

Approcci di Machine Learning per prevedere la destinazione dei nuovi iscritti statunitensi

Dario Carolla - 807547 Matteo Gaverini - 808101 Paolo Mariani - 800307



OVERVIEW

Airbnb



Piattaforma digitale per affittare camere

Obiettivo



Determinare la destinazione del viaggio dei nuovi clienti

Dati



Informazioni sugli utenti e log di sessione

WORKFLOW







train/test_user.csv

Train: 213451 osservazioni - 16 variabili Test: 62096 osservazioni - 14 variabili

countries.csv

sessions.csv

Attributi descrittivi riguardanti gli utenti che hanno effettuato la registrazione alla piattaforma (età, sesso, tipo dispositivo utilizzato etc.).

Intervallo temporale: 01-01-2010 —> 30-09-2014

- Date di iscrizione e primo utilizzo
- Dati anagrafici
- Dispositivi utilizzati
- Canale di contatto
- Variabile target

age_gender_bkts.csv





train/test_user.csv

Train: 213451 osservazioni - 16 variabili Test: 62096 osservazioni - 14 variabili

countries.csv

sessions.csv

Attributi descrittivi riguardanti gli utenti che hanno effettuato la registrazione alla piattaforma (età, sesso, tipo dispositivo utilizzato etc.).

Intervallo temporale: 01-01-2010 —> 30-09-2014

- Date di iscrizione e primo utilizzo
- Dati anagrafici
- Dispositivi utilizzati
- Canale di contatto
- Variabile target

age_gender_bkts.csv





train/test_user.csv

Train: 213451 osservazioni - 16 variabili Test: 62096 osservazioni - 14 variabili

countries.csv

sessions.csv

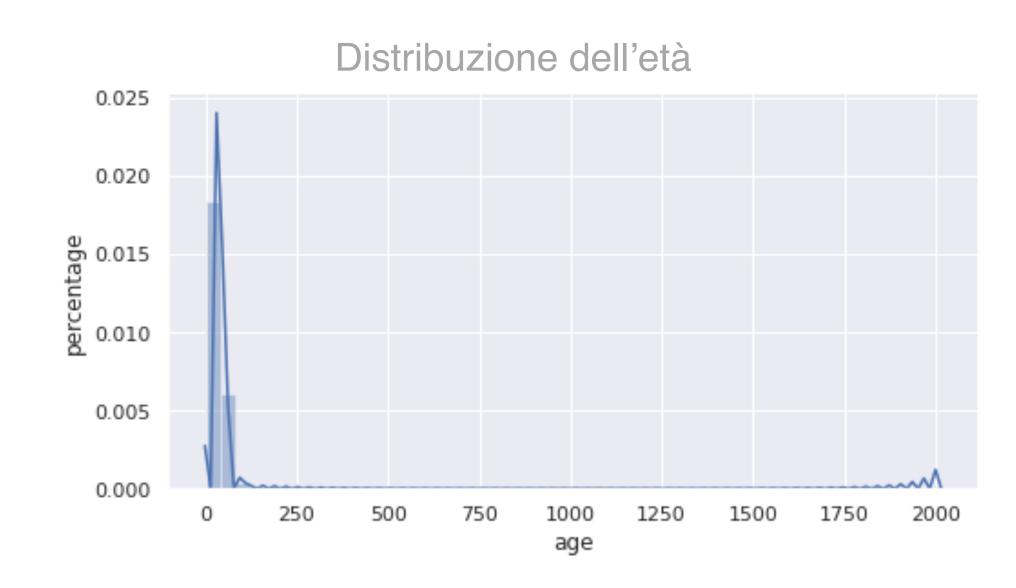
age_gender_bkts.csv

Attributi descrittivi riguardanti gli utenti che hanno effettuato la registrazione alla piattaforma (età, sesso, tipo dispositivo utilizzato etc.).

Intervallo temporale: 01-01-2010 —> 30-09-2014

- Date di iscrizione e primo utilizzo
- Dati anagrafici
- Dispositivi utilizzati
- Canale di contatto
- Variabile target

% NA 'age': 42.41%







train/test_user.csv

Train: 213451 osservazioni - 16 variabili Test: 62096 osservazioni - 14 variabili

countries.csv

sessions.csv

Attributi descrittivi riguardanti gli utenti che hanno effettuato la registrazione alla piattaforma (età, sesso, tipo dispositivo utilizzato etc.).

Intervallo temporale: 01-01-2010 —> 30-09-2014

- Date di iscrizione e primo utilizzo
- Dati anagrafici
- Dispositivi utilizzati
- Canale di contatto
- Variabile target

age_gender_bkts.csv





train/test_user.csv

Train: 213451 osservazioni - 16 variabili Test: 62096 osservazioni - 14 variabili

countries.csv

sessions.csv

age_gender_bkts.csv

Attributi descrittivi riguardanti gli utenti che hanno effettuato la registrazione alla piattaforma (età, sesso, tipo dispositivo utilizzato etc.).

Intervallo temporale: 01-01-2010 —> 30-09-2014

- Date di iscrizione e primo utilizzo
- Dati anagrafici
- Dispositivi utilizzati
- Canale di contatto
- Variabile target

% NA 'first_affiliate_tracked': 2.28 %





train/test_user.csv

Train: 213451 osservazioni - 16 variabili Test: 62096 osservazioni - 14 variabili

countries.csv

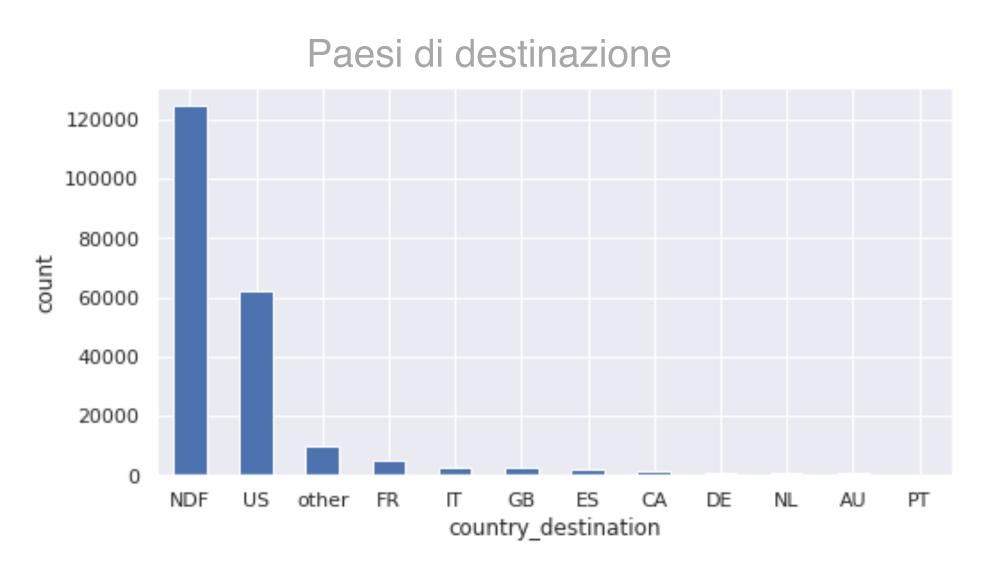
sessions.csv

age_gender_bkts.csv

Attributi descrittivi riguardanti gli utenti che hanno effettuato la registrazione alla piattaforma (età, sesso, tipo dispositivo utilizzato etc.).

Intervallo temporale: 01-01-2010 —> 30-09-2014

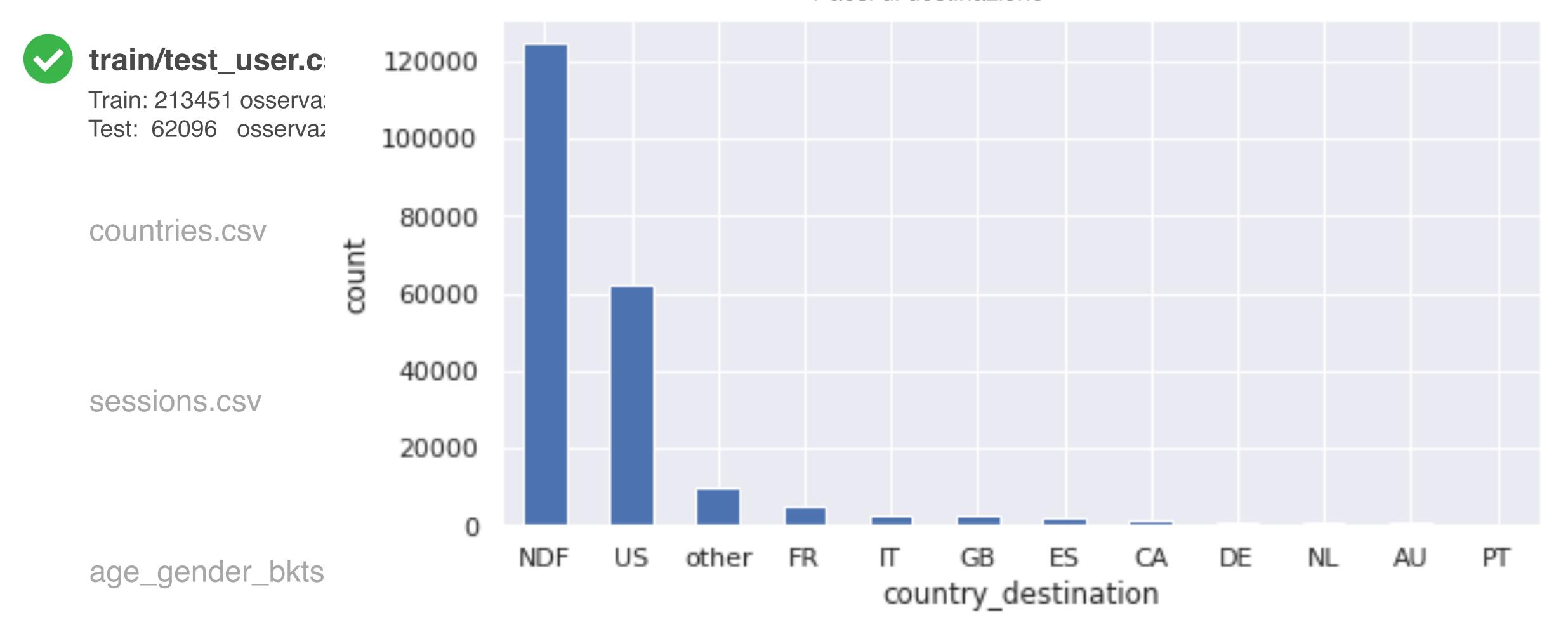
- Date di iscrizione e primo utilizzo
- Dati anagrafici
- Dispositivi utilizzati
- Canale di contatto
- Variabile target



ANALISI DATI

DATI FORNITI DA AIRBNB

Paesi di destinazione







11 osservazioni7 variabili

sessions.csv

age_gender_bkts.csv

Informazioni relative ai possibili paesi di destinazione:

- Posizione geografica
- Lingua ufficiale
- Superficie



countries.csv



10567737 osservazioni6 variabili

age_gender_bkts.csv

Attributi relativi ai log di utilizzo del sito da parte degli utenti registrati.

Intervallo temporale: 01-01-2014 —> 30-09-2014

- Tipologie di azioni svolte
- Dispositivo utilizzato
- Durata azione



countries.csv



10567737 osservazioni 6 variabili

age_gender_bkts.csv

Attributi relativi ai log di utilizzo del sito da parte degli utenti registrati.

Intervallo temporale: 01-01-2014 —> 30-09-2014

- Tipologie di azioni svolte
- Dispositivo utilizzato
- Durata azione

% NA 'action': 0.7 %

% NA 'action_type': 10.6 %



countries.csv



10567737 osservazioni6 variabili

age_gender_bkts.csv

Attributi relativi ai log di utilizzo del sito da parte degli utenti registrati.

Intervallo temporale: 01-01-2014 —> 30-09-2014

- Tipologie di azioni svolte
- Dispositivo utilizzato
- Durata azione



countries.csv



10567737 osservazioni 6 variabili

age_gender_bkts.csv

Attributi relativi ai log di utilizzo del sito da parte degli utenti registrati.

Intervallo temporale: 01-01-2014 —> 30-09-2014

- Tipologie di azioni svolte
- Dispositivo utilizzato
- Durata azione

% NA 'secs_elapsed': 1.2 %



Statistiche descrittive riguardo la popolazione di ogni destinazione suddivisa per range di età e genere.

countries.csv

sessions.csv



420 osservazioni5 variabili

train/test_user.csv

Variable Trasformation — → 'age': so

Per le date estrazione della stagionalità tramite seno e coseno.

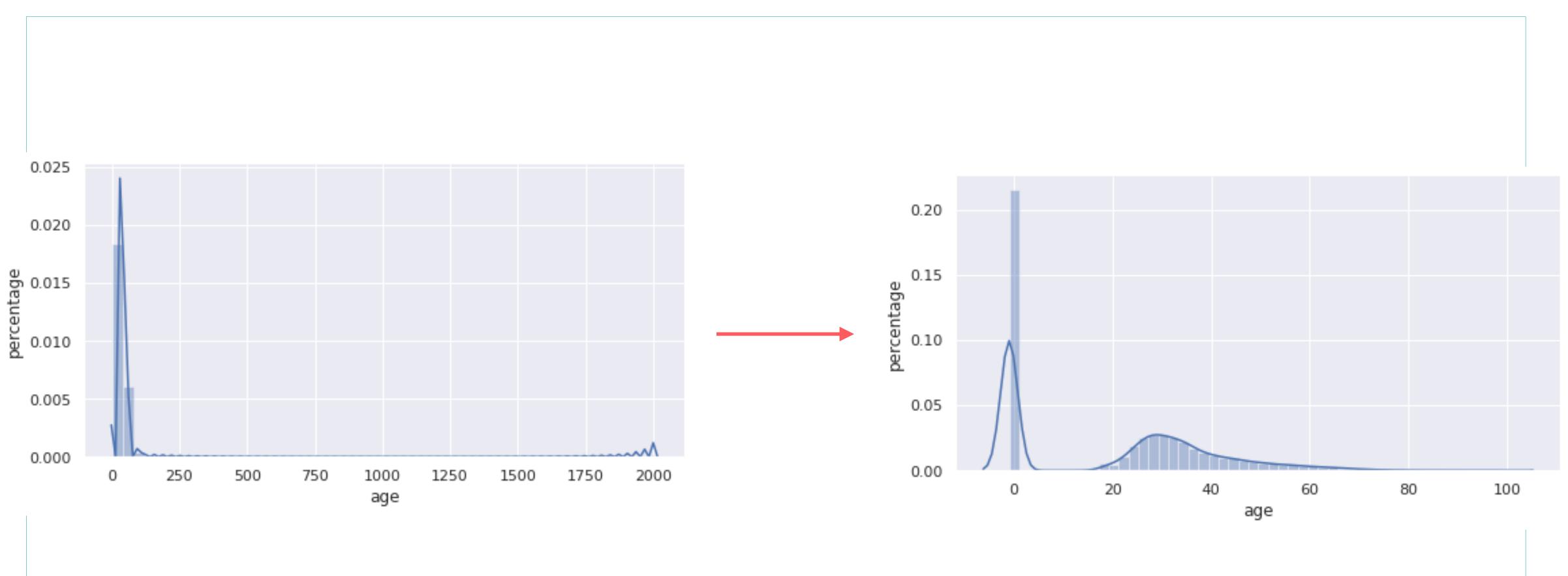
'age': sostituzione dei valori corrispondenti all'anno di nascita con l'età al momento dell'iscrizione; sostituzione dei valori esterni all'intervallo [18,100] con valore costante '-1'.

Missing Replacement —

'age': sostituzione dei missing values con valore costante '-1'.

'first_affiliate_tracked': sostituzione condizionata dei missing values rispetto al valore di 'affiliate_channel'.

train/test_user.csv



sessions.csv

'action' : sostituzione NA con stringa *'message'* poiché per tali osservazioni il valore di *'action_type'* è sempre *'message_post'*.

'action_type': sostituzione condizionata degli NA con la moda che l'attributo assume in relazione a specifici valori di 'action'.

'secs_elapsed': sostituzione NA con mediana.

Variabili derivate

Il totale delle azioni effettuate, le azioni più frequenti ed il relativo conteggio, l'ultima azione effettuata in ordine cronologico.

Variabile binaria che indica se l'utente ha richiesto la traduzione di un contenuto.

Totale, minimo, massimo, media, dev. std. della durata delle azioni svolte. Scarto tra il tempo totale delle azioni dell'utente e la media dell'intero dataset.





Left join tra train/test_user e sessions su id dell'utente

Sostituzione NA generati con -1 per 140265 utenti



Feature categoriche:

- · One-hot ecoding per le variabili con meno di dieci possibili valori
- · Label encoding per per le variabili con più di dieci possibili valori

Feature numeriche:

Min/max scaling

Dataset finale:

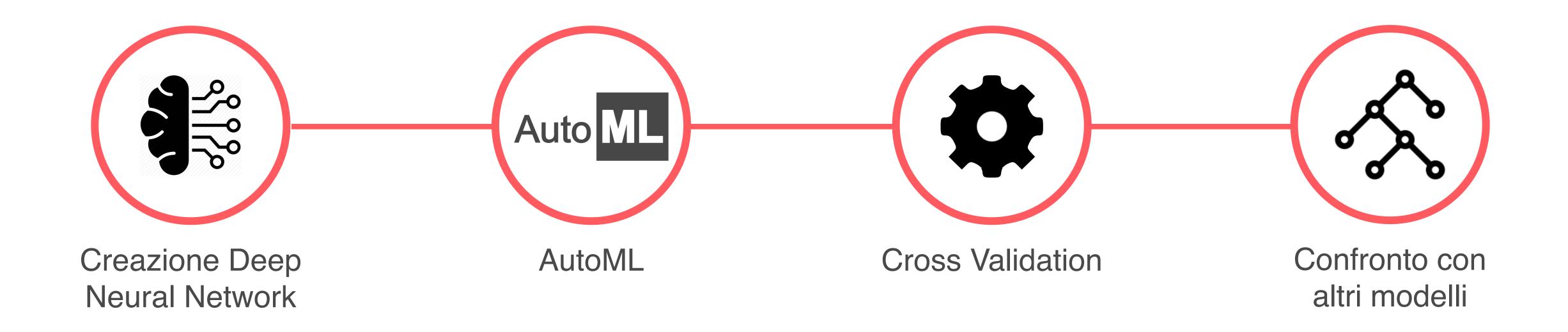
55 variabili

275547 osservazioni

Diviso in train e test (Kaggle)

CREAZIONE DEL MODELLO

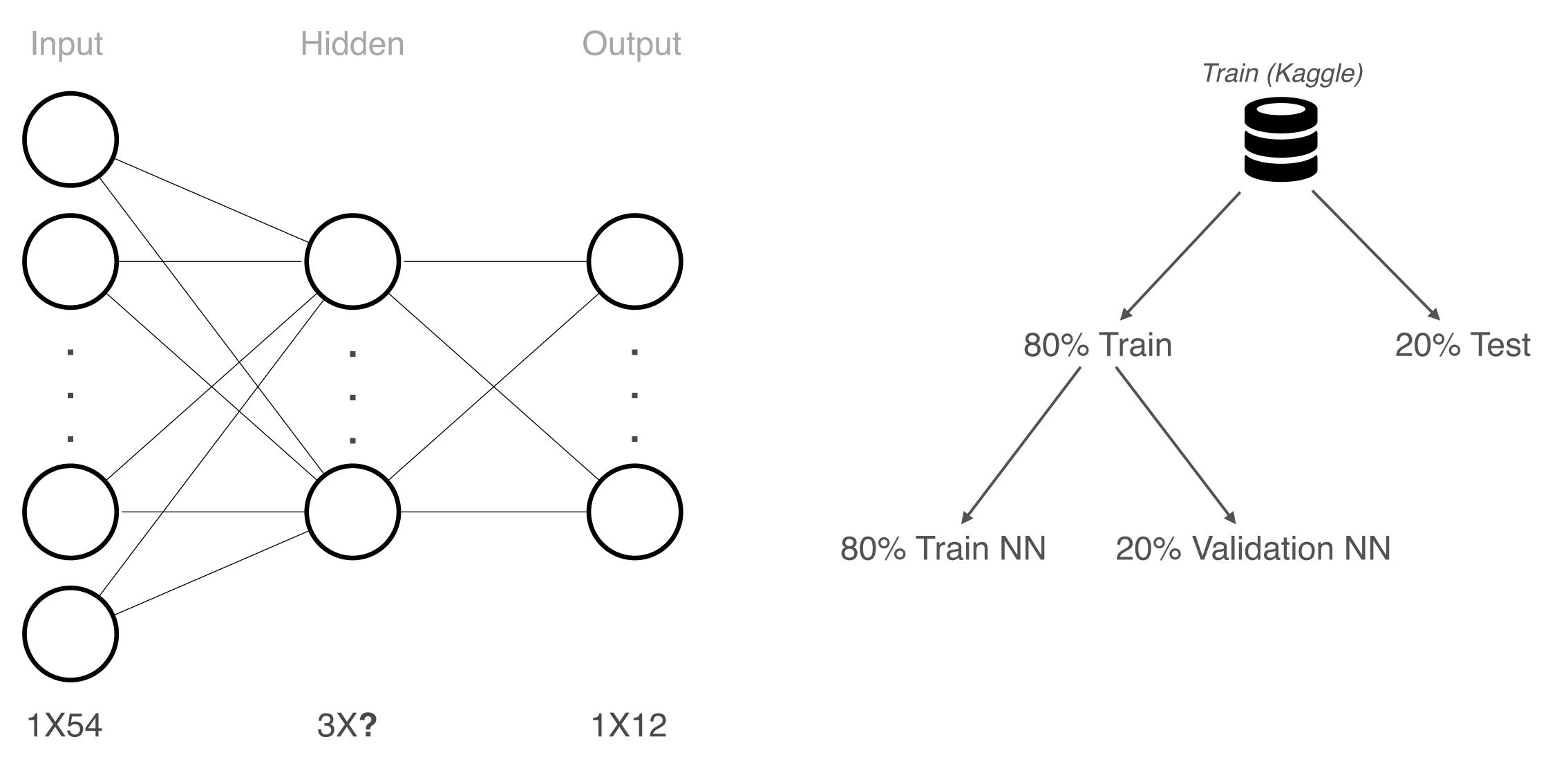
DEEP NEURAL NETWORK



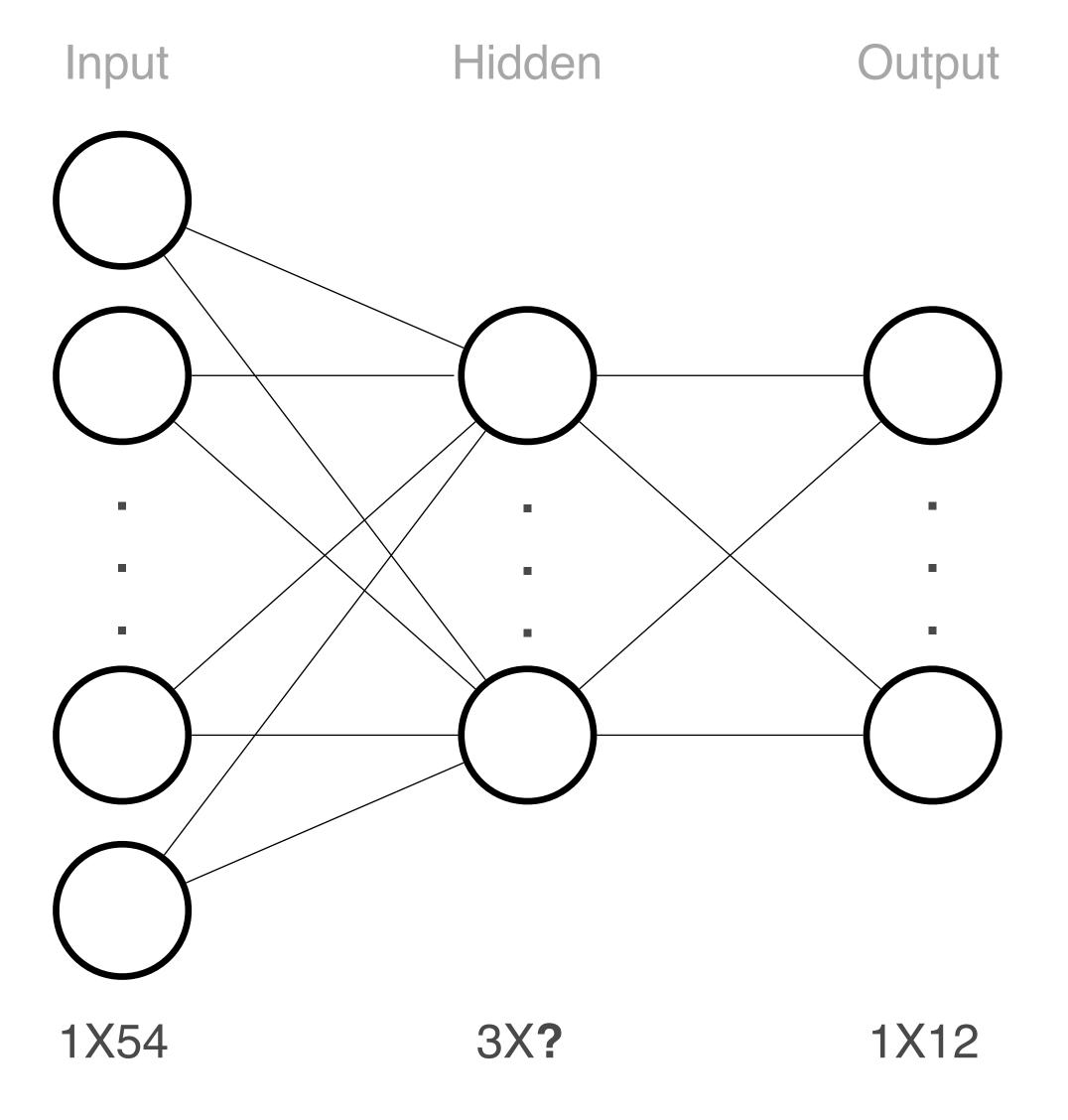


Risorse utilizzate:
Google Colaboratory - Macchina virtuale
con 25 GB di RAM e 68 GB di Storage

DEEP NEURAL NETWORK



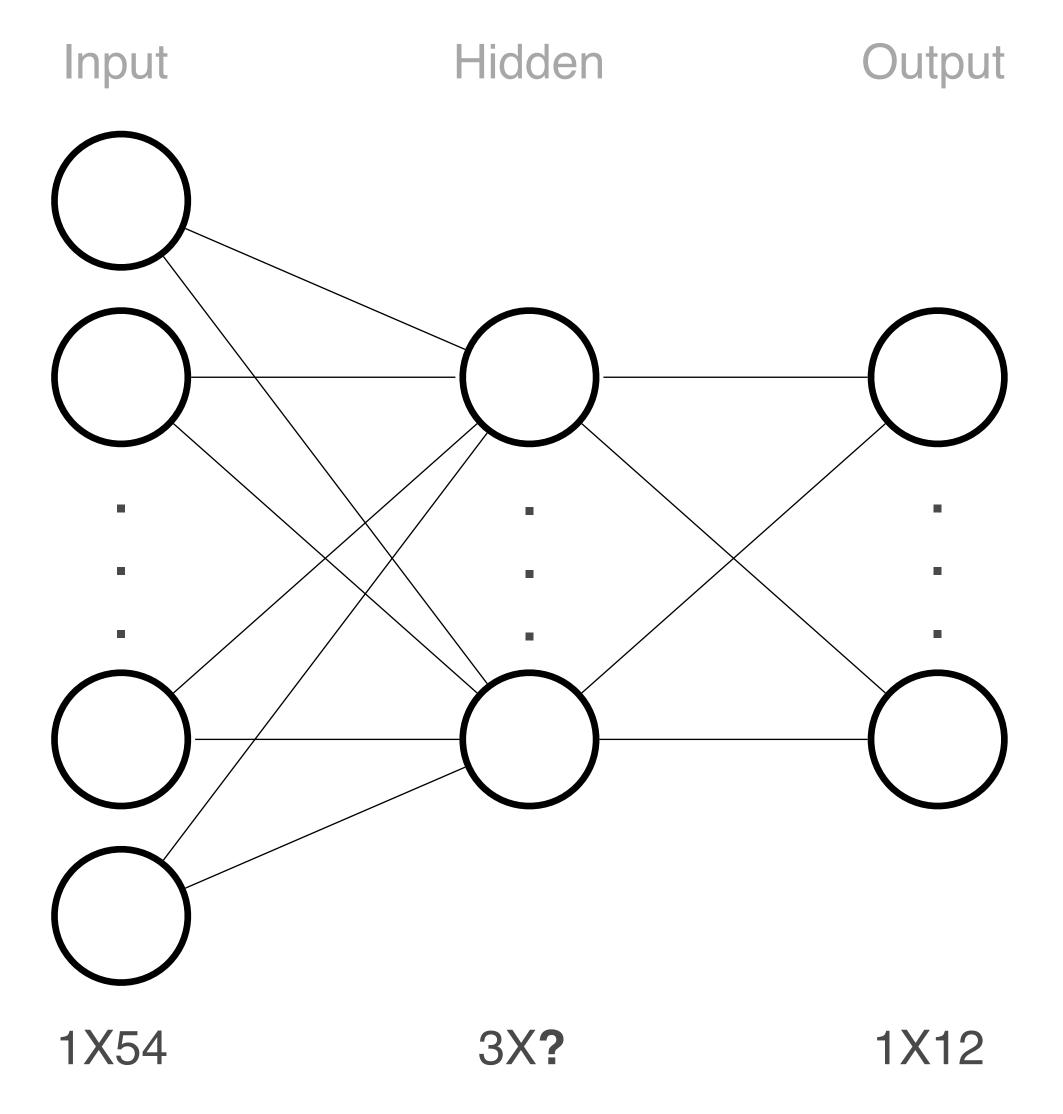
DEEP NEURAL NETWORK



Struttura della rete:

- Neuroni di input: 54
- Neuroni di output: 12
- Numero di strati nascosti: 3

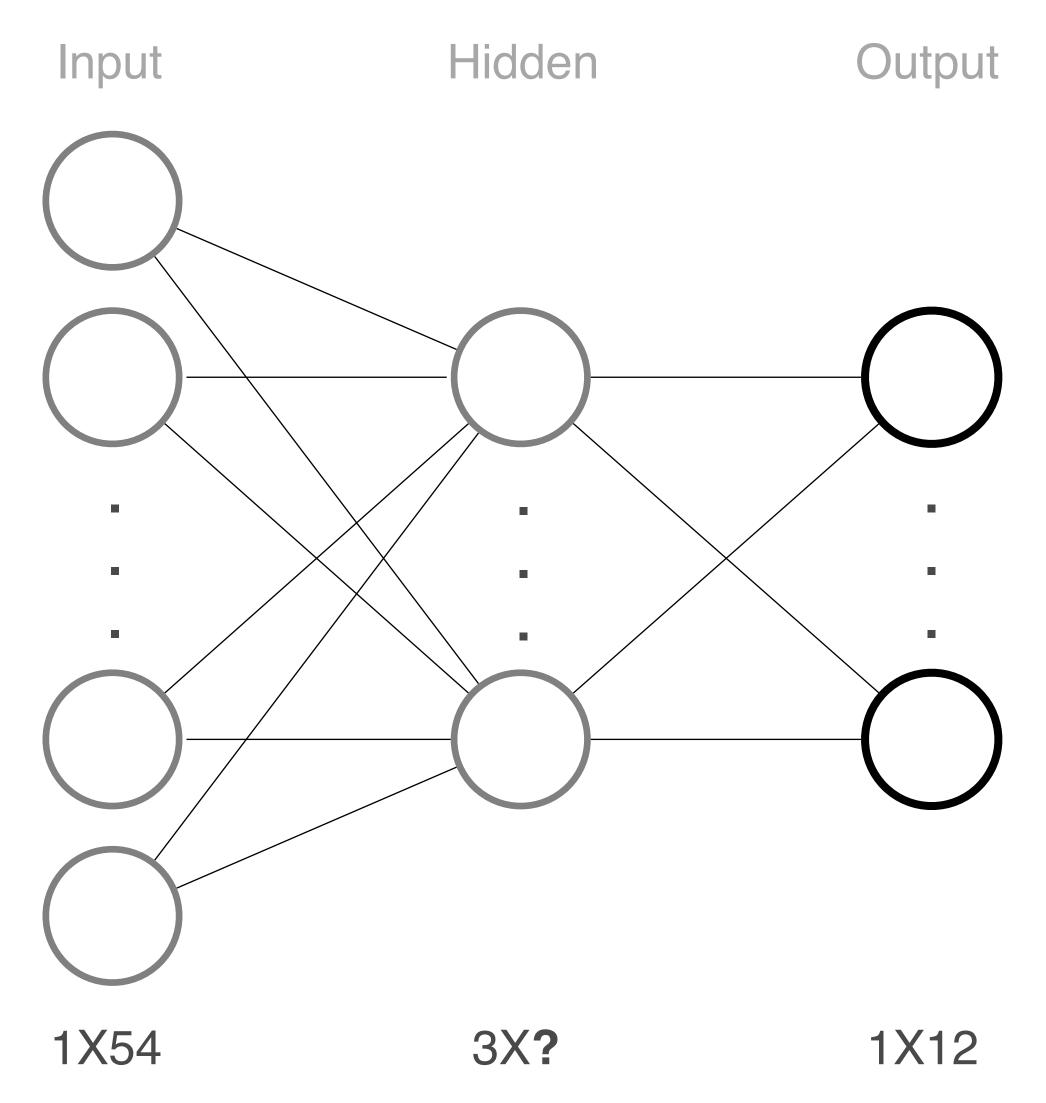
DEEP NEURAL NETWORK



Funzione di Loss: Categorical Cross Entropy

- Classificazione multiclasse
- Appartenenza ad una sola classe

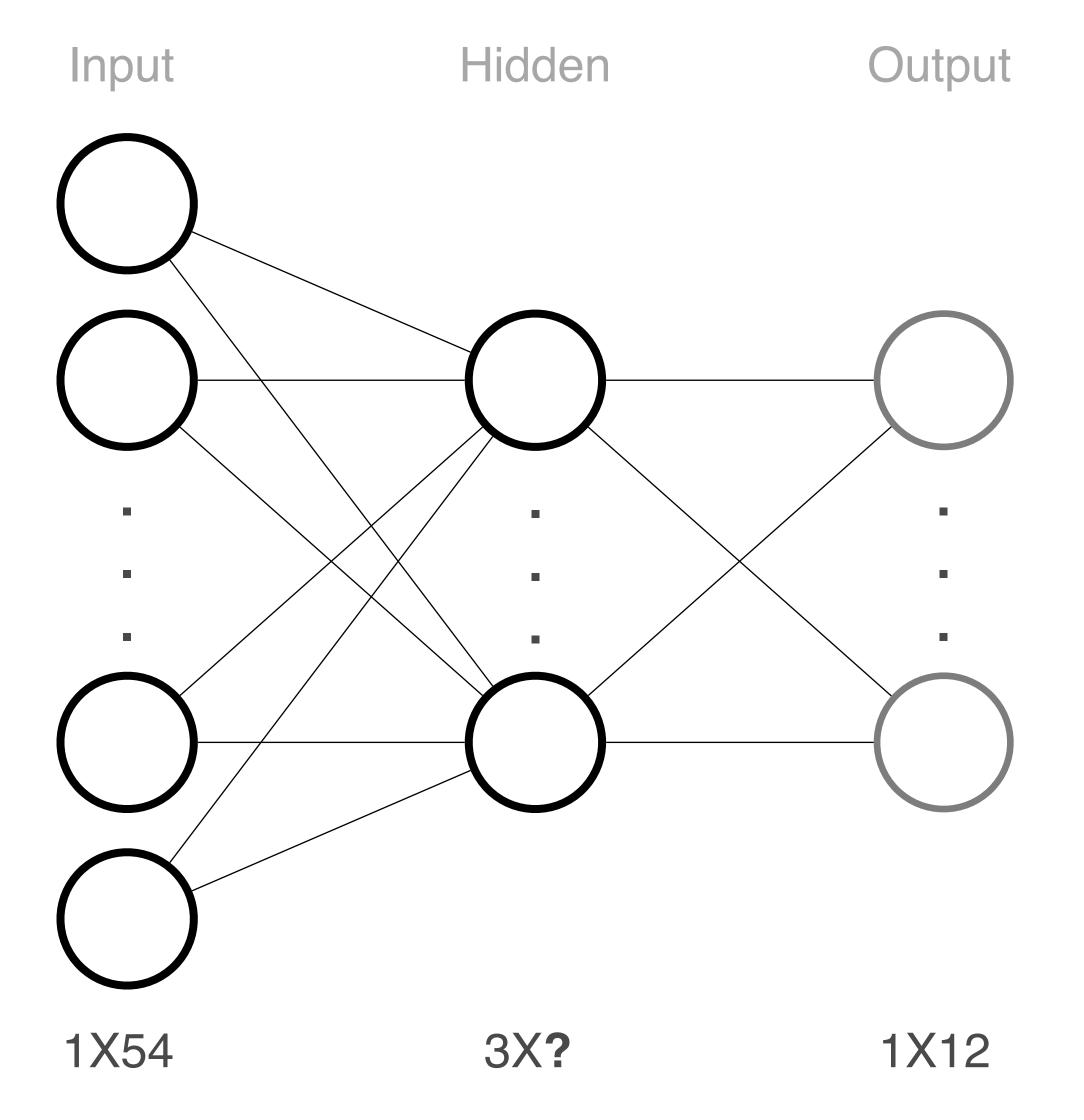
DEEP NEURAL NETWORK



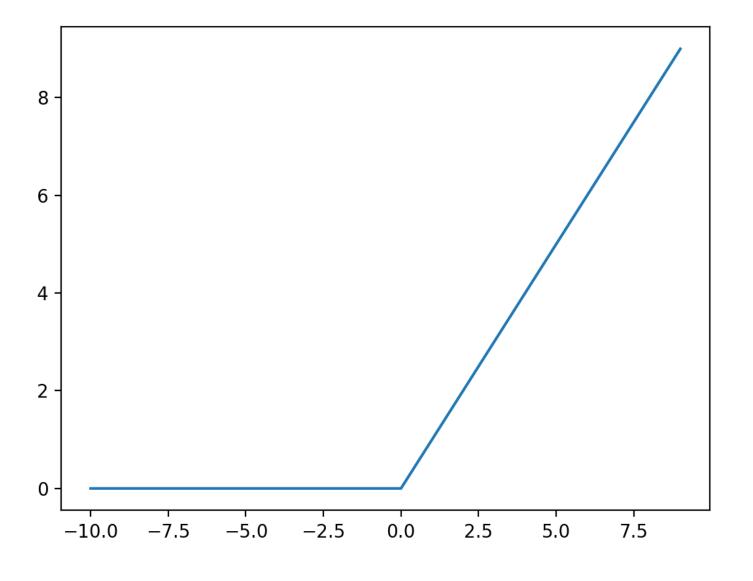
Funzione di attivazione: Softmax

- Classificazione multiclasse
- Restituisce una distribuzione di probabilità

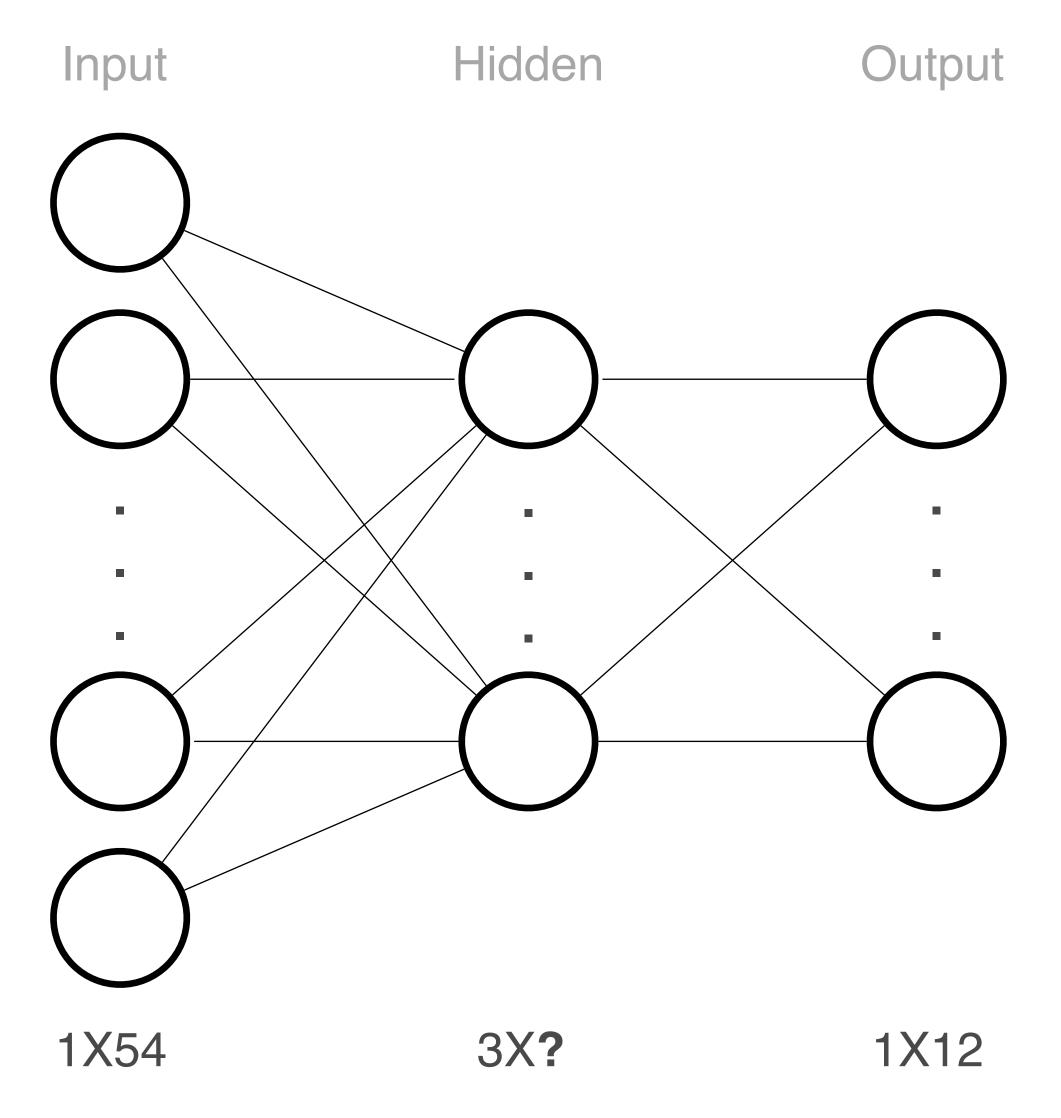
DEEP NEURAL NETWORK



Funzione di attivazione: Relu



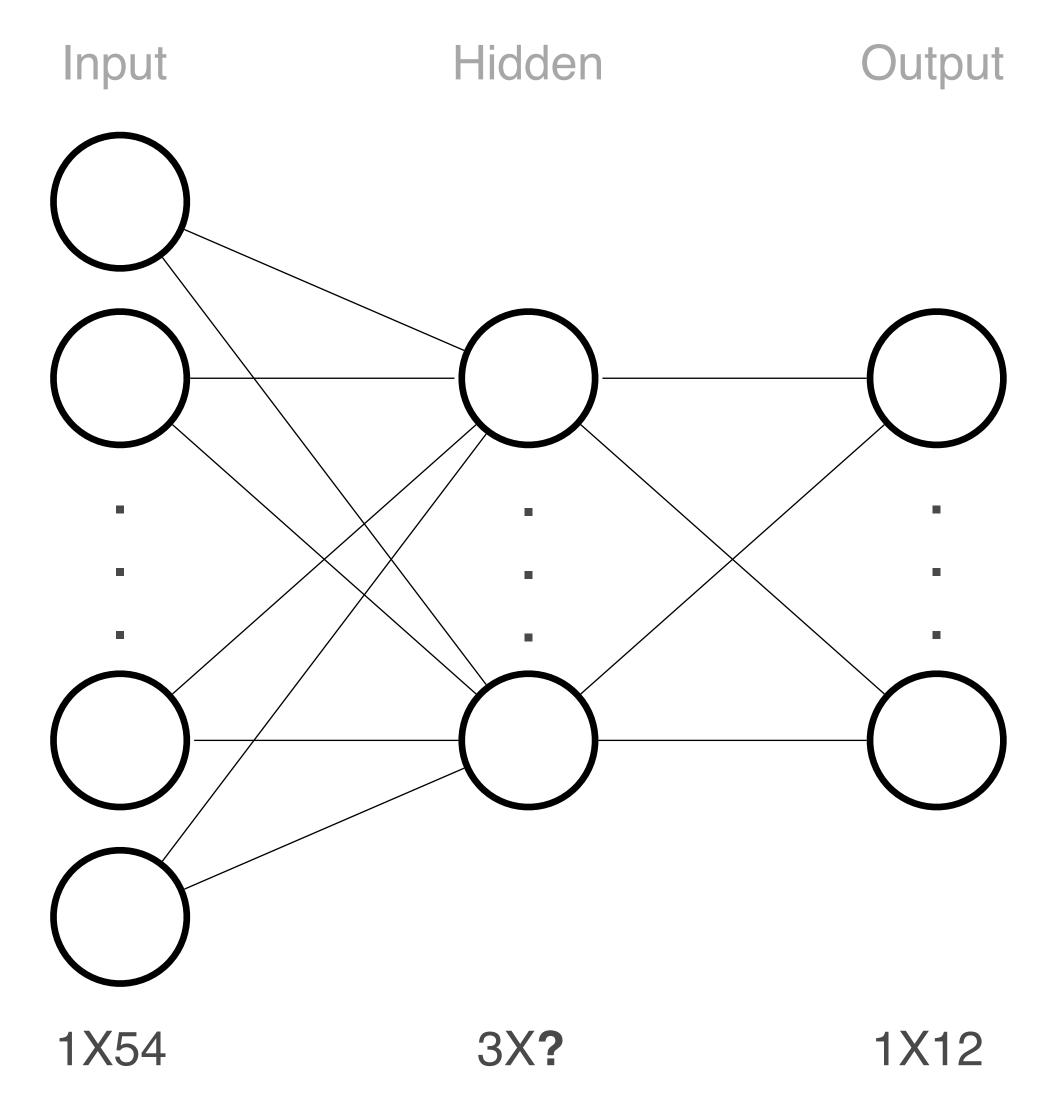
DEEP NEURAL NETWORK



Ottimizzatore: Adam

- Computazionalmente efficiente
- Richiede poca memoria
- Adatto per problemi con elevato numero di parametri e dati

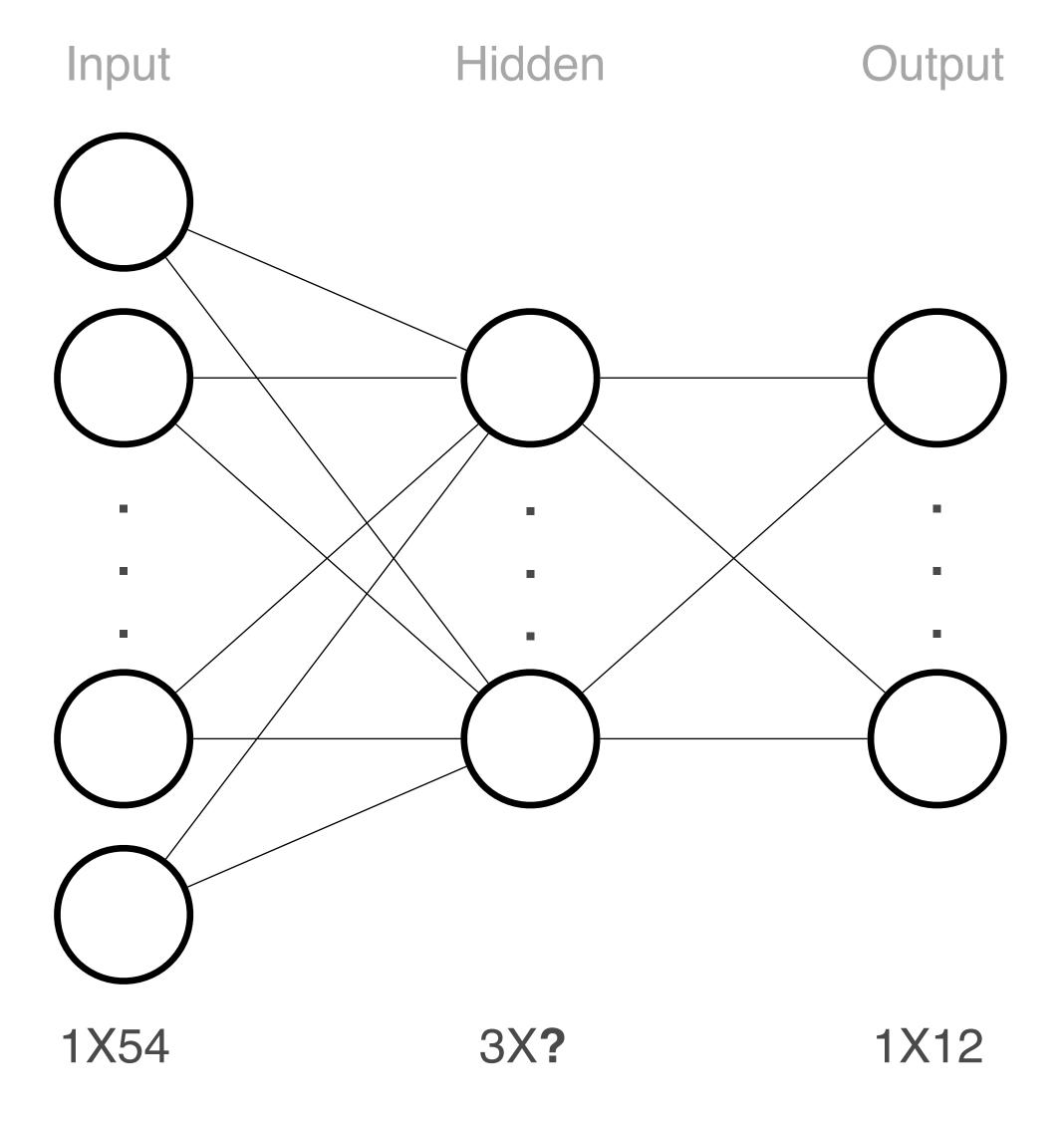
DEEP NEURAL NETWORK



Metrica: *Top-5 accuracy*

• L'esito corretto deve essere tra i primi cinque

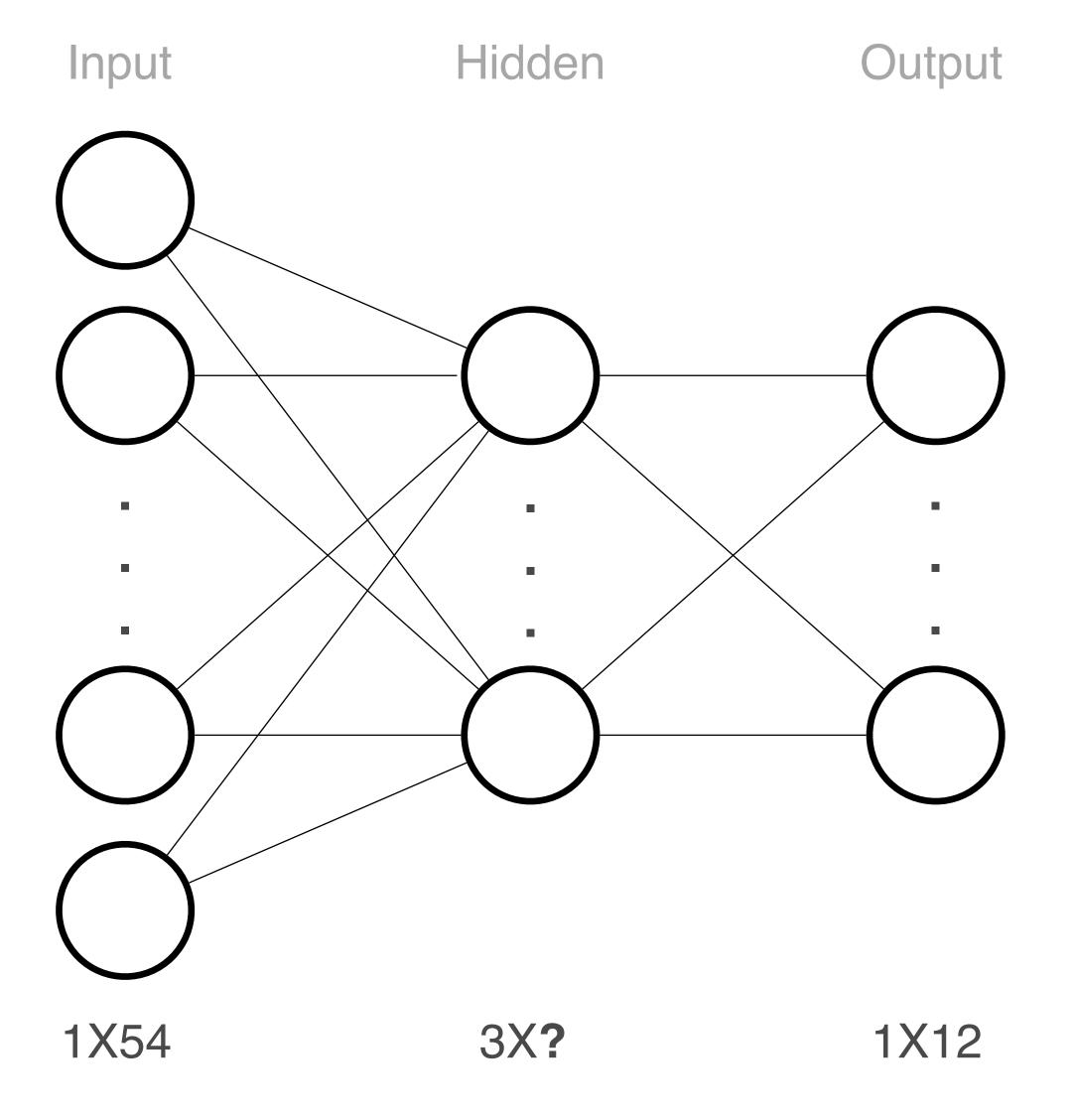
DEEP NEURAL NETWORK



Fitting del modello:

- Batch size: 128
- Numero massimo di epoche: 200
- Callback: EarlyStopping
 - Per evitare Overfitting
 - Monitora il valore della validation loss
 - Massimo 8 iterazioni senza miglioramenti
 - Ripristina i pesi migliori

DEEP NEURAL NETWORK

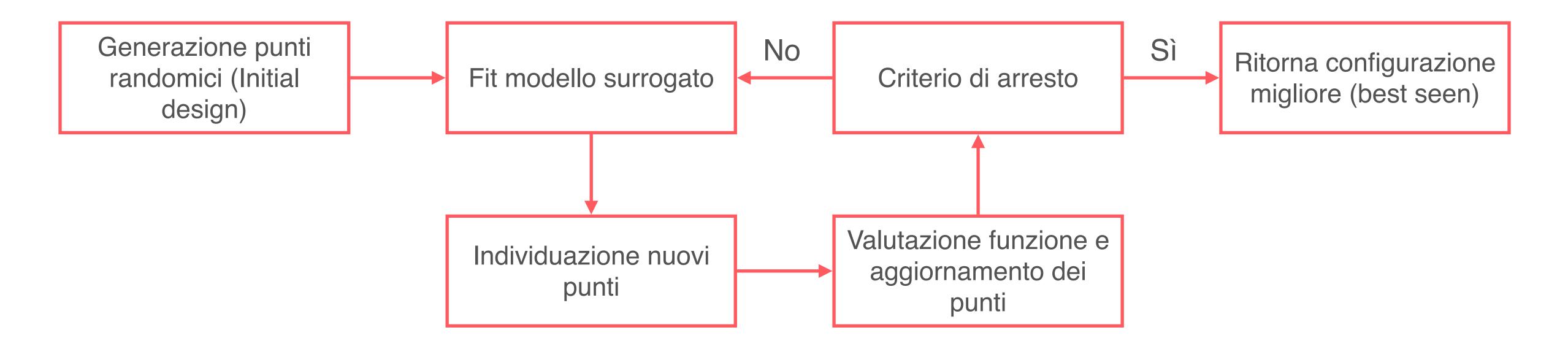


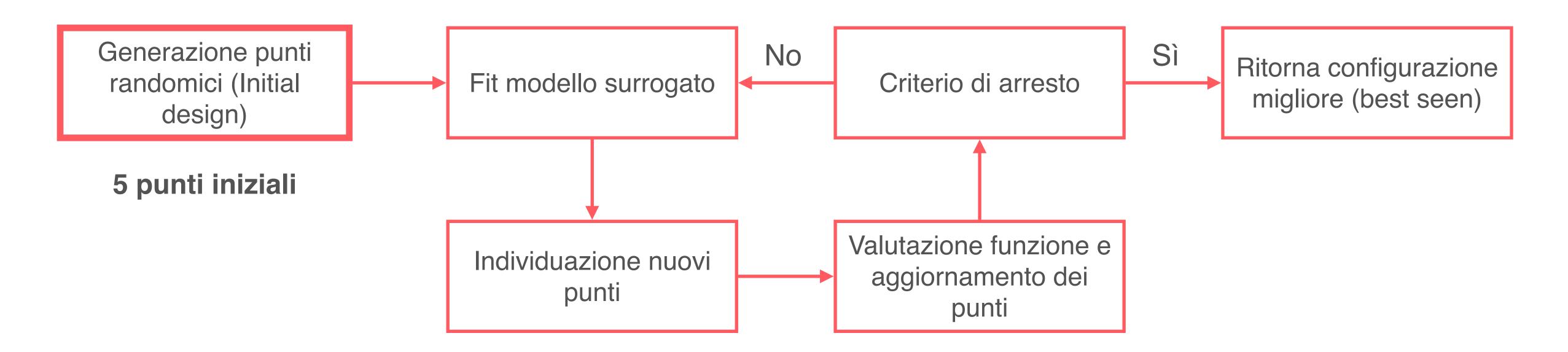
Iperparametri ottimizzati

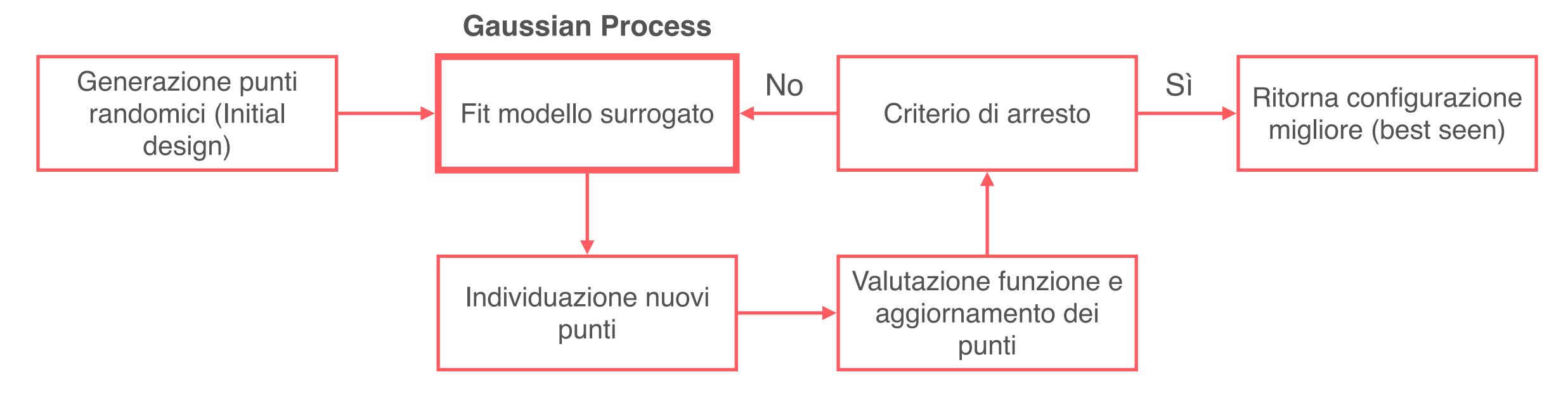
- *Dropout rate*: [0.05, 0.4]
- Learning rate: [0.001, 0.01]
- Numero di neuroni:
 - Primo strato nascosto: [1, 54]
 - Secondo strato nascosto: [1, 54]
 - Terzo strato nascosto: [1, 54]

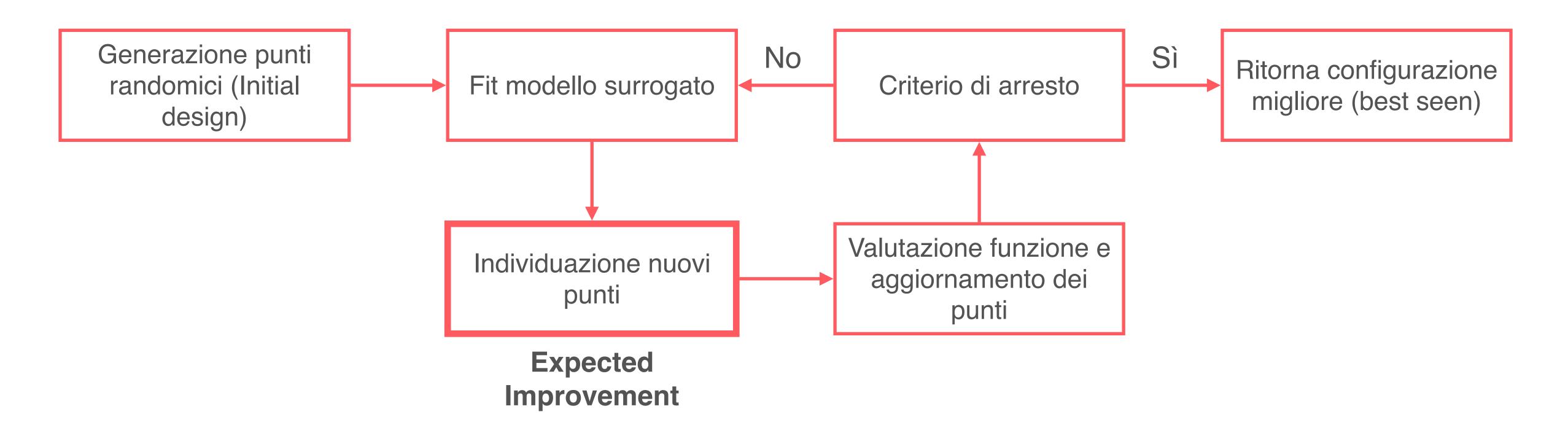
$$DCG_k = \sum_{i=1}^k \frac{2^{rel_i} - 1}{\log_2(i+1)},$$

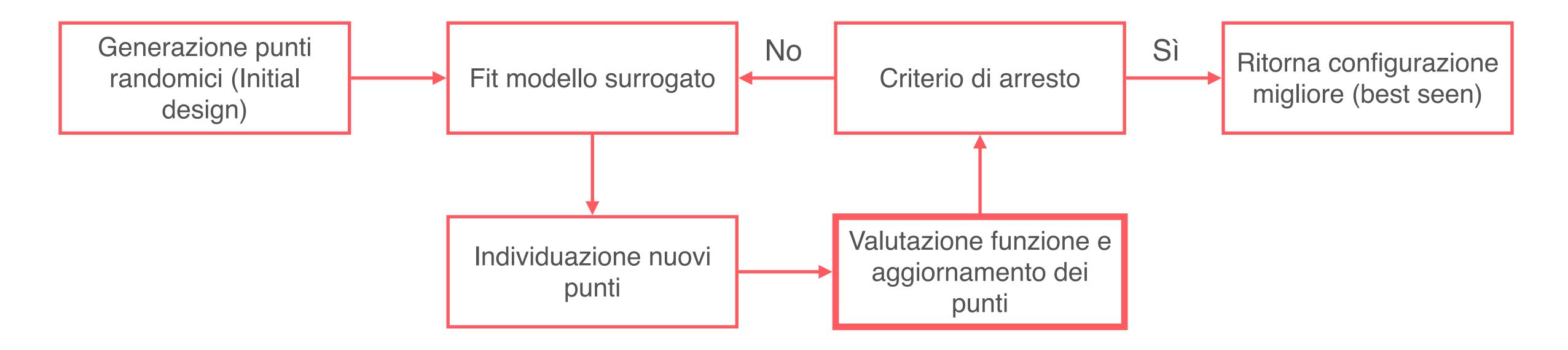
$$nDCG_k = \frac{DCG_k}{IDCG_k}$$

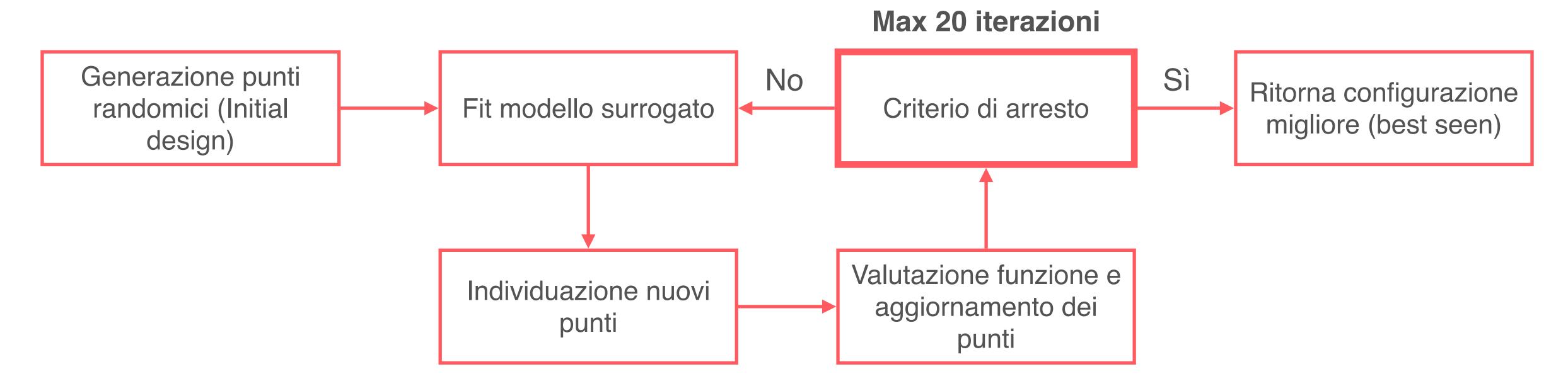


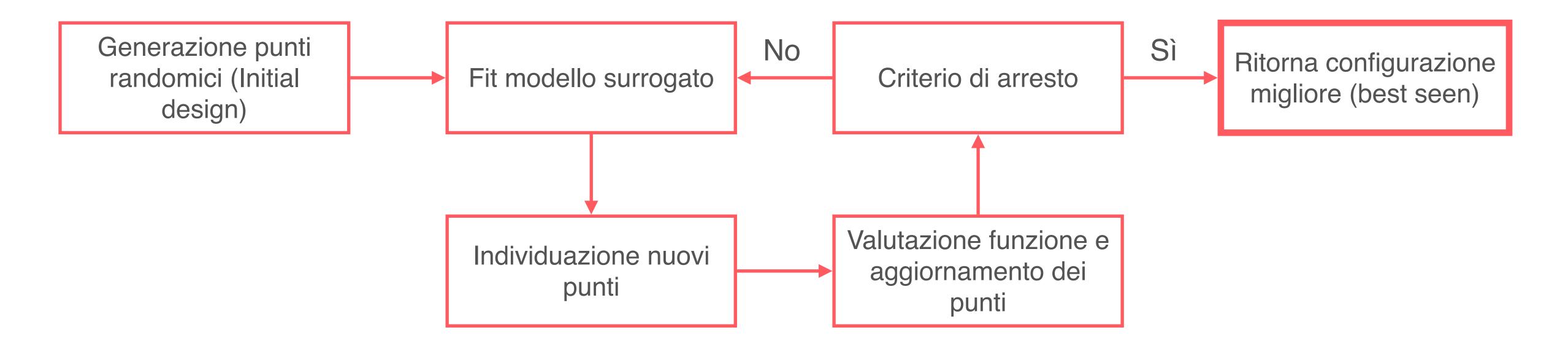














DEEP NEURAL NETWORK

Iperparametri ottenuti:

• Dropout rate: 0.1

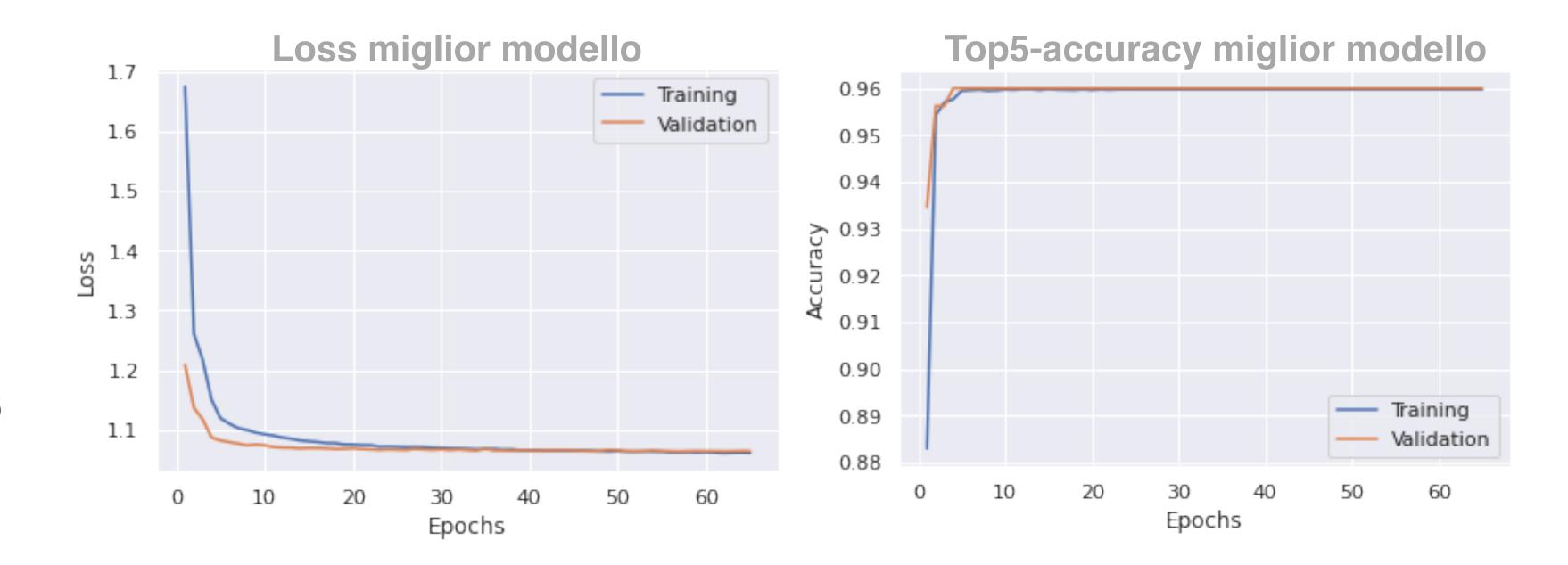
• Learning rate: 0.004

• Numero di neuroni:

Primo strato nascosto: 30

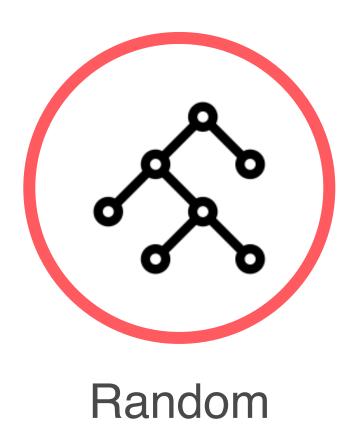
Secondo strato nascosto: 16

Terzo strato nascosto: 3

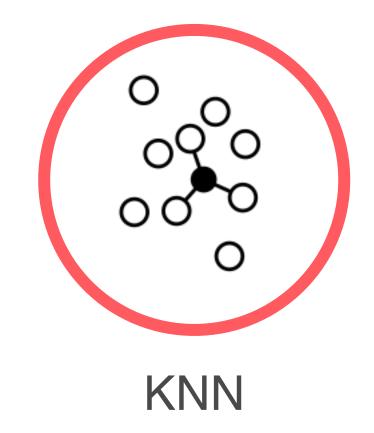


NDCG per il miglior modello con 10-CV: 82.53 +/- 0.16





Forest

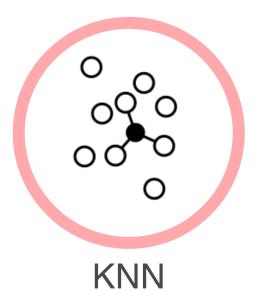


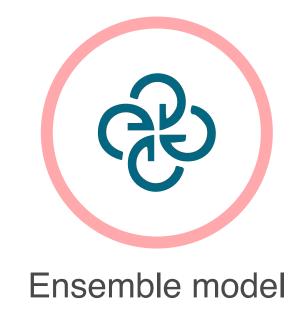


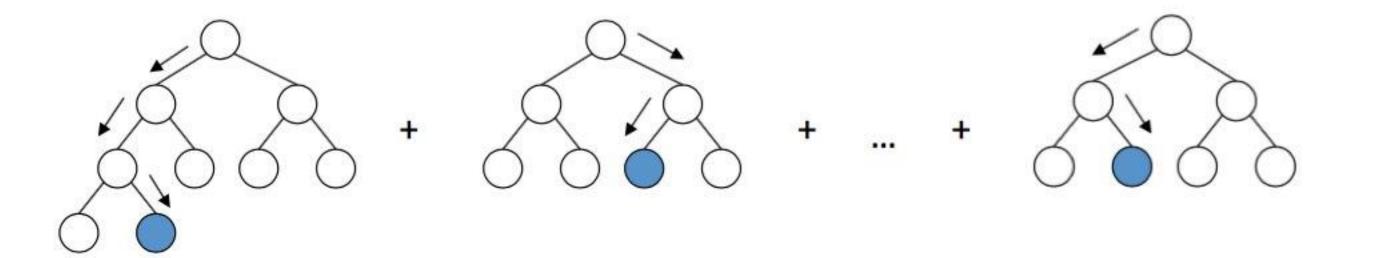
XGBoost











Sequenza di decision tree che tramite la procedura di gradient boosting permette di migliorare i risultati precedenti.

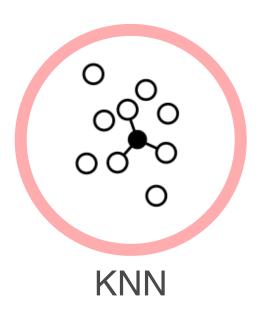
Iperparametri ottimizzati con AutoML:

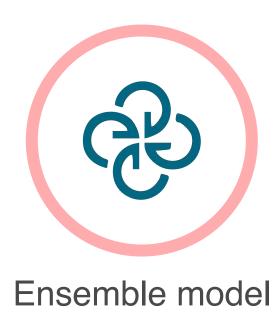
- Learning Rate [0, 1] —> 0.37
- Numero di alberi [2, 10] —> 7
- Profondità massima [3, 10] —> 7
- Alpha regulizer [0, 1] —> 0.47
- Gamma regulizer [0, 2] —> 2

Random Forest









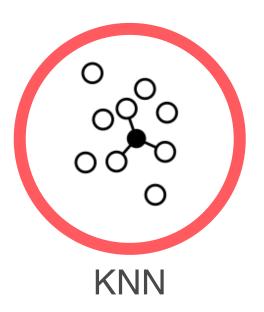
Iperparametri ottimizzati con AutoML:

- Numero di alberi [100, 500] —> 452
- Profondità massima [5, 30] —> 14

KNN







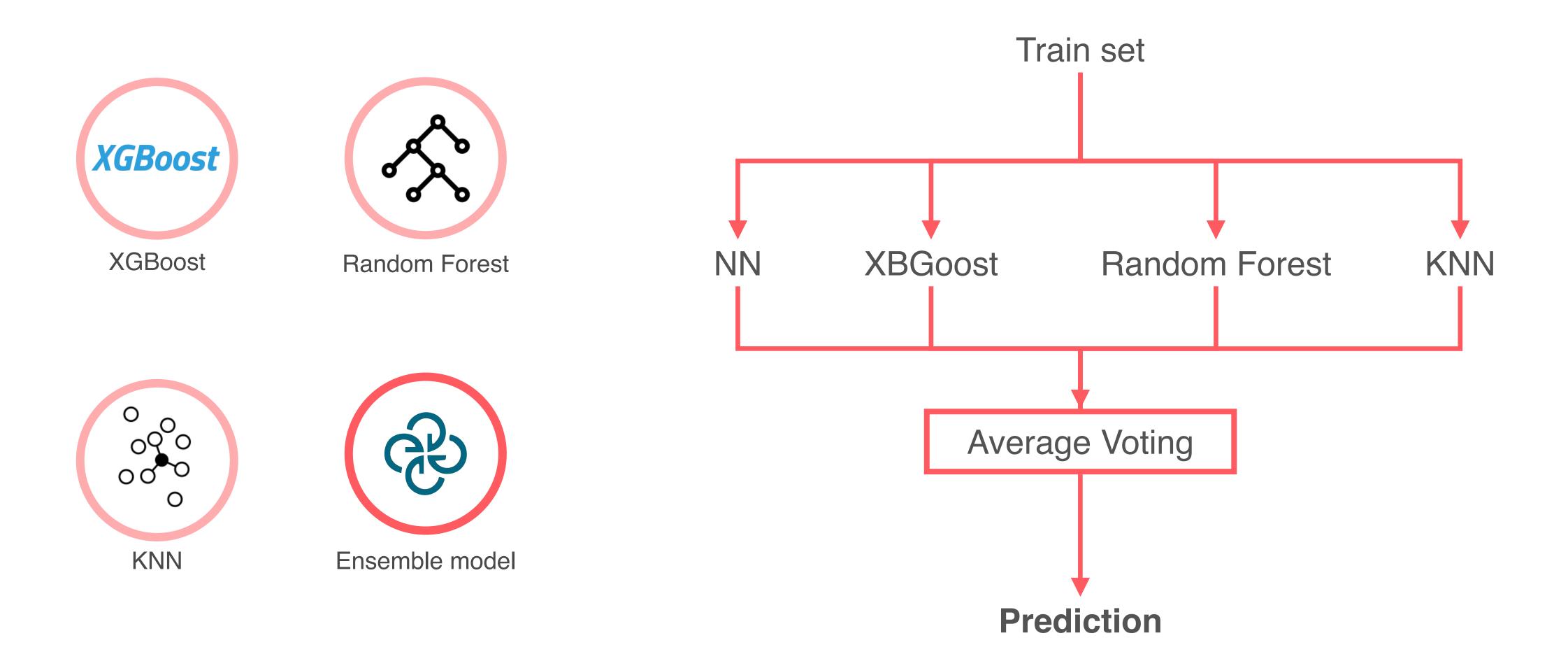


Distanza utilizzata: Minkowski

Iperparametri ottimizzati con AutoML:

• K [50, 200] —> 117

Ensemble Model



RISULTATI

| Classificatore | Tempo | Cross Validation (NDCG +/- SD) | Kaggle Score (NDCG) |
|---------------------|-------|-----------------------------------|------------------------|
| FCNN | 1506 | 82.53 (+/- 0.16) | 87.02% |
| XGBoost | 842 | 82.85 (+/- 0.16) | 87.37% |
| Random Forest | 1557 | 82.81 (+/- 0.16) | 87.42% |
| K-Nearest Neighbors | 2451 | 81.48 (+/- 0.20) | 86.05% |
| Ensemble | 5942 | 82.64 (+/- 0.17) | 87.14% |

RISULTATI

| Classificatore | Tempo | Cross Validation (NDCG +/- SD) | Kaggle Score (NDCG) |
|---------------------|-------|-----------------------------------|---------------------|
| FCNN | 1506 | 82.53 (+/- 0.16) | 87.02% |
| XGBoost | 842 | 82.85 (+/- 0.16) | 87.37% |
| Random Forest | 1557 | 82.81 (+/- 0.16) | 87.42% |
| K-Nearest Neighbors | 2451 | 81.48 (+/- 0.20) | 86.05% |
| Ensemble | 5942 | 82.64 (+/- 0.17) | 87.14% |

RISULTATI

| Classificatore | Tempo | Cross Validation (NDCG +/- SD) | Kaggle Score (NDCG) |
|---------------------|-------|-----------------------------------|------------------------|
| FCNN | 1506 | 82.53 (+/- 0.16) | 87.02% |
| XGBoost | 842 | 82.85 (+/- 0.16) | 87.37% |
| Random Forest | 1557 | 82.81 (+/- 0.16) | 87.42% |
| K-Nearest Neighbors | 2451 | 81.48 (+/- 0.20) | 86.05% |
| Ensemble | 5942 | 82.64 (+/- 0.17) | 87.14% |

CONCLUSIONI

L'approccio Deep Learning non risulta essere il migliore in questo contesto.

I risultati sono fortemente influenzati dallo sbilanciamento dei dati.

CONCLUSIONI

L'approccio Deep Learning non risulta essere il migliore in questo contesto.

I risultati sono fortemente influenzati dallo sbilanciamento dei dati.

SVILUPPI FUTURI

Migliorare la classificazione delle label più rare cercando di eliminare l'effetto dello sbilanciamento del dataset.

Incrementare le risorse computazionali per poter aumentare il numero di iperparametri da ottimizzare.

