# RICONOSCIMENTO IMMAGINI CON KERAS E TENSORFLOW

Gabriele Baldi

## RICONOSCIMENTO IMMAGINI

Attività tipica del cervello umano

Task molto difficile per una macchina

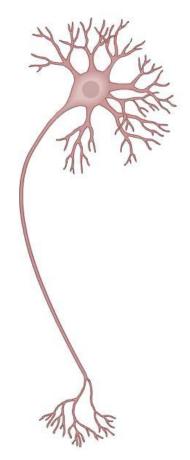


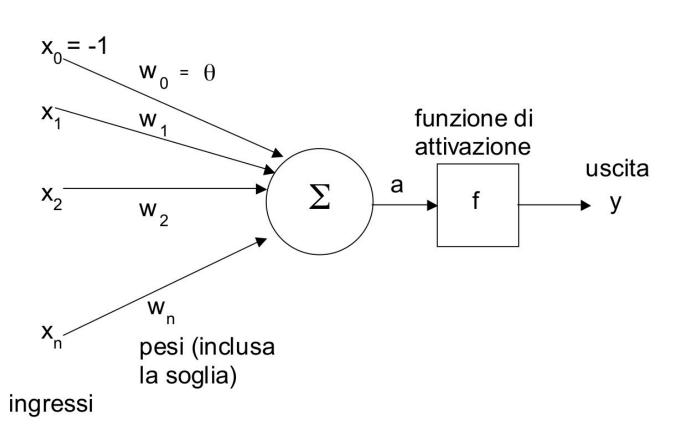
APPRENDIMENTO E GENERALIZZAZIONE

INSEGNARE
ALLE
MACCHINE A
IMPARARE???



#### NEURONI



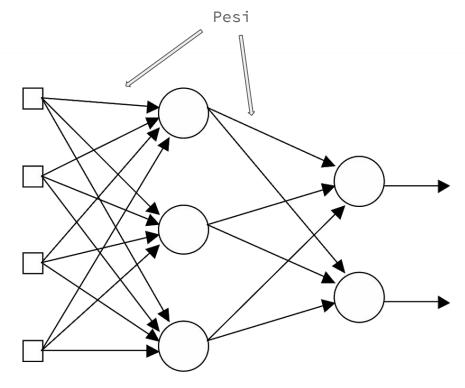


#### CONNETTIAMO I NEURONI!

#### RETI STRATIFICATE COMPLETAMENTE CONNESSE

• Le connessioni tra i neuroni di una rete stratificata sono rappresentate mediante tante matrici quante sono le coppie di strati adiacenti.

• Ogni matrice contiene i pesi delle connessioni tra le coppie di neuroni di due strati adiacenti.

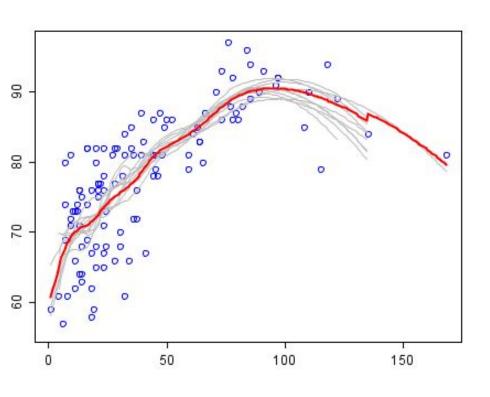


strato di ingresso

strato nascosto strato di uscita



#### REGRESSIONE E CLASSIFICAZIONE



#### REGRESSIONE

Permette di trovare una relazione funzionale tra variabili misurate sulla base di dati campionati.

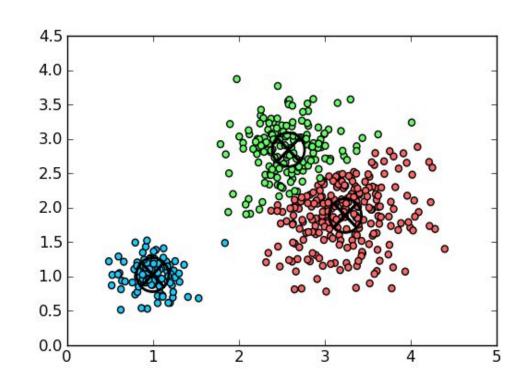
- Trovare correlazioni tra dati apparentemente non correlati
- Prevedere un valore continuo

#### REGRESSIONE E CLASSIFICAZIONE

#### CLASSIFICAZIONE

Permette di selezionare e raggruppare elementi omogenei in base alla loro somiglianza (concepita in termini di distanza in uno spazio multidimensionale).

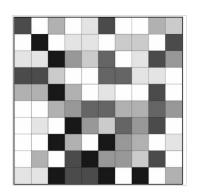
• Distanza euclidea nello spazio delle caratteristiche



CHE TIPO DI PROBLEMA È IL RICONOSCIMENTO IMMAGINI?



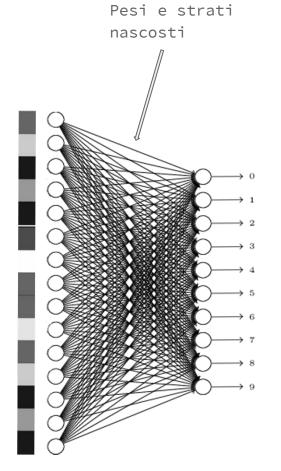
### INPUT E OUTPUT



#### [INPUT] Feature:

Un'immagine è un array di pixels.

Il numero di pixel può essere interpretato come il numero di feature.



#### [OUTPUT] Category:











6. Toilet 🛂



8. Clock 🗓

9. Cup 🏐

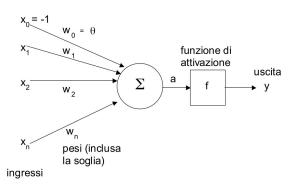
#### ERRORE DELLA RETE

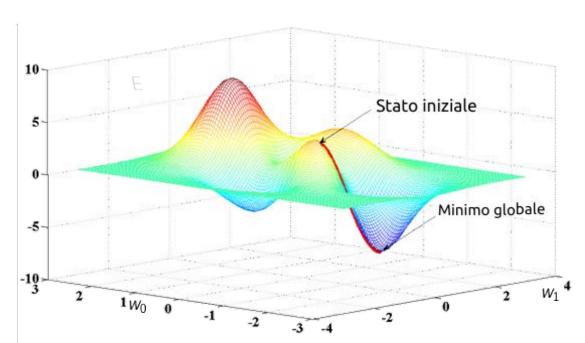
#### FUNZIONE DI LOSS

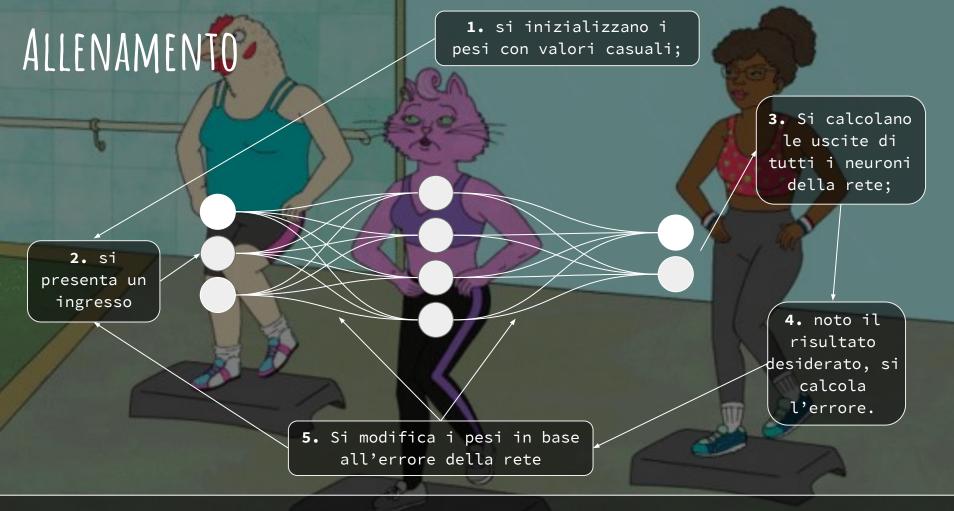
Quantifica il concetto di errore. Es: Errore = risultato atteso - risultato della rete

#### COME RIDUCIAMO L'ERRORE?

Modificando i pesi







Un ciclo di presentazione degli esempi del training set è detto epoca.

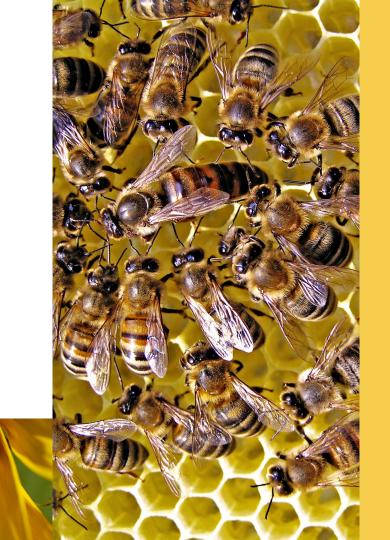


TUTTO BELLO,
MA È COSÌ SEMPLICE
CON LE IMMAGINI?

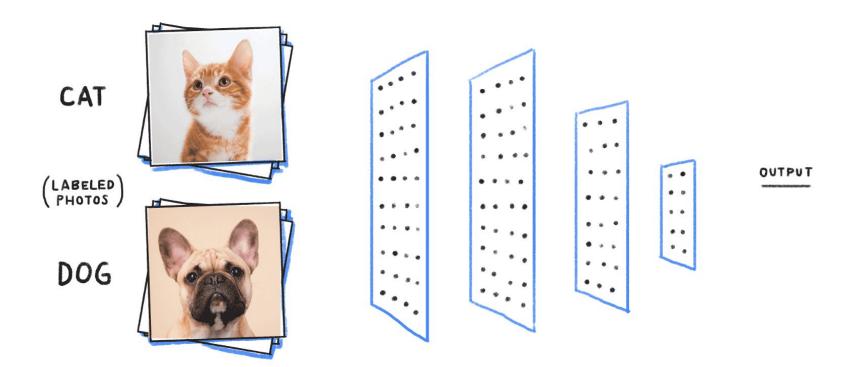
### RICONOSCIMENTO IMMAGINI

- 1. Indipendenza dal contesto.
- 2. Indipendenza dalla posizione.

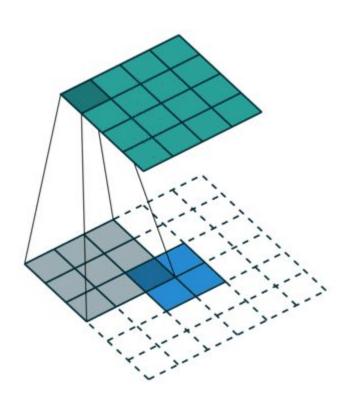
Scelta delle feature



## RETI CONVOLUZIONALI



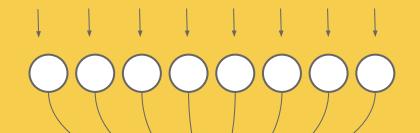
### 3 TRUCCHI



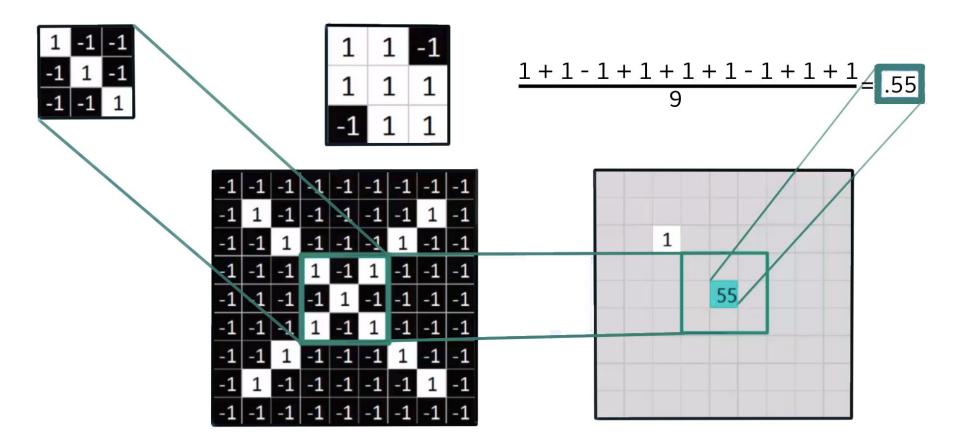
Conv2d - Convoluzione

Max Pooling

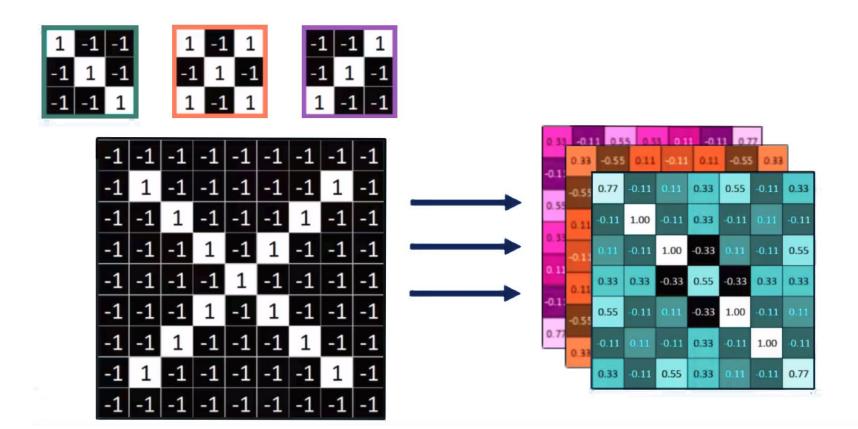
ReLu - Rectified Linear unit



### CONV2D



### CONV2D



#### CONV2D

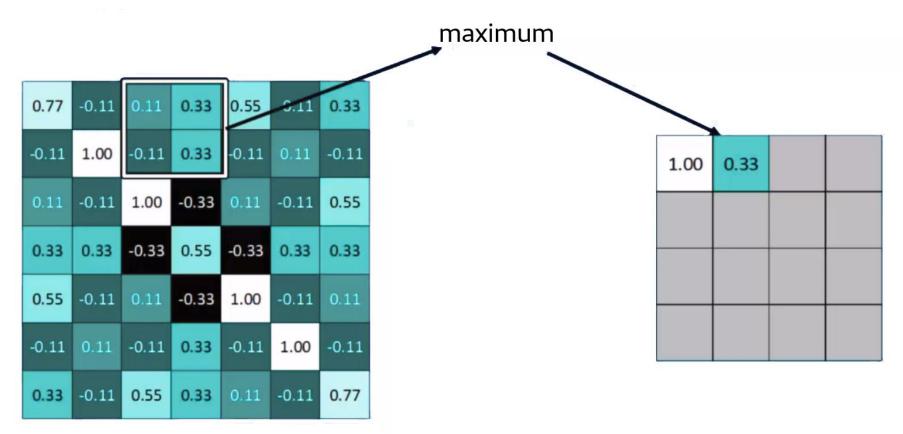
Permette alla rete di cercare anche solo somiglianze parziali.

Trasforma l'immagine in uno stack, creando una mappa di occorrenza di ogni feature.

Bisogna scegliere:

- 1. Lo shape delle feature
- 2. Il numero di feature
- 3. Lo stride (spostamento della finestra)

### MAX POOLING



## MAX POOLING

0.77	-0.11	0.11	0.33	0.55	-0.11	0.33
-0.11	1.00	-0.11	0.33	-0.11	0.11	-0.11
0.11	-0.11	1.00	-0.33	0.11	-0.11	0.55
0.33	0.33	-0.33	0.55	-0.33	0.33	0.33
0.55	-0.11	0.11	-0.33	1.00	-0.11	0.11
-0.11	0.11	-0.11	0.33	-0.11	1.00	-0.11
0.33	-0.11	0.55	0.33	0.11	-0.11	0.77

max pooling

1.00	0.33	0.55	0.33
0.33	1.00	0.33	0.55
0.55	0.33	1.00	0.11
0.33	0.55	0.11	0.77

#### MAX POOLING

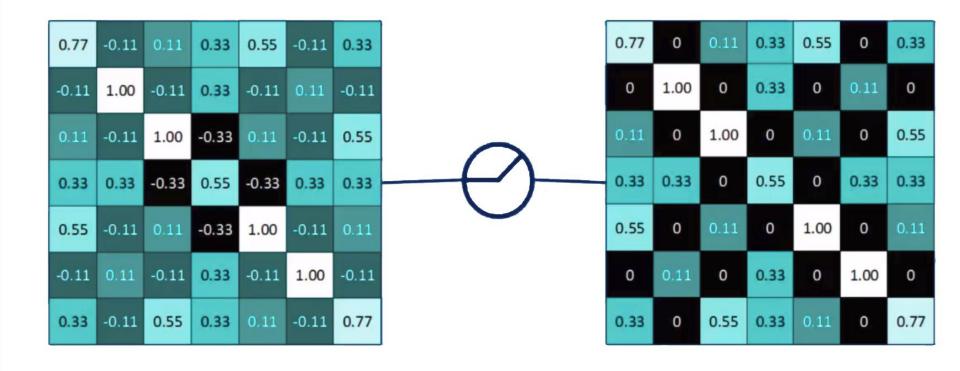
È molto conveniente ridurre le dimensioni dei pattern per snellire i calcoli.

Rende le feature meno sensibili alla posizione in cui vengono trovate.

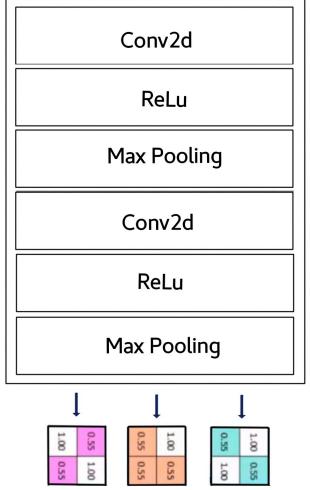
Bisogna scegliere:

- 1. Lo shape del pool di partenza
- 2. Lo stride (movimento della finestra) che di default è uguale allo shape

#### RECTIFIED LINEAR UNIT - RELU

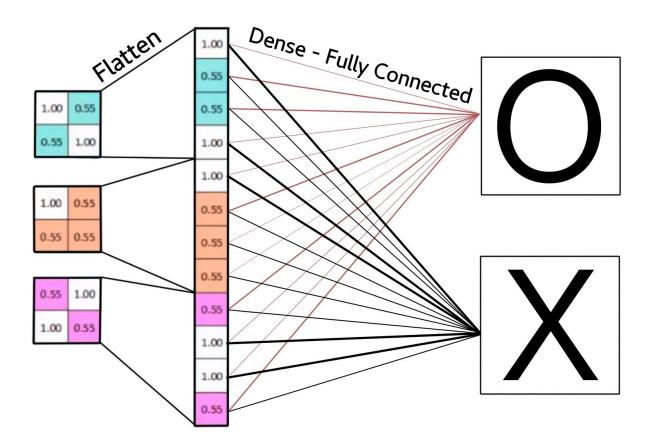






#### FLATTEN E FULLY CONNECTED

Ogni feature risulterà più o meno significativa nel prevedere la categoria.



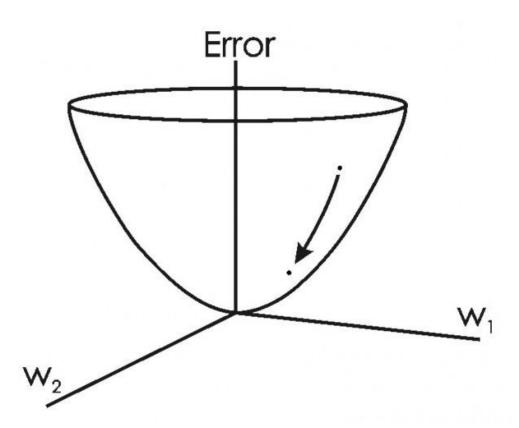
#### LOSS FUNCTION E OPTIMIZER

#### Loss Function:

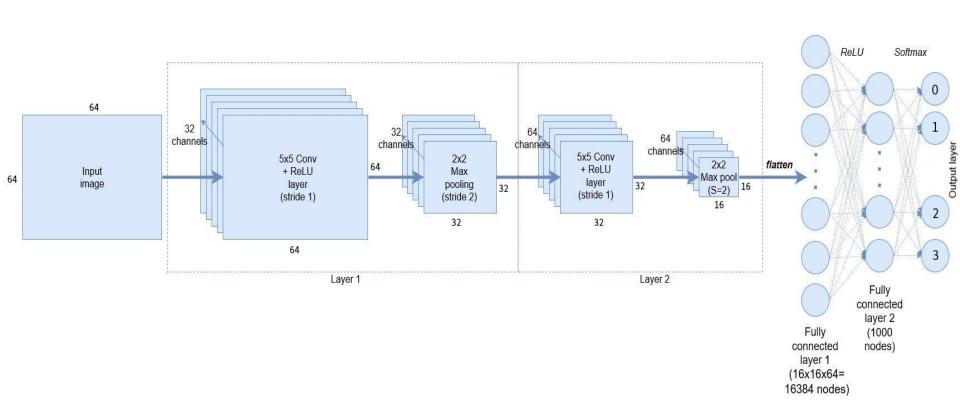
È la funzione con cui si calcola l'errore della rete.

#### Optimizer:

Fornisce un gradiente per il learning rate.



# RETE COMPLETA



## COSTRUIAMOLA!



https://keras.io

https://www.tensorflow.org



```
pciBusID: 0000:01:00.0
totalMemory: 1.96GiB freeMemory: 1.92GiB
2018-06-11 14:40:22.658836: I tensorflow/core/common runtime/gpu/gpu device.cc:1423] Adding visi,
2018-06-11 14:40:23.591179: I tensorflow/core/common runtime/gpu/gpu device.cc:911] Device integration
                                                                                          ntor with strenat
h 1 edge matrix:
2018-06-11 14:40:23.591241: I tensorflow/core/common runtime/apu/apu device.cc:9171
2018-06-11 14:40:23.591252: I tensorflow/core/common runtime/apu/apu device.cc:9301 0:
2018-06-11 14:40:23.591878: I tensorflow/core/common runtime/gpu/gpu device.cc:1041] Created
                                                                                      e (/job:localhost/repl
    //task:0/device:GPU:0 with 1684 MB memory) -> physical GPU (device: 0, name: GeForce MX
                                                                                     10000:01:00.0, compute c
    litv: 6.1)
    val acc: 0.7674
    - val acc: 0.8275
Epoch 3/5
      1978 - val acc: 0.8924
    37 [=================] - 85s 91ms/step - loss: 0.3677 - acc
                                                                                   val acc: 0.9062
   937 [==========================] - 87s 92ms/step - loss: 0.3320 - acc: 0.87
                                                                                    val acc: 0.9097
```

dict kevs(['val loss', 'val acc', 'loss', 'acc'])

# DOMANDE?





gabriele.baldi.01@gmail.com

https://github.com/bnznamco/keras\_model\_and\_slides\_notabugconf

@giurassicparc



