

مبانی بینایی کامپیوتر

مدرس: محمدرضا محمدی

یادگیری ماشین

Machine Learning

یادگیری ماشین

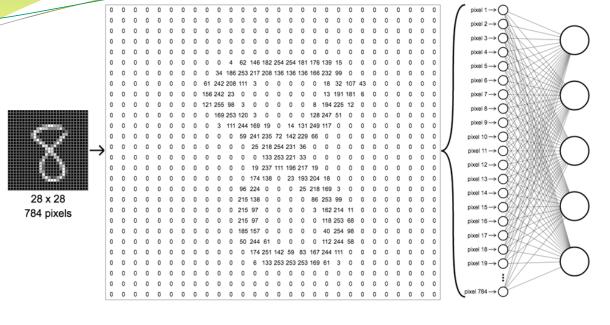
```
def train(images, labels):
    # Machine Learning
    return model

def predict(model, images):
    # Use model to predict labels
    return labels
```

- جمع آوری یک مجموعه از تصاویر دارای برچسب
- آموزش یک دستهبند با استفاده از الگوریتمهای یادگیری ماشین
 - ارزیابی دستهبند آموزش دیده بر روی تصاویر جدید

```
ハイやなみがくへり、
いくでとめているのいとのいくでとめるいとのととというというというという。ハイやとめるととののにいるととといる。ハイでとめるととののにいるととといる。
```

یادگیری ماشین



• یادگیری ماشین از ۳ گام اصلی تشکیل میشود:

- انتخاب مدل

$$y = f(x|\theta)$$

- انتخاب معيار ارزيابي

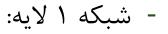
$$loss = compare\left(y_{true}, y_{pred} = f(x|\theta)\right)$$

- بهینهسازی

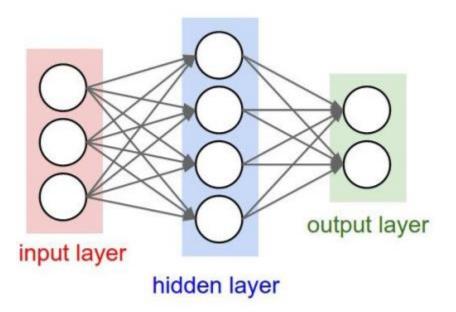
$$\theta^* = \min_{\theta} loss(y_{true}, f(x|\theta))$$

شبكههاى عصبى

• یک شبکه عصبی چندلایه شامل تعدادی لایه خطی و توابع فعالسازی غیرخطی است



- شبكه ۲ لايه:



$$y = f(W x)$$

$$y = f_2(W_2 f_1(W_1 x))$$

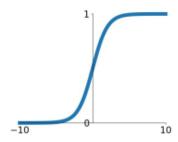
$$y = f_3 (W_3 f_2(W_2 f_1(W_1 x)))$$

توابع فعالسازى

• به دلیل خطی بودن ضرب داخلی، وجود توابع فعالسازی غیرخطی ضروری است

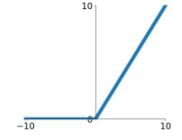
Sigmoid

$$\sigma(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}}$$



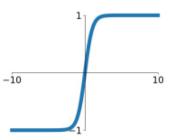
ReLU

 $\max(0, x)$



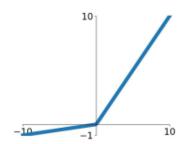
tanh

tanh(x)



Leaky ReLU

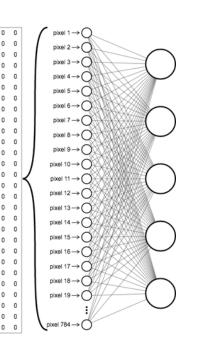
 $\max(0.1x, x)$

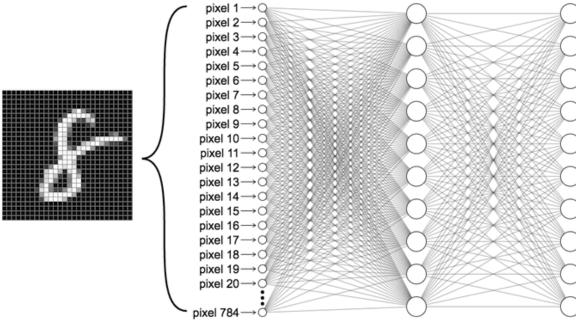


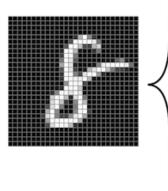
شبکههای عصبی



28 x 28 784 pixels

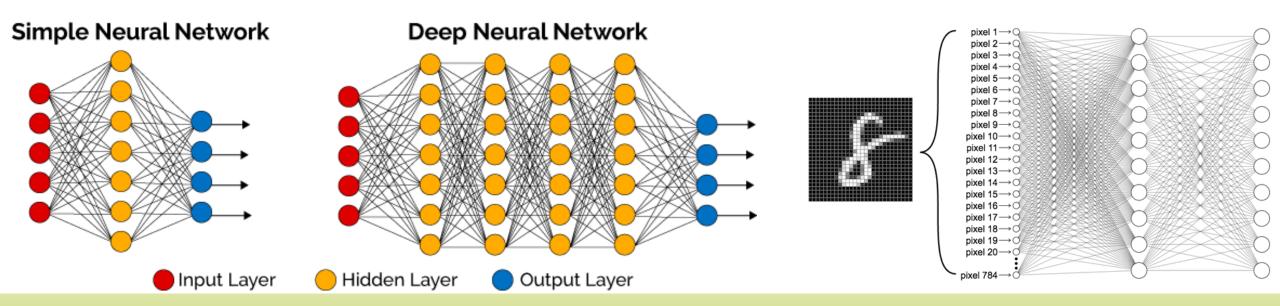






شبكههاى عصبى عميق

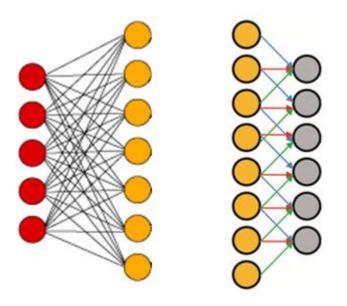
- آیا یک شبکه دارای لایههای زیاد می تواند منجر به بهبود طبقه بندی تصویر شود؟
- مهمترین ایراد این ساختار در پردازش تصویر آن است که اطلاعات همسایگی را لحاظ نمی کند
 - به عبارت دیگر، دانش بدست آمده را میان پیکسلهای تصویر به اشتراک نمی گذارد
- ایده اصلی در پیشرفت یادگیری عمیق در حوزه بینایی کامپیوتر استفاده از لایههای کانولوشنی است



شبكههاى عصبى كانولوشني

Convolutional Neural Networks

- در لایههای کاملا متصل، مقدار هر نورون در لایه خروجی وابسته به تمام نورونها در لایه قبل است
- کانولوشن یکبعدی مشابه با لایه کاملا متصل است اما هر نورون خروجی تنها به بخشی از نورونهای لایه ورودی متصل است



```
import numpy as np
a = [1, 2, 3, 4, 5]
b = [1, 2, 1]
np.convolve(a, b, 'valid')
```

array([8, 12, 16])

• در پردازش تصاویر از کانولوشن دوبعدی استفاده میشود

30	3	2_2	1	0
0_2	0_2	1_{0}	3	1
30	1,	22	2	3
2	0	0	2	2
2	0	0	0	1

12.0	12.0	17.0
10.0	17.0	19.0
9.0	6.0	14.0

مثال: عملگر Sobel



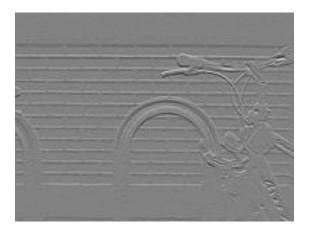


+1	0	-1
+2	0	-2
+1	0	-1



+1	+2	+1
0	0	0
-1	-2	-1

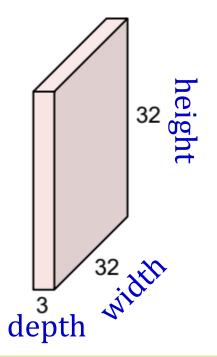




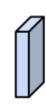
لايه كانولوشني

خروجی لایه کانولوشنی حاصل فیلتر کردن ماتریس ورودی با فیلتر مربوطه است که به صورت مکانی بر روی آن لغزانده میشود

ورودی یک ماتریس ۳ بعدی است



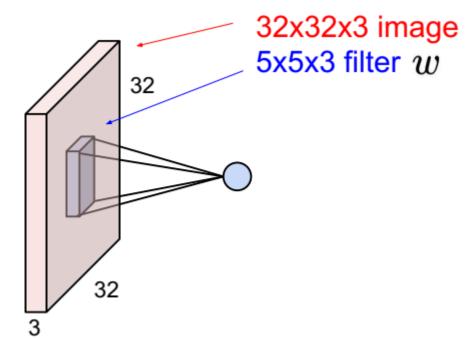
5x5x3 filter



لايه كانولوشني

خروجی لایه کانولوشنی حاصل فیلتر کردن ماتریس ورودی با فیلتر مربوطه است که به صورت مکانی بر روی آن لغزانده میشود

ورودی یک ماتریس ۳ بعدی است

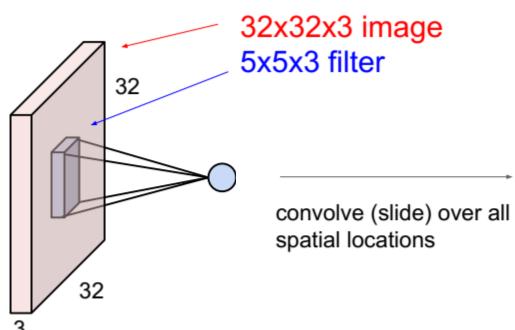


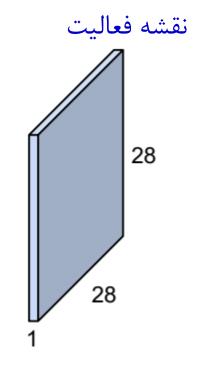
خروجی برابر با ضرب داخلی بین فیلتر و همسایگی مربوطه برای هر پیکسل است که معادل با ۷۵ ضرب و جمع است $w^T x + b$

لایه کانولوشنی

خروجی لایه کانولوشنی حاصل فیلتر کردن ماتریس ورودی با فیلتر مربوطه است که به صورت مکانی بر روی آن لغزانده می شود

ورودی یک ماتریس ۳ بعدی است

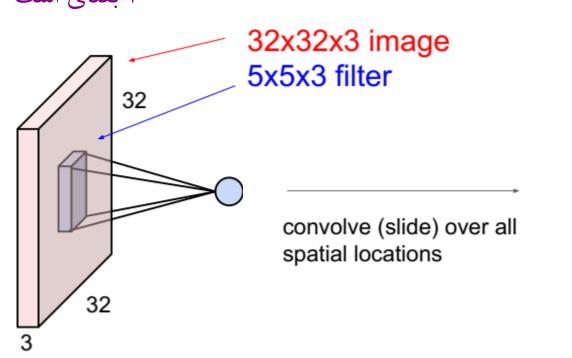


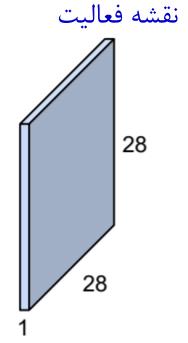


لايه كانولوشني

• البته یک فیلتر می تواند تنها یک مشخصه از تصویر را استخراج نماید

ورودی یک ماتریس ۳ بعدی است

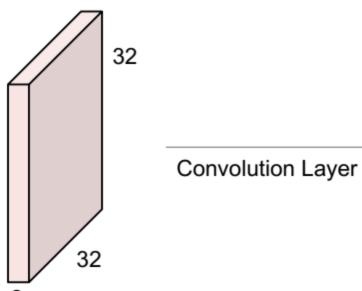




لايه كانولوشني

• البته یک فیلتر می تواند تنها یک مشخصه از تصویر را استخراج نماید

ورودی یک ماتریس ۳ بعدی است



28

نقشههای فعالیت

لایه کانولوشنی در Keras

filters: Integer, the dimensionality of the output space

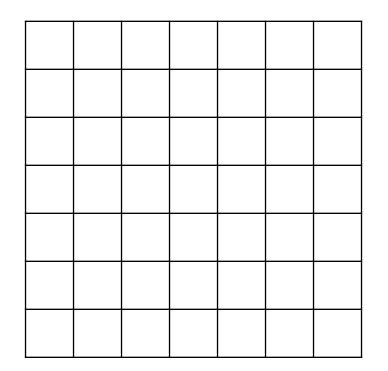
kernel_size: Specifying the height and width of the 2D convolution window

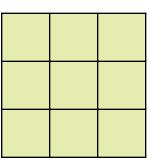
activation: Activation function to use. If you don't specify anything, no activation is applied

(see keras.activations)

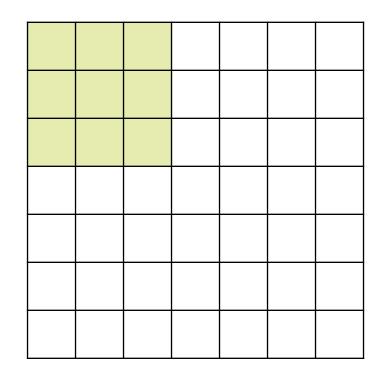
https://colab.research.google.com/drive/10ygqxT8V2_-0fHHLWaeICka6hnIv1Iao?usp=sharing

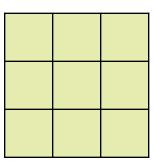
• به دلیل کاهش محاسبات می توان پنجره را با گام بزرگتر جابجا کرد



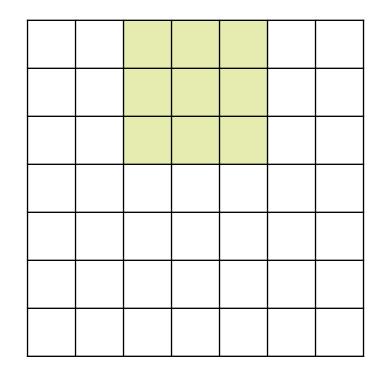


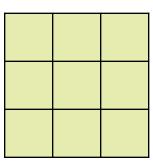
• به دلیل کاهش محاسبات می توان پنجره را با گام بزرگتر جابجا کرد



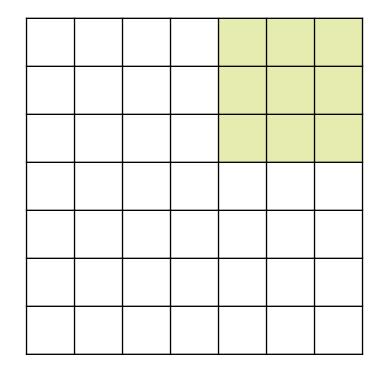


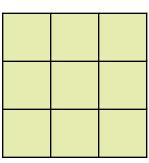
• به دلیل کاهش محاسبات می توان پنجره را با گام بزرگتر جابجا کرد



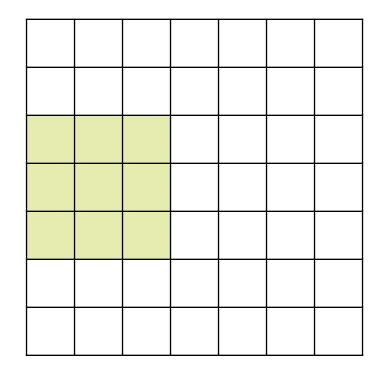


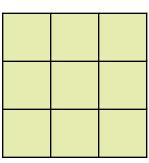
• به دلیل کاهش محاسبات می توان پنجره را با گام بزرگتر جابجا کرد



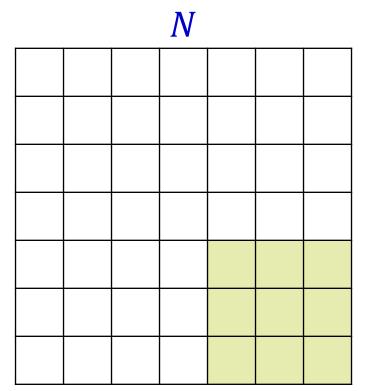


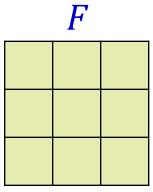
• به دلیل کاهش محاسبات می توان پنجره را با گام بزرگتر جابجا کرد





• به دلیل کاهش محاسبات می توان پنجره را با گام بزرگتر جابجا کرد





Stride=2

$$Output \, Size = \frac{N - F}{Stride} + 1$$

خروجی یک تصویر 3x3 است

لایه کانولوشنی در Keras

filters: Integer, the dimensionality of the output space

kernel_size: Specifying the height and width of the 2D convolution window

activation: Activation function to use. If you don't specify anything, no activation is applied

(see keras.activations)

strides: Specifying the strides of the convolution

padding: One of "valid" or "same"

32 Convolution Layer 28 32 6

$$-W_2 = (W_1 - F + 2P)/S + 1$$

$$- H_2 = (H_1 - F + 2P)/S + 1$$

$$- D_2 = K$$

لایه کانولوشنی

- است $W_1 \times H_1 \times D_1$ است ورودی یک حجم با ابعاد
 - ابرپارامترهای لایه کانولوشنی عبارتند از:
 - K تعداد فیلترها -
 - F اندازه فیلترها
 - S اندازه گام
 - P مقدار گسترش مرزها P
- است $W_2 imes H_2 imes D_2$ است خروجی یک حجم با ابعاد
- پارمترهای K بایاس که باید آموزش ببینند $F \cdot F \cdot D_1 \cdot K$ وزن فیلترها و K بایاس که باید آموزش ببینند ullet