

1. CNN

```
class CNN(nn.Module):
    def __init__(self):
        super(CNN, self).__init__()
        self.conv1 = nn.Conv2d(65, 128, kernel_size=3, stride=1, padding=1)
        self.conv2 = nn.Conv2d(128, 256, kernel_size=3, stride=1, padding=1)
        self.pool = nn.MaxPool2d(kernel_size=(2,1), stride=2, padding=0)
        self.fc1 = nn.Linear(1024 * 4, 3)

    def forward(self, x):
        x = F.relu(self.conv1(x))
        x = self.pool(x)
        x = F.relu(self.conv2(x))
        x = self.pool(x)

        x = x.view(-1, 512 * 8)
        x = self.fc1(x)

        return x
```

두개의 합성곱층만 사용했음 (효과 가장 좋음)

트레인 F1 score 지표는 아래와 같음

Classification Report:				
	precision	recall	f1-score	support
0	0.29	0.80	0.42	125
1	0.00	0.00	0.00	251
2	0.27	0.35	0.31	99
accuracy			0.28	475
macro avg	0.19	0.38	0.24	475
weighted avg	0.13	0.28	0.18	475
F1 Score: 0.28421052631578947				

2. VIT

Vit는 좀 시행착오가 많았습니다 -> train 살짝 수정해서 사용했음

```

class VisionTransformer(nn.Module):
    def __init__(self, img_size:int, patch_size:int, in_channels:int, embed_dim:int, num_heads:int, num_layers:int, hidden_dim:int, num_classes:int):
        super().__init__()
        self.embedding = EmbeddingLayer(img_size, patch_size, in_channels, embed_dim)
        self.blocks = nn.ModuleList([Block(embed_dim, num_heads, hidden_dim) for _ in range(num_layers)])
        self.fc_out = nn.Linear(embed_dim, num_classes)

    def forward(self, x):
        x = self.embedding(x)
        for block in self.blocks:
            x = block(x)
        x = x.mean(dim=1)
        return self.fc_out(x)

```

임베드 레이어로 인스턴스 나누고 벡터로 변환하고 트랜스 포머 block에서 입력데이터 처리후 출력레이어에서 매핑하고 클래스 예측

Classification Report:					
	precision	recall	f1-score	support	
0	0.26	1.00	0.42	125	
1	0.00	0.00	0.00	251	
2	0.00	0.00	0.00	99	
accuracy			0.26	475	
macro avg	0.09	0.33	0.14	475	
weighted avg	0.07	0.26	0.11	475	
F1 Score: 0.2631578947368421					

학습시간은 두배로 걸린 것 같은데 효과는 더 अच्छ게 등장