标题: Convolutional neural networks for mesh-based parcellation of the cerebral cortex

作者: Guillem Cucurull1;2, Konrad Wagstyl3;4, Arantxa Casanova1;2, Petar Velickovic´1;5, Estrid Jakobsen4, Michal Drozdzal1;6, Adriana Romero1;6, Alan Evans4, Yoshua Bengio1

发表时间: 2018

文章链接: https://openreview.net/forum?id=rkKvBAiiz

发表期刊: 1st Conference on Medical Imaging with Deep Learning (MIDL 2018)

课题背景: 了解大脑皮层的组织结构和绘制大脑皮层分割图, 重构结构磁共振扫描所产生的皮质表面, 将大脑皮层分割作为网格分割任务, 可利用网格研究脑组织健康和精神疾病的异常, 更好地描述脑疾病。

创新点:提出了图卷积神经网络和图注意力网络,挖掘潜在数据结构实现预测。

论文方法:

模型大致流程:

- ①介绍基准模型NodeMLP、NodeAVG、MeshMLP
- ②构建图卷积网络Graph Convolutional Networks:
 - 2.1 图光谱卷积(spectral convolutions): 傅里叶域的滤波器与信号的乘积
- 2.2 用拉普拉斯算子的切雪比夫k阶多项式截断扩展生成<u>空间局部过滤器</u>,可以不需要 计算拉普拉斯图的特征分解
 - 2.3 图卷积层输入图且输出图,输出结果取决于局部领域信息(距离中心最多k步)
 - 2.4 其中可以通过对上层节点叠堆层来提升节点的邻域范围
- ③构建图注意力机制网络Graph Attention Network (GAT):
 - 3.1 具有与图卷积网络相同的输入输出结构(不同点: 隐式的卷积权重)
 - 3.2 基于内容的自我关注机制实现这种网络结构(但仅限图中具有边缘的部分)
 - 3.3 共享注意力机制计算卷积层权重
 - 3.4 注意力系数表示结点 i 的特征对于结点 i 的重要性
- ④NodeMLP、MeshMLP、GCN、GAT训练细节
 - 4.1 GCN
 - 4.1.1 输入为一个网格,输出为一个标签(对于每个网格中的所有结点)
 - 4.1.2 拥有8层卷积和切雪比夫估计选用K=8
 - 4.1.3 每层卷积含64结点和ReLu激活函数和每层后添加batch Normalization
 - 4.1.4 使用average dice损失函数
 - 4.2 GAT
 - 4.2.1 输入为一个网格,输出为一个标签(对于每个网格中的所有结点)

- 4.2.2 K=8的注意力计算32个特征数量(共256个特征)
- 4.2.3 选用中心点在5-hop内的邻域计算注意力系数增大

实验数据: the Human Connectome Project dataset

数据规模: 100个受试者, 1个网格/per受试者, 网格结点均已被注释, 节点被划分为44区/45区/其他, 所有网格来源于不同受试者, 每一个网格有1195个结点(表示左半球大脑皮层的Broca区域), 每一节点仅能被划分为一个区(6:1:1分别为训练;验证;测试集)

实验结果:

NodeAVG的平均Jacc: 49:9 ± 2:7 NodeMLP的平均Jacc: 38:7 ± 2:8 MeshMLP的平均Jacc: 51:8 ± 2:6

GCN的平均Jacc: 58:1 ± 3:1

未来工作:

①将度信息注入节点特征

②增加额外功能特征改善模型区分效果

③一个完整大脑皮层网格大概含有160万个节点,使用当前图卷积方法受限于GPU内存,可以 考虑子采样降低网格分辨率或选择较小补丁进行处理

附网络框架图: 未提供

网址: http://www.humanconnectomeproject.org

网址: https://github.com/tkipf/gcn(处理不同数量的网格)

网址: https://github.com/PetarV-/GAT(损失函数)

备注:cerebral cortex 大脑皮层