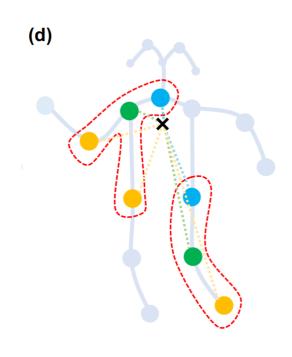
1. 图的构建

依据不同的关系构造邻接矩阵A。

ST-GCN代码采用,空间构型划分 Spatial configuration partitioning



将节点的1邻域划分为3个子集

第一个子集连接了空间位置上比根节点更远离整个骨架的邻居节点

第二个子集连接了更靠近中心的邻居节点

第三个子集为根节点本身

分别表示了离心运动、向心运动和静止的运动特征。

A.append(a_root)

A.append(a_root + a_close)

A.append(a_further)

A = np.stack(A)

GCN图卷积过程

图卷积公式是 $D^{-1}AX$

D是有i节点的度所组成的对角矩阵 D.shape (25,25)

A: 构造的邻接矩阵 A.shape: (3, 25, 25)

x: 实际输入数据 x.shape: (n, c, t, v) 对应 batch_size,

channel, frame, joint_number 25

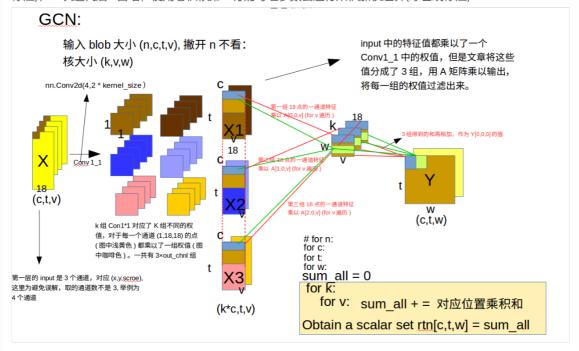
2. 爱因斯坦求和

x = torch.einsum('nkctv,kvw->nctw', (x, A)) # 这里的A是公式中的度矩阵*A

求和过程如图:

eins求和

可以简单地理解所谓图卷积就是用图卷积核 $(D^{-1}A)$ 来乘以每一个特征,可以看到图(CNN GCN对比图)中后半部分,对于每一组的18点的out_put个通道特征,我们需要用 $D^{-1}A$ 去乘以每一个特征,具体地,C=0时,表示取一维特征,取出18点的一维特征(蓝色框)然后使用卷积核第一行的每组参数去进行乘积加权运算(红色线标注),一次迭代后w自增,使用卷积核第二行的每组参数去进行乘积加权运算(绿色线标注)



图卷积过程示意