

مبانی بینایی کامپیوتر

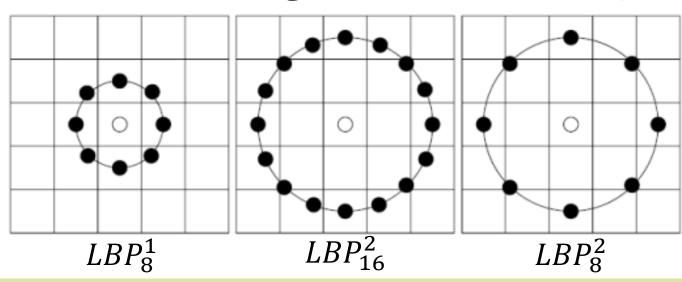
مدرس: محمدرضا محمدی

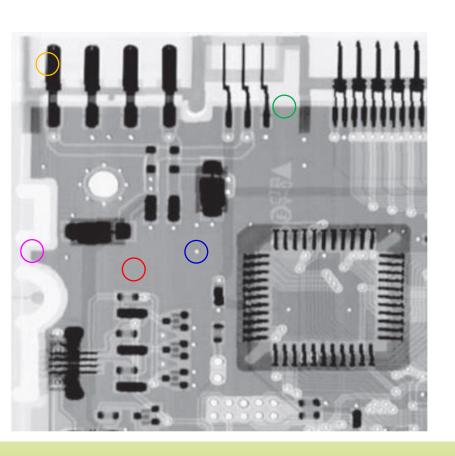
توصیفگرهای بافت

Texture Descriptors

الگوهای دودویی محلی

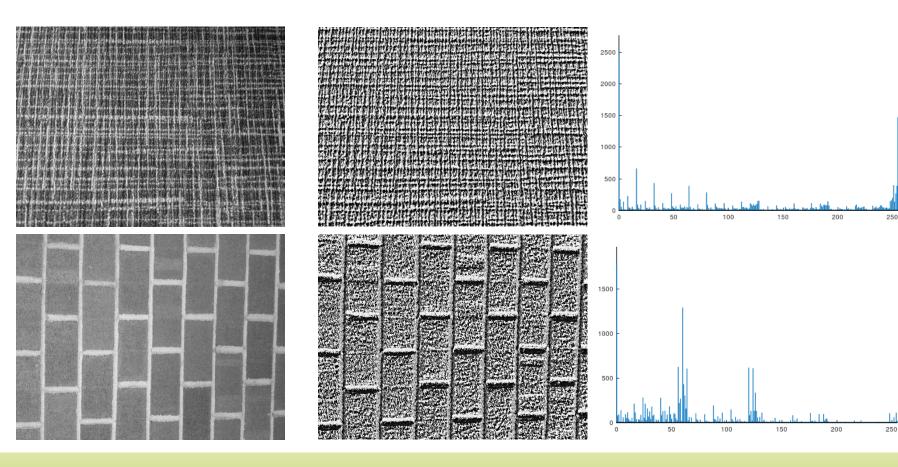
- یکی از متداول ترین ویژگیها در حوزه تحلیل تصویر LBP است
 - در این روش هر پیکسل توسط یک کد بازنمایی میشود
- کد LBP برای هر پیکسل از مقایسه مقدار آن پیکسل نسبت به مقدار پیکسلهای همسایه بدست می آید





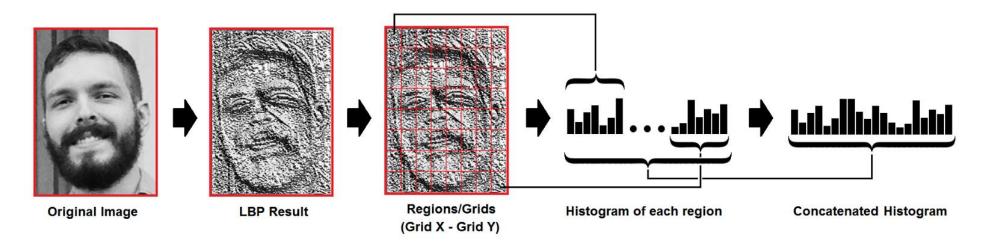
توصیف تصویر توسط LBP

• هیستوگرام LBP به عنوان یک توصیفگر پرکاربرد در حوزه بینایی ماشین استفاده می شود



توصيف تصوير توسط LBP

- هیستوگرام LBP به عنوان یک توصیفگر پرکاربرد در حوزه بینایی ماشین استفاده میشود
- ایراد هیستوگرام آن است که موقعیت مکانی پیکسلها را در نظر نمی گیرد و به همین دلیل برای توصیف تصاویر دارای بافت متغییر بهینه نیست
- معمولا تصویر را به تعدادی ناحیه تقسیم کرده و هیستوگرامهای ناحیهها را در کنار یکدیگر قرار میدهند

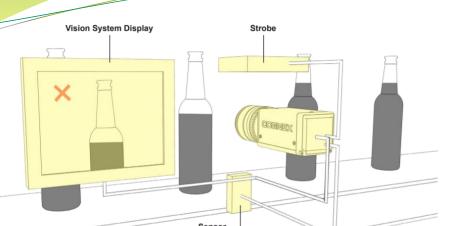


یادگیری ویژگی

Feature Learning

یادگیری ویژگی

- در این بخش به دنبال طراحی الگوریتمی هستیم که بتواند به طور خودکار ویژگیهای مناسب برای جداسازی کلاسهای مورد نظر را آموزش ببیند
 - در روشهای مهندسی ویژگی، دانش انسان در رابطه با توصیف اشیاء به کامپیوتر منتقل میشود
- در روشهای یادگیری ویژگی به دنبال انتقال دانش انسان به کامپیوتر برای طراحی ویژگی هستیم

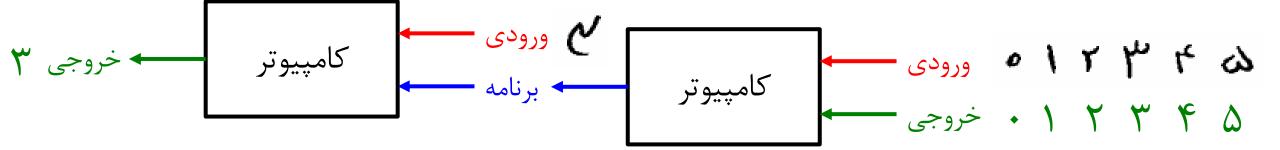


یادگیری ماشین

• برنامەنويسى سنتى:



• یادگیری ماشین:



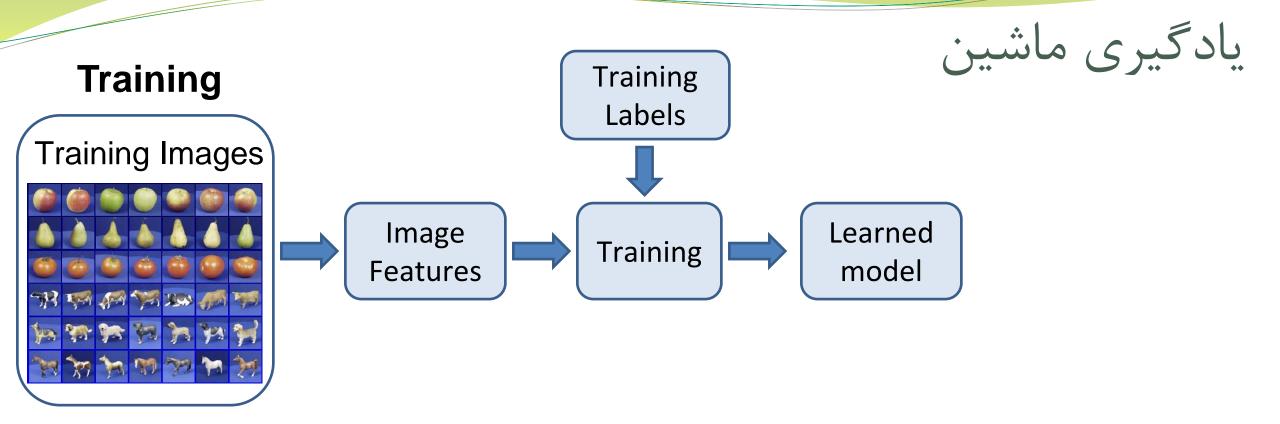
یادگیری ماشین

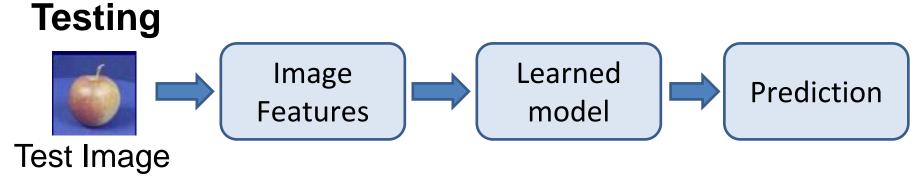
```
def train(images, labels):
    # Machine Learning
    return model

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

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

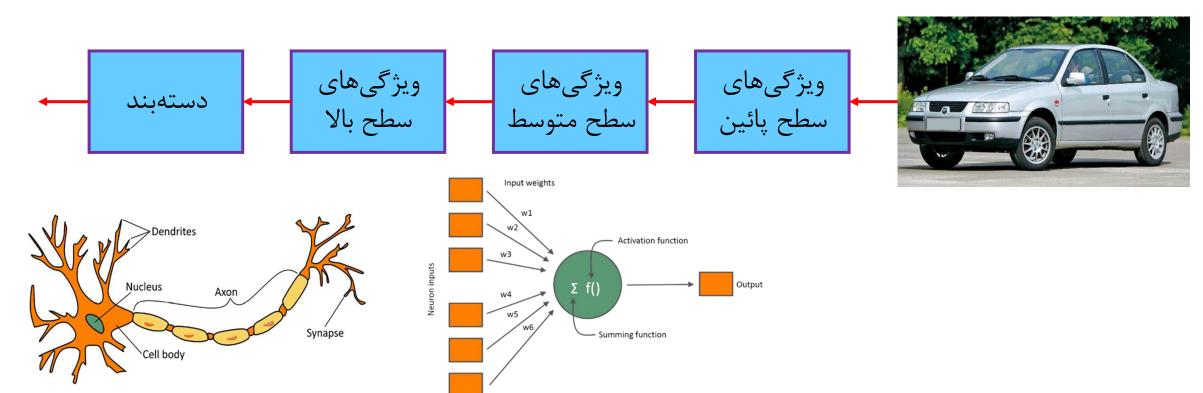
```
。174637V19
・17437V19
・17437V19
・17438V19
```



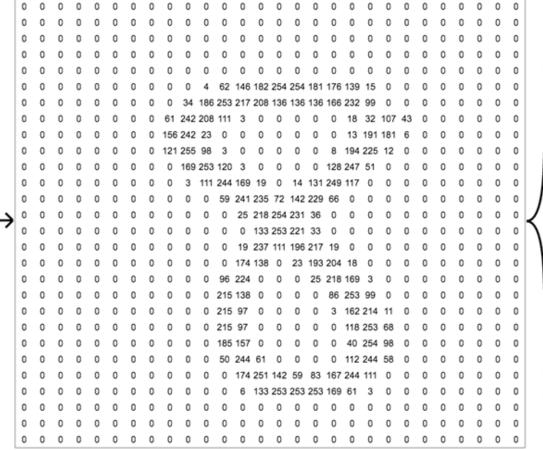


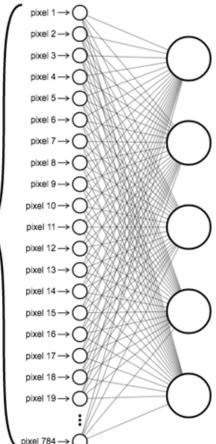
شبكههاى عصبى

• ایده اصلی در شبکههای عصبی با الهام گرفتن از ساختار مغز انسان این است که یک مسئله پیچیده را در چند مرحله و به صورت سلسله مراتبی حل کنند



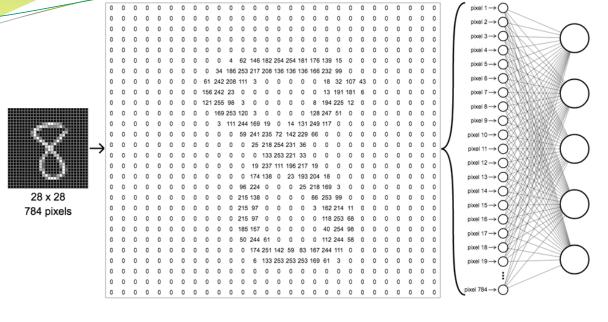
لایه کاملا متصل





28 x 28 784 pixels

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

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

شبیهسازی

- کتابخانه TensorFlow یکی از ابزارهای قدرتمند در حوزه یادگیری عمیق است که امکانات زیادی را در اختیار کاربران قرار میدهد و مورد استقبال بسیاری از پژوهشگران است
 - در این کلاس ما از بخش Keras در TensorFlow برای شبیهسازی استفاده می کنیم
- در صورتیکه به سختافزار مناسب برای اجرای کدها دسترسی ندارید، میتوانید از سرویس رایگان Google Colab استفاده کنید







