

研究生学习工作周报

院	系	人工智能学院		
专	<u>\ \rightarrow\ </u>	电子信息		
姓	名	佘依函		
学	号	231226006052		
导	师	周静 张俊驰		
周报日期		2023年10月06日		

摘要

- 1. 研究 Transformer 是否可以应用于数学建模的赛题
- 2. R2VOS 代码复现
- 3. 本周总结及下周安排

目录

摘要.		Ι
第一章	章 学习工作总结	1
1.	.1 Transformer 在数学建模中的应用	1
1.	.2 R2VOS	2
1.	.3 工作内容	2
第二章	章 第六周总结及第七周学习计划	3
参考.		4

第一章 学习工作总结

1.1 Transformer 在数学建模中的应用

Transformer 模型是一种强大的自然语言处理(NLP)模型,通常用于处理序列数据,如文本。它在NLP任务中取得了很大的成功,但它的应用范围不仅限于NLP领域。 虽然 Transformer 最初是为了处理文本序列而设计的,但它也可以用于其他领域的序列数据,如时间序列数据。图 1 为 Transformer 的网络架构。

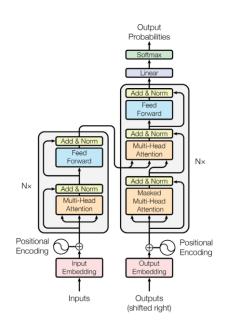


图 1.1 Transformer 网络架构

对于预测出血性脑卒中或任何医学诊断任务,使用 Transformer 模型可能需要一些特殊的注意事项和适应。以下是一些需要考虑的因素:

数据类型: 首先,需要具有适当的医学数据集,其中包括与出血性脑卒中相关的临床数据。这些数据可以包括患者的生理指标、症状、医学影像数据等。这些数据可能需要进行预处理和特征工程,以适应 Transformer 模型的输入要求。

数据标签:需要有与每个样本关联的正确标签,以指示该样本是否属于出血性脑卒中的类别。

模型架构: Transformer 模型的架构通常用于序列到序列的任务,例如机器翻译。 在医学领域,可能需要修改 Transformer 的架构,以适应不同的任务,例如分类任务 (预测是否为出血性脑卒中)。

数据量: 大多数深度学习模型需要大量的数据来进行训练。确保你有足够数量的 医学数据来训练一个可靠的模型。

解释性:在医学领域,模型的解释性通常很重要。你可能需要考虑如何解释 Transformer模型的预测,以便医生和临床专家能够理解和信任模型的决策。

1. 2 R2V0S

对 Robust Referring Video Object Segmentation with Cyclic Structural Consensus 的代码进行代码阅读和复现,对模型部署部分的代码进行了注释,同时对输入的数据集以及参数设置进行了了解。

1.3 工作内容

对领导留言板进行爬取。

第二章 第六周总结及第七周学习计划

序号	上周任务	完成情况及备注	本周任务				
1	研究 Transformer 是否可以应用于数学建模的赛题	完成	R2VOS 代码复现				
2	R2VOS 代码复现	正在阅读 demo.py	Position-guided Text Prompt for Vision-Language Pre- training 论文阅读				
3							
备注:							

参考

- 1. https://github.com/lxa9867/R2VOS.git
- 2. https://arxiv.org/abs/1706.03762v7
- 3. https://arxiv.org/abs/1706.03762v7