

# 基于多模态 MRI 的阿尔茨海默病早期诊断模型研究

叶成福

中南林业科技大学, 电信学院, 湖南 长沙 410004

\*通信作者, E-mail: yecf@lemniscare.com

**摘要:** 阿尔茨海默病 (AD) 是老年人中最常见的神经退行性疾病之一, 其早期诊断对于治疗和管理具有重要意义。随着医学影像技术的进步, 多模态磁共振成像 (MRI) 作为一种非侵入性且高分辨率的影像技术, 为 AD 的早期诊断提供了新的机会。本文综述了基于深度学习的多模态 MRI 在 AD 早期诊断中的应用研究进展。首先介绍了 AD 的影像学特征及其在 MRI 图像中的表现, 然后详细讨论了目前主要的深度学习模型及其在多模态 MRI 数据分析中的应用。此外, 本文还探讨了当前技术面临的挑战及未来研究方向。

**关键词:** 深度学习; 多模态 MRI; 阿尔茨海默病; 早期诊断; 神经影像学  
doi 号

## A Multimodal MRI-based Model for Early Diagnosis of Alzheimer's Disease

YE Chengfu

Faculty of Telecommunications, Central South University of Forestry and Technology, Changsha, Hunan 410004

\*Corresponding author, E-mail: yecf@lemniscare.com

**Abstract:** Alzheimer's disease (AD) is one of the most common neurodegenerative diseases among the elderly population, and early diagnosis is crucial for treatment and management. With advancements in medical imaging technology, multimodal magnetic resonance imaging (MRI) has emerged as a non-invasive and high-resolution imaging modality, providing new opportunities for early diagnosis of AD. This review summarizes the recent progress in the application of deep learning-based multimodal MRI for early diagnosis of AD. It begins with an introduction to the radiological features of AD and their manifestations in MRI images, followed by a detailed discussion on current deep learning models and their applications in multimodal MRI data analysis. Additionally, the paper explores current challenges and future research directions in this field.

**Keywords:** Deep Learning; Multimodal MRI; Alzheimer's Disease; Early Diagnosis; Neuroimaging

### 引言

阿尔茨海默病 (AD) 是一种进行性神经系统退行性疾病, 主要特征是大脑中神经元的退化和死亡, 最终导致认知功能的丧失和日常

生活能力的衰退。随着全球老龄化进程的加速, AD 的患病率不断上升, 成为社会和家庭面临的重大健康问题之一。目前, AD 的确诊通常

依赖于临床表现和认知功能评估,但这些方法往往在病变初期难以提供准确的诊断。

因此,寻找一种早期、准确的 AD 诊断方法显得尤为重要。传统的 MRI 技术能够提供高分辨率的脑部结构影像,显示出 AD 患者脑部的解剖学和形态学变化。随着多模态 MRI 技术的发展,结合不同的成像序列和对比剂,如结构 MRI、功能 MRI (fMRI)、磁共振波谱成像 (MRSI) 等,能够提供更加全面和多维度的脑部信息,有助于深入理解 AD 的发病机制和病理生理过程。

此外,深度学习作为一种新兴的人工智能技术,尤其是卷积神经网络 (CNN) 和生成对抗网络 (GANs) 等模型在医学影像分析中的成功应用,为利用多模态 MRI 进行 AD 早期诊断提供了新的可能性。

## 1 多模态 MRI 技术在阿尔茨海默病中的应用

多模态 MRI 技术在阿尔茨海默病 (AD) 早期诊断中的应用具有重要意义。高分辨率结构磁共振成像 (sMRI) 能够提供脑组织的详细结构信息,特别是对海马体和内嗅皮层的萎缩检测,这些区域的变化是 AD 早期的重要标志<sup>[1]</sup>。扩散张量成像 (DTI) 则通过测量水分子在脑组织中的扩散情况,揭示白质纤维束的完整性和微结构变化,有助于识别 AD 患者的白质损伤。此外,功能磁共振成像 (fMRI) 通过检测脑部活动的血氧水平变化,评估不同脑区之间的功能连接性,揭示 AD 患者在认知任务中的脑功能障碍<sup>[2]</sup>。磁共振波谱成像 (MRS) 则通过分析脑内代谢物的浓度变化,提供关于神经元健康和代谢状态的信息。这些多模态 MRI 技术的结合,使得研究人员能够从多个角度全面了解 AD 的病理变化,提高早期诊断的准确性。

在实际应用中,基于深度学习的多模态 MRI 数据分析方法展现了巨大的潜力。深度学习模型能够自动提取和融合不同模态的影像特征,从而提高 AD 早期诊断的准确性<sup>[3]</sup>。例如,卷积神经网络 (CNN) 在图像分类和特征提取方面表现出色,能够识别出 AD 患者脑部的微小结构变化。长短期记忆网络 (LSTM) 等递归神经网络 (RNN) 在处理时间序列数据方面具有优势,可以分析多模态 MRI 数据中的动态变化。

这些深度学习模型的应用,不仅提高了 AD 早期诊断的准确性,还为个性化治疗方案的制定提供了依据<sup>[4]</sup>。然而,当前技术仍面临数据量不足、模型复杂度高挑战,未来需要进一步优化算法和增加数据样本量,以提高模型的泛化能力和临床应用价值。

## 2 深度学习模型在多模态 MRI 分析中的应用

深度学习模型在多模态 MRI 分析中的应用已经取得了显著进展。多模态 MRI 技术结合了结构磁共振成像 (sMRI)、功能磁共振成像 (fMRI)、扩散张量成像 (DTI) 等多种成像模式,能够提供丰富的脑部信息。然而,如何有效地融合和分析这些多模态数据一直是一个挑战。深度学习模型,特别是卷积神经网络 (CNN) 和递归神经网络 (RNN),在处理和融合多模态数据方面展现了巨大的潜力。CNN 能够自动提取图像中的特征,而 RNN 则擅长处理时间序列数据,这使得它们在多模态 MRI 数据分析中得到了广泛应用。例如,研究人员利用 CNN 提取 sMRI 和 fMRI 图像中的空间特征,并结合 RNN 分析这些特征的时间动态变化,从而提高了阿尔茨海默病 (AD) 早期诊断的准确性<sup>[5]</sup>。

在多模态 MRI 数据分析中,深度学习模型的应用不仅限于特征提取和融合,还包括图

像分割和分类。图像分割是将 MRI 图像中的不同脑区进行精确划分的关键步骤，而分类则是根据这些划分结果进行疾病诊断的重要环节。基于深度学习的图像分割模型，如 U-Net 和 SegNet，通过多层卷积和反卷积操作，能够自动学习和提取图像中的重要特征，实现高精度的脑区分割<sup>[6]</sup>。

深度学习模型还可以通过多模态数据的联合分析，提高疾病分类的准确性。例如，研究人员利用多模态 MRI 数据训练深度学习模型，成功实现了对 AD 患者和健康个体的高精度分类。这些应用不仅提高了多模态 MRI 数据分析的效率，还为个性化医疗提供了新的可能。

尽管深度学习模型在多模态 MRI 分析中展现了巨大的潜力，但仍面临一些挑战。首先，多模态数据的获取和处理需要大量的计算资源和存储空间，这对硬件设备提出了较高的要求。其次，深度学习模型的训练需要大量标注数据，而医学影像数据的标注通常需要专业医生的参与，成本较高。此外，深度学习模型的复杂性和黑箱特性使得其在临床应用中面临一定的解释性问题。为了克服这些挑战，研究人员正在探索新的算法和技术，如迁移学习和少样本学习，以减少对大规模标注数据的依赖。同时，开发更高效的模型和优化算法，以降低计算资源的需求。

### 3 挑战与未来研究方向

多模态 MRI 技术在阿尔茨海默病（AD）早期诊断中的应用虽然展现了巨大的潜力，但仍面临诸多挑战。首先，数据获取和处理的复杂性是一个主要障碍。多模态 MRI 数据量大且复杂，需要高性能计算资源和先进的算法进行处理和分析。此外，不同模态数据的融合和对齐也是一个难题。如何有效地整合结构磁共振成像（sMRI）、功能磁共振成像（fMRI）

和扩散张量成像（DTI）等多种模态数据，以提高诊断的准确性和可靠性，是当前研究的重要方向<sup>[7]</sup>。此外，数据标注的困难和成本也是一个挑战。医学影像数据的标注通常需要专业医生的参与，耗时且昂贵，这限制了大规模数据集的构建和模型的训练。

未来研究方向之一是优化深度学习算法，以提高多模态 MRI 数据分析的效率和准确性。迁移学习和少样本学习等技术可以在数据量有限的情况下，利用已有的知识和经验，提高模型的泛化能力。此外，开发更高效的模型和优化算法，以降低计算资源的需求，也是未来的重要研究方向。例如，轻量级神经网络和量化技术可以在保证模型性能的前提下，减少计算和存储的开销<sup>[8]</sup>。同时，探索新的数据融合方法和多模态特征提取技术，以提高不同模态数据的协同分析能力，也是未来研究的重点。

另一个重要的研究方向是提高深度学习模型的可解释性和临床应用价值。当前，深度学习模型的黑箱特性使得其在临床应用中面临一定的解释性问题。为了提高模型的透明度和可信度，研究人员正在探索可解释的人工智能（XAI）技术。通过可视化和解释模型的决策过程，医生可以更好地理解和信任模型的诊断结果。此外，结合临床知识和专家经验，开发基于规则的混合模型，也是提高模型可解释性的重要途径。

### 4 结论

多模态 MRI 技术在阿尔茨海默病（AD）早期诊断中的应用展现了巨大的潜力。通过结合结构磁共振成像（sMRI）、功能磁共振成像（fMRI）和扩散张量成像（DTI）等多种成像模式，研究人员能够从多个角度全面了解 AD 的病理变化，提高早期诊断的准确性。深度学习模型在多模态 MRI 数据分析中的应用，不仅提高了特征提取和融合的效率，还在图像

分割和分类方面取得了显著进展。然而，数据获取和处理的复杂性、标注数据的不足以及模型的黑箱特性仍然是当前面临的主要挑战。

未来研究方向应集中在优化深度学习算法、提高模型的可解释性和临床应用价值上。通过不断探索新的算法和技术，结合临床知识和专家经验，多模态 MRI 技术在 AD 早期诊断中的应用将更加广泛和深入，为医学影像分析和疾病诊断提供更强大的支持。

### 参考文献

- [1] 智威覃, 钊刘, 允敏陆, 等. 基于广义卷积神经网络的阿尔茨海默病多模态磁共振图像分类方法研究 [J]. *Sheng Wu Yi Xue Gong Cheng Xue Za Zhi = Journal of Biomedical Engineering*, 2023, 40(2): 217.
- [2] 胡忠婕, 陈楠, 宋海庆, 等. 遗忘型轻度认知障碍和阿尔茨海默病的多模态 MRI 研究进展 [J]. *中华放射学杂志*, 2014(6): 4. DOI: 10.3760/cma.j.issn.1005-1201.2014.06.024.
- [3] 郭伟凡. 基于多模态磁共振影像的阿尔茨海默病早期分类研究 [J]. [2024-08-12].
- [4] 郭春杰. 基于嗅觉 fMRI 及多参数 DTI 的阿尔茨海默病及轻度认知障碍多模态 MRI 研究 [D]. 吉林大学, 2016.
- [5] 沈望舒. 阿尔茨海默病的 MRI 智能识别方法 [J]. [2024-08-12].
- [6] 韩英妹, 李一杰, 张衡, 等. 基于 MRI 分析阿尔茨海默病大尺度脑网络研究进展 [J]. *实用医学杂志*, 2024(004): 040.
- [7] 卓奕楠, 杨鹏, 邓云, 等. 基于多模态典型相关特征表达的阿尔兹海默病诊断 [J]. *中国生物医学工程学报*, 2018, 37(1): 7. DOI: 10.3969/j.issn.0258-8021.2018.01.001.
- [8] 刘学娜, 张新卿. 基于功能磁共振成像的脑网络图论分析及其在阿尔茨海默病中的应用 [J]. *中国现代神经疾病杂志*, 2012, 12(4): 483-487. DOI: 10.3969/j.issn.1672-6731.2012.04.023.

---

版权声明: ©2024 作者所有。  
本文按照 CC BY-NC 4.0 许可协议发表。  
<https://creativecommons.org/licenses/by-nc/4.0/>