

Byunghwan Jeon, Ph D



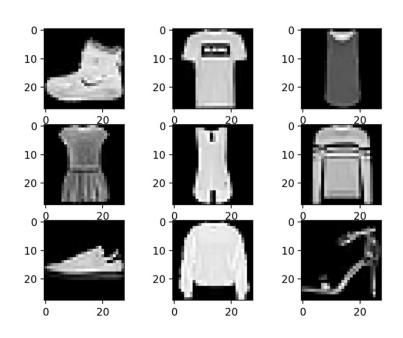


Fashion MNIST dataset

Fashion MNIST 데이터셋 소개



- 70000개의 이미지
- 10개의 클래스
- 이미지 크기 28x28





Fashion MNIST 데이터/정답 정보



Fashion-MNIST is a fashion product image dataset for benchmarking machine learning algorithms for computer vision. This dataset comprises 60,000 28×28 training images and 10,000 28×28 test images, including 10 categories of fashion products. Figure 1 shows all the labels and some images in **Fashion-MNIST**.

| Label | Description | Examples |
|-------|-------------|---|
| 0 | T-Shirt/Top | |
| 1 | Trouser | |
| 2 | Pullover | |
| 3 | Dress | |
| 4 | Coat | |
| 5 | Sandals | 9 9 9 9 9 7 3 - a 3 2 2 3 2 2 5 2 5 2 2 5 2 |
| 6 | Shirt | |
| 7 | Sneaker | |
| 8 | Bag | |
| 9 | Ankle boots | |

Fashion MNIST 데이터셋 소개

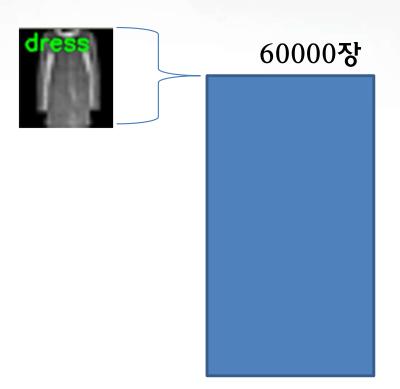


- 0-255의 그레이 스케일
 값을 가지고 있음
- 정답 태깅이 되어 있음.
- Training, Test 데이터셋
 으로 분리되어 있음.



API를 통하여 데이터 가져오기





훈련데이터 Training data 10000장

시험데이터 (test data)

API를 통하여 데이터 가져오기



fashion_mnist = tf.keras.datasets.fashion_mnist 데이터 가져오기

훈련용 시험용 (x_train, y_train), (x_test, y_test) = fashion_mnist.load_data() 데이터 정답 데이터 불러오기

이미지는 그저 숫자 덩어리일 뿐



Print (x_train[0]) 60000장의 훈련데이터 중 0번째 데이터의 픽셀들

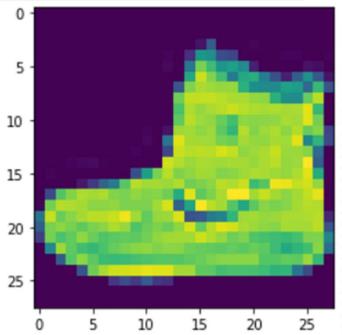
```
0 0 0 0 3 0 36 136 127 62 54 0 0 0 1 3 4 0 0 3]
                        0 0 0 0 6 0 102 204 176 134 144 123 23 0 0 0 0 12 10 0
                         0 0 0 0 0 155 236 207 178 107 156 161 109 64 23 77 130 72 151
                        0 0 0 1 0 69 207 223 218 216 216 163 127 121 122 146 141 88 172 66]
                            1 1 1 0 200 232 232 233 229 223 223 215 213 164 127 123 196 229 0]
                         0 0 0 0 183 225 216 223 228 235 227 224 222 224 221 223 245 173 0]
                         0 0 0 0 193 228 218 213 198 180 212 210 211 213 223 220 243 202 0]
                        0 1 3 0 12 219 220 212 218 192 169 227 208 218 224 212 226 197 209 52]
                        0 0 6 0 99 244 222 220 218 203 198 221 215 213 222 220 245 119 167 56]
                     0 0 4 0 0 55 236 228 230 228 240 232 213 218 223 234 217 217 209 92 0]
            6 7 2 0 0 0 0 0 237 226 217 223 222 219 222 221 216 223 229 215 218 255 77 0]
    3 0 0 0 0 0 0 0 62 145 204 228 207 213 221 218 208 211 218 224 223 219 215 224 244 159 0]
[ 0 0 0 0 18 44 82 107 189 228 220 222 217 226 200 205 211 230 224 234 176 188 250 248 233 238 215 0]
[ 0 57 187 208 224 221 224 208 204 214 208 209 200 159 245 193 206 223 255 255 221 234 221 211 220 232 246 0]
[ 3 202 228 224 221 211 211 214 205 205 205 220 240 80 150 255 229 221 188 154 191 210 204 209 222 228 225 0]
[ 98 233 198 210 222 229 229 234 249 220 194 215 217 241 65 73 106 117 168 219 221 215 217 223 223 224 229 29]
[75 204 212 204 193 205 211 225 216 185 197 206 198 213 240 195 227 245 239 223 218 212 209 222 220 221 230 67]
[ 48 203 183 194 213 197 185 190 194 192 202 214 219 221 220 236 225 216 199 206 186 181 177 172 181 205 206 115]
[ 0 122 219 193 179 171 183 196 204 210 213 207 211 210 200 196 194 191 195 191 198 192 176 156 167 177 210 92]
[ 0 0 74 189 212 191 175 172 175 181 185 188 189 188 193 198 204 209 210 210 211 188 188 194 192 216 170 0]
[ 2 0 0 0 66 200 222 237 239 242 246 243 244 221 220 193 191 179 182 182 181 176 166 168 99 58 0 0]
            0 0 0 40 61 44 72 41 35 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0
```

숫자들을 이미지로 가시화 해보기



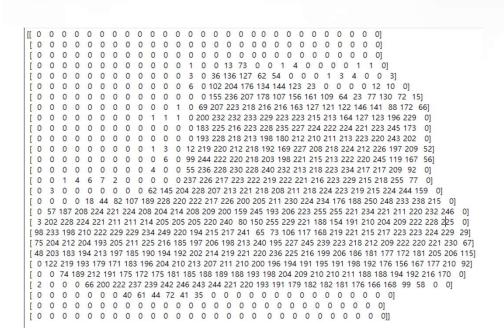
```
import tensorflow as tf
import numpy as np
import matplotlib.image as img
import matplotlib.pyplot as pp

fashion_mnist = tf.keras.datasets.fashion_mnist
(x_train, y_train),(x_test, y_test) = fashion_mnist.load_data()
pp.imshow(x_train[0])
```

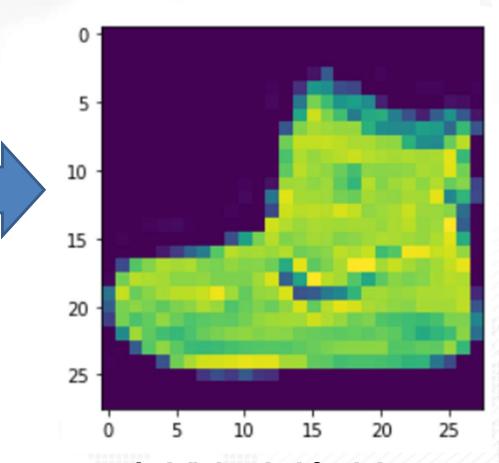


숫자들을 이미지로 가시화 해보기





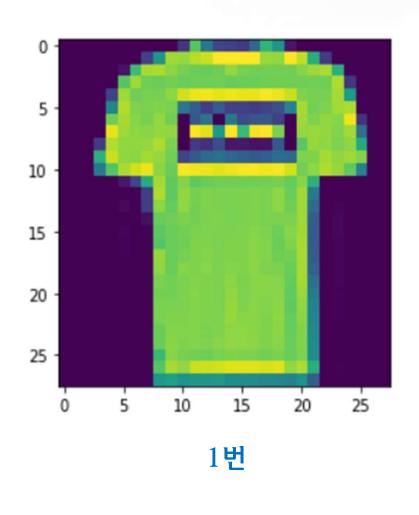


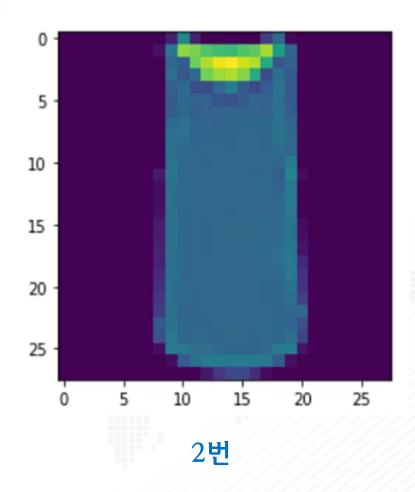


숫자배열들의 값을 기반으로 그림으로 가시화

다른 이미지들도 가시화 해보기



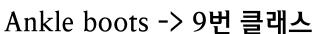


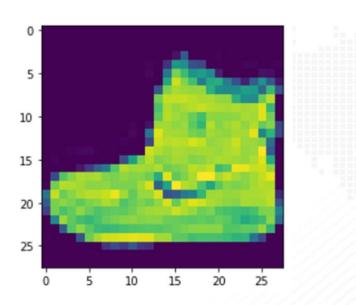


태깅 (정답) 정보 확인해보기

```
import tensorflow as tf
import numpy as np
import matplotlib.image as img
import matplotlib.pyplot as pp

fashion_mnist = tf.keras.datasets.fashion_mnist
(x_train, y_train),(x_test, y_test) = fashion_mnist.load_data()
pp.imshow(x_train[0])
print(y_train[0])
```





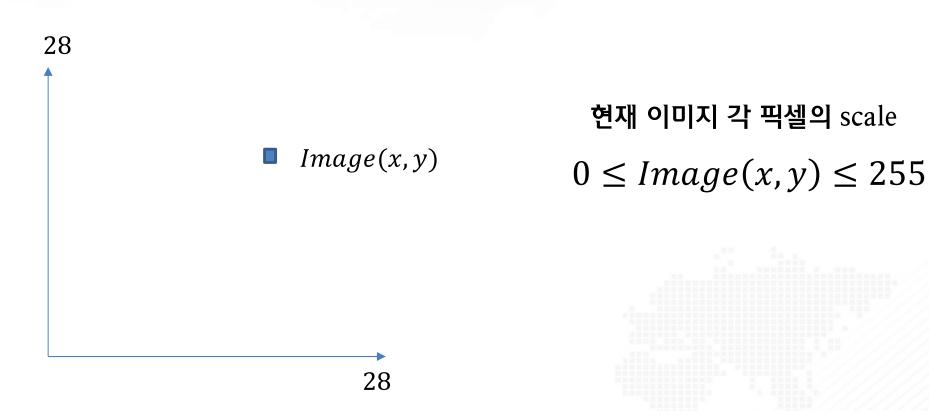


Bag

Ankle boots

이미지의 수학적으로 바라보기

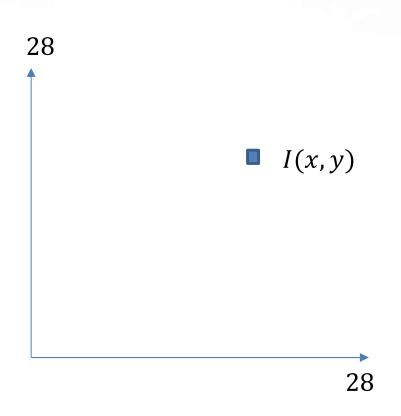




영상을 함수로 취급해서 생각해보기

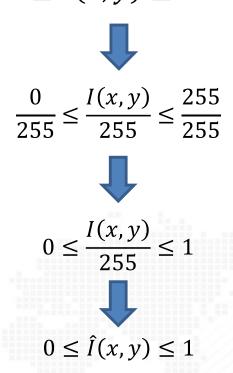
이미지의 정규화





영상을 함수로 취급해서 생각해보기

현재 이미지 각 픽셀의 스케일 $0 \le I(x, y) \le 255$



정규화된 각 픽셀의 스케일

현재 이미지 각 픽셀의 스케일

$$0 \le I(x, y) \le 255$$



$$\frac{0}{255} \le \frac{I(x,y)}{255} \le \frac{255}{255}$$



$$0 \le \frac{I(x,y)}{255} \le 1$$



$$0 \le \hat{I}(x, y) \le 1$$

정규화된 각 픽셀의 스케일

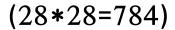
이렇게만 해주면 0에서 1사이의 실수 영역으로 정규화

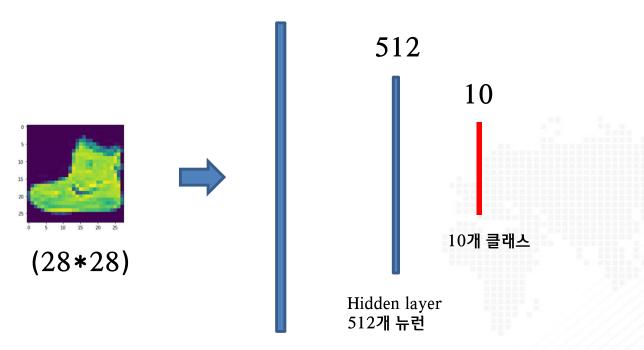
Keras Sequential API 기반 모델 사용



```
model = tf.keras.models.Sequential([
    tf.keras.layers.Flatten(input_shape=(28, 28)),
    tf.keras.layers.Dense(512, activation=tf.nn.relu),
    tf.keras.layers.Dense(10, activation=tf.nn.softmax)
])
```

네트워크 Layer 정의



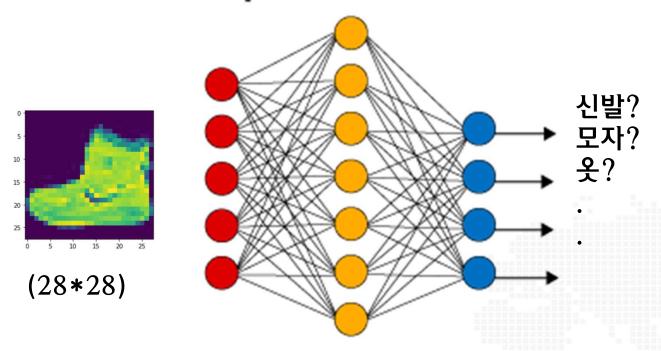


724개의 입력특징벡터

Simple Neural Network



Simple Neural Network

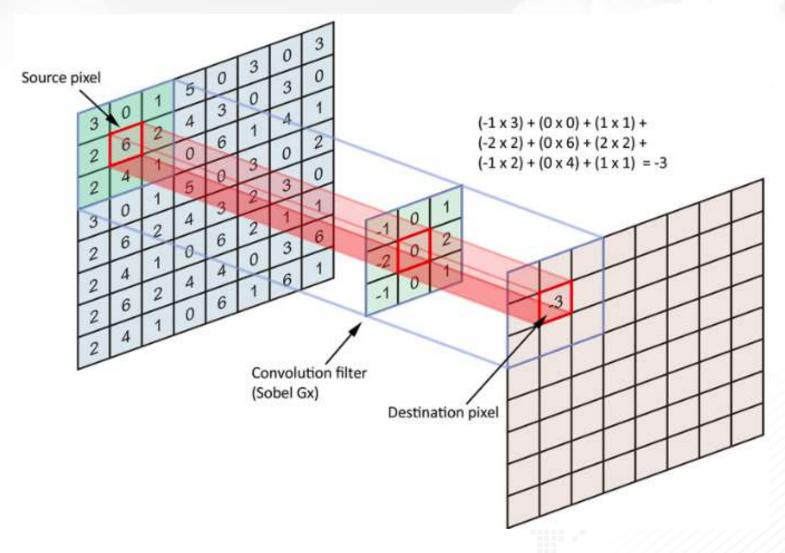






Convolution and Image Filter





3x3 convolution 필터를 이용한 convolution 연산 과정

Convolution and Image Filter



| | | | | | | | , | | | | | | | |
|--------|--------|--------|--------|--------|--------|--------|---|--------|------------------------|--------|---|--------|--|--|
| I(0,0) | I(1,0) | I(2,0) | I(3,0) | I(4,0) | I(5,0) | I(6,0) | | | | | | | | |
| I(0,1) | I(1,1) | I(2,1) | I(3,1) | I(4,1) | I(5,1) | I(6,1) | | | | | | O(0,0) | | |
| I(0,2) | I(1,2) | I(2,2) | I(3,2) | I(4,2) | I(5,2) | I(6,2) | | H(0,0) | H(1,0) | H(2,0) | | | | |
| I(0,3) | I(1,3) | I(2,3) | I(3,3) | I(4,3) | I(5,3) | I(6,3) | × | H(0,1) | H(1,1) | H(2,1) | = | | | |
| I(0,4) | I(1,4) | I(2,4) | I(3,4) | I(4,4) | I(5,4) | I(6,4) | | H(0,2) | H(1,2) | H(2,2) | | | | |
| I(0,5) | I(1,5) | I(2,5) | I(3,5) | I(4,5) | I(5,5) | I(6,5) | | | | | | | | |
| I(0,6) | I(1,6) | I(2,6) | I(3,6) | I(4,6) | I(5,6) | I(6,6) | | | $\mathrm{ilt}\epsilon$ | | | | | |

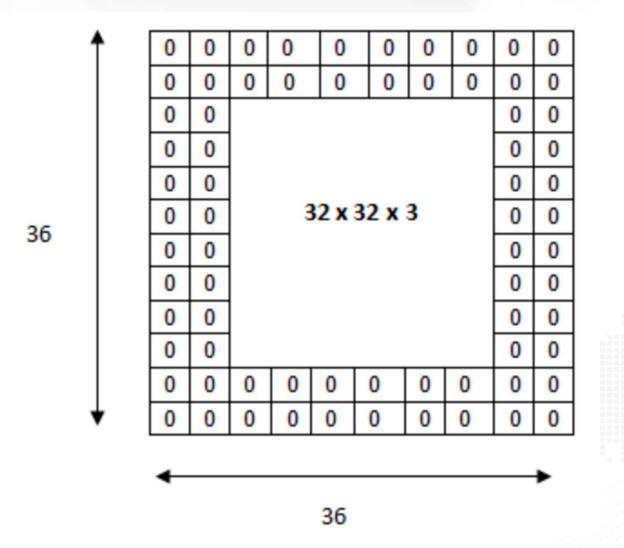
Input image

Output image

Convolution 연산 후 이미지가 축소되는 이유

패딩 (padding)





이미지 축소 방지

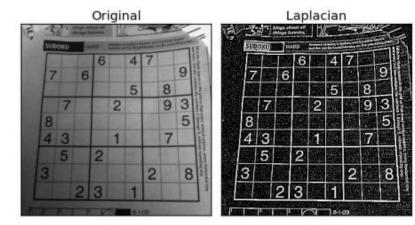
Convolution연산 으로 할 수 있는 것들



- Image Smoothing (부드럽게 하기)
- Image Sharpening (강조하기)
- Partial Derivatives with noisy images (x, y 편미분)
- Image Edge Detection (윤곽선 검출)
- •
- . • 등등
- 이미지로부터 특징을 추출할 수 있다는 것



인공지능에서 Convolution과정을 통하여 다양한 특징 추출 과정을 거칠 수 있다.







윤곽선 검출 예시

Max Pooling 이란?



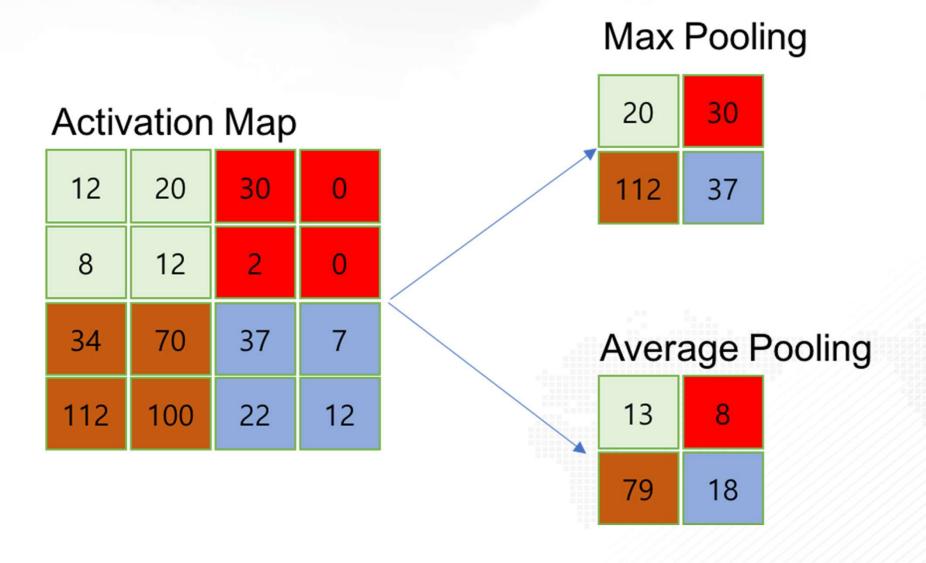
Pooling—Max pooling

| 12 | 7 | 0 | 86 | | 12 | 7 | 0 | 86 | | 5.000 | |
|----|----|----|----|---|----|----|----|----|---|-------|----|
| 19 | 8 | 0 | 12 | | 19 | 8 | 0 | 12 | _ | 19 | 86 |
| 27 | 5 | 23 | 4 | - | 27 | 5 | 23 | 4 | _ | 97 | 60 |
| 97 | 12 | 35 | 60 | | 97 | 12 | 35 | 60 | | | |

가장 큰 값, 즉 가장 도드라지는 특징만을 가져오는 것 정보는 최대한 보존하면서 압축된 큰 특징정보만 추출하고자 하는 목적

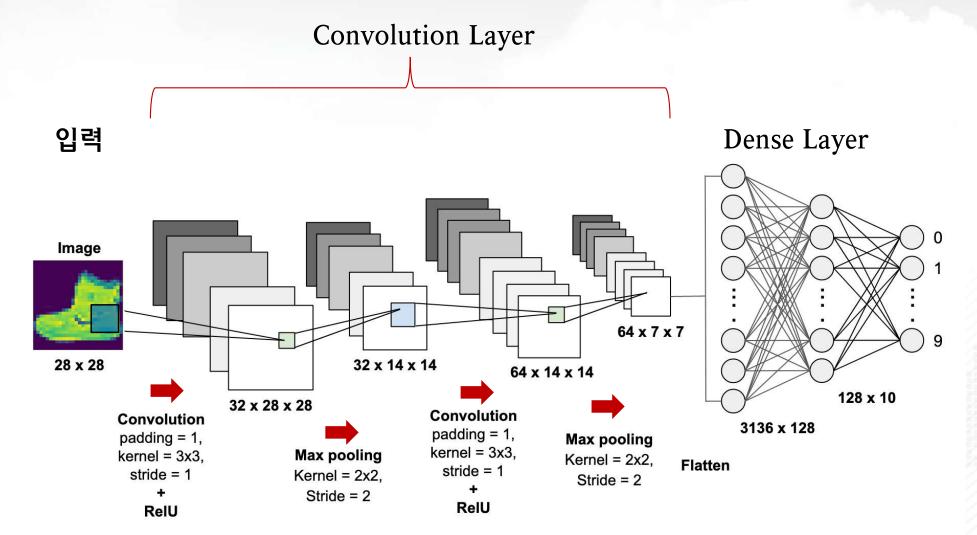
다양한 Pooling





Convolutional Neural Network (CNN)





VGG16



