

인공지능 기초

인공지능_ Day04 김새봄

CONTENTS



회귀분석과 분류분석	01
이미지 분석 - CNN 모델	02
이미지 분석 - 데이터 셋	03
실습	04



회귀분석과 분류분석

회귀분석과 분류분석



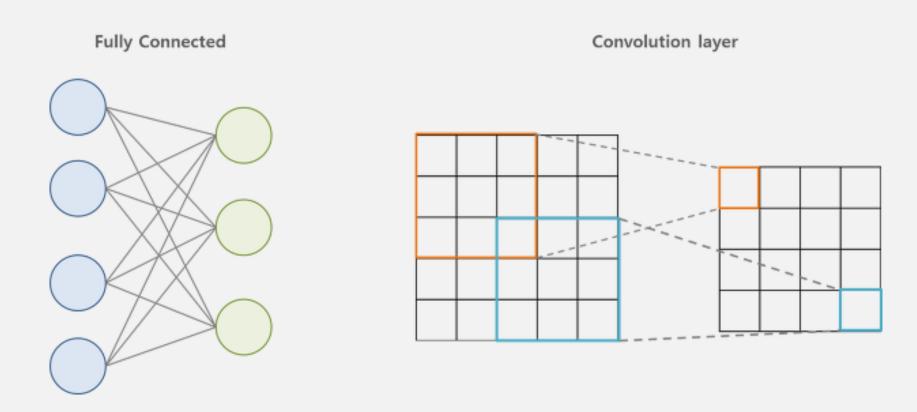
Table 1. 회귀분석과 분류분석 정리

78	치기보서		분류	
구분	회귀분석	이진 분류	다중분류	
평가지표 Loss	mse, mae R2	Binary_Crossentropy accuracy	Catergorical_Crossentropy accuracy	
Last Layer Activation	Default (Linear)	Simoid	Softmax	
Last Layer node의 갯수	1이상	1	y레벨의 수만큼	
Metrics	mse, mae	mse, mae + acc	mse, mae + acc	
One Hot Encoding	X	X	0	



이미지 분석 - CNN 모델

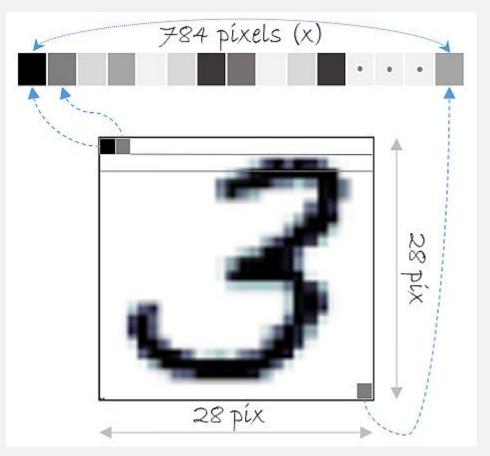




완전연결(fully connected)신경망과 합성곱(convolution)신경망



1. 이미지 분석에서 완전연결(fully connected)신경망의 문제점



출처 https://excelsior-cjh.tistory.com/180

- 데이터 형상의 무시
- 변수의 개수
- 네트워크 크기
- 학습시간의 문제

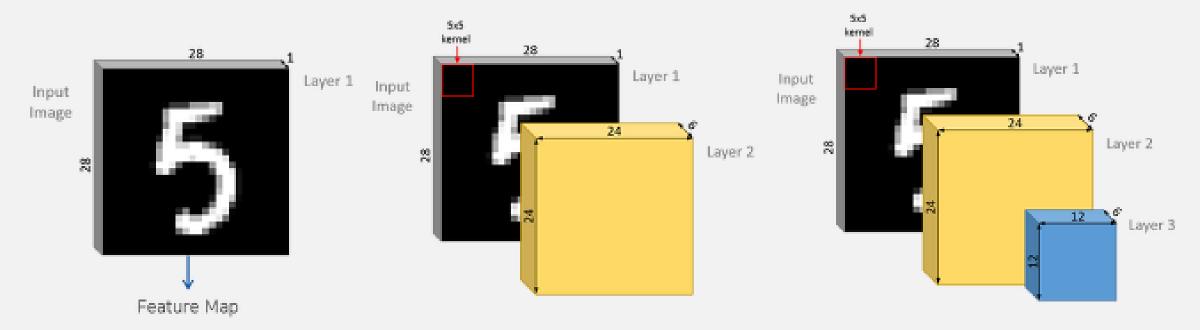


이미지 데이터의 경우 3차원(세로, 가로, 채널)의 형상을 가지며, 공간적 구조(spatial structure)를 지님.

예를 들어 공간적으로 가까운 픽셀은 값이 비슷하거나, RGB의 각 채널은 서로 밀접하게 관련 있음



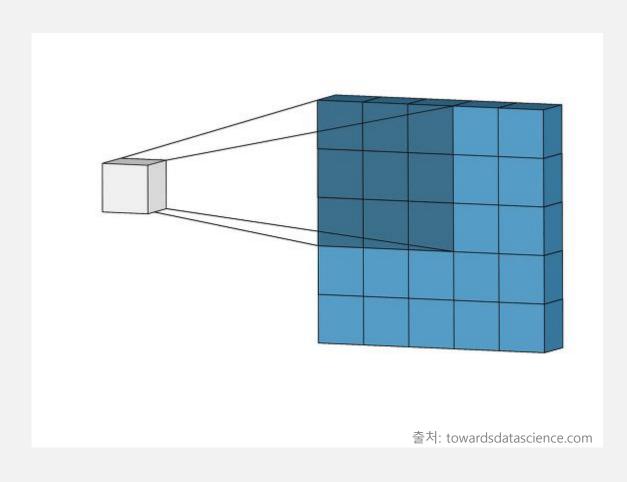
2. 합성곱층(Convolutional Layer, Conv Layer)



- 이미지 데이터는 일반적으로 채널, 세로, 가로 이렇게 3차원으로 구성된 데이터
- 합성곱에서는 3차원 데이터(1, 28, 28)를 입력하고 3차원의 데이터로 출력하므로 형상을 유지 가능
- CNN에서는 이러한 입출력 데이터를 특징맵(Feautre Map)이라고 함

NAVER Cloud x B I T BITCamp

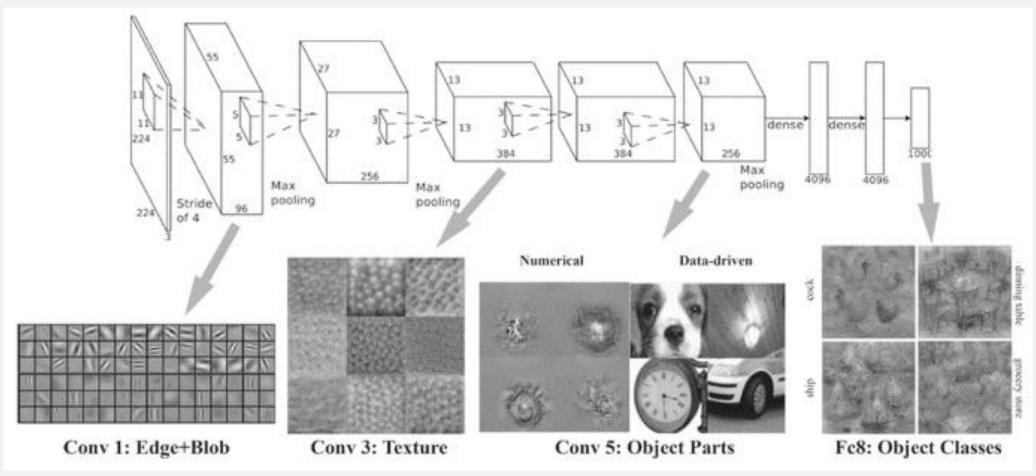
2. 합성곱층(Convolutional Layer, Conv Layer)



- 합성곱층 뉴런의 수용영역(receptive field)안에 있는 픽셀 에만 연결
- 앞의 합성곱층에서는 저수준 특성에 집중하고, 그 다음 합성
 곱층에서는 고수준 특성으로 조합



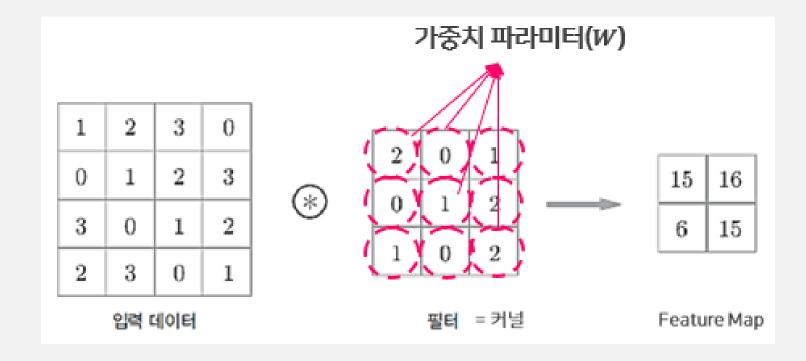
2. 합성곱층(Convolutional Layer, Conv Layer)



출처: towardsdatascience.com



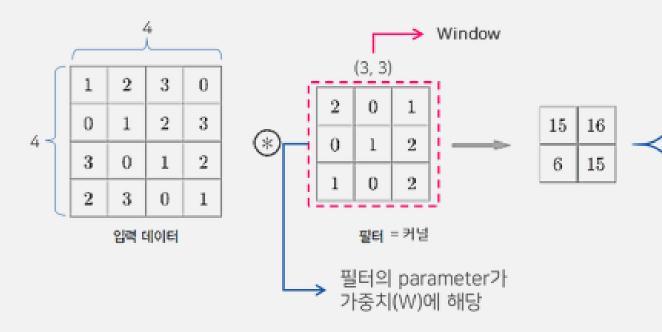
3. 필터(Filter)



- 필터가 합성곱층에서의 가중치 파라미터(W)에 해당
- 학습단계에서 적절한 필터를 찾도록 학습
- 입력데이터에 필터를 적용하여 필터와 유사한 이미지의 영역을 강조하는 특성맵(feature map)을 출력 하여 다음 층(layer)으로 전달

NAVER Cloud X B I T BIT Camp

4. 합성곱의 연산



1 2 3 0 1 2 3 0 1 2 3 0	0 3 2	*	2 0	0 1 0	1 2 2	_	15 16 6 15	+	3		18	19 18
입력 데이	E			밀터					편향		출력 (네이터

1	2	3	0		
0	1	2	3		2
				(8)	0
3	0	1	2	_	1
2	3	0	1		

2	0	1
0	1	2
1	0	2

단일 곱셈-누산(FMA, Fused Multiply-Add)
 1 * 2 + 2 * 0 + 3 * 1 + 0 * 0 + 1 * 1 + 2 * 2 + 3 * 1 + 0 * 0 + 1 * 2 = 15

1	2	3	0			
0	1	2	3		2	1
				*	0	
3	0	1	2		1	1
2	3	0	1			-

®	2	0	1		15	16
	0	1	2	-	1.0	10
	1	0	2			

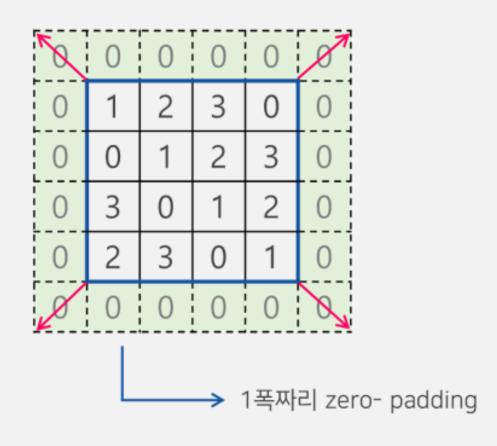
1	2	3	0							
0	1	2	3		2	0	1	4.6	1.0	ì
_				(*)	0	1	2	 15	16	l
3	0	1	2	-	1	0	2	6		
2	3	-0	1			-0"				

1	2	3	0		
-					2
0	1	2	3	(A)	0
3	0	1	2	(5)	0
0	-9	.0	-		1
2	3	0			

2	0	1			
	U	1		15	1
0	1	2	-		H
				6	3
1	0	2			



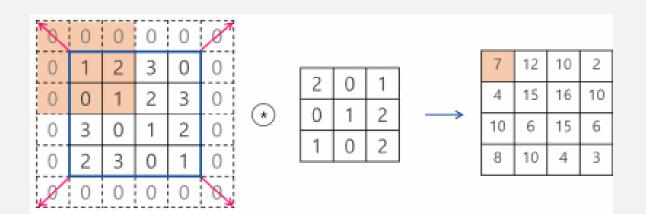
5. 패딩(Padding)



- 데이터의 크기는 Conv Layer를 지날 때 마다 작아짐
- 가장자리 정보가 사라지는 문제 발생
- 합성곱 연산을 수행하기 전, 입력데이터 주변을 특정값 으로 채워 늘리는 것
- 주로 zero-padding을 사용함



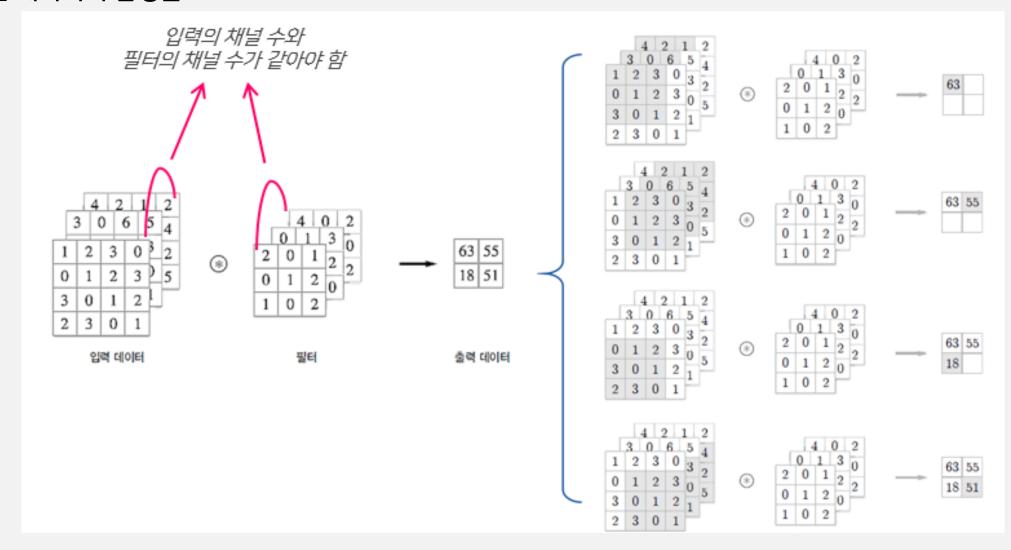
6. 스트라이드(Stride)



- 필터가 이동할 간격
- 출력 데이터의 크기를 조절하기 위해 사용
- 보통 1과 같이 작은 값이 더 잘 작동됨

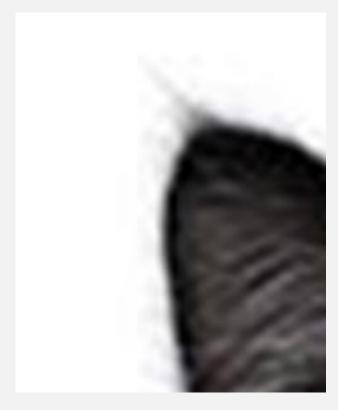


7. 3차원 데이터의 합성곱

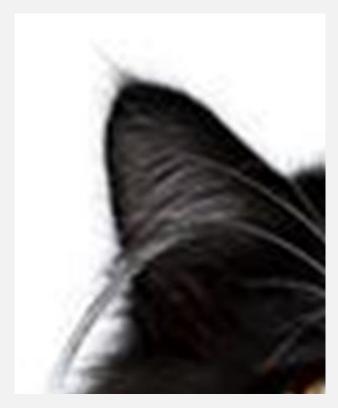




8. 풀링층(Pooling layer)



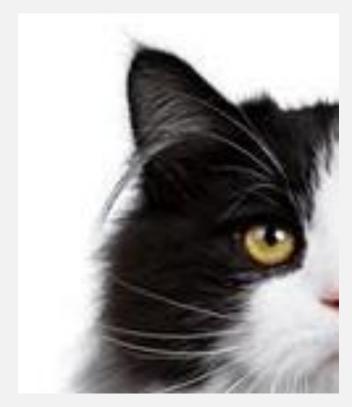






NAVER Cloud x B I T BITCamp

8. 풀링층(Pooling layer)



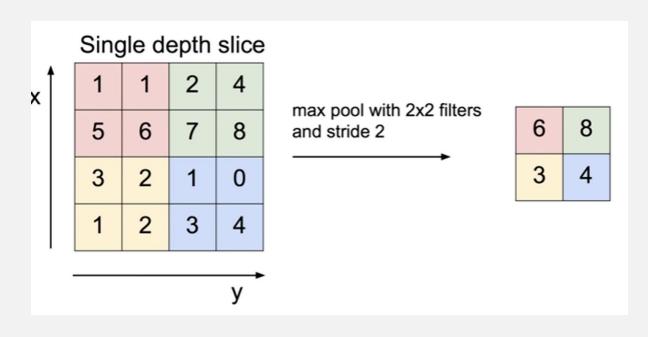








8. 풀링층(Pooling layer)



- 그림의 사이즈를 점진적으로 줄이는 법 Max-Pooling, Average Pooling
- Max-Pooling : 해당영역에서 최대값을 찾는 방법



- Average Pooling : 해당영역에서 평균값을 계산하는 방법

왼쪽 이미지는 2 x 2 filter로 2 stride를 적용하여 4x4 이미지를 2x2이미지로 변환한 예제

CNN 모델 및 코드



```
from keras.models import Sequential
from keras.layers import Dense, Conv2D, Flatten

model = Sequential()
# model.add(Dense(units=10, input_shape=(3,)))
model.add(Conv2D(filters=10, kernel_size=(3, 3), # kernal_size는 이미지를 자르는 규격을 의미
input_shape=(8, 8, 1))) # (rows, rows, channels)의 형태 => channels의 1은 흑백, 3은 칼라
model.add(Conv2D(7, (2, 2), activation='relu'))
model.add(Flatten())
model.add(Dense(32, activation='relu'))
model.add(Dense(10, activation='softmax'))
```

CNN 모델 및 코드



```
from keras.models import Sequential
from keras.layers import Dense, Conv2D, Flatten, MaxPooling2D
model = Sequential()
model.add(Conv2D(filters=64, kernel_size=(3, 3),
                 padding='same',
                 input shape=(28, 28, 1)))
model.add(MaxPooling2D())
model.add(Conv2D(32, (2, 2),
                 padding='valid',
                                                    # padding = 'valid' 가 default
                 activation='relu'))
model.add(Flatten())
model.add(Dense(32, activation='relu'))
model.add(Dense(32, activation='relu'))
model.add(Dense(10, activation='softmax'))
```

이미지 분석 - 데이터셋

MNIST 손글씨 이미지 분류하기



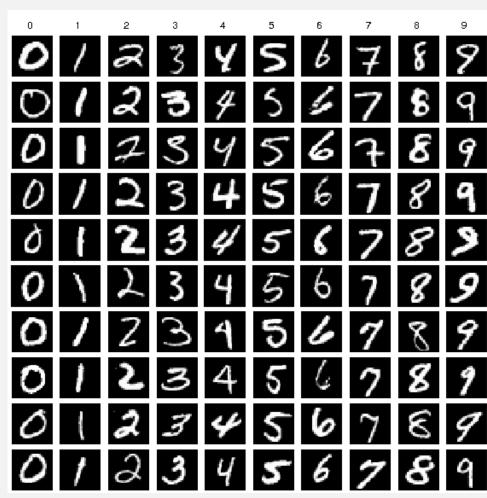
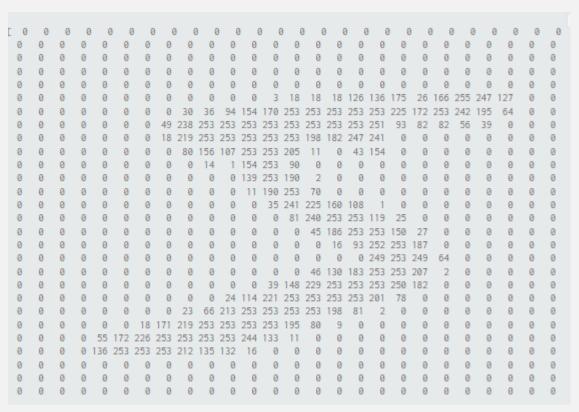


Figure 1. MNIST 손글씨 이미지 데이터셋

- 0~9까지 10가지로 분류될 수 있는 손글씨 숫자 이미지 70,000개
- train- set 60,000개, test-set 10,000 개로 구성
- 28x28 픽셀로 구성되어 있음
- 0~255 사이의 숫자 행렬로 표현됨

MNIST 손글씨 이미지 분류하기





사례2. MNIST 손글씨 이미지 데이터셋

- 이미지는 0~255 사이의 값을 갖는 28x28 크기의 NumPy array
- 이미지는 디지털화된 형태의 픽셀(pixel)들로 구성됨.
- 각 픽셀은 0에서 255 사이의 값을 가질 수 있는데, 이는 색상의 강도(intensity)를 나타 냄
- 0 이 가장 어두운 색이며, 숫자가 높을 수록 밝은 색

FASHOIN MNIST

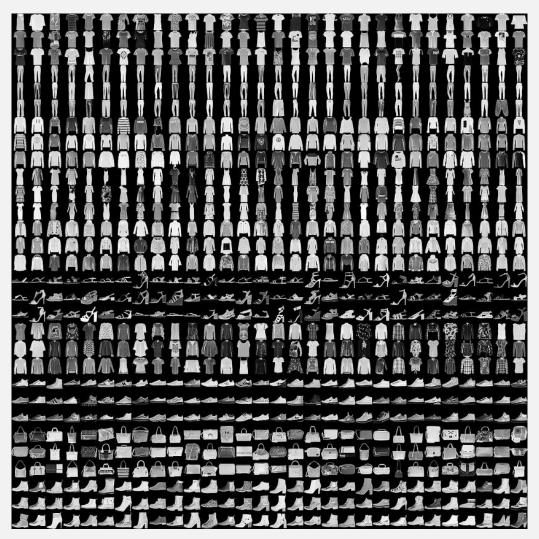


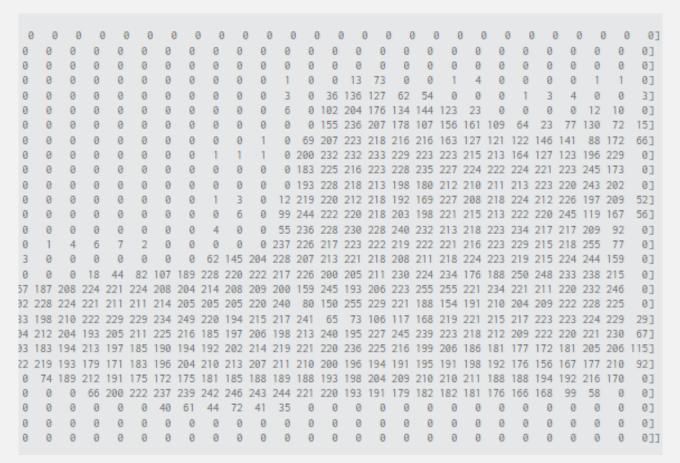
Figure 3 패션-MNIST 샘플 (Zalando, MIT License)



- train- set 60,000개, test-set 10,000개로 구성된 이미지 데이터 세트
- 10개 클래스의 레이블과 28x28 회색조 이미지

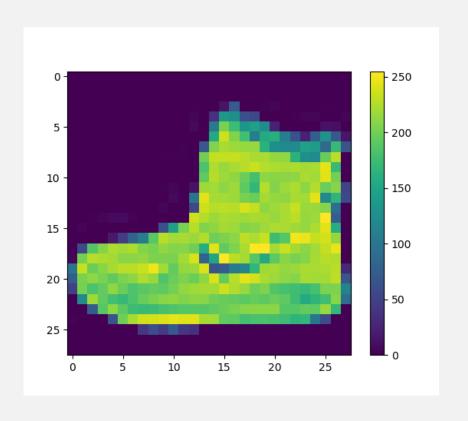
Label	Description
0	T-shirt/top
1	Trouser
2	Pullover
3	Dress
4	Coat
5	Sandal
6	Shirt
7	Sneaker
8	Bag
9	Ankle boot

FASHOIN MNIST



사례4. 패션-MNIST 샘플 중 신발





CIFAR-10 이미지 분류

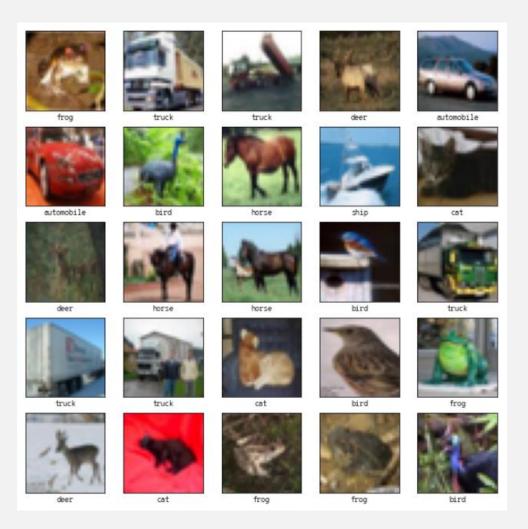


Figure 5. CIFAR-10 소형 이미지 분류 데이터



- 10개 클래스의 60000개 32x32 컬러 이미 지로 구성되며 클래스당 6000개의 이미지
- 50000개의 훈련 이미지와 10000개의 테스트 이미지

Label	Description
0	airplane
1	automobile
2	bird
3	cat
4	deer
5	dog
6	frog
7	horse
8	ship
9	truck

CIFAR-100 이미지 분류



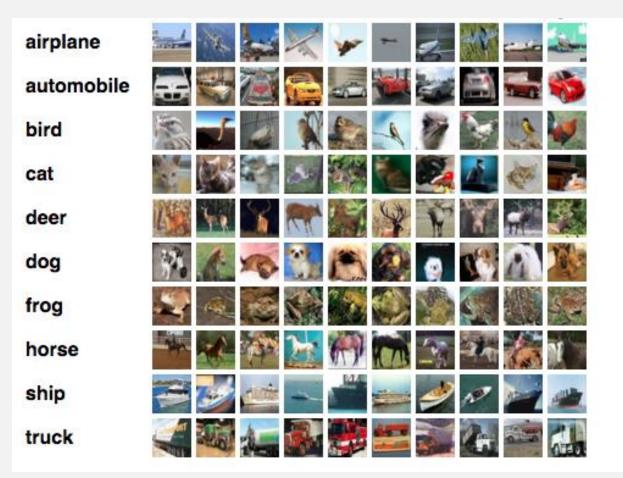


Figure 6. CIFAR-100 이미지 분류 데이터

- 이 데이터 세트는 각각 600개의 이미지를 포함하는 100개의 클래스가 있다는 점을 제외하면 CIFAR-10과 동일함

CIFAR-100 이미지 분류



label= ['beaver', 'dolphin', 'otter', 'seal', 'whale', # aquatic mammals 'aquarium' 'fish', 'flatfish', 'ray', 'shark', 'trout', # fish 'orchids', 'poppies', 'roses', 'sunflowers', 'tulips', # flowers 'bottles', 'bowls', 'cans', 'cups', 'plates', # food containers 'apples', 'mushrooms', 'oranges', 'pears', 'sweet peppers', # fruit and vegetables 'clock', 'computer' 'keyboard', 'lamp', 'telephone', 'television', # household electrical devices 'bed', 'chair', 'couch', 'table', 'wardrobe', # household furniture 'bee', 'beetle', 'butterfly', 'caterpillar', 'cockroach', # insects 'bear', 'leopard', 'lion', 'tiger', 'wolf', # large carnivores 'bridge', 'castle', 'house', 'road', 'skyscraper', # large man-made outdoor things 'cloud', 'forest', 'mountain', 'plain', 'sea', # large natural outdoor scenes 'camel', 'cattle', 'chimpanzee', 'elephant', 'kangaroo', # large omnivores and herbivores 'fox', 'porcupine', 'possum', 'raccoon', 'skunk', # medium-sized mammals 'crab', 'lobster', 'snail', 'spider', 'worm', # non-insect invertebrates 'baby', 'boy', 'girl', 'man', 'woman', # people 'crocodile', 'dinosaur', 'lizard', 'snake', 'turtle', # reptiles 'hamster', 'mouse', 'rabbit', 'shrew', 'squirrel', # small mammals 'maple', 'oak', 'palm', 'pine', 'willow', # trees 'bicycle', 'bus', 'motorcycle', 'pickup truck', 'train', # vehicles 1 'lawn-mower', 'rocket', 'streetcar', 'tank', 'tractor' # vehicles 2]



실 습



- 1. CNN 시각화
- 2. CNN MNIST
- 3. CNN Fashion MNIST
- 4. CNN cifar10
- 5. CNN cifar 100
- 6. Pandas
- 7. Heatmap (matplotlib + seaborn)



Day04. 인공제능 Study

- 1. 인공지능 개념 정리 머신러닝, 딥러닝
- 2. 퍼셉트론 (Perceptron)
- 3. 다층 퍼셉트론 (Multi-Layer Perceptron: MLP)
- 4. 옵티마이저 (Optimizer)
- 5. 학습률 (learning rate)
- 6. 경사하강법 (Gradient Descent)
- 7. 손실함수 (Loss Function)
- 8. 활성화 함수 (Activation Function) Sigmoid, ReLU, Softmax



- 9. 회귀분석
- 10. 결정계수 R2 score
- 11. 분류분석
- 12. 원 핫 인코딩 (One Hot Encoding)
- 13. 난수값 (random_state)
- 14. 정확도 accuracy score
- 15. 과적합 (overfitting)
- 16. 합성곱신경망(CNN)

수고하셨습니다.