信号中有无效值，已用均值填充

最初窗口长度为260，步长30，尺度260，这样产生的数据量太大而且效果不好。在小波变换后的数据中可以看到低频很大一部分没有提供明显信息。Cnn第一层先用maxpooling会好一点，但总体还是很差。

后改为256，64，64，效果稍好，但是generalization不够好。Dropout试过0.2和0.5，0.2效果最好。将小波变换后的数据归一化的效果也不如先将emg信号归一化。

Morl小波基效果不如mexh。

最后先将emg信号归一化，小波基选为mexh，参数调为256，32，32，去掉第一层maxpooling后效果最好。

使用standard scaler来预处理emg信号，效果也很好。

## 13.07:

用其他病人的信号来测试cnn model效果不太好。对整个emg信号做standard scale效果不太好，对每个窗口做standard scale效果也不太好，在输入层和第一层之间加batch normalization效果也不行。

提取时域特征，用xgboost训练集效果很好，但generalization不够好，svm效果更差。

## 14.07：

突然发现cnn对于其他病人数据集的预测准确率只有百分之六十左右，但是xgboost有时候可以到百分之八十。

导师还有一个任务是feature engineering，所以接下来还是要多试试特征的提取。

## 15.07：

将所有非0类数据归为一类后，对xgboost做二分类测试，emg数据没有做scale。

没有预留不用的病人，将所有病人数据混合随机打散，留百分之二十做test set，剩下的百分之二十做valid，百分之八十做training。训练集准确率很高，能达到百分之九十九以上，valid集和测试集效果也可以，基本上94%到95%。用正常状态的两个数据集（label都为0）做测试能到100%。

对cnn做相同二分类测试，整个数据集做cwt太大，只选前两万个打散后训练效果不错，但是用正常状态的数据集准确率只能到百分之七十多，而且速度非常慢。测试的时候整个数据集已经做过standard scale，但是忘了所以又加了一个batch normalization层。

Cnn去掉bn层把relu改为elu，valid集和test集表现不如之前，只有93%左右，但是在正常状态的数据集中测试效果更好，有的集准确率有88%左右，但有个别数据集准确率很差。

在25000-35000数据间准确率只有72%。

## 16.07

重对SVM测试，这次修改了参数C，将C调大效果好很多，但C过大会导致过拟合。

新添加了Autogressive特征，xgboost效果更好了一点。WAMP的threshold也需要调，20似乎不错，第二天再试试AR和WAMP。