1. 我们在**main\_logit\_adjust.py**中使用Balanced Cross-Entropy Loss，通过对每个类别的交叉熵损失进行加权，使得少数类别对总损失的贡献更大，从而减轻数据不平衡的影响，提升了GCN类模型的精度。
2. 我们在InfoGCN中使用FR\_Head, 在类别不均衡的情况下，通过对网络中间层的特征进行重新加权或重新校准，使得模型能够更加关注少数类的特征，从而改善对这些类别的预测能力。
3. 同时我还尝试了Focal Loss，通过增加对困难样本或少数样本的权重，减少对简单样本的损失贡献。
4. 在GCN模型中，我们使用了attention机制，增加了模型的精度。
5. 我们生成了angle数据，用其训练再与其他模态数据融合来增强我们结果的鲁棒性。