DDNL

Assignment 4

程琪聪 2153834

2024年3月28日

1 解释一下 RNN, LSTM, GRU 模型.

1.1 循环神经网络 (RNN)

RNN 是一种经典的神经网络架构, 其特点在于具有循环连接, 允许信息在网络内部进行持续传递。这使得 RNN 能够处理序列数据, 并且对于具有时间相关性的数据, 如时间序列或文本等非常有效。

然而,传统的 RNN 存在梯度消失和梯度爆炸等问题,这些问题限制了 RNN 在处理长序列时的效果。为了解决这些问题,出现了一些改进的 RNN 变体,其中最著名的是 LSTM 和 GRU。

1.2 长短期记忆网络 (LSTM)

长短期记忆网络是一种特殊类型的 RNN,旨在克服传统 RNN 中的长期依赖问题。LSTM 引入了三个门控结构:遗忘门、输入门和输出门,以及一个内部状态单元。这些门控结构允许 LSTM 有选择地忘记、记忆或输出信息,从而有效地处理长期依赖关系。LSTM 通过学习何时更新其内部状态以及何时忘记信息,使其能够更好地捕捉序列中的长期模式。

1.3 门控循环单元 (GRU)

门控循环单元是另一种改进的 RNN 变体,旨在简化 LSTM 并减少其参数数量。与 LSTM 类似,GRU 也具有更新门和重置门,但合并了状态和

输出,并且没有单独的内部状态单元。GRU 相对于 LSTM 更容易训练,并且具有更少的参数,因此在一些场景下可能更受欢迎。

1.4 比较

- LSTM 比传统的 RNN 效果更好,尤其是在处理长序列时,因为它能够更好地捕捉长期依赖关系。
- GRU 是对 LSTM 的一种简化,具有更少的参数和门控结构,因此在某些情况下训练速度更快,同时效果也可以与 LSTM 相媲美。

2 叙述一下这个诗歌生成的过程。

2.1 数据预处理

程序首先从文本文件中读取诗歌数据,并进行预处理,包括去除特殊符号、标点符号,以及长度过长或过短的诗歌。将每首诗歌转换为一个向量,其中每个字被映射为一个整数索引。同时建立一个字典,将每个字映射到其对应的整数索引。

2.2 模型构建

该程序中使用了一个简单的 RNN 模型,包括一个嵌入层 (embedding layer) 和一个 RNN 层。嵌入层将每个字的整数索引转换为密集的向量表示。RNN 层接收嵌入向量序列作为输入,并输出下一个字的预测结果。

2.3 训练模型

使用生成的批量数据进行模型的训练。每个批次包含多个诗歌向量,其中每个诗歌向量由一串字的整数索引组成。模型的训练目标是最小化损失函数,损失函数衡量模型的预测结果与实际下一个字的差异。

2.4 生成诗歌

训练完成后,可以使用模型生成新的诗歌。用户指定一个开始的字作为输入,并通过模型预测接下来的字,逐步生成一首完整的诗歌。

3 训练及生成结果

图 1: 训练过程

日不知何处,何人不可知。 红叶斜花里,山上春风吹满楼。 山南海江风,一人无处处,不知何处不堪归。 夜无限日,不见金陵人上,何必不知何处处。 湖南草水,风雨夜风声。 海上山不见,不知何处,不得无人不得。 月悠悠悠不见君。

图 2: 生成结果