```
In [1]: import torch
        import torchvision
        import torchvision.transforms as transforms
```

```
Download dữ liêu chữ số viết tay MNIST
In [12]: # Chuẩn bị dữ liêu
         from tensorflow.keras.datasets import mnist
         (x train, y train), (x test, y test) = mnist.load data()
         # Chuyến đối sang định dạng float32.
         x_train, x_test = np.array(x_train, np.float32), np.array(x_test, np.float3
         # Chuẩn hóa ảnh từ from [0, 255] to [0, 1].
         x_{train}, x_{test} = x_{train} / 255., x_{test} / 255.
         x_train, x_test, y_train, y_test = torch.from_numpy(x_train), torch.from_nu
In [21]: batch size = 16
         trainloader = []
         for (i,j) in zip(x_train, y_train):
             trainloader.append([i,j])
         trainloader = torch.utils.data.DataLoader(trainloader, shuffle=True, batch_
         testloader = []
         for (i,j) in zip(x_test, y_test):
             testloader.append([i,j])
         testloader = torch.utils.data.DataLoader(testloader, shuffle=True, batch si
In [22]: num features = 784
         n \text{ hidden } 1 = 512
         n \text{ hidden } 2 = 128
         n \text{ hidden } 3 = 32
         num classes = 10
In [23]: import torch.nn as nn
         import torch.nn.functional as F
         class Net(nn.Module):
             def init (self):
                  super().__init__()
                  self.fc1 = nn.Linear(num features, n hidden 1)
                  self.fc2 = nn.Linear(n hidden 1, n hidden 2)
                  self.fc3 = nn.Linear(n hidden 2, n hidden 3)
                  self.fc4 = nn.Linear(n hidden 3, num classes)
             def forward(self, x):
                  x = x.view(-1, num features)
                  x = F.relu(self.fc1(x))
                  x = F.relu(self.fc2(x))
                  x = F.relu(self.fc3(x))
                  x = self.fc4(x)
                  return x
         net = Net()
```

```
running loss = 0.0
    for i, data in enumerate(trainloader, 0):
        # load input và labels
        inputs, labels = data
        # zero the parameter gradients
        optimizer.zero grad()
        # forward + backward + optimize
        outputs = net(inputs)
        # print(labels.shape)
        # print(outputs.shape)
        loss = criterion(outputs, labels)
        loss.backward()
        optimizer.step()
        # print statistics
        running_loss += loss.item()
        if i % 2000 == 1999:
                               # print every 2000 mini-batches
            print('[%d, %5d] loss: %.3f' %
                  (epoch + 1, i + 1, running loss / 2000))
            running loss = 0.0
print('Finished Training')
```

[1, 2000] loss: 0.598
Finished Training

```
In [27]: correct = 0
    total = 0
# do dang thực hiện việc dự đoán nên ko cần tính đạo hàm
with torch.no_grad():
    for data in testloader:
        images, labels = data
        # chạy hàm dự đoán
        outputs = net(images)
        # the class với giá trị xác suất cao nhất là đâu ra dự đoán
        _, predicted = torch.max(outputs.data, 1)
        total += labels.size(0)
        correct += (predicted == labels).sum().item()

print('Accuracy of the network on the 10000 test images: %d %%' % (
        100 * correct / total))
```

Accuracy of the network on the 10000 test images: 90 %

## Bài tâp

• Lập trình xây dựng model MLP thông thường và so sánh kết quả.

In [ ]: