

The background is a dark blue gradient with faint, light blue geometric patterns. On the left side, there are several concentric circles and arcs, some with degree markings (40, 150, 160, 170, 180, 90, 200, 210, 220, 230, 240, 250, 260) and arrows indicating a clockwise direction. The main title is centered in a white, serif font.

PRESENTAZIONE SULLE RETI NEURALI

A cura di Alex Brunot 3°E

FUNZIONAMENTO RETE

Una rete neurale è come un «cervello» artificiale, fatto di tanti piccoli "neuroni" (chiamati nodi) collegati tra loro e organizzati in strati (layer).

Esistono tre tipi di nodi e layer

- Di input → Dati in ingresso alla rete
- Nascosti → Servono alla rete per elaborare la risposta
- Di Output → Ultimano la risposta fornita

Calcoli per ogni neurone:

- Per ogni neurone Input calcolare $w * Input + bias$
- Sommare i valori ottenuti per tutti i neuroni input = S
- Se S è positivo allora il neurone è attivato e il suo output = S
- Se S è negativo allora output = 0

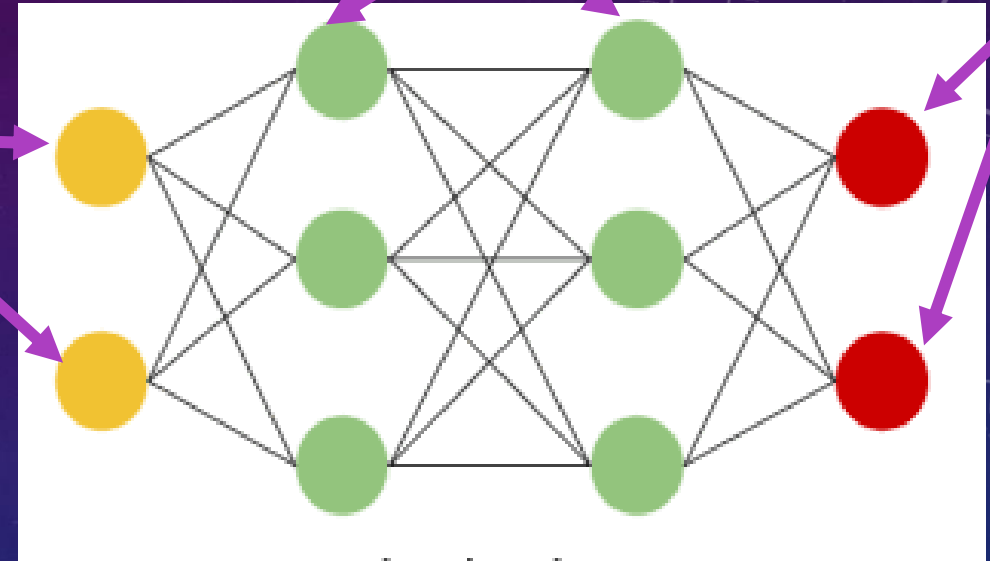
La rete neurale per imparare regola due gruppi di parametri:

- I pesi (W)
 - Sono uno dei valori dell'equazione che fa ogni neurone per capire se attivarsi
- I bias (B)
 - È un valore che si somma al risultato dell'equazione per aumentare la possibilità che questo si attivi

INPUT

ELABORAZIONE

OUTPUT



PROFONDITÀ

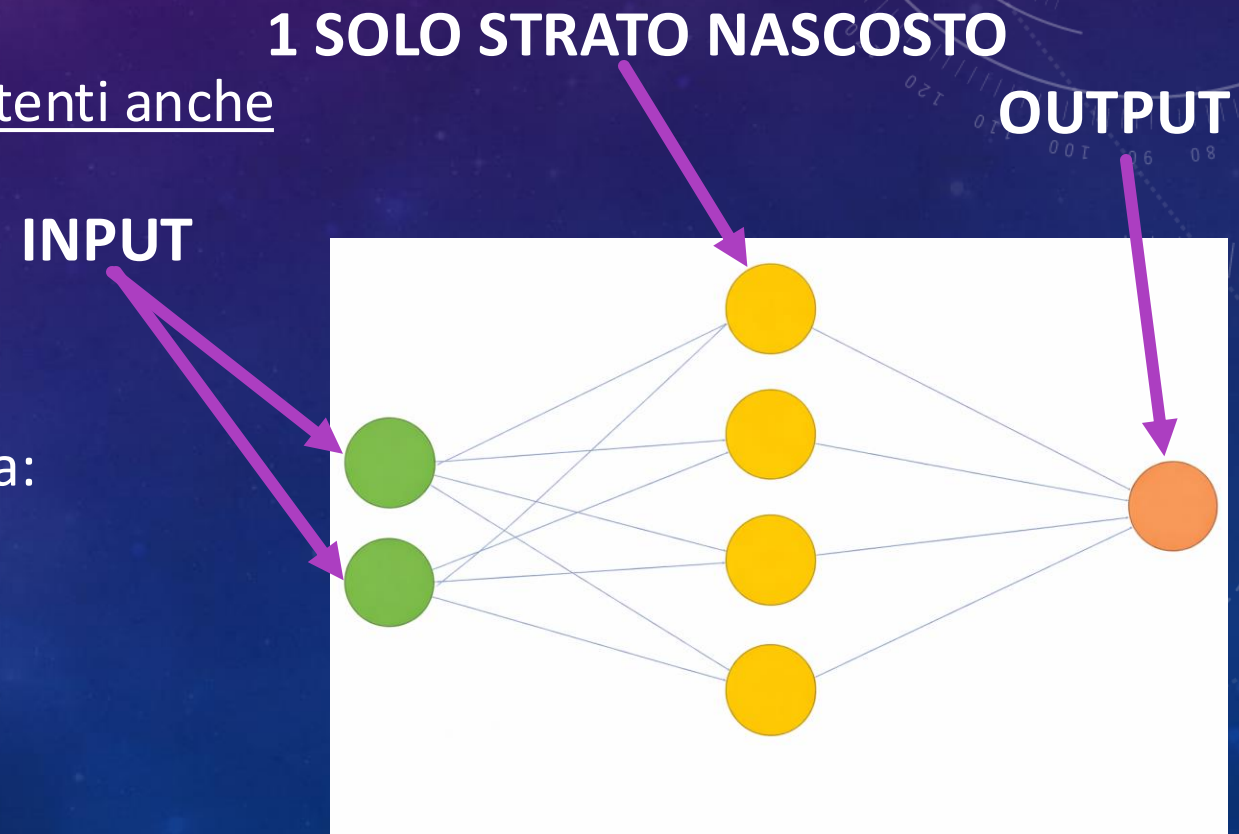
TEOREMA DI APPROSSIMAZIONE UNIVERSALE

Teorema di approssimazione universale: è stato dimostrato matematicamente che una rete neurale con uno singolo strato interno (ma abbastanza larga) è in grado di approssimare qualsiasi funzione continua, ovvero calcolare il valore della funzione con una precisione arbitraria.

Il teorema ci dice che le reti neurali sono molto potenti anche con 1 solo strato

Si potrebbe applicare al teorema di Pitagora ($\sqrt{c_1^2 + c_2^2} = i$) con una rete neurale così composta:

- 2 nodi di input (cateto 1, cateto 2)
- Un singolo strato interno di vari neuroni
- 1 nodo di output (ipotenusa)



CREARE UNA RETE NEURALE

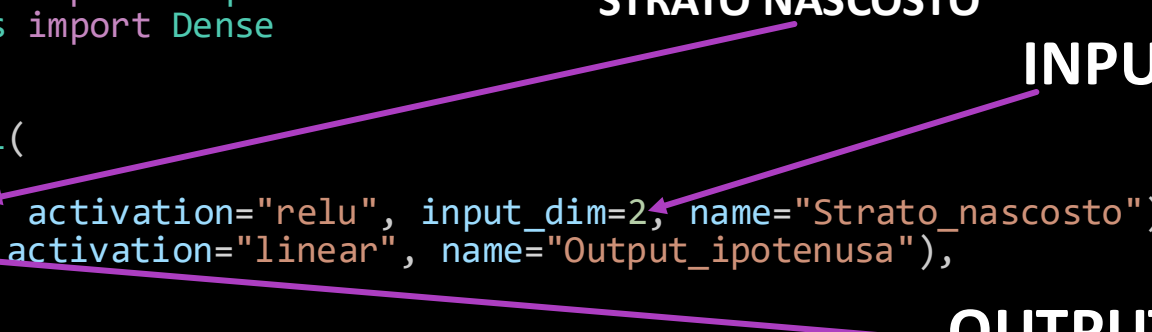
```
from keras.models import Sequential
from keras.layers import Dense
```

STRATO NASCOSTO

```
rete = Sequential(
    [
        Dense(15, activation="relu", input_dim=2, name="Strato_nascosto"),
        Dense(1, activation="linear", name="Output_ipotenusa"),
    ]
)
```

INPUT

OUTPUT



È possibile creare una rete neurale utilizzando dei linguaggi di programmazione come Python, grazie a delle librerie apposite (funzioni disponibili aggiuntive) scaricabili online, io ho utilizzato «Keras».

Nell'esempio che ho scritto sopra, ho creato una rete che abbia:

- 2 input (Cateto1 e Cateto2)
- 15 neuroni nascosti (Elaborazione)
- 1 neurone di output (Ipotenusa)

Il numero di neuroni nascosti è regolabile in modo da svolgere risultare più preciso ed efficiente.

- Più neuroni ci sono più la rete è precisa
- Più neuroni ci sono più aumenta anche il numero di parametri
 - Nell'esempio sono presenti 15 neuroni in modo da poter mostrare una tabella alla fine della presentazione.

ALLENARE UNA RETE NEURALE

- **Generare dati per l'allenamento**

- Scegliere a caso due lunghezze di cateti C1, C2
- Calcolare il risultato $\sqrt{c_1^2 + c_2^2}$
- Preparare così 2000 dati di allenamento

```
numero_campioni = 2000 # Numero esempi
cateti1 = np.random.uniform(0, 15, numero_campioni) # Cateto A: 0-15
cateti2 = np.random.uniform(0, 15, numero_campioni) # Cateto B: 0-15
ipotenuse = np.sqrt(cateti1**2 + cateti2**2) # Target esatto
```

- **Allenare la rete (calcolare i parametri)**

- La libreria Python lo fa da sola in pochi minuti, bisogna specificare quante volte ricalcolare i parametri («epochs»)

```
rete.compile(loss="mse", optimizer="adam", metrics=["mae"])

history = rete.fit(
    x=cateti_training,      # Dati generati
    y=ipotenuse_training,  # Dati generati
    epochs=250,
    validation_split=0.2,  # 20% per validazione automatica
    shuffle=True,         # Mescola dati
)
```

- Alla fine dell'allenamento sono stati calcolati i pesi e i bias per tutti i neuroni della rete (61 in totale)
- E' possibile iniziare a usarla per calcolare ipotenuse

(M)ANIMAZIONE DELL'ALLENAMENTO



TESTARE UNA RETE NEURALE

Ora che abbiamo una rete allenata, come possiamo provarla?

Provare alcuni valori che diano ipotenuse intere

Ipotenusa di 3.0 e 4.0: 4.9939

Ipotenusa di 6.0 e 8.0: 10.0080

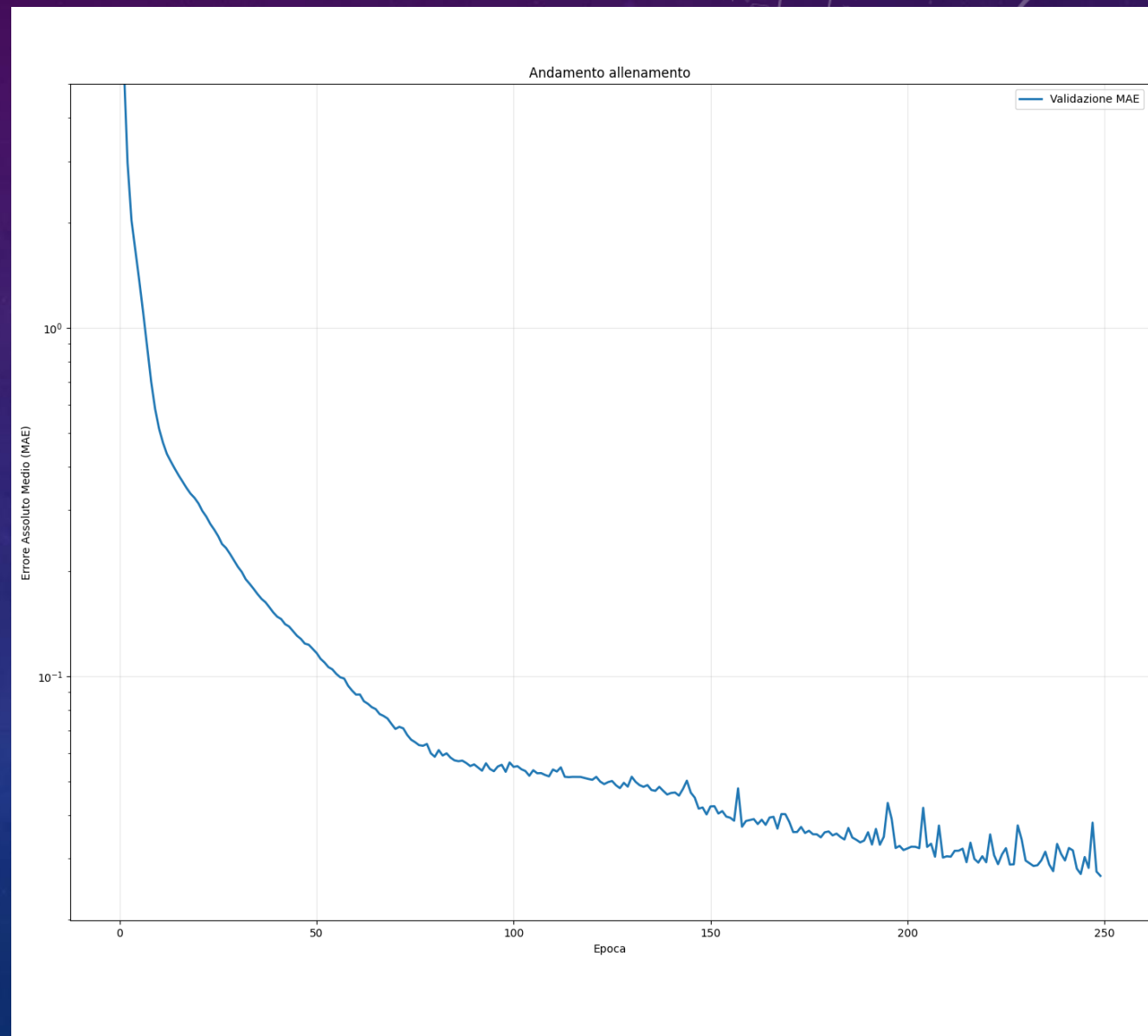
Esistono delle funzioni di valutazione standard come l'Errore medio assoluto (**MAE**)

- $MAE = (1/n) * \sum | \text{Valore Effettivo} - \text{Valore Previsto} |$

Si può rappresentare con un grafico come la rete sta migliorando come si può veder a lato.

In questo caso la scala è detta «logaritmica»

- Vuol dire che man mano che l'asse si avvicina allo 0, l'unità di misura aumenta o diminuisce.
- All'inizio è >4, alla fine circa 0.03
 - Serve a vedere meglio l'andamento man mano che le epoche avanzano



PROGRAMMA PYTHON COMPLETO

```
from keras.models import Sequential
from keras.layers import Dense
import numpy as np

rete = Sequential([Dense(15, activation="relu", input_dim=2, name="Strato_interno"),
                   Dense(1, activation="linear", name="Output_ipotenusa")])

numero_campioni = 2000 # Numero esempi
cateti1 = np.random.uniform(0, 15, numero_campioni) # Cateto A: 0-15
cateti2 = np.random.uniform(0, 15, numero_campioni) # Cateto B: 0-15
ipotenuse = np.sqrt(cateti1**2 + cateti2**2) # Target esatto

cateti_training = np.column_stack((cateti1, cateti2)) # Preparara array (10000, 2)
ipotenuse_training = ipotenuse.reshape(-1, 1) # Prepara output (10000, 1)

rete.compile(loss="mse", optimizer="adam", metrics=["mae"])

history = rete.fit(
    x=cateti_training, y=ipotenuse_training, # Dati generati
    epochs=100, validation_split=0.2, # 20% per validazione automatica
    shuffle=True, # Mescola dati
    verbose=0
)

while True:
    c1 = float(input("Cateto 1="))
    c2 = float(input("Cateto 2="))

    pred = rete.predict(np.array([[c1, c2]]))
    print(f"Ipotenusa calcolata: {pred[0][0]:.4f}")

    # Mostra anche errore di calcolo
    ipotenusa_esatta = np.sqrt(c1**2 + c2**2)
    print(f"Ipotenusa esatta: {ipotenusa_esatta:.4f}")

    print(f"Errore di calcolo: {abs(pred[0][0]-ipotenusa_esatta):.4f} (% di errore = {abs(pred[0][0]-ipotenusa_esatta)/ipotenusa_esatta * 100:0.1f})")
```


CONCLUSIONI

Ho deciso di svolgere questo lavoro perché l'argomento delle reti neurali è un argomento che mi interessa molto e che posso integrare con altre mie competenze come la programmazione.

Grazie a questa presentazione ho imparato:

- Cos'è il teorema di approssimazione universale,
- Come funzionano nel dettaglio bias e pesi,
- Le formule e i parametri che sono dietro al funzionamento di una rete neurale
- Come allenare una rete neurale.

Mi ha sorpreso il fatto che dopo diversi allenamenti la rete neurale non desse mai il risultato esatto (ad es: 5,034 al posto di 5), come invece mi sarei aspettato.

Un'altra cosa che non mi sarei aspettato è che, durante uno dei miei test, quando ho aumentato molto il numero di neuroni, al posto di migliorare, il risultato ha iniziato a peggiorare.

Ho scoperto che l'argomento è molto vasto e che ci sono tanti argomenti trattabili con le reti neurali oltre che l'approssimazione di una funzione come il Teorema di Pitagora, mi piacerebbe trovare altre applicazioni in futuro.

FINE