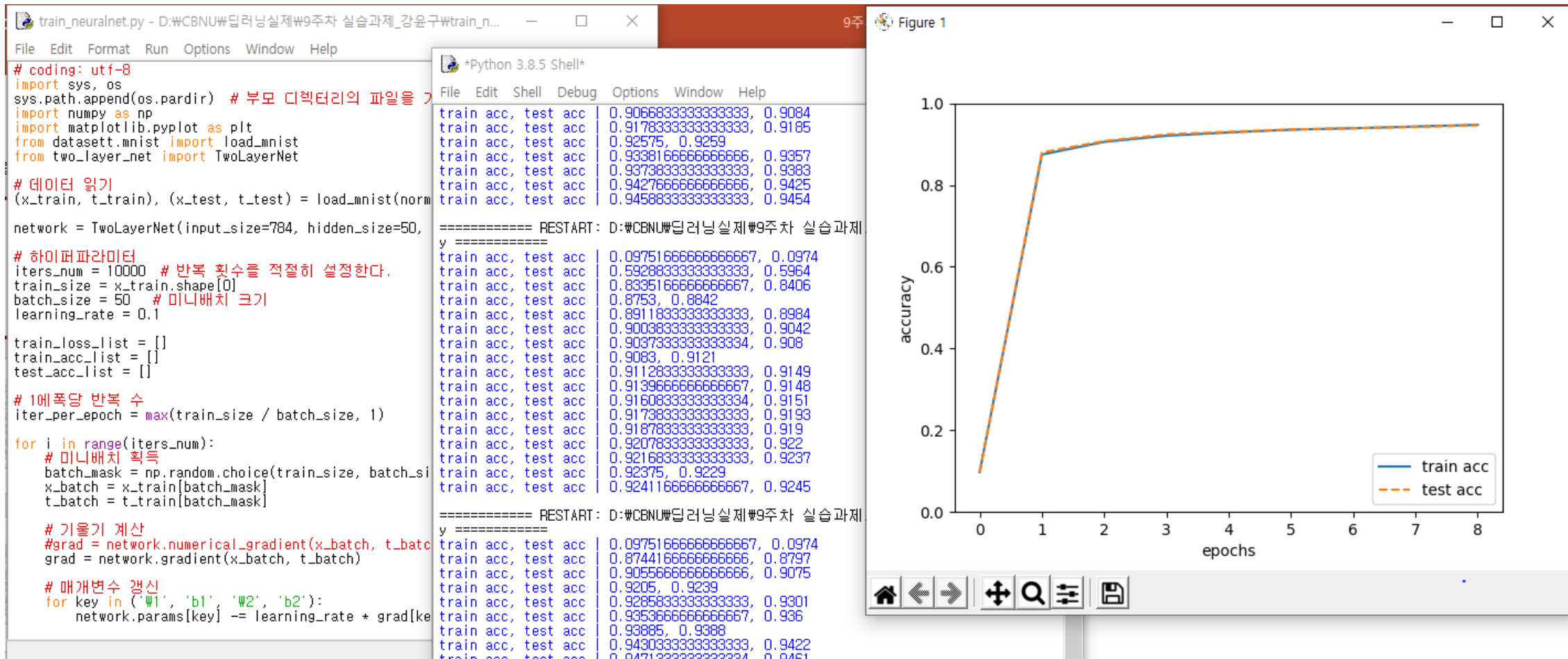
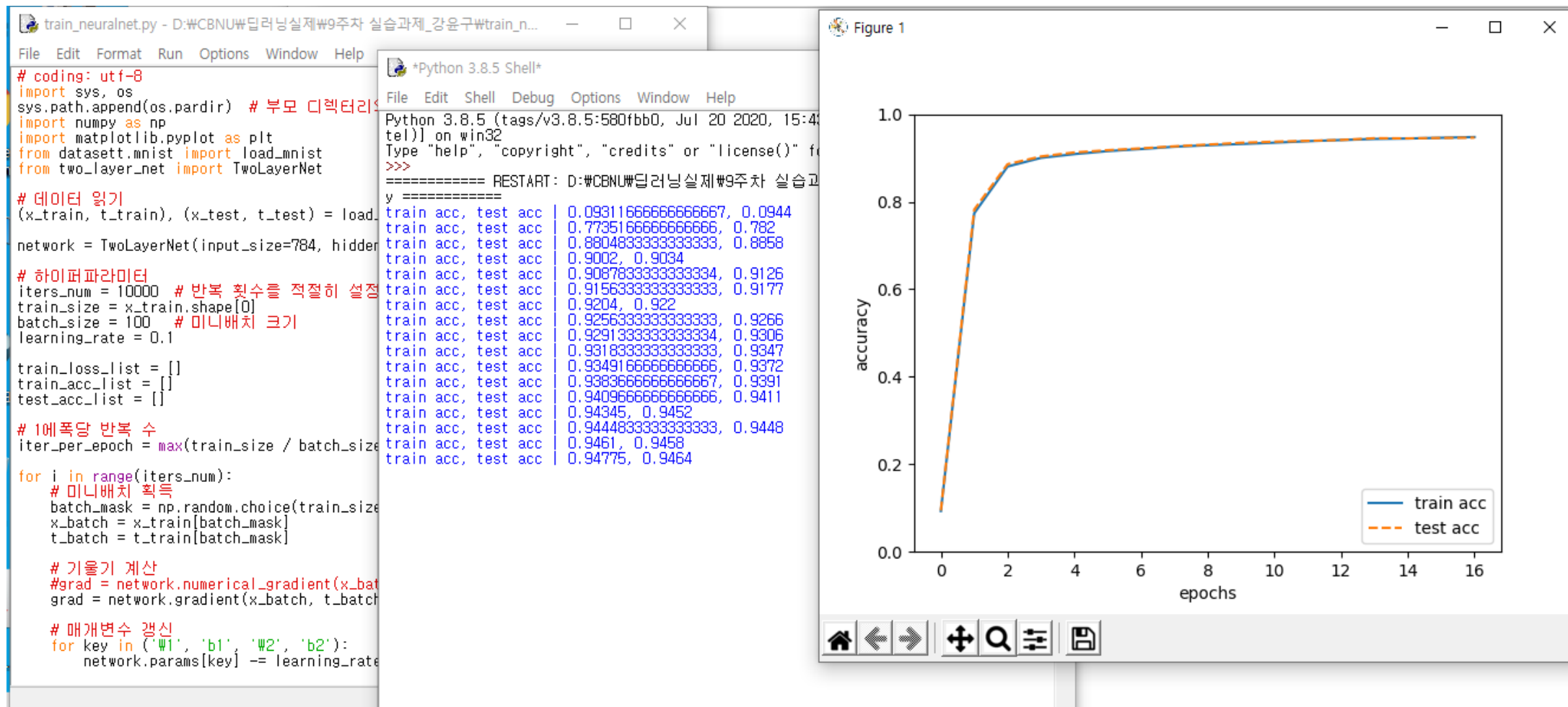


# [1] Batch Size 갯수를 변화시키며, 훈련데이터와 테스트데이터의 정확도 추이 확인



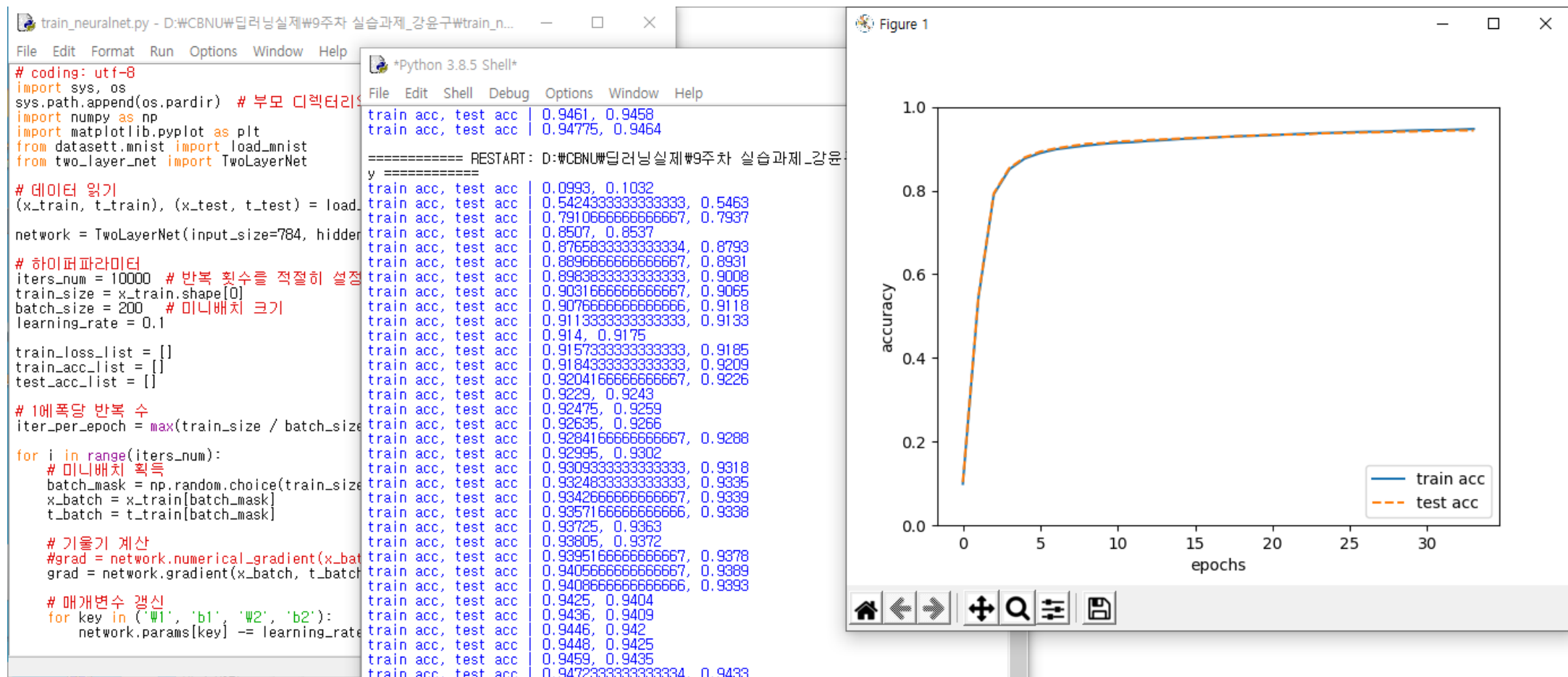
batch size = 50  
train acc = 0.947  
test acc = 0.946

# [1] Batch Size 갯수를 변화시키며, 훈련데이터와 테스트데이터의 정확도 추이 확인



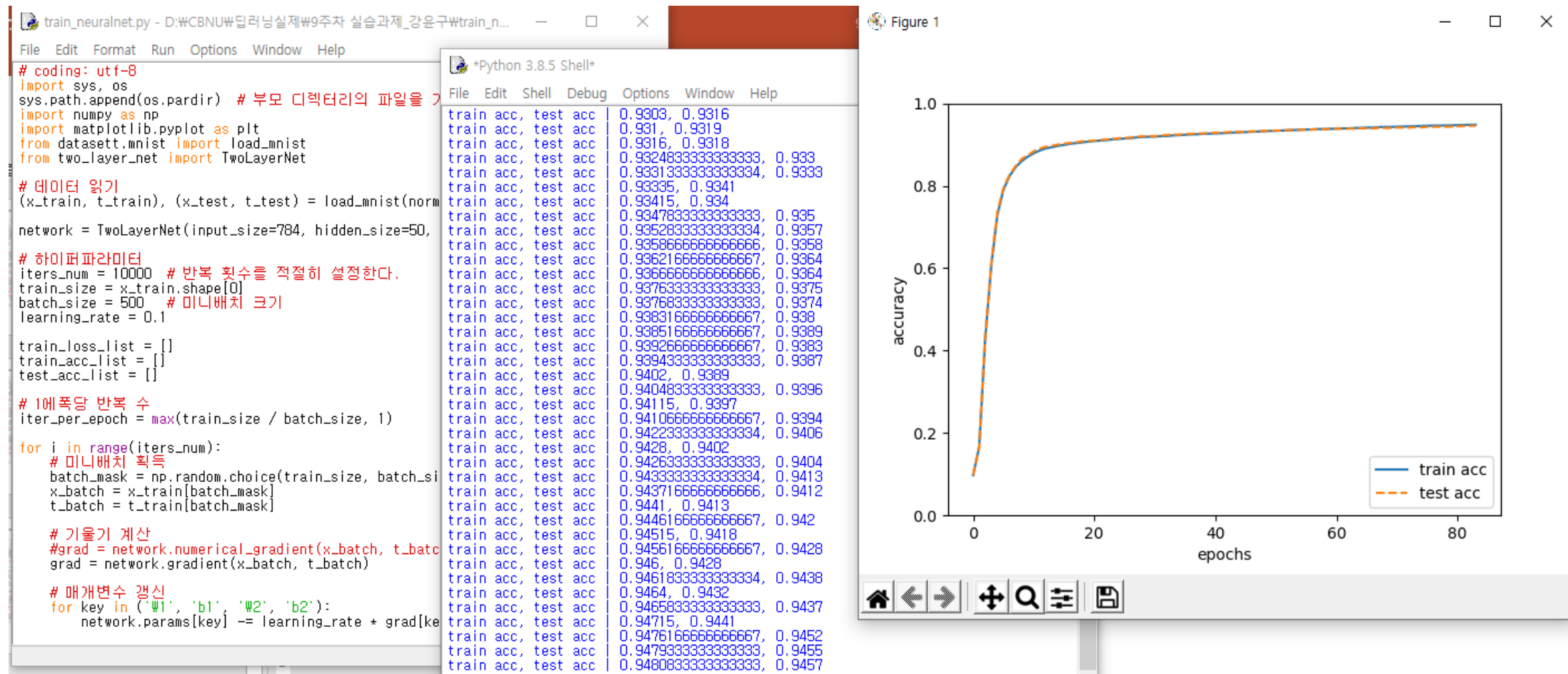
batch size = 100  
train acc = 0.947  
test acc = 0.946

[1] Batch Size 갯수를 변화시키며, 훈련데이터와 테스트데이터의 정확도 추이 확인



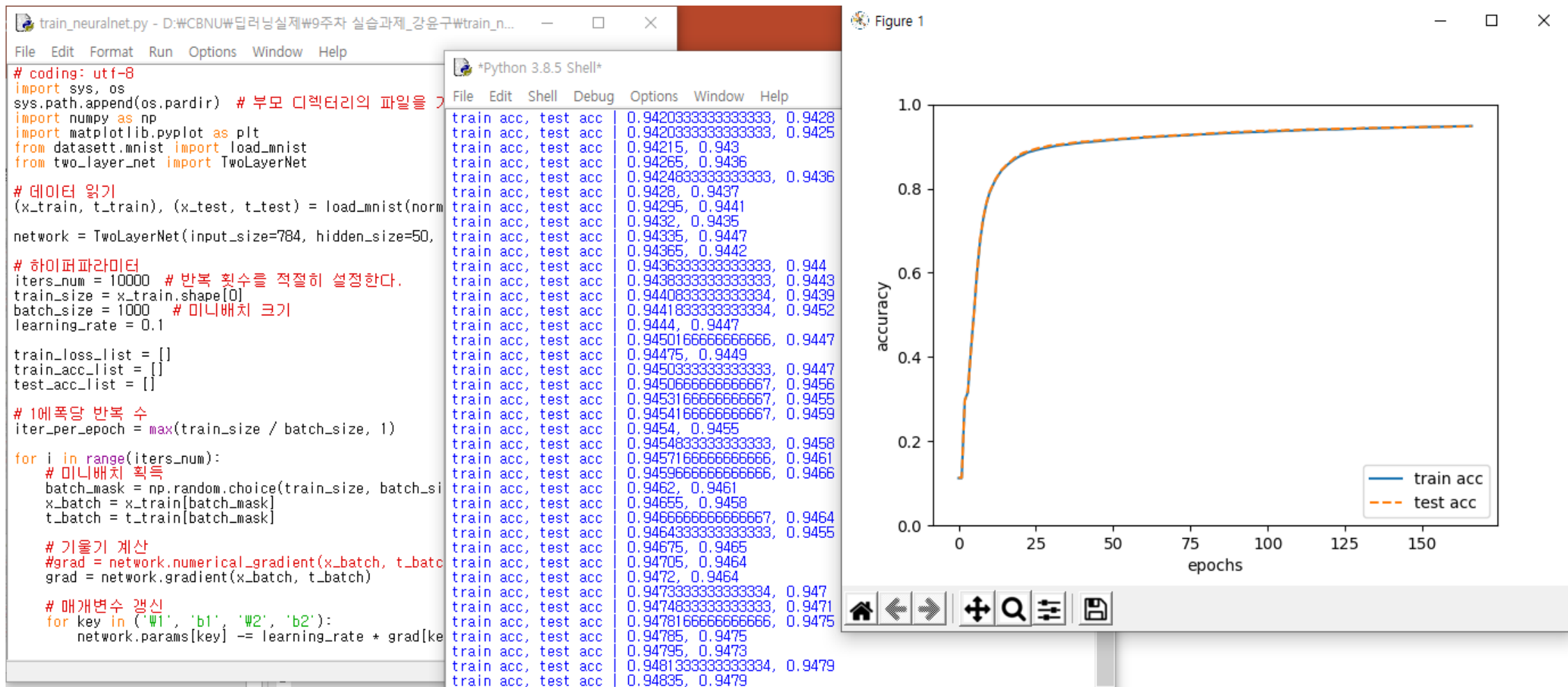
batch size = 200  
train acc = 0.947  
test acc = 0.943

# [1] Batch Size 갯수를 변화시키며, 훈련데이터와 테스트데이터의 정확도 추이 확인



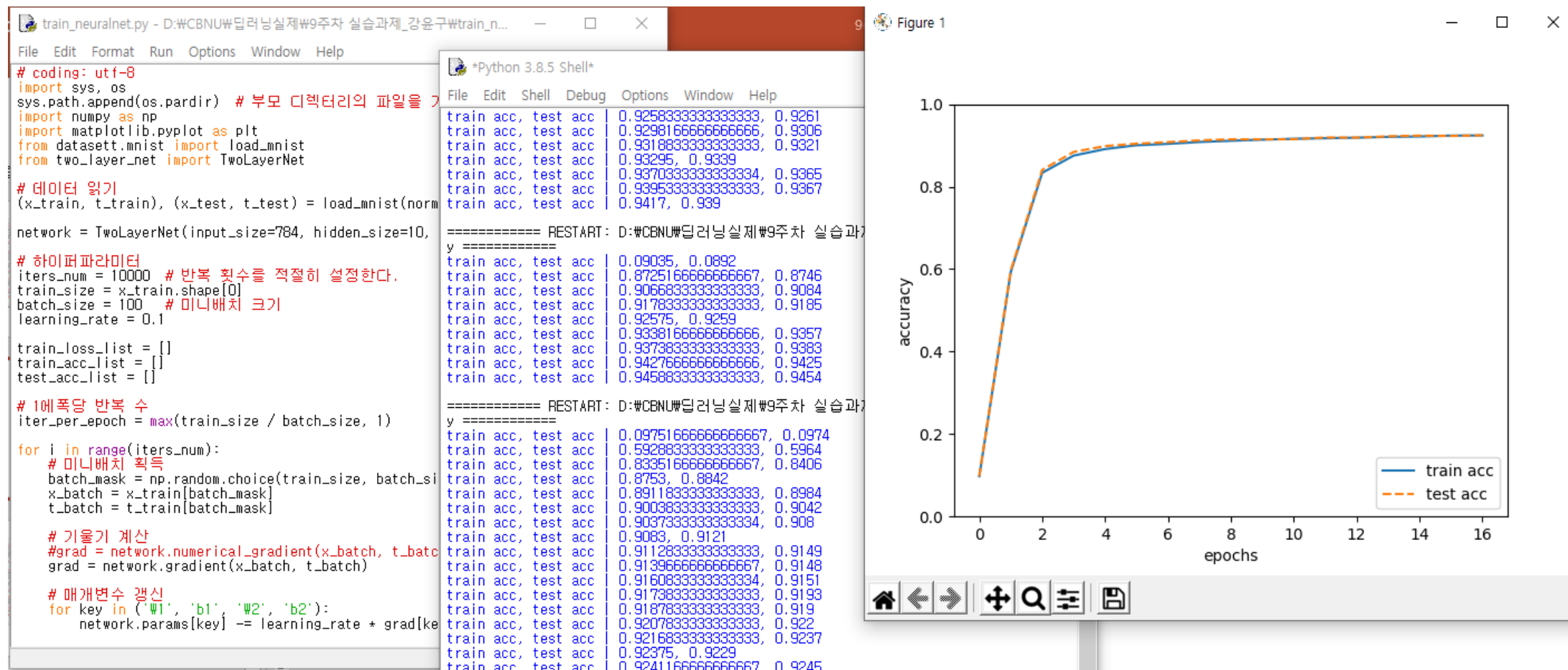
batch size = 500  
train acc = 0.947  
test acc = 0.944

# [1] Batch Size 갯수를 변화시키며, 훈련데이터와 테스트데이터의 정확도 추이 확인



batch size = 1000  
train acc = 0.948  
test acc = 0.947

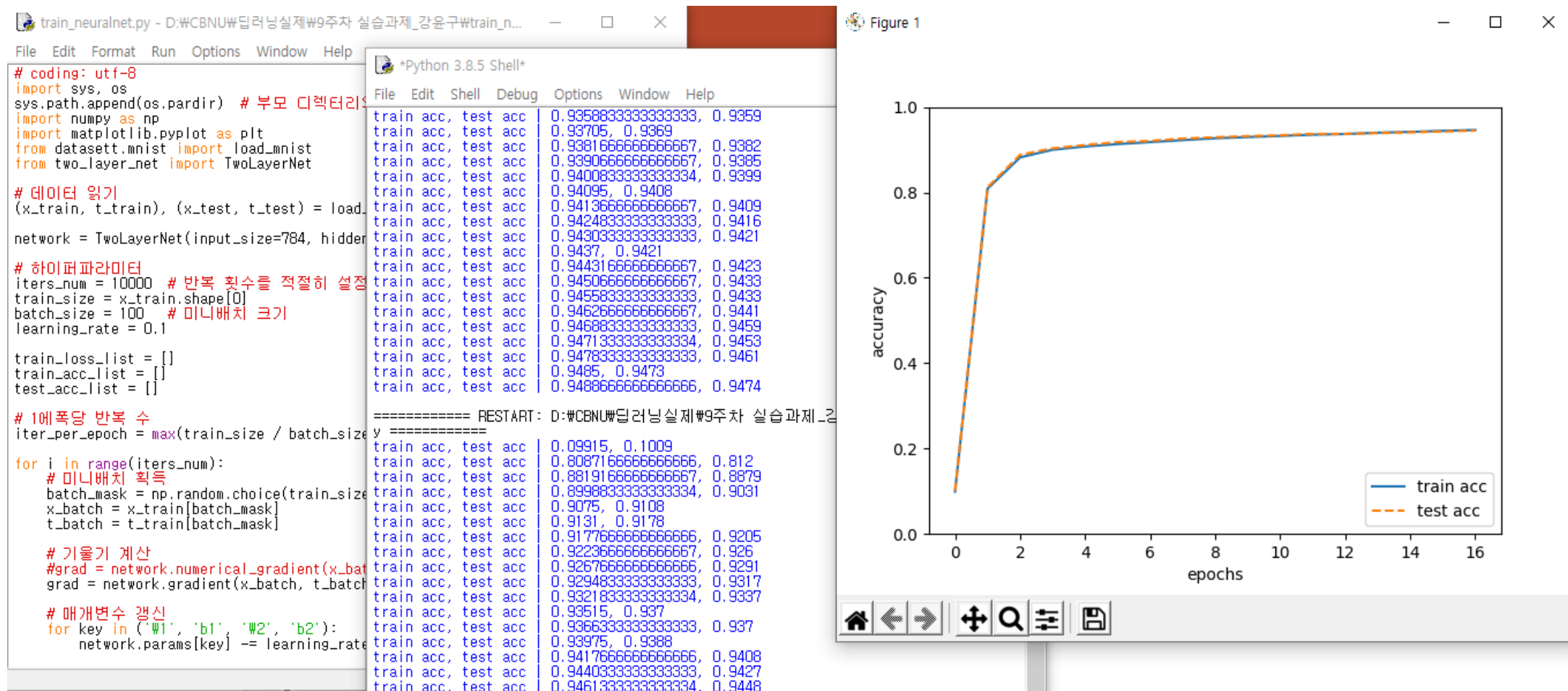
## [2] Hidden Size 갯수를 변화시키며, 훈련데이터와 테스트데이터의 정확도 추이 확인



hidden size = 10  
train acc = 0.924  
test acc = 0.924

hidden size = 10

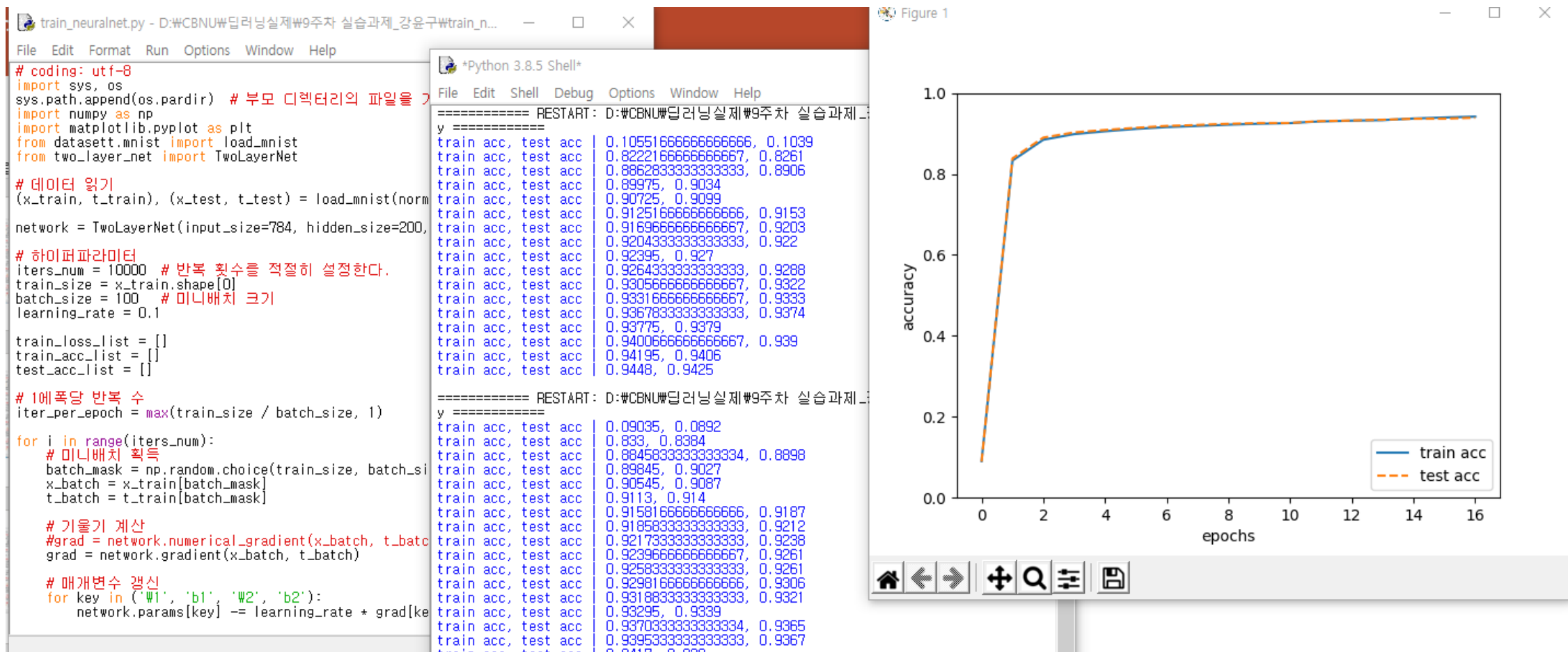
[2] Hidden Size 갯수를 변화시키며, 훈련데이터와 테스트데이터의 정확도 추이 확인



```
hidden size = 100
train acc = 0.946
test acc = 0.944
```



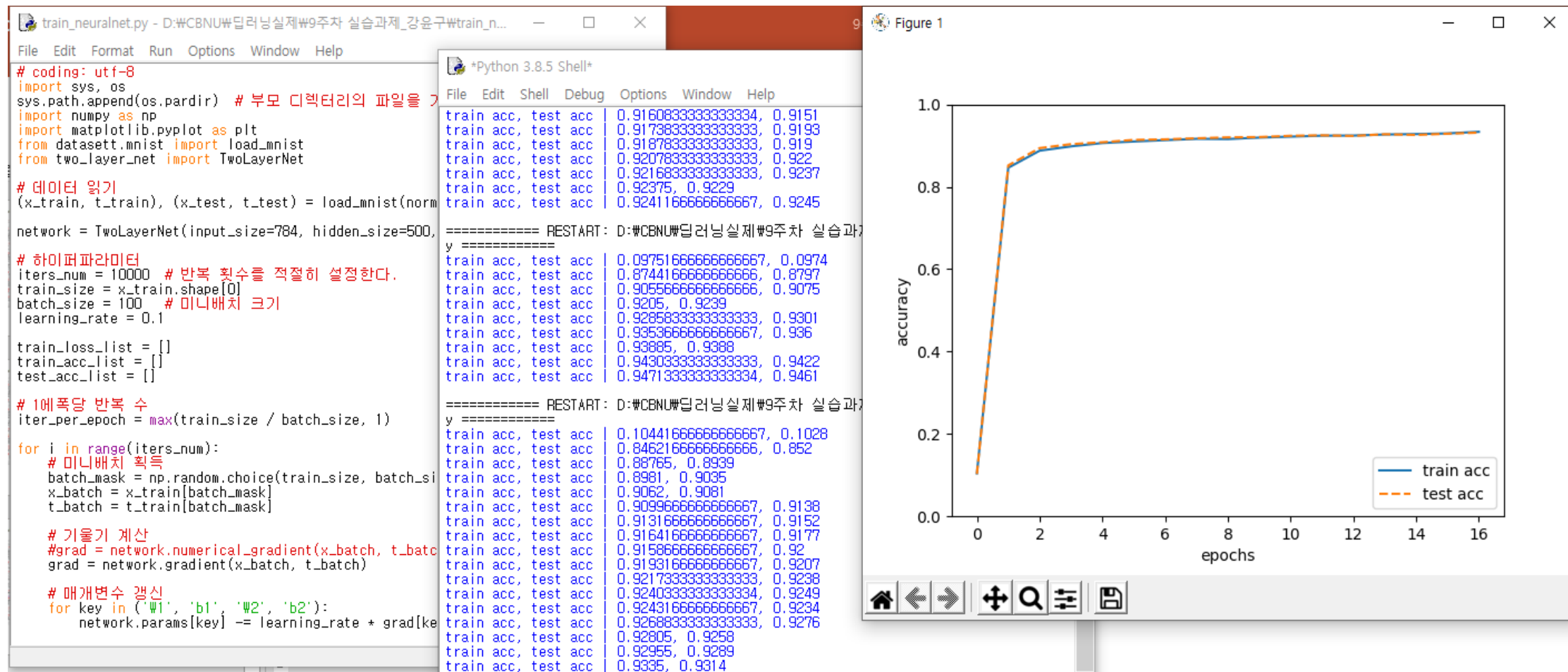
## [2] Hidden Size 갯수를 변화시키며, 훈련데이터와 테스트데이터의 정확도 추이 확인



hidden size = 200  
train acc = 0.941  
test acc = 0.939



## [2] Hidden Size 갯수를 변화시키며, 훈련데이터와 테스트데이터의 정확도 추이 확인



hidden size = 500  
train acc = 0.933  
test acc = 0.931

### [3] 위의 [1][2]에서 오버피팅 문제

위의 [1]에서 보다시피 batch size를 변화시켜가며 학습이 진행되어도  
훈련데이터와 시험 데이터를 평가한 정확도에는 차이가 없었으나  
위의 [2]에서 보다시피 hidden size를 변화시켜가며 학습이 진행 되었을때  
개수가 어느정도 수준을 넘어서면 오히려 정확도가 떨어지는 모습을 보입니다.  
따라서, 오버피팅을 줄이기 위해서는 데이터의 양은 늘리고, 복잡도는 줄여야 한다고 판단됩니다.