CNN 예제의 파라미터 산출

```
model = models.Sequential()
model.add(layers.Conv2D(32, (3,3), activation='relu', input_shape=(28,28,1)))
model.add(layers.MaxPooling2D((2,2)))
model.add(layers.Conv2D(64, (3,3), activation='relu'))
model.add(layers.MaxPooling2D((2,2)))
model.add(layers.Conv2D(64, (3,3), activation='relu'))

model.add(layers.Flatten())
model.add(layers.Dense(64, activation='relu'))
model.add(layers.Dense(10, activation='softmax'))
```

Model: "sequential"			
Layer (type)	Output	Shape	Param #
conv2d (Conv2D)	(None,	26, 26, 32)	320
max_pooling2d (MaxPooling2D)	(None,	13, 13, 32)	0
conv2d_1 (Conv2D)	(None,	11, 11, 64)	18496
max_pooling2d_1 (MaxPooling2	(None,	5, 5, 64)	0
conv2d_2 (Conv2D)	(None,	3, 3, 64)	36928
flatten_1 (Flatten)	(None,	576)	0
dense (Dense)	(None,	64)	36928
dense_1 (Dense)	(None,	10)	650
Total params: 93,322 Trainable params: 93,322 Non-trainable params: 0			

1. 첫번째 Conv2D layer의 Parameter

```
input shape = (28, 28, 1)으로 채널의 수는 1개 filter = (3, 3) 이며 필터의 개수는 32개
```

CNN 예제의 파라미터 산출 1

따라서 파라미터의 수는 3 imes 3 imes 32 + bias = 320 bias = 320 - 288 = 32 로 필터의 개수와 동일함을 알 수있다.

2. 두번째 Conv2D 1 layer의 Parameter

input shape = (13, 13, 32) 으로 채널의 수는 32개

filter = (3, 3) 이며 필터의 개수는 64개

따라서 파라미터의 수는 3 imes 3 imes 32 imes 64 + bias = 18496

bias = 18496 - 18432 = 64 로 마찬가지로 필터의 개수와 동일함을 알 수 있다.

3. 세번째 Conv2D 2 layer의 Parameter

input shape = (3, 3, 64)으로 채널의 수는 64개

filter = (3, 3) 이며 필터의 개수는 64개

따라서 파라미터의 수는 3 imes 3 imes 64 imes 64 + bias = 36928

bias = 36928 - 36864 = 64 로 마찬가지로 필터의 개수와 동일함을 알 수 있다

4. 첫번째 Dense layer의 Parameter

input shape = (576,)

ouput shape = (64,) 로 필터(?)의 개수는 64

따라서 파라미터의 수는 576 imes 64 + bias = 36928

bias = 36928 - 36864 = 64 로 마찬가지로 필터(?)의 개수와 동일하다.

5. 두번째 Dense layer의 Parameter

input shape = (64,)

output shape = (10,)으로 필터(?)의 개수는 10

따라서 파라미터의 수는 64 imes 10 + bias = 650

bias = 650 - 640 = 10 로 마찬가지로 필터(?)의 개수와 동일하다.

따라서 Parameter에서 bias의 개수는 필터별로 하나씩 생성되는 것을 알 수 있다.