

实验数据整合

孙凯威

中国地质大学（武汉）

日期：2021 年 4 月 13 日

1 实验一-Softmax

1.1 固定参数

本实验所固定的参数有各分支的各层激活函数均为 *sigmoid* 函数, 优化器选择使用 *Adam* 优化器, 所设置的学习率 ϵ 为 0.0001, 训练的迭代次数 *epoch* 为 800, 训练的批大小 *mini-batch size* 为 2048, *DBN* 的层数为 5 层, 预训练的批大小 *batch-size* 为 64.

对于空间-光谱分支, 我们使用 5 层 *DBN*, 隐藏层节点数为 1500. 对于地形分支我们固定 *DBN* 层数也为 5 层, 隐藏层节点数需要进行选择。

1.2 方案一：无全连接层 + 单输出

在两个分支进行合并后直接送入 *softmax* 分类器进行分类, 分类的输出方式为单输出, 即只输出 20 个二级地物标签的类别。所需调节的超参数为地形分支的各层的节点数, 所选取范围为 [3-1500].

每个节点数运行 5 次, 取平均值和去极值平均两种方法。部分节点的五次结果和平均结果如表1所示, 每个节点的五次平均值可见图1 去极值平均的结果可以见图2. 由图可以看出, 当地形分支节点数为 550 时, 实验的验证集结果最好, 故选定地形分支节点数为 550。

表 1: 实验数据表格片段

	300	350	400	450	500	550	600
1	0.9048	0.9107	0.9139	0.9083	0.8939	0.9133	0.9107
2	0.9083	0.9108	0.9126	0.9098	0.9123	0.9107	0.8974
3	0.9008	0.9104	0.9097	0.9167	0.9077	0.908	0.8717
4	0.8995	0.9136	0.8996	0.9112	0.9148	0.9136	0.8959
5	0.907	0.9034	0.9119	0.911	0.9128	0.9124	0.9113
平均	0.90408	0.90978	0.90954	0.9114	0.9083	0.9116	0.8974
去极值平均	0.9042	0.910633	0.9114	0.910667	0.910933	0.912133	0.901333

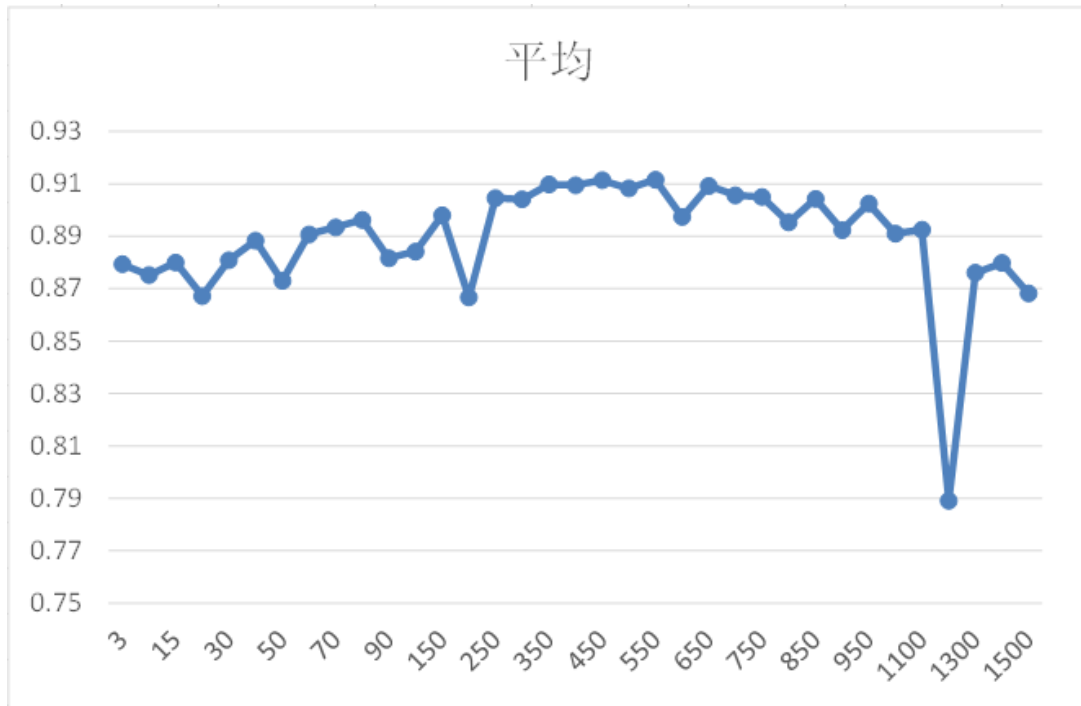


图 1: 实验数据的平均值

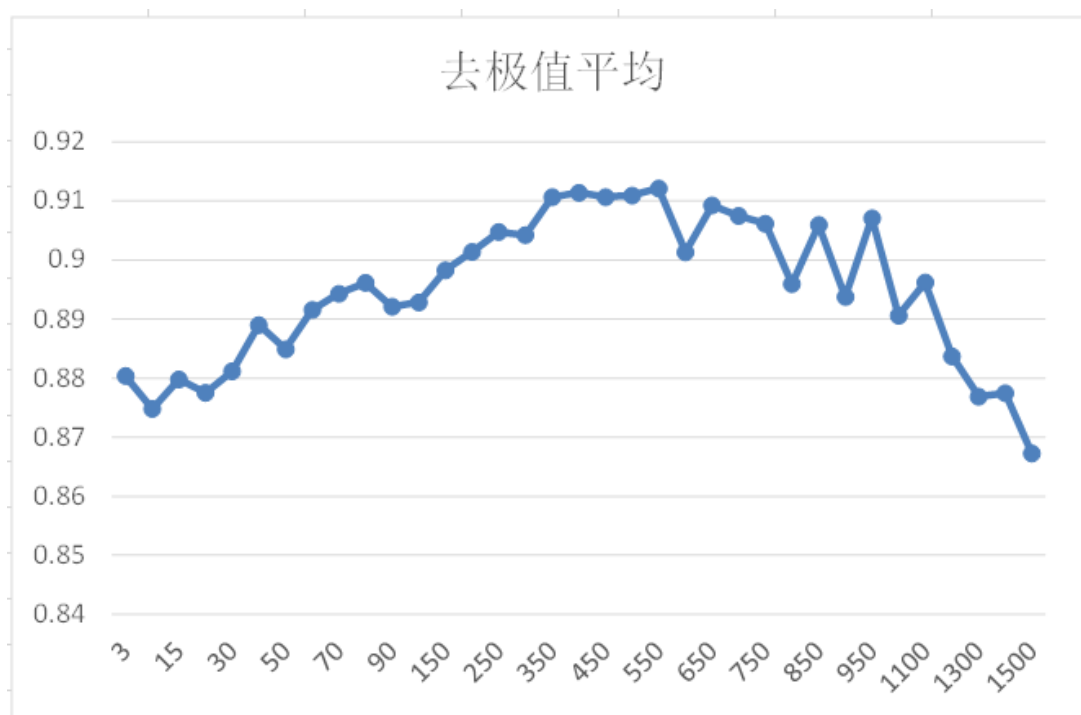


图 2: 实验数据的去极值平均值

我使用地形分支节点数为 550 训练出来的模型在测试集上进行预测，并获取了训练集和验证集的正确率和损失值随着迭代次数变化的图，如图3和4

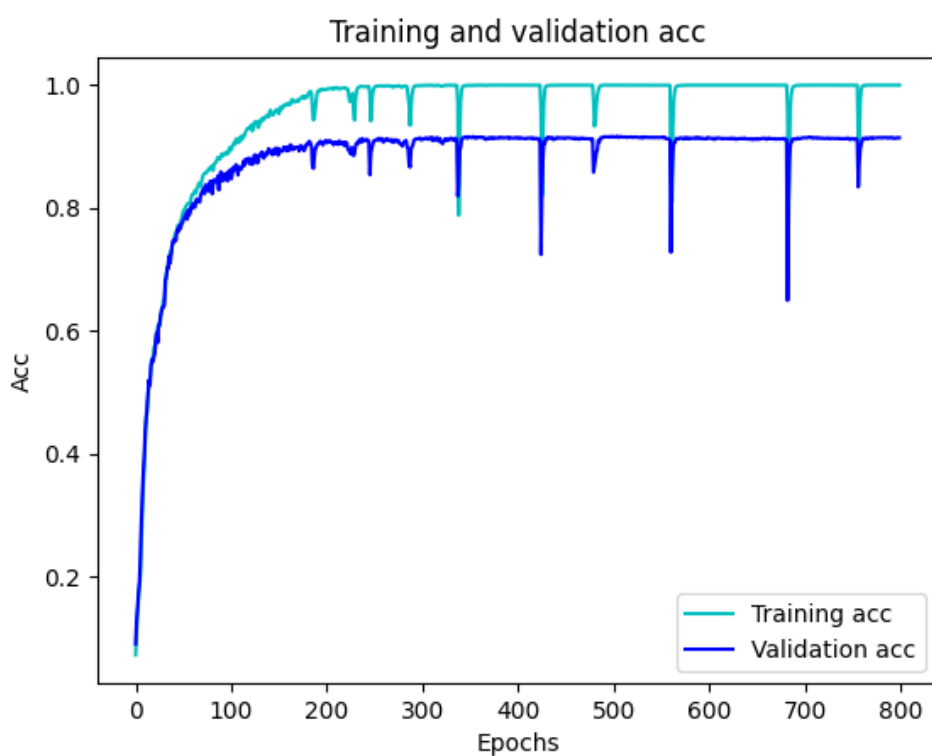


图 3: 地形分支节点数为 550 的训练集和验证集的实验精度

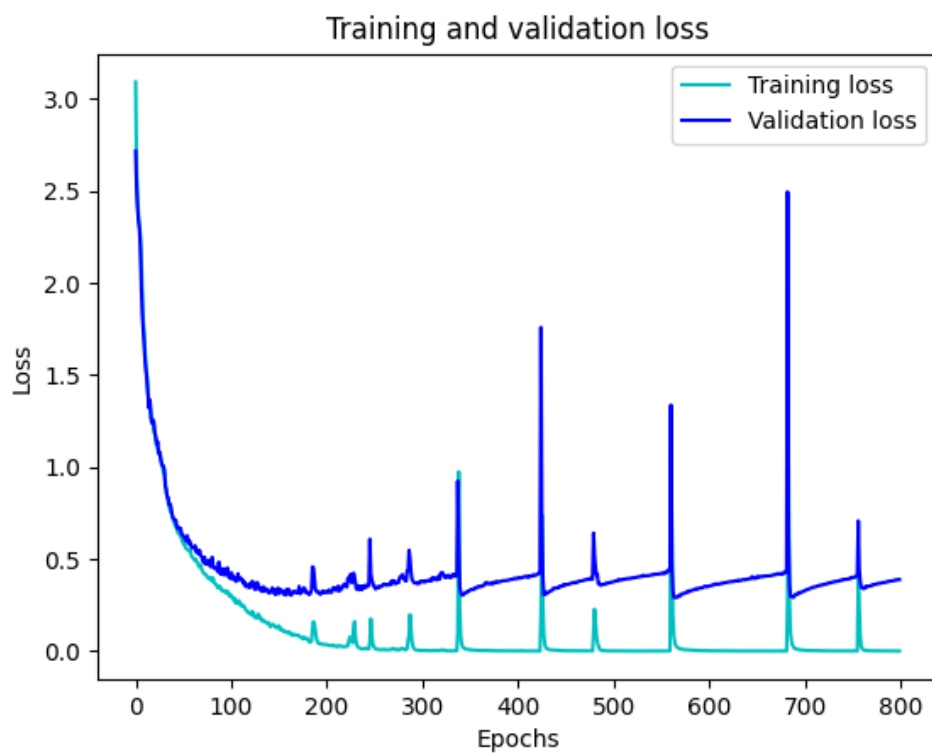


图 4: 地形分支节点数为 550 的训练集和验证集的损失值

1.3 方案二：无全连接层 + 多输出

在两个分支进行合并后直接送入 *softmax* 分类器进行分类，分类的输出方式为多输出。即输出 7 个一级地物标签和 20 个二级地物标签。本实验二的地形分支的节点数选取方法一中所得到的 550。本实验需要调节的超参数为一级地物标签的损失值和二级地物标签的损失值的加权系数。二级地物的系数固定为 1，一级地物的系数的所选取的范围为 0-1(一步为 0.1) 和 1-10(一步为 1)。

每个加权系数运行 5 次，最后取平均值和去极值平均值。部分加权系数的 5 次运行所得到的验证集结果如表2所示。各个加权系数 5 次运行的正确率平均值可见图5，去极值平均的结果可见图6。由图5和6可知，一级地物标签的加权系数为 0.3 时，实验的验证集正确率最高，故选定一级地物标签的损失值加权系数为 0.3。

表 2: 部分加权系数的 5 次运行结果

	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5
1	0.911	0.9023	0.9113	0.91	0.8985
2	0.9113	0.9138	0.9135	0.9058	0.9111
3	0.9113	0.9087	0.9118	0.916	0.9077
4	0.9131	0.9136	0.9125	0.8999	0.8815
5	0.9131	0.9112	0.914	0.914	0.9124
平均	0.91196	0.90992	0.91262	0.90914	0.90224
去极值平均	0.9119	0.911167	0.9126	0.909933	0.905767

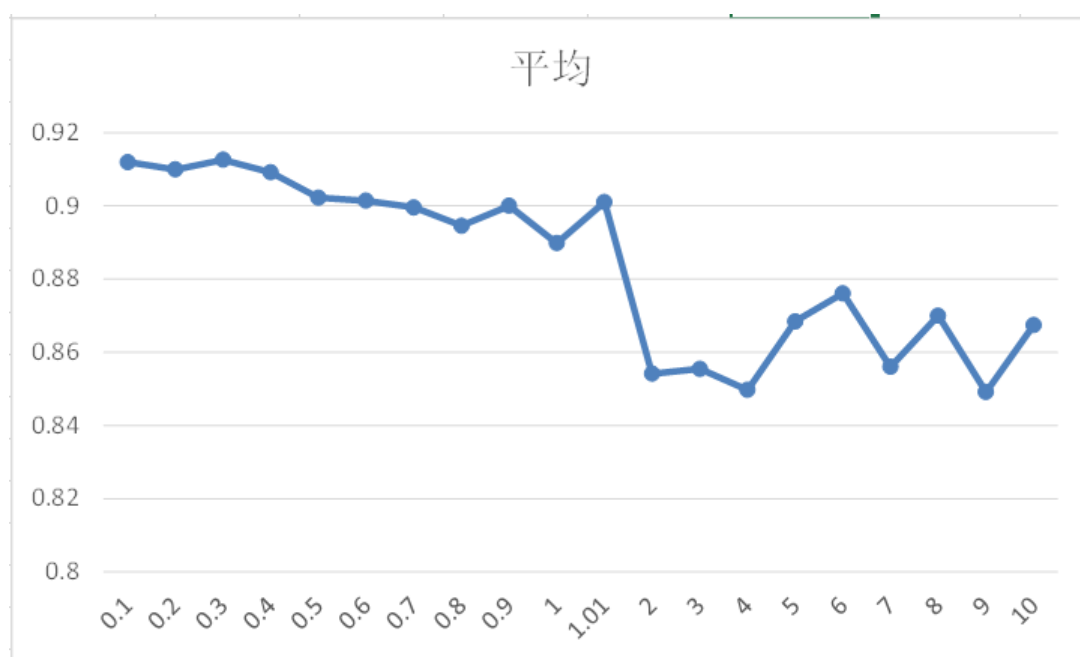


图 5: 各个加权系数 5 次运行的正确率平均值

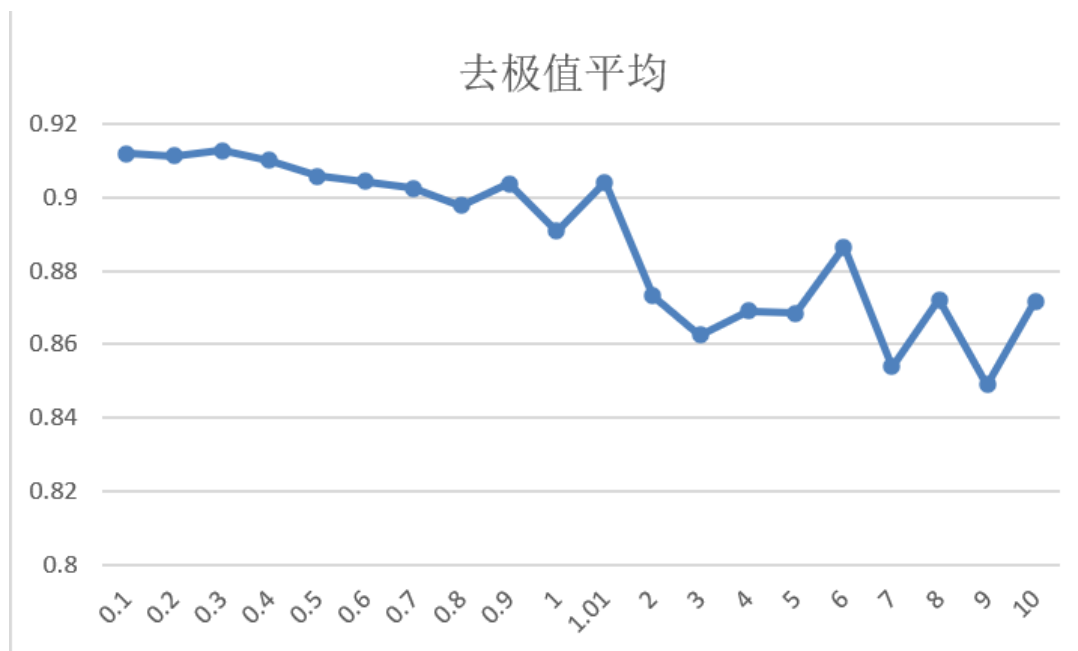


图 6: 各个加权系数 5 次运行的正确率去极值平均值

我使用一级地物加权系数为 0.3 训练得到的模型对测试集进行预测，并获取了其在训练集和验证集上的正确率和损失值随着迭代次数变化的图，其中验证集的变化如图7和8所示

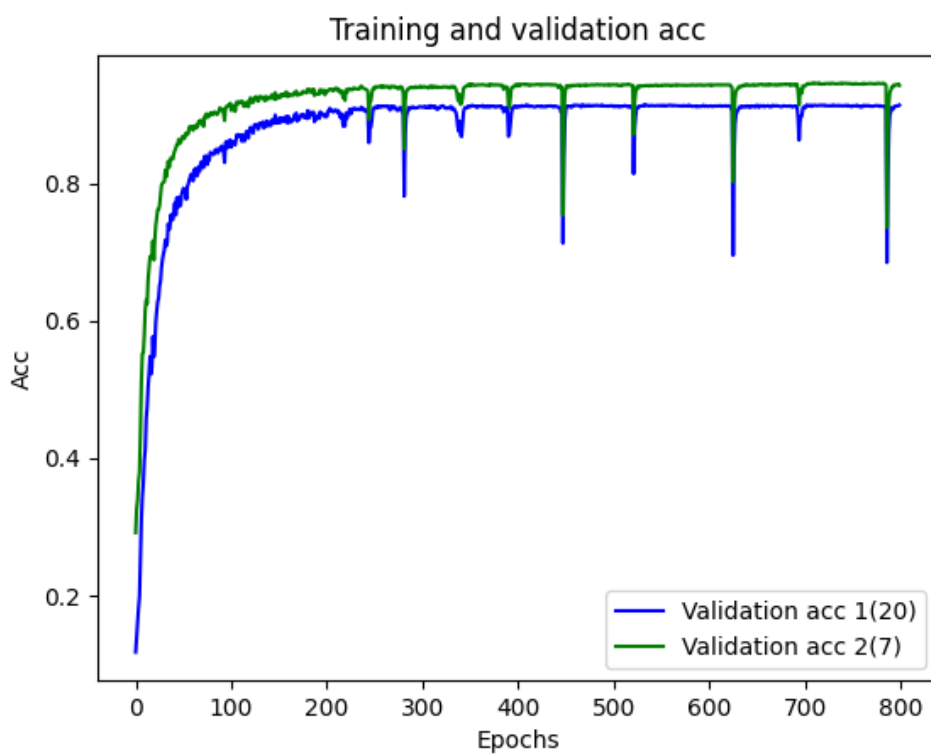


图 7: 一级地物的加权系数为 0.3 的验证集正确率

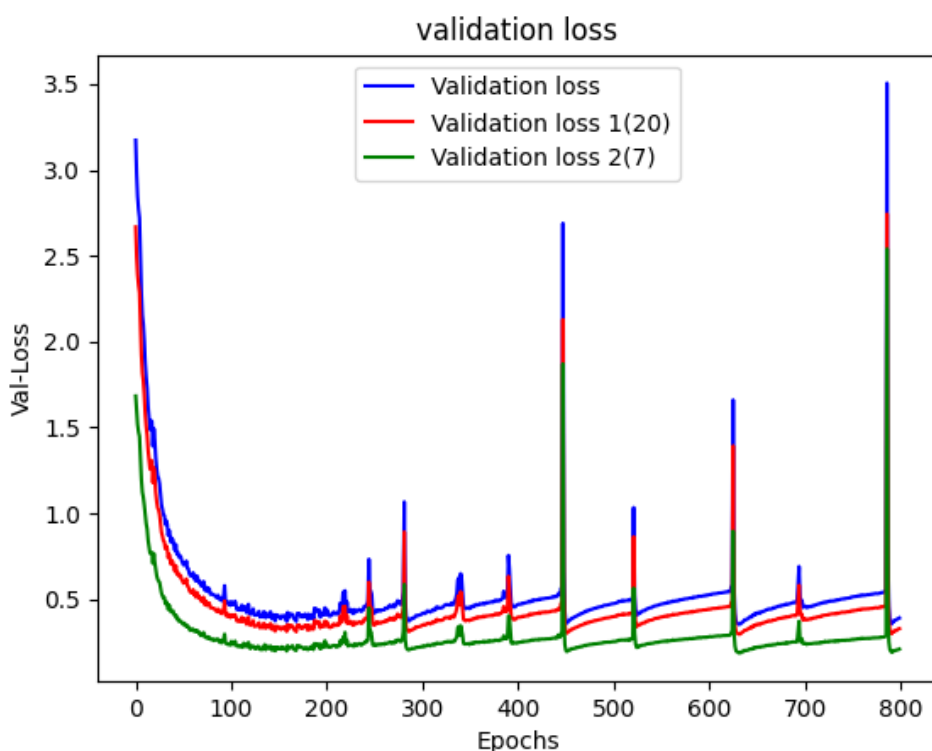


图 8: 一级地物的加权系数为 0.3 的验证集损失值

1.4 方案三：一个全连接层 + 单输出

本实验在两个分支进行合并后再输入到一层全连接层，然后再送入 *softmax* 分类器进行分类，分类的输出方式为单输出，即只输出 20 个二级地物标签的类别。本实验没有需要调节的超参数，地形分支节点数为方法一中所选取的 550。全连接层的节点数为空间-光谱分支的节点数与地形分支的节点数的加和，即 $1500 + 550 = 2050$ 。

使用该模型对测试集结果进行预测，并获取到其在训练集与验证集上的精度与损失值随着迭代次数的变化情况的图，如图9和10所示。

1.5 方法四：一个全连接层 + 多输出

本实验在两个分支进行合并后再输入到一层全连接层，然后再送入 *softmax* 分类器进行分类，分类的输出方式为多输出，即输出 7 个一级地物标签和 20 个二级地物标签。本实验四的地形分支的节点数为方法一中所选取的 550，一级地物的损失加权系数为方法二中所选取的 0.3。全连接层的节点数为空间-光谱分支的节点数与地形分支的节点数的加和，即 $1500 + 550 = 2050$ 。

使用该模型对测试集结果进行预测，并获取到其在训练集与验证集上的精度与损失值随着迭代次数的变化情况的图，验证集精度和损失变化如图11和12所示。

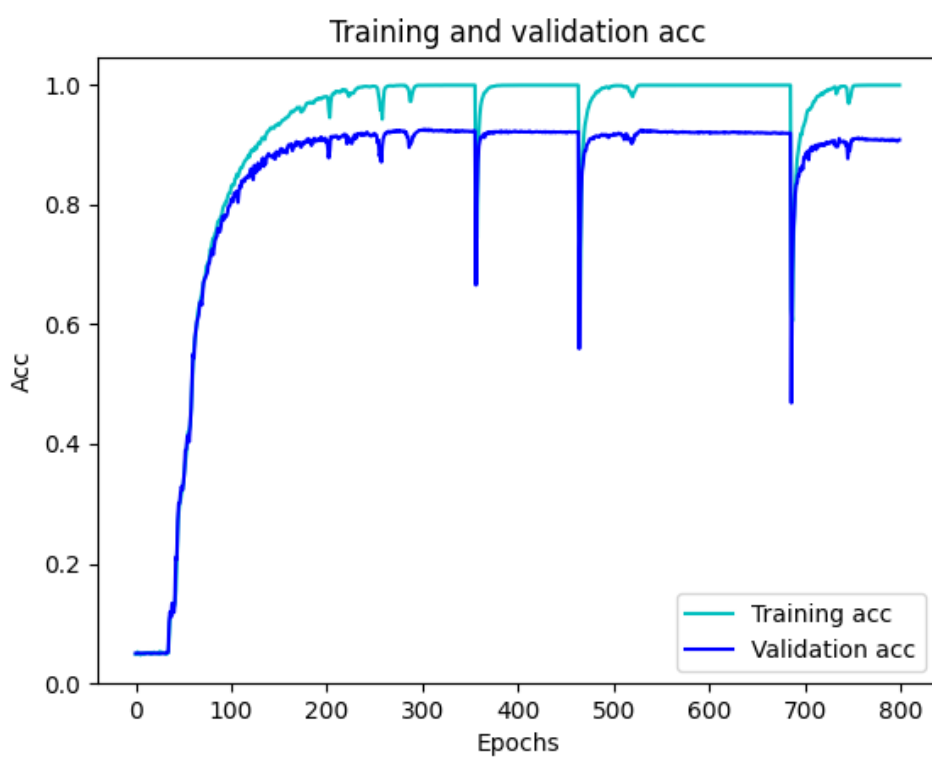


图 9: 方法三在训练集与验证集上的精度变化

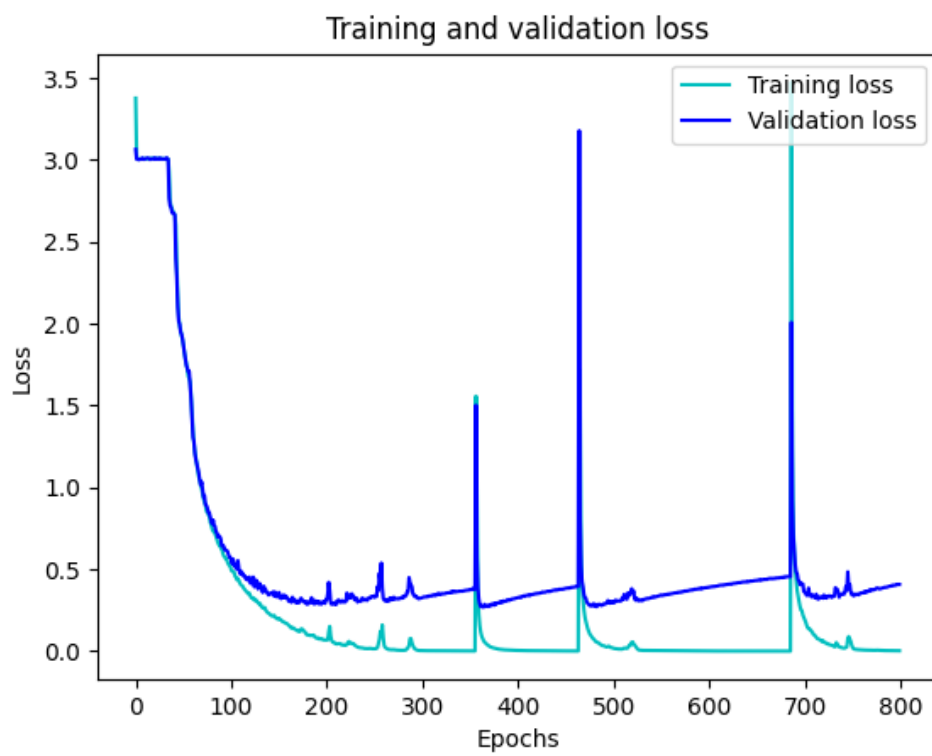


图 10: 方法三在训练集与验证集上的损失值变化

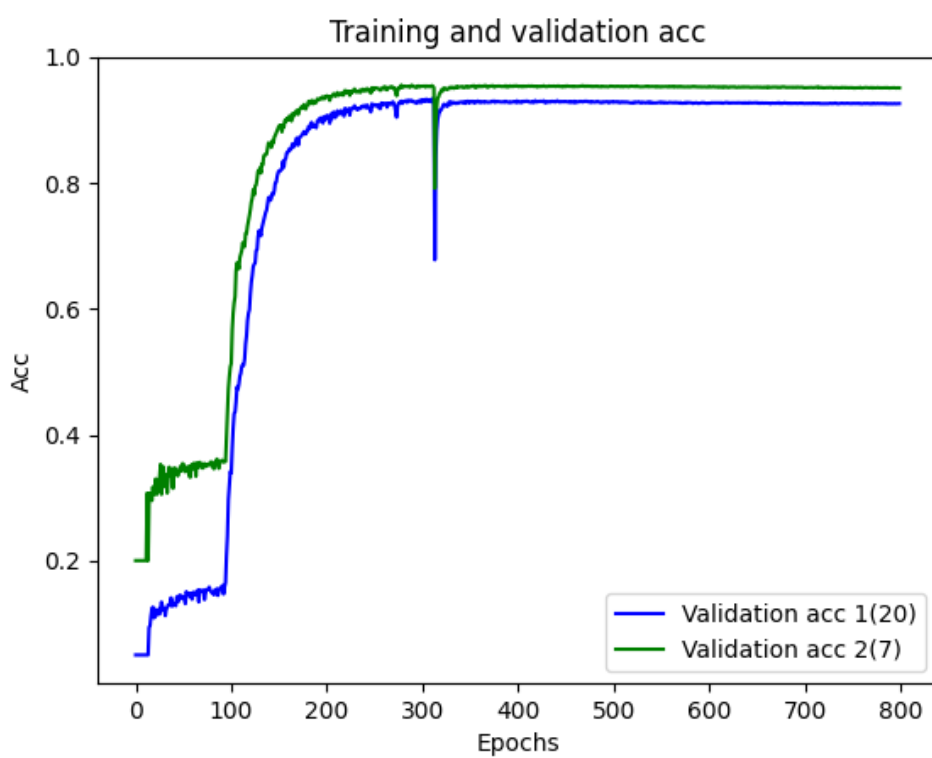


图 11: 方法四在验证集上的精度变化

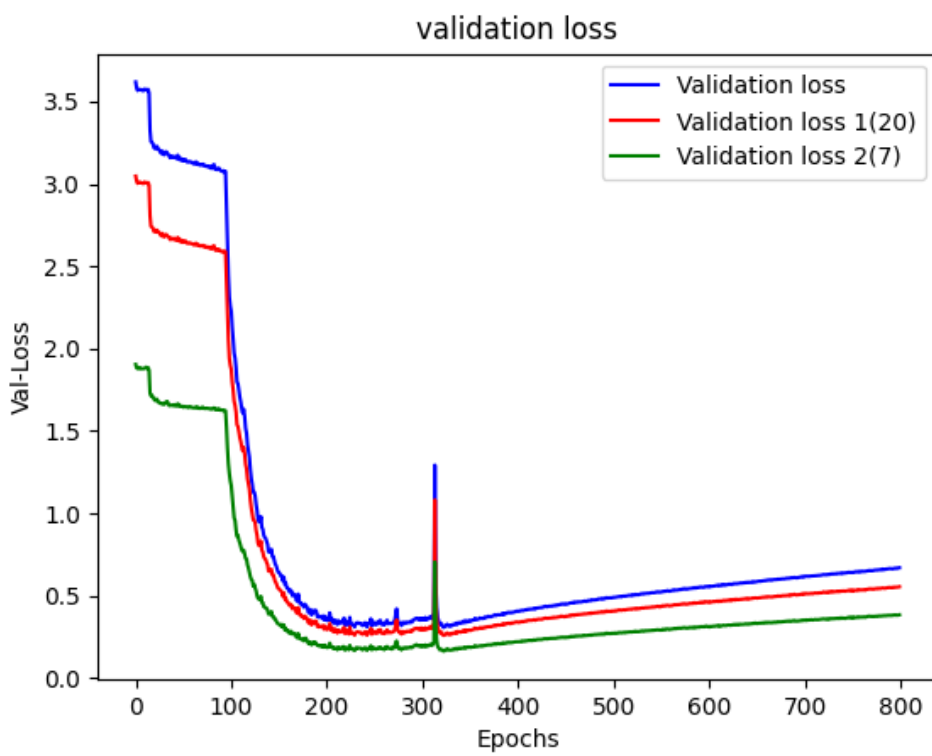


图 12: 方法四在验证集上的损失值变化

1.6 方法对比

2 实验二-SVM

2.1 固定参数

我们在本实验中使用的固定参数与实验一相同，并且在实验一的基础上，我们得到了地形分支的节点数为 550，并且在多输出方面，一级地物的损失值加权系数设为 0.3。