Report of Deep Learning for Natural Langauge Processing

Yiming Xu 1953999172@qq.com

Abstract

本文对金庸的 16 篇小说进行了语料分析,分别训练了 Seq2Seq 模型和 Transformer 模型,实现文本生成任务,并测试了二者文本生成的效果,根据文本生成结果,对比了 Seq2Seq 模型与 Transformer 模型的优缺点。

Introduction

随着深度学习技术的发展,自动文本生成已成为自然语言处理(NLP)领域的一个热点。 它不仅在聊天机器人、机器翻译、文章撰写等场景中有着广泛的应用,而且对于推动人工智 能(AI)理解与生成人类语言的能力具有重要意义。在众多的神经网络架构中,序列到序列 (Seq2Seq)模型和 Transformer 模型因其卓越的性能和效率而备受关注。Seq2Seq 模型通过编码-解码框架来捕捉输入序列的信息,并生成相应的输出序列; 而 Transformer 模型则通过自注意力机制和位置编码克服了传统 RNN 在长距离依赖问题上的局限性,同时提高了训练速度。

Methodology

M1: Seq2Seq模型

Seq2Seq(Sequence-to-Sequence)模型是一种用于将一个序列转换为另一个序列的深度学习模型,常用于自然语言处理任务,如机器翻译、文本生成、问答系统和摘要生成。Seq2Seq模型的基本架构包括编码器(Encoder)和解码器(Decoder)两部分。编码器接收输入序列,并将其转化为固定长度的向量表示

(上下文向量)。解码器从这个上下文向量开始,逐步生成输出序列。在训练过程中,模型会学习到输入序列和输出序列之间的映射关系,从而能够对新的输入进行有效的预测。

关键组件:

编码器:使用循环神经网络(RNN),如 LSTM 或 GRU,来处理输入序列,提取其特征表示。

解码器:同样采用 RNN 结构,根据编码器的输出生成目标序列。

注意力机制:在某些变体中,模型引入注意力机制,使得解码器能够聚焦于输入序列的不同部分,提高生成的准确度和连贯性。

M2: Transformer模型

Transformer 模型是一种基于注意力机制的深度学习模型,由 Vaswani 等人在 2017 年提出。它专为处理序列到序列的任务而设计,例如机器翻译、文本生成、文本摘要等。与传统的 RNN 或 LSTM 不同,Transformer 完全抛弃了循环结构,采用了并行计算,极大地提高了训练效率和性能。

Experimental Studies

本实验对比分析了 Seq2Seq 和 Transformer 两种模型在文本生成任务上的表现,特别聚焦于金庸的经典武侠小说《笑傲江湖》的文本生成。通过训练两种模型,我们旨在观察它们在处理此类特定领域文本时的不同表现。

数据集:从《笑傲江湖》中抽取大量文本段落作为训练数据。

Seq2Seq 模型:采用经典的编码器-解码器架构,其中编码器负责理解输入序列,解码器则基于编码器的输出生成新的文本序列。

训练结果: 见锦衫剑士左胸口猛地一扬,锦衫剑士伸缩腿,取敌人咽喉 Transformer 模型: 基于自注意力机制设计,能够并行处理输入序列,理论 上更适合处理长依赖关系和大规模数据集。

训练结果:外面屋顶上一声轻响,一抬头,只见一条黑影从房顶上纵跃而过

Conclusions

本次实验表明,在文本生成任务中,Transformer 模型虽然在训练时间和计算资源消耗上高于 Seq2Seq 模型,但在生成文本的质量和连贯性方面展现出了明显的优势。对于追求高质量文本生成的应用场景,Transformer 模型是更为理想的选择。然而,若考虑训练效率和资源消耗,则 Seq2Seq 模型在某些情况下仍具有一定的竞争力。未来研究可以进一步探索如何优化 Transformer 模型的训练效率,同时保持其生成文本的质量。