

딥러닝 시작하기 (CNN 입문)

목차

- ▶ 01 기본 이해
- ▶ 02 완전 연결층(FCL)의 한계
- ▶ 03 합성곱 신경망(CNN)
- ▶ 04 합성곱 신경망(CNN) - 특징맵 생성과정
- ▶ 05 합성곱 신경망 - 스트라이드(stride)
- ▶ 06 완전 연결층(FCL)과 합성곱 층의 연산의 차이
- ▶ 07 합성곱 신경망
- ▶ 08 풀링 연산(Pooling)

01 기본 이해

▶ 채널, Channel

- 이미지 픽셀 하나하나를 실수, 컬러 사진은 천연색을 표현하기 위해 각 픽셀을 RGB 3개의 실수로 표현한 3차원 데이터. 컬러 이미지는 3개의 채널로 구성.

▶ 필터(Filter)

- 필터는 이미지의 특징을 찾아내기 위한 공용 파라미터. Filter를 Kernel이라고도 한다.
- CNN에서 학습의 대상은 필터 파라미터가 된다.

01 기본 이해

▶ 스트라이드, stride

- 필터를 적용하는 간격의 크기 stride라 함.

▶ feature map, activation map

- 필터를 적용해서 얻어진 결과를 말함.

02 FCL의 한계

- ▶ Fully Connected Layer 만으로 구성된 인공 신경망의 입력 데이터는 1차원 형태로 한정.
- ▶ 3차원 사진 데이터를 1차원으로 평면화 시켜야 한다. 이때 공간 정보 손실 발생.
 - 한 장의 사진은 3차원 데이터, 배치 모드 사용되는 여러장 사진은 4차원 데이터
- ▶ Fully Connected Layer 파라미터 수가 많음.

03 합성곱 신경망(Convolutional Neural Network, CNN)

- ▶ LeCun에 의해 처음 소개됨

(1) <https://dl.acm.org/doi/10.1162/neco.1989.1.4.541>

- ▶ 이미지를 인식하기 위한 패턴을 찾는데 특히 유용

=> 이미지의 **공간 정보를 유지한 상태로 학습**이 가능한 모델(CNN)

03 합성곱 신경망(Convolutional Neural Network, CNN)

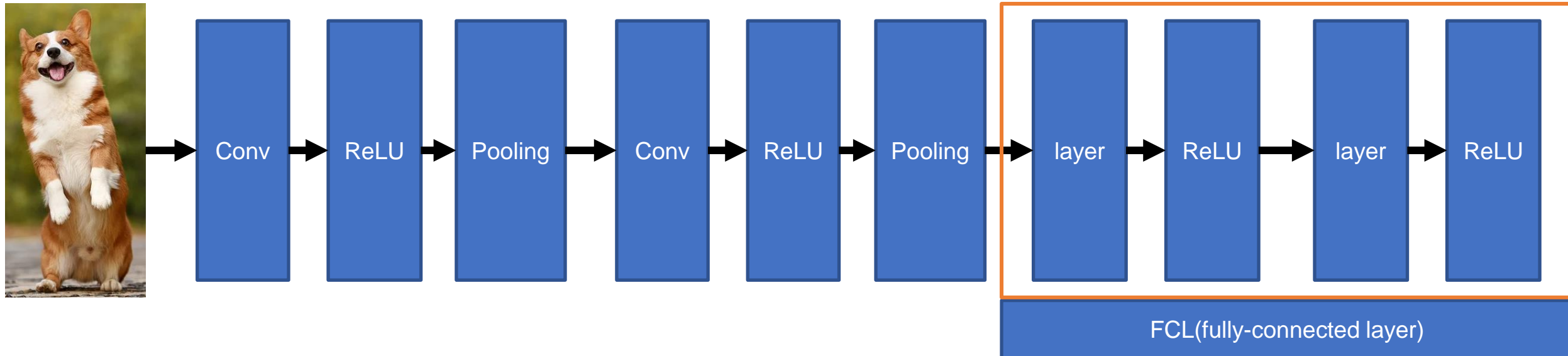
▶ 장점

- 이미지의 공간 정보 유지
- 필터를 공유 파라미터로 사용하여, 일반 인공 신경망과 비교하여 학습 파라미터가 작다.

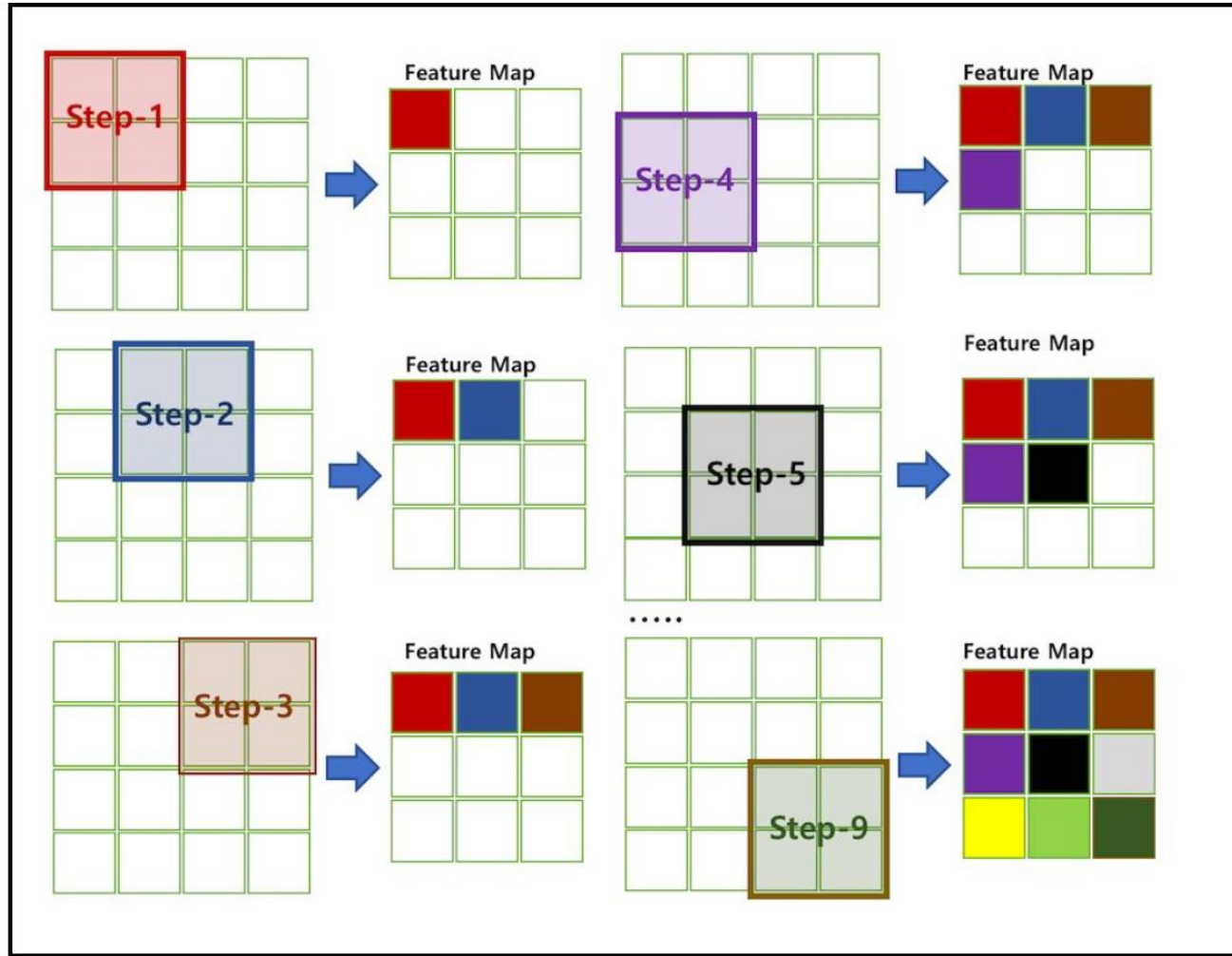
03 합성곱 신경망(Convolutional Neural Network, CNN)

- LeCun에 의해 처음 소개됨

(1) <https://dl.acm.org/doi/10.1162/neco.1989.1.4.541>



04 합성곱 신경망- 특징맵(feature map) 생성과정



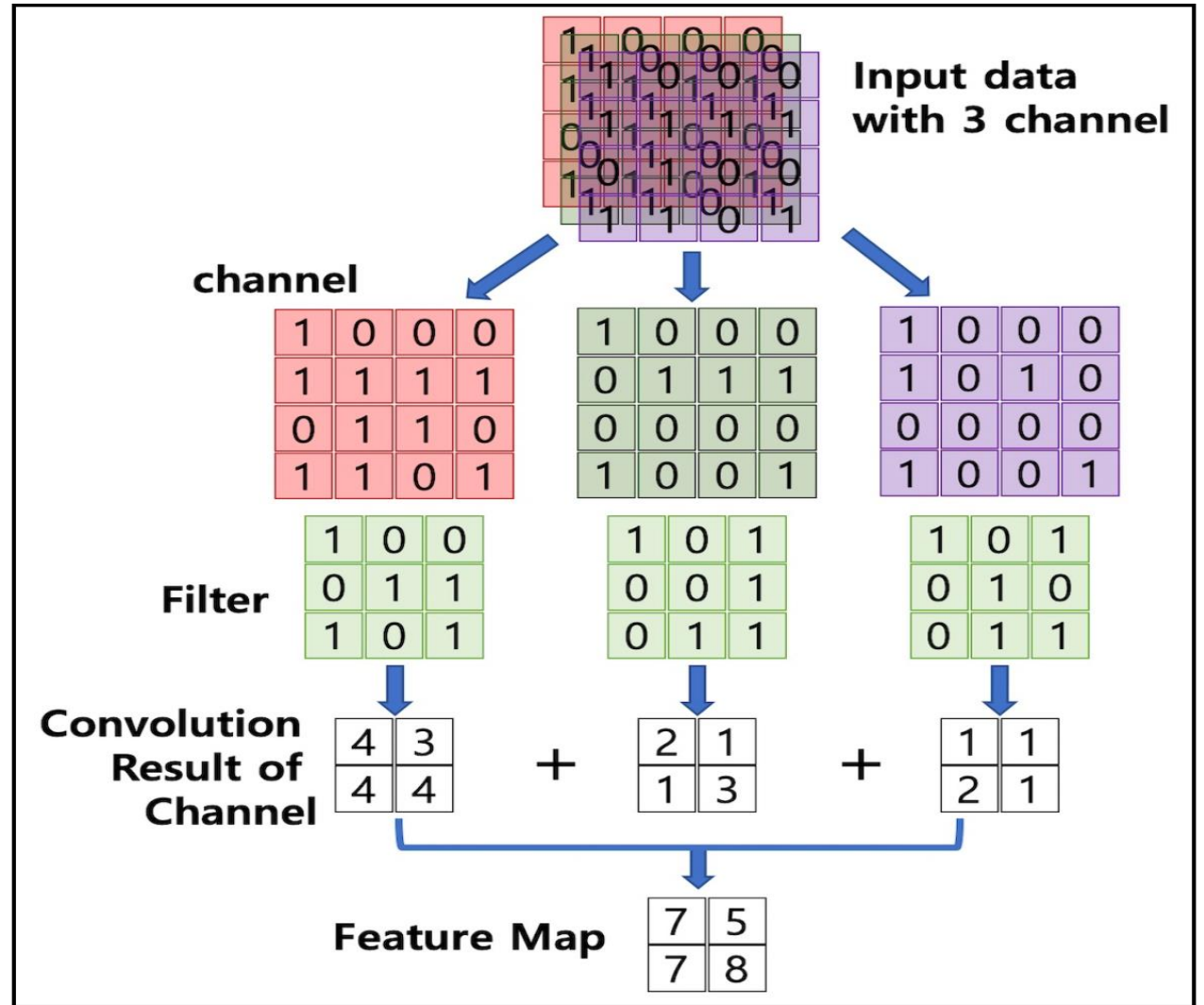
<http://taewan.kim/post/cnn/> 그림 참조

05 합성곱 신경망 - 스트라이드

- ▶ 이것들이 반복적으로 이루어져 하나의 필터가 하나의 특성맵을 만들어냅니다.
- ▶ 이때 윈도우가 슬라이딩하는 이동의 크기를 **스트라이드**라고 합니다.
- ▶ 스트라이드는 기본적으로 1입니다. 만약 2를 사용하면 특성 맵의 높이와 너비가 2의 배수로 다운샘플링 된 것을 의미합니다.

05 합성곱 신경망 연산

- ▶ 컨볼루션 Layers
- ▶ 필터는 채널수 만큼의 깊이를 갖는다.
- ▶ 각 채널의 가중치는 채널마다 다르다.



<http://taewan.kim/post/cnn/> 그림 참조

06 완전연결층(FCL)과 합성곱 연산층의 차이

▶ 완전 연결 층(FCL)과 합성곱 층 사이의 차이는 다음과 같습니다.

(1) 완전 연결층의 Dense 층은 입력 특성 공간에 있는 모든 픽셀에 대한 패턴학습

(2) 합성곱 층은 지역 패턴을 학습.

07 합성곱 신경망

▶ 합성곱 연산은 핵심적인 2개의 파라미터로 정의

(1) 입력으로부터 하나의 합성곱 연산을 할 필터 : 3×3 , 5×5

(2) 합성곱으로 계산할 필터의 수

▶ 합성곱 연산은 필터의 수만큼 특성 맵을 만들어냅니다.

08 풀링(Pooling) 연산

입력 특성 맵에서 윈도우에서 조건에 맞는 하나의 값을 추출한다.

(1) 최대 풀링 연산(Max Pooling)

해당 윈도우에서 가장 최대의 값을 추출한다. 2x2라면 해당 영역안에서 가장 높은 값을 취한다.

(2) 평균 풀링 연산(average Pooling)

해당 윈도우에서 평균값을 추출한다.

(3) 평균 풀링 연산(average Pooling)

해당 윈도우에서 가장 최소의 값을 추출한다. 2x2라면 해당 영역안에서 가장 낮은 값을 취한다.