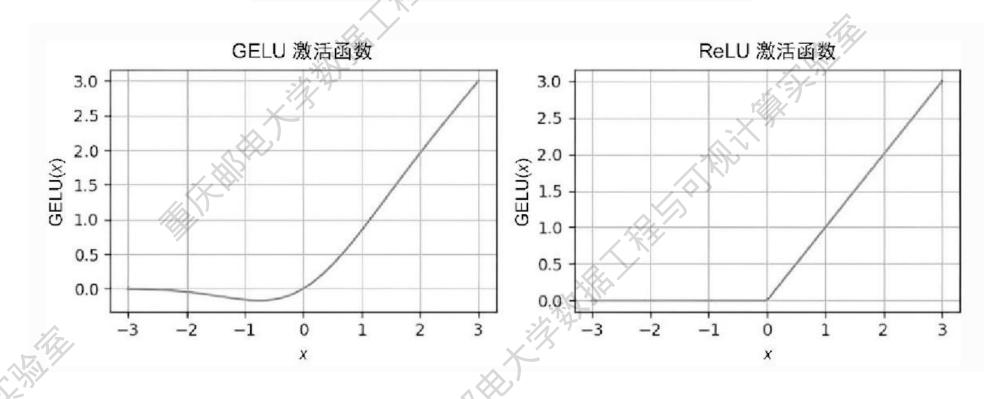


前馈神经网络层

与ReLU激活函数相比,GELU是更为复杂且平滑的激活函数,能够提升深度学习模型的性能。

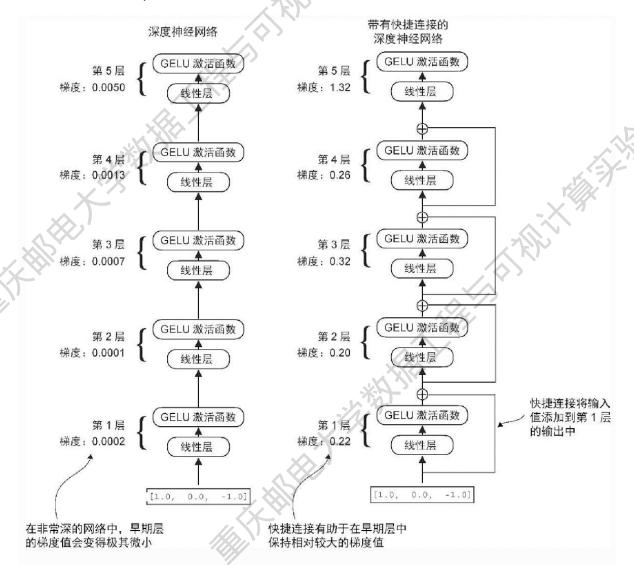
完成实验任务21。

GELU(x) $\approx 0.5 \cdot x \cdot \left(1 + \tanh\left[\sqrt{\frac{2}{\pi}} \cdot \left(x + 0.044715 \cdot x^3\right)\right]\right)$



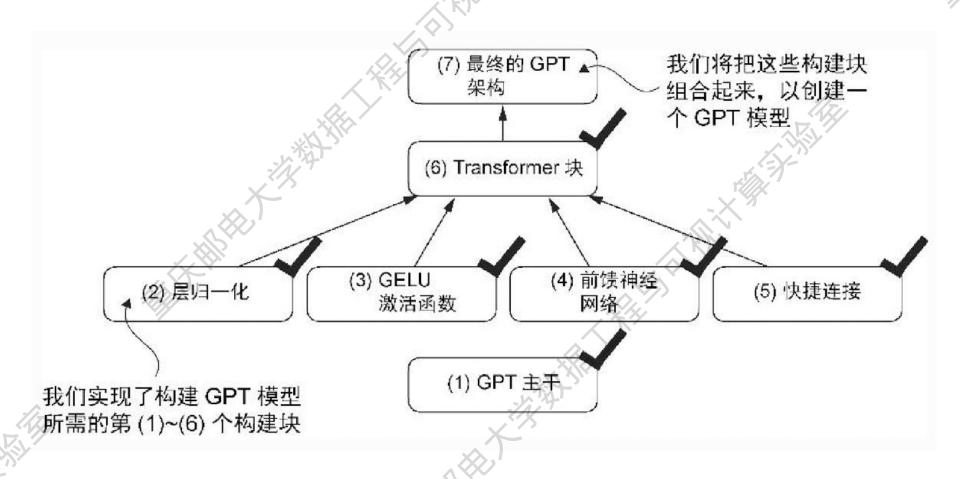
实现Transformer模块

快捷连接可以跳过一个或多个层,能够缓解梯度消失问题。



实现Transformer模块

实现Transformer模块,包括:层归一化、前馈神经网络和快捷连接。完成实验任务22。

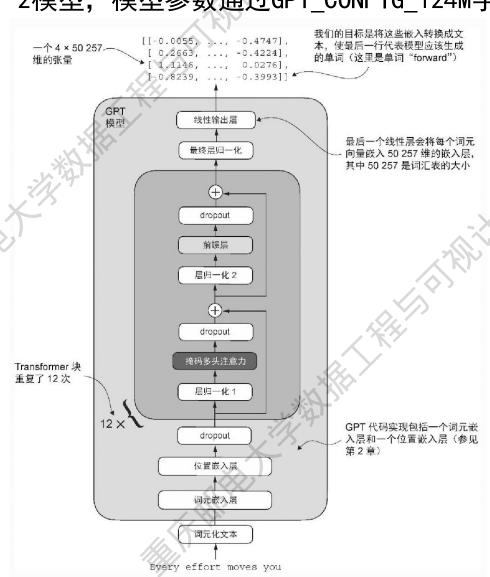


实现GPT模型

实现参数量为1.24亿的GPT-2模型,模型参数通过GPT_CONFIG_124M字典指定。完成实验任务

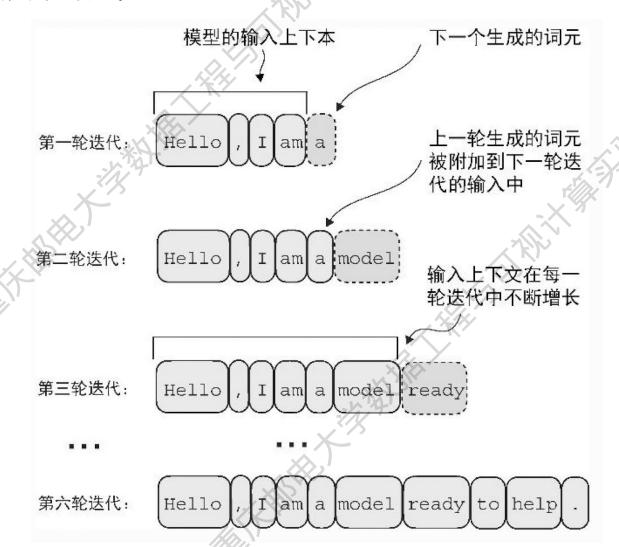
23。

为什么实现GPT-2? GPT-2是开源模型, 规模较小,可以在 笔记本电脑上运行。 相比之下,在单个 V100GPU上训练GPT-3需要355年。



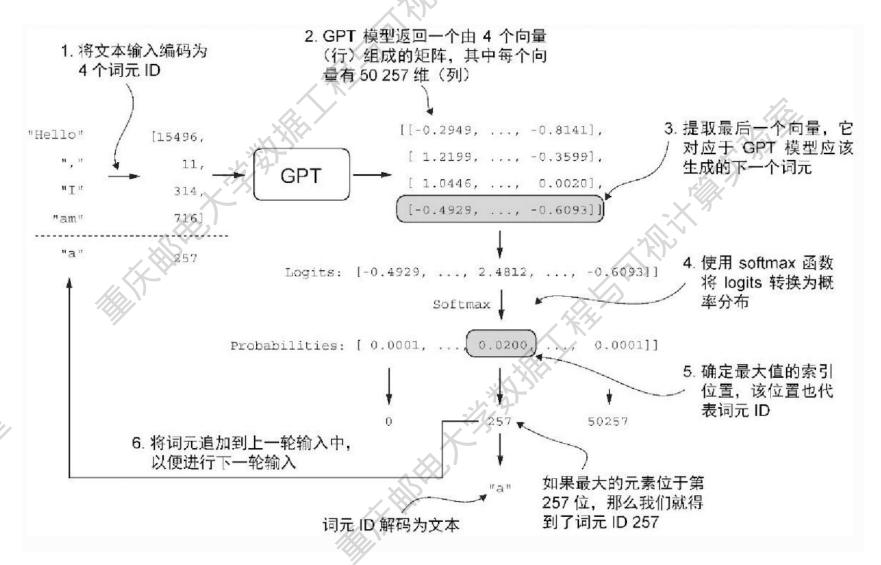
使用GPT模型生成文本

大语言模型逐步生成文本的过程

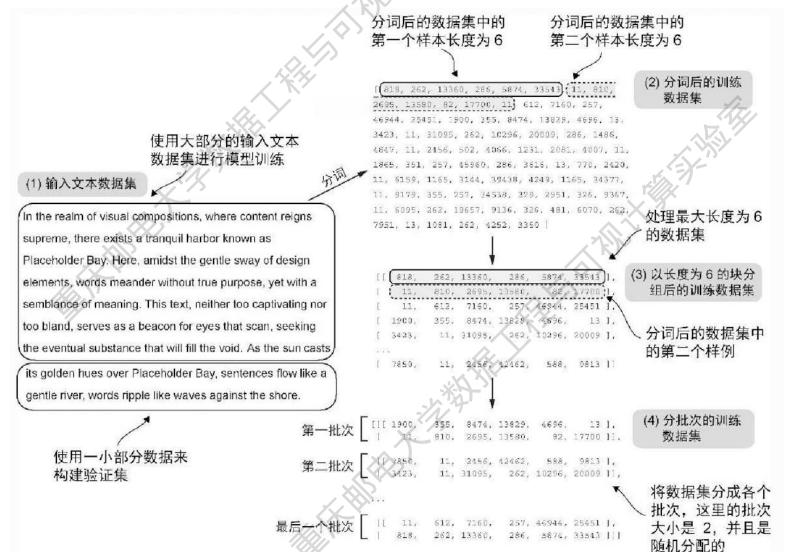


使用GPT模型生成文本

大语言模型在一次迭代中生成词元的过程。完成实验任务24-25。



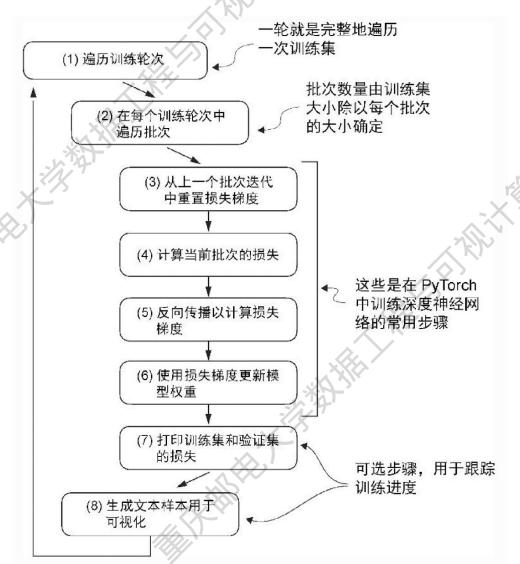
使用短篇小说作为数据集,准备预训练数据。完成实验任务26。



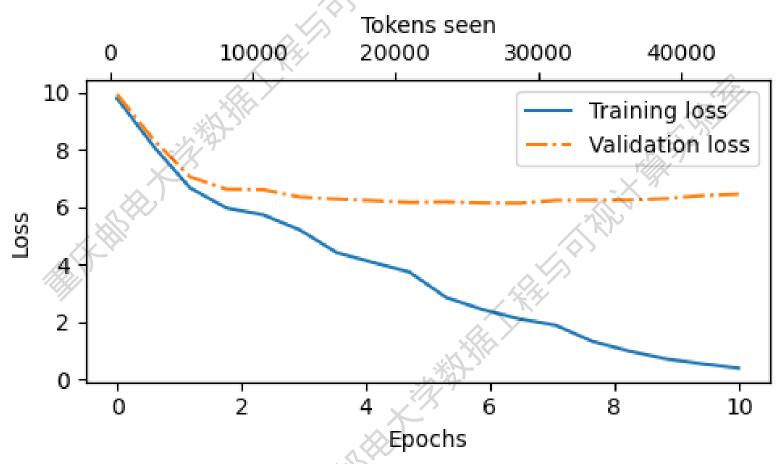
大模型预训练的损失函数:交叉熵(负平均对数概率),交叉熵度量预测结果概率分布和真实标签概率分布之间的差距。交叉熵越小说明模型预测结果越准确。模型的训练过程就是采用反向传播最小化损失函数。

```
[[ 0.1113, -0.1057, -0.3666,
       logits
                   [[[1.8849e-05, 1.5172e-05, 1.1687e-05, ..., ]]]
       概率
                 = [7.4541e-05, 3.1061e-05, 1.1563e-05, ..., ]
3
      目标概率
                 = [-9.5042, -10.3796, -11.3677, ..., ]
     对数概率
    平均对数概率
                 = -10.7940
                              负平均对数概率就是
                              需要计算的损失
   负平均对数概率
                 = 10.7940
```

使用Pytorch训练大语言模型的步骤。完成实验任务27。



画图查看模型的训练集损失和验证集损失。完成实验任务28。



课后实验任务:在一个中文数据集上实现GPT模型预训练,并使用它生成文本