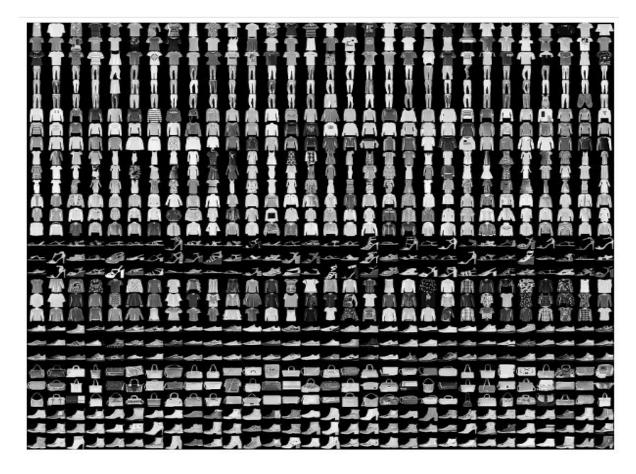
텐서플로우 이미지 분류

(https://www.tensorflow.org/tutorials/keras/classification, https://www.youtube.com/watch?v=uTqgzJVKeKI)

. 필요한 lib import

패션 MNIST 데이터셋 임포트하기 (해상도 28x28, 개별 옷 품목, 60000개 이미지로 학습, 10000개로 학습 평가)



(train_***는 학습에, test_***는 테스트에 사용. 이미지는 28x28 numpy 배열이고, 픽셀은 0~255 값, label은 0~9이며, 옷의 클래스)

레이블	클래스
0	T-shirt/top
1	Trouser
2	Pullover
3	Dress
4	Coat
5	Sandal
6	Shirt
7	Sneaker
8	Bag
9	Ankle boot

. class 이름 정해 주기

. 데이터 탐색

train_images.shape # 60000 개 len(train_labels) train_labels # 60000 개 이미지의 0~9 까지의 라벨 test_images.shape # 10000 개 len(test_labels)



. 데이터 전처리: 픽셀값 정규화

```
plt.figure()
plt.imshow(train images[0]) # 첫번째 이미지
plt.colorbar()
plt.grid(False)
plt.show()
  [12] 1 plt,figure()
        2 plt.imshow(train_images[0])
        3 plt .colorbar()
        4 plt .grid(False)
       5 plt.show()
                                   200
       10
                                   150
       15
                                   100
       20
                                   50
train_images = train_images / 255.0 # 정규화
test_images = test_images / 255.0 # 정규화
           1 train_images = train_images / 255,0
            2
            3 test_images = test_images / 255,0
plt.figure(figsize=(10,10)) # 그림 크기
for i in range(25): # 25개(0~24)를 대상으로
      plt.subplot(5,5,i+1) # 5행 5열로 배열. 첫번째는 1 (0+1=1)
      plt.xticks([])
      plt.yticks([])
      plt.grid(False)
      plt.imshow(train images[i], cmap=plt.cm.binary)
      plt.xlabel(class names[train labels[i]])
plt.show()
          1 plt.figure(figsIze=(10,10))
2 for i in range(25):
3     plt.subplot(5,5,1+1)
4     plt.xticks([])
5     plt.yticks([])
6     plt.grid(False)
7     plt.imshow(train_images[i], cmap=plt.cm.blnary)
8     plt.xlabel(class_names[train_labels[i]])
9 plt.show()
```

. 모델 구성 (모델의 층(레이어) 구성한 후 컴파일. 층들간의 가중치는 훈련 중 학습)

```
model = tf.keras.Sequential([
    tf.keras.layers.Flatten(input_shape=(28, 28)), #입력층.

28x28=784 픽셀의 1 차원 배열로 변환
    tf.keras.layers.Dense(128, activation='relu'),
    tf.keras.layers.Dense(10) # 10 개의 확률을 반환

])

1 model = tf.keras.Sequential([
    2     tf.keras.layers.Flatten(input_shape=(28, 28)),
    3     tf.keras.layers.Dense(128, activation='relu'),
    4     tf.keras.layers.Dense(10)
    5])
```

. 모델 컴파일 (손실함수: 정확도 평가(최소화 필요), 옵티마이져(모델 업데이트), 메트릭(모니터링)

. 모델 훈련

```
model.fit(train_images, train_labels, epochs=10) # 훈련 이미지& 라벨 입력
      1 model.fit(train_images, train_labels, epochs=10)
      Epoch 1/10
      1875/1875 [=================== ] - 7s 2ms/step - loss: 0,5042 - accuracy: 0,8238
      Epoch 2/10
      1875/1875 [
                 Epoch 3/10
      Epoch 4/10
      1875/1875 [=================] - 4s 2ms/step - loss: 0,3164 - accuracy: 0,8846
      Epoch 5/10
      1875/1875 [============================ - 5s 2ms/step - loss: 0,2990 - accuracy: 0,8895
      Epoch 6/10
      1875/1875 [============================ - 5s 2ms/step - loss: 0,2842 - accuracy: 0,8942
      Epoch 7/10
      1875/1875 [================= ] - 5s 2ms/step - loss: 0,2714 - accuracy: 0,8983
      Epoch 8/10
      1875/1875 [=================== ] - 5s 3ms/step - loss: 0,2598 - accuracy: 0,9034
      Epoch 9/10
      1875/1875 [==
               Epoch 10/10
      <keras,callbacks,History at 0x7f13f663edd0>
```

. 정확도 평가

```
test_loss, test_acc = model.evaluate(test_images, test_labels, verbose
=2)
```

```
print('\nTest accuracy:', test_acc)# 테스트 데이터 정확도(88%)는 훈련데이터
정확도(91%)보다 조금 낮음. overfitting 때문임.

[30] 1 test_loss, test_acc = model.evaluate(test_images, test_labels, verbose=2)
2
3 print('\mTest accuracy:', test_acc)

313/313 - 1s - loss: 0,3343 - accuracy: 0,8831 - 739ms/epoch - 2ms/step

Test accuracy: 0,8830999732017517
```

. 예측하기(훈련된 모델 이용. 테스트 이미지의 레이블 예측)

np.argmax(predictions[0]) #제일 높은 신뢰도를 가진 레이블(0~9 중에서) 찿기

. 10개 클래스에 대한 예측을 그래프로 표현

```
color=color)

def plot_value_array(i, predictions_array, true_label):
    true_label = true_label[i]
    plt.grid(False)
    plt.xticks(range(10))
    plt.yticks([])
    thisplot = plt.bar(range(10), predictions_array, color="#777777")
    plt.ylim([0, 1])
    predicted_label = np.argmax(predictions_array)

thisplot[predicted_label].set_color('red')
    thisplot[true_label].set_color('blue')
```

```
1 def plot_image(i, predictions_array, true_label, img):
 2 true_label, img = true_label[i], img[i]
 3 plt.grid(False)
 4 - plt ,xticks([])
 5 - plt.yticks([])
    -plt.imshow(img, cmap=plt.cm.binary)
9 predicted_label = np,argmax(predictions_array)
10
   - if predicted_label == true_label:
12 -
15 plt,xlabel("{} {:2,0f}% ({})",format(class_names[predicted_label],
                                  100*np,max(predictions_array),
                                  class_names[true_label]),
                                  color=color)
20 def plot_value_array(i, predictions_array, true_label):
21 true_label = true_label[i]
22 plt,grid(False)
23 plt.xticks(range(10))
24 - plt.yticks([])
    thisplot = plt.bar(range(10), predictions_array, color="#777777")
25
26
27
    predicted_label = np.argmax(predictions_array)
29 - thisplot[predicted_label],set_color('red')
30 - thisplot[true_label],set_color('blue')
```

. 예측 확인 (파란색이 올바르게 예측. 적색은 오류)

```
i = 12 # 13 世째 테스트 데이터
plt.figure(figsize=(6,3))
plt.subplot(1,2,1)
plot_image(i, predictions[i], test_labels, test_images)
plt.subplot(1,2,2)
plot_value_array(i, predictions[i], test_labels)
plt.show()
```

```
[36] 1 i = 12
2 plt,figure(figsize=(6,3))
3 plt,subplot(1,2,1)
4 plot_image(i, predictions[i], test_labels, test_images)
5 plt,subplot(1,2,2)
6 plot_value_array(i, predictions[i], test_labels)
7 plt,show()
```