**额外尝试方案（非正式）：**

在三个模型现有ImageNet权重基础上，去除原全连接层，将最后的卷积层的输出进行全局平均池化（GlobalAveragePooling），作为特征向量（2048,1）。将三个模型的特征向量进行连接，构成一个2维矩阵（2048，3），并在后面接一层卷积层（1个卷积核，大小为3x3，步长为1），其输出尺寸为（2048,1），在后面接两层全连接层，神经元数量分别为256、1，在两个全连接层中增加Dropout,取参数0.5，最后使用sigmoid函数输出概率。



该方案与方案2的差异为：方案2将特征向量连接为一维向量后直接输入分类器神经网络进行分类，而该方案将特征向量重组为特征矩阵，对特征矩阵再次提取特征后在进行分类。该方案主要考虑到三个模型所提取的特征向量具有一定的位置信息，为将三个模型特征向量的位置信息加以利用，采用卷积层再次提取特征信息，之后再进行分类。不知道该方案是否具有可行性。