

# Chương 7

## Multi-layer Perceptron (2)

---

TS. Phạm Tuấn

[ptuan@ute.udn.vn](mailto:ptuan@ute.udn.vn)

# Tensorflow

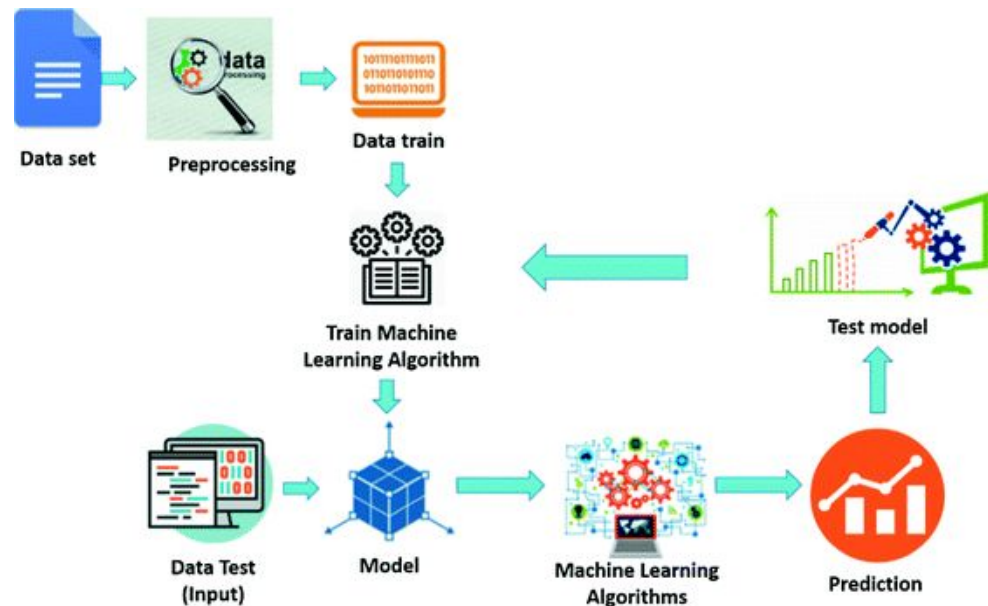
Tensorflow chính là thư viện mã nguồn mở cho machine learning nổi tiếng nhất thế giới, được phát triển bởi các nhà nghiên cứu từ Google.

1. **TensorBoard**: công cụ giúp minh họa các đồ thị tính toán (computational graph), sự thay đổi giá trị của các hàm tính toán (loss, accuracy,...) dưới dạng biểu đồ.
2. **TensorFlow Serving**: công cụ giúp triển khai các mô hình Machine Learning viết bằng TensorFlow thành một sản phẩm thực sự.
3. **Các API** giúp cho việc sử dụng TensorFlow dễ dàng hơn được phát triển bởi những nhà nghiên cứu về Machine Learning trên toàn thế giới (TensorFlow High Level API, TF-Slim, TensorFlow Object Detection API).

# Xây dựng AI model

Cấu trúc của một chương trình AI sẽ gồm các bước sau:

1. Tiền xử lý dữ liệu.
2. Phác thảo AI model.
3. Train.
4. Theo dõi tiến trình train trên tập validation.
5. Lưu model tốt nhất trên tập validation.



# Thực hành với Tensorflow - dự đoán chữ số viết tay

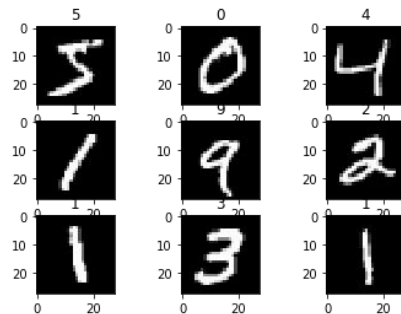
```
# load thư viện và dữ liệu
import tensorflow as tf
(x_train, y_train), (x_test, y_test) =
tf.keras.datasets.mnist.load_data()
```

```
# kiểm tra số mẫu dữ liệu
print(x_train.shape)
print(y_train.shape)
print(x_test.shape)
print(y_test.shape)
```

```
# vẽ một số dữ liệu ở tập train
import matplotlib.pyplot as plt
for i in range(9):
    plt.subplot(330 + 1 + i)
    plt.title(str(y_train[i]))
    plt.imshow(x_train[i], cmap=plt.get_cmap('gray'))
plt.show()
```



(60000, 28, 28)  
(60000,)  
(10000, 28, 28)  
(10000,)

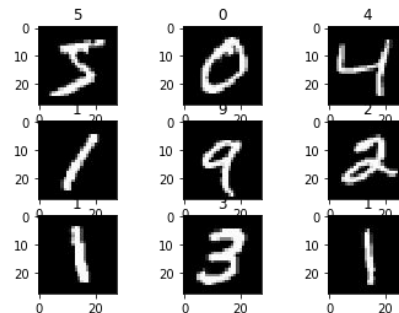


# Thực hành với Tensorflow

```
# chuyển dữ liệu y_train từ label sang encode  
# chuyển dữ liệu x_train về khoảng 0 và 1  
from tensorflow.keras.utils import to_categorical  
x_train, x_test = x_train / 255.0, x_test / 255.0  
y_train = to_categorical(y_train)  
y_test = to_categorical(y_test)  
print(y_train[:9])
```



```
[[0. 0. 0. 0. 0. 1. 0. 0. 0. 0.]  
 [1. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]  
 [0. 0. 0. 0. 1. 0. 0. 0. 0. 0.]  
 [0. 1. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]  
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 1.]  
 [0. 0. 1. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]  
 [0. 1. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]  
 [0. 0. 0. 1. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]  
 [0. 1. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]]
```



# Thực hành với Tensorflow

```
#định nghĩa hàm loss
loss_fn = tf.keras.losses.CategoricalCrossentropy()

# định nghĩa thuật toán tối ưu
optimizer = tf.keras.optimizers.SGD(learning_rate=0.01)

# xây dựng mô hình
def create_model():
    model = tf.keras.models.Sequential([
        tf.keras.layers.Flatten(input_shape=(28, 28)),
        tf.keras.layers.Dense(128, activation='relu'),
        # tf.keras.layers.Dropout(0.2),
        tf.keras.layers.Dense(256, activation='relu'),
        tf.keras.layers.Dense(256, activation='relu'),
        tf.keras.layers.Dense(10, activation = 'softmax')
    ])
    model.compile(optimizer=optimizer,
                  loss=loss_fn,
                  metrics=['accuracy'])

    return model
```

# Thực hành với Tensorflow

```
# tạo mô hình và in ra bảng tổng kết  
model = create_model()  
model.summary()
```



Model: "sequential"

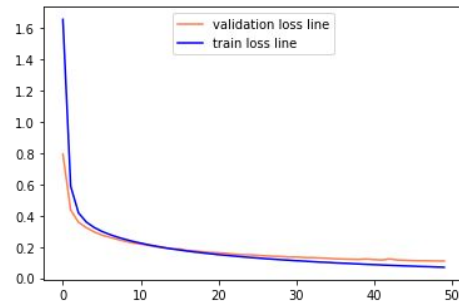
Layer (type)	Output Shape	Param #
flatten (Flatten)	(None, 784)	0
dense (Dense)	(None, 128)	100480
dense_1 (Dense)	(None, 256)	33024
dense_2 (Dense)	(None, 256)	65792
dense_3 (Dense)	(None, 10)	2570
Total params: 201,866		
Trainable params: 201,866		
Non-trainable params: 0		

```
# xây dựng hàm lưu lại mô hình dựa theo loss của tập validation  
weights_filepath = './weights/'  
callback = tf.keras.callbacks.ModelCheckpoint( filepath =  
weights_filepath, monitor='val_loss', verbose=1,  
save_best_only=False, save_weights_only=False)
```

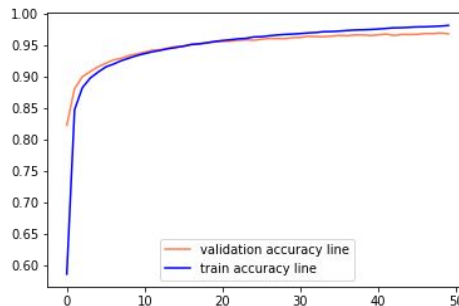
```
# bắt đầu training  
his = model.fit(x_train, y_train, epochs = 50, batch_size = 128,  
validation_split=0.2, callbacks=callback)
```

# Thực hành với Tensorflow

```
# vẽ đường loss trên tập train và tập validation
plt.plot(his.history['val_loss'], c = 'coral', label = 'validation loss line')
plt.plot(his.history['loss'], c = 'blue', label = 'train loss line')
legend = plt.legend(loc='upper center')
plt.show()
```



```
# vẽ đường accuracy trên tập train và tập validation
plt.plot(his.history['val_accuracy'], c = 'coral', label = 'validation accuracy line')
plt.plot(his.history['accuracy'], c = 'blue', label = 'train accuracy line')
legend = plt.legend(loc='lower center')
plt.show()
```





# Thực hành với Tensorflow

```
# Load file mô hình đã huấn luyện
model = create_model()
model = tf.keras.models.load_model('./weights/')

# Đánh giá mô hình trên tập test
loss, acc = model.evaluate(x_test, y_test, verbose=0)
print('loss tập test = ', loss, '| accuracy tập test = ', acc)
```



loss tập test = 0.09902060031890869  
accuracy tập test = 0.9690999984741211

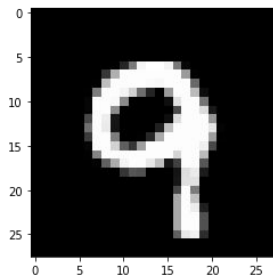
# Thực hành với Tensorflow

```
# lấy 1 hình ảnh bất kỳ ở tập test và dự đoán
import numpy as np
input_image = x_test[99]
plt.imshow(input_image, cmap=plt.get_cmap('gray'))
print('shape của 1 bức ảnh', input_image.shape)
input_image = np.expand_dims(input_image, axis = 0)
print('shape phù hợp với mô hình là 3 chiều', input_image.shape)

output = model.predict(input_image)
print('số dự đoán là :', output.argmax())
```



shape của 1 bức ảnh (28, 28)  
shape phù hợp với mô hình là 3 chiều (1, 28, 28)  
số dự đoán là : 9



# Bài tập nhóm số 7

Cho các bài toán sau:

1. Xây dựng mô hình MLP làm phép nhân với 2 số, mỗi số nằm trong dãy từ 1 đến 100.
2. Xây dựng mô hình MLP làm phép cộng với 2 số, mỗi số nằm trong dãy từ 1 đến 100.
3. Xây dựng mô hình MLP dự đoán nam nữ dựa trên tập data sau [đây](#).
4. Xây dựng mô hình MLP dự đoán cân nặng dựa trên chiều cao ở tập data sau [đây](#).
5. Xây dựng mô hình MLP dự đoán 3 loại hoa dựa trên tập data ở [đây](#).

Trình bày các bước làm theo như bài học.

Any questions ?

