



基于深度神经网络 多模态融合的颞叶 内侧癫痫鉴别

Ħ

录

- ・引言
- 深度神经网络基本原理与模型构建
- 多模态数据获取与预处理技术
- ・基于深度神经网络多模态融合方法论述
- ・实验结果展示与分析
- ・讨论与未来工作展望

01

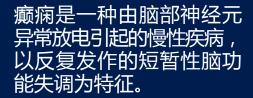
CATALOGUE

引言



癫痫定义







发病原因

癫痫的发病原因多样,包 括遗传、脑部疾病、全身 或系统性疾病等。



症状表现

癫痫发作时,患者可能出现意识丧失、抽搐、口吐白沫等症状,严重影响生活质量。



颞叶内侧癫痫特点及诊断挑战



颞叶内侧癫痫特点

颞叶内侧癫痫是癫痫的一种类型,起源于颞叶内侧结构,如海马、杏仁核等。其发作特点包括腹部不适、恐惧、似曾相识感等先兆,以及自动症、口部自动症等发作表现。



诊断挑战

颞叶内侧癫痫的诊断面临多种挑战。一方面,其症状多样且非特异性,容易与其他疾病 混淆;另一方面,常规脑电图检查在颞叶内侧癫痫中的阳性率较低,使得诊断更加困难

0



深度神经网络与多模态融合在医学领域应用



深度神经网络

深度神经网络是一种模拟人脑神经网络的机器学习技术,具有强大的特征提取和分类能力。在医学领域,深度神经网络已被广泛应用于疾病诊断、图像分析等方面。



多模态融合

多模态融合是指将来自不同模态的数据(如CT、MRI、PET等医学影像数据)进行有效整合,以提高诊断准确性和效率。多模态融合能够充分利用各种模态数据的互补信息,减少单一模态数据的局限性。



在医学领域的应用

深度神经网络与多模态融合技术在医学领域取得了显著成果。例如,在神经影像分析中,利用深度神经网络对多模态影像数据进行处理和分析,可以提高病灶检测的准确性和效率。此外,在疾病诊断和预后评估方面,深度神经网络与多模态融合技术也展现出巨大的潜力。

O2 CATALOGUE

深度神经网络基本原理与模型构建



神经元模型

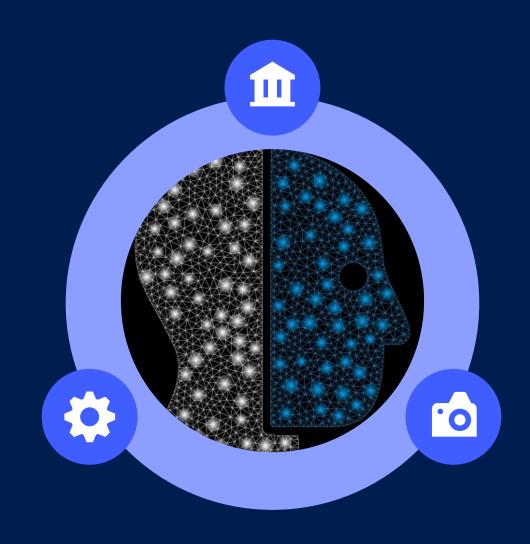
深度神经网络的基本单元是神经元,每个神经元接收输入信号并产生输出信号,通过激活函数实现非线性变换。

前向传播

输入信号通过神经元之间的连接权重进行传递和变换,最终得到输出信号的过程称为前向传播。

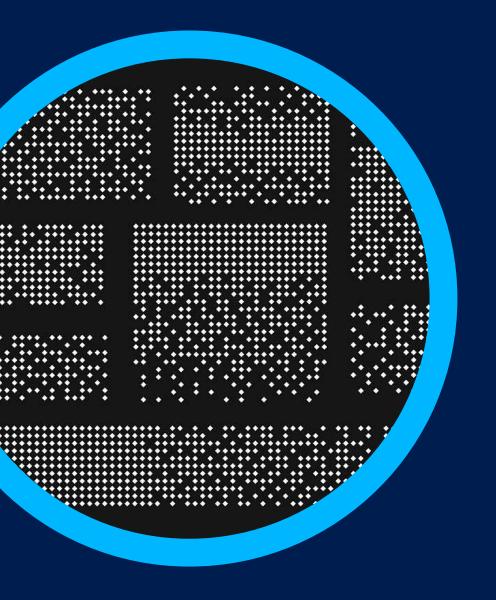
反向传播

根据输出信号与真实标签之间的误差,通过梯度下降算法更新连接权重,使得网络输出更接近于真实标签的过程称为反向传播。





常见深度神经网络模型介绍



卷积神经网络(CNN)

01

02

03

通过卷积操作提取输入数据的局部特征,并逐层抽象形成高级特征表示,适用于图像、语音等信号处理任务。

循环神经网络(RNN)

具有记忆功能,能够处理序列数据,如文本、语音等,通过循环连接捕捉序列中的时序依赖关系。

注意力机制网络 (Attention)

通过计算输入序列中不同位置的注意力权重,实现对关键信息的聚焦和提取,提高模型对长序列数据的处理能力。



针对颞叶内侧癫痫鉴别模型设计



数据预处理:对原始脑电图(EEG)数据进行预处理,包括去噪、滤波、分段等操作,以提取与颞叶内侧癫痫相关的特征。 特征提取:利用深度神经网络模型自动学习EEG数据的特征表示,可以采用CNN、RNN等模型进行特征提取。 模型训练:基于提取的特征,构建分类器进行颞叶内侧癫痫的鉴别。可以采用监督学习方法,如支持向量机(SVM)、随机森林(Random Forest)等,也可以采用深度学习方法,如全连接神经网络(FCN)、长短时记忆网络(LSTM)等。 模型评估与优化:通过对训练好的模型进行评估,如准确率、召回率、F1分数等指标,对模型进行优化和改进,提高模型的鉴别性能。

CATALOGUE

多模态数据获取与预处理技术



EEG/MRI等多模态数据获取方法

EEG数据获取

通过电极帽记录大脑电活动信号, 具有高时间分辨率特点,能够捕 捉癫痫放电等瞬态事件。

MRI数据获取

利用强磁场和射频脉冲获取大脑 结构图像,提供高空间分辨率的 解剖信息。

多模态数据融合

将EEG与MRI等不同模态数据进行 融合,以充分利用各自优势,提 高癫痫鉴别的准确性。



数据预处理流程和方法

01

EEG数据预处理

包括去噪、滤波、分段、基线校正等步骤,以消除干扰和伪迹,提高信号质量。

02

MRI数据预处理

包括图像配准、分割、标准化等步骤,以提取感兴趣区域和特征。

03

多模态数据配准

将EEG与MRI数据进行空间和时间上的配准,确保不同模态数据之间的对应关系。

以上内容仅为本文档的试下载部分,为可阅读页数的一半内容。如要下载或阅读全文,请访问: https://d.book118.com/308127073104006110