

# *machine learning*

## *machine learning – cosa significa*

- dare ai computer la capacità di ***apprendere dai dati*** senza ricevere regole esplicite da un essere umano (programmatore)
  - *imparare dai dati senza essere programmati*
  - *computer addestrato non programmato*
- ***algoritmi classici***
  - è l'uomo a ***specificare*** il modo in cui individuare la ***soluzione migliore*** (algoritmo risolutivo)
  - il computer (programma) va alla ricerca della soluzione in modo più veloce ed efficiente di un essere umano
- ***machine learning***
  - al modello ***non viene fornita*** la soluzione migliore
  - riceve vari ***esempi*** del problema e gli viene chiesto di ***decidere*** qual è la soluzione migliore

## *machine learning - tipologie*

- capacità di un *algoritmo*
  - di ***prendere decisioni*** sulla base di una base di conoscenza (*knowledge-base*)
  - di ***apprendere nuove informazioni*** sulla base dell'esperienza (decisioni prese precedentemente)
- tre tipologie fondamentali
  - ***supervised learning*** (apprendimento supervisionato)
  - ***unsupervised learning*** (apprendimento non supervisionato)
  - ***semi-supervised learning*** (apprendimento semi-supervisionato)

# *supervised learning*

*apprendimento supervisionato*

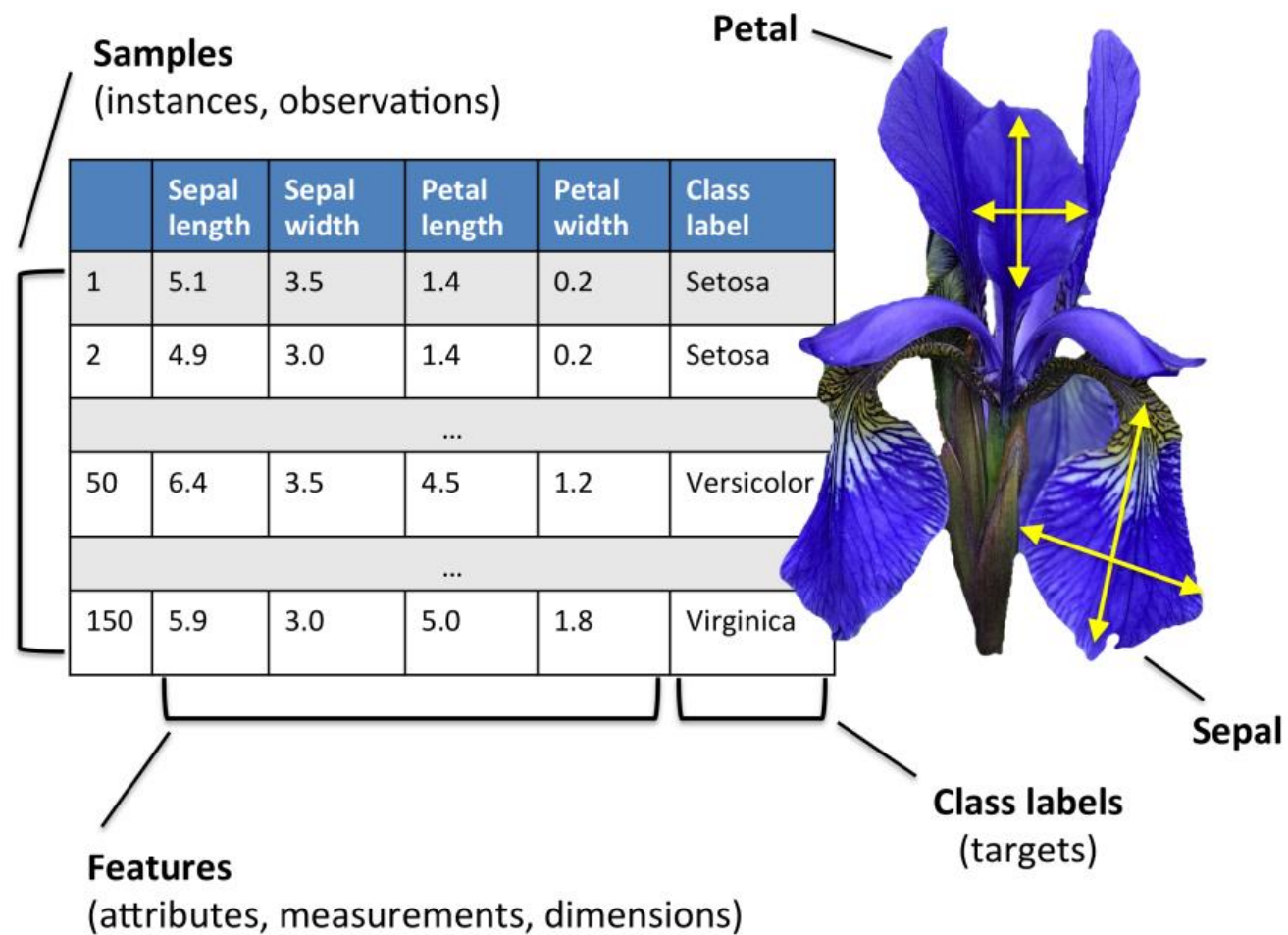
## *supervised learning*

- apprendimento *supervisionato*
- tecnica di apprendimento automatico che ha l'obiettivo di *istruire* un sistema
- per elaborare automaticamente *previsioni* sui valori di *uscita*
- rispetto ad un *input*
- sulla base di una serie di *esempi* ideali
- esempi *forniti* inizialmente e costituiti da *coppie* di input e di output

## *classico esempio: iris dataset*

- il dataset *Iris* è un dataset *multivariato* (più *features* per ogni *occorrenza*) introdotto da Ronald Fisher nel 1936
- consiste in *150 istanze* di Iris
- *classificare* secondo tre specie: Iris *setosa*, Iris *virginica* e Iris *versicolor*
- le variabili (*features*) sono
  - *lunghezza del sepalo*
  - *larghezza del sepalo*
  - *lunghezza del petalo*
  - *larghezza del petalo*



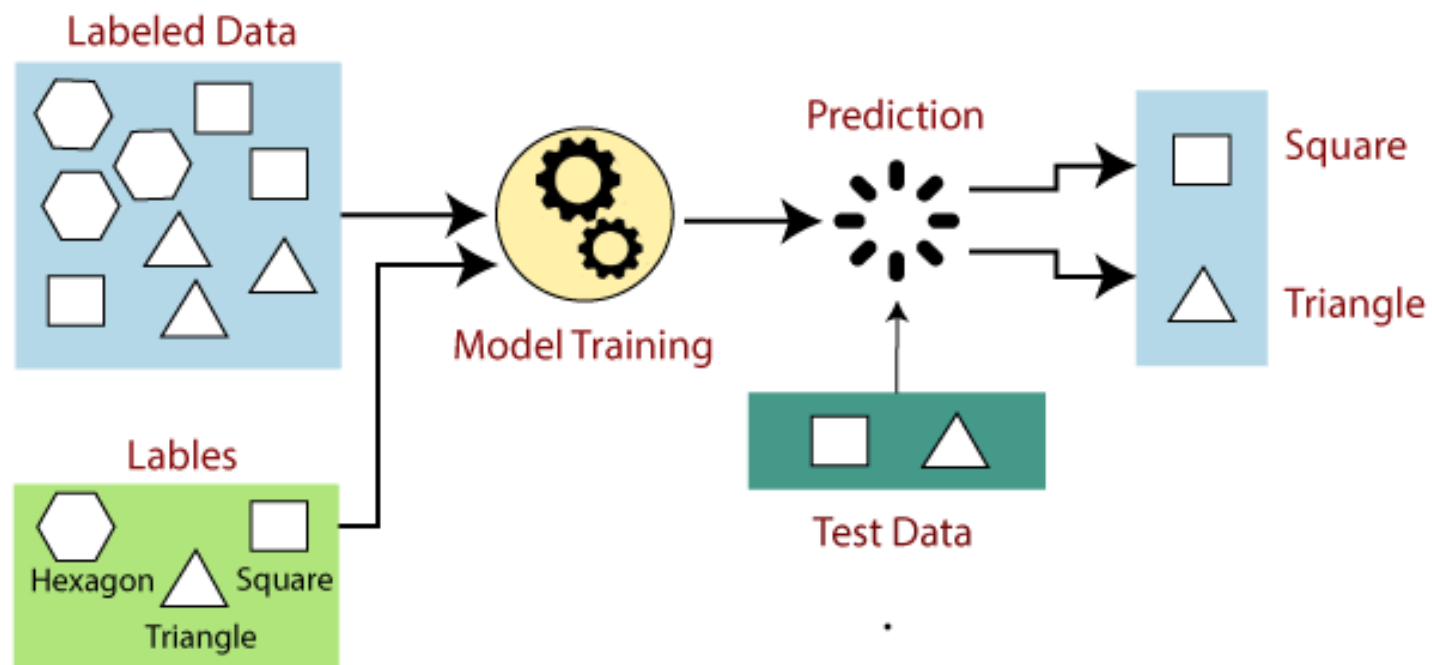


## *supervised learning - training set – test set*

- *training set*
  - insieme di dati di *addestramento*
  - contiene informazioni etichettate (*labeled*) per permettere all'algoritmo di trovare il modo migliore per indovinare il maggior numero di casi
- *labeling*
  - *annotazione e classi*
  - permette all'algoritmo di imparare a discernere un esempio dagli altri
- *test set*
  - insieme di dati di *confronto*
  - contiene informazioni del tutto simili al training set
  - serve per *verificare* l'accuratezza dell'algoritmo addestrato

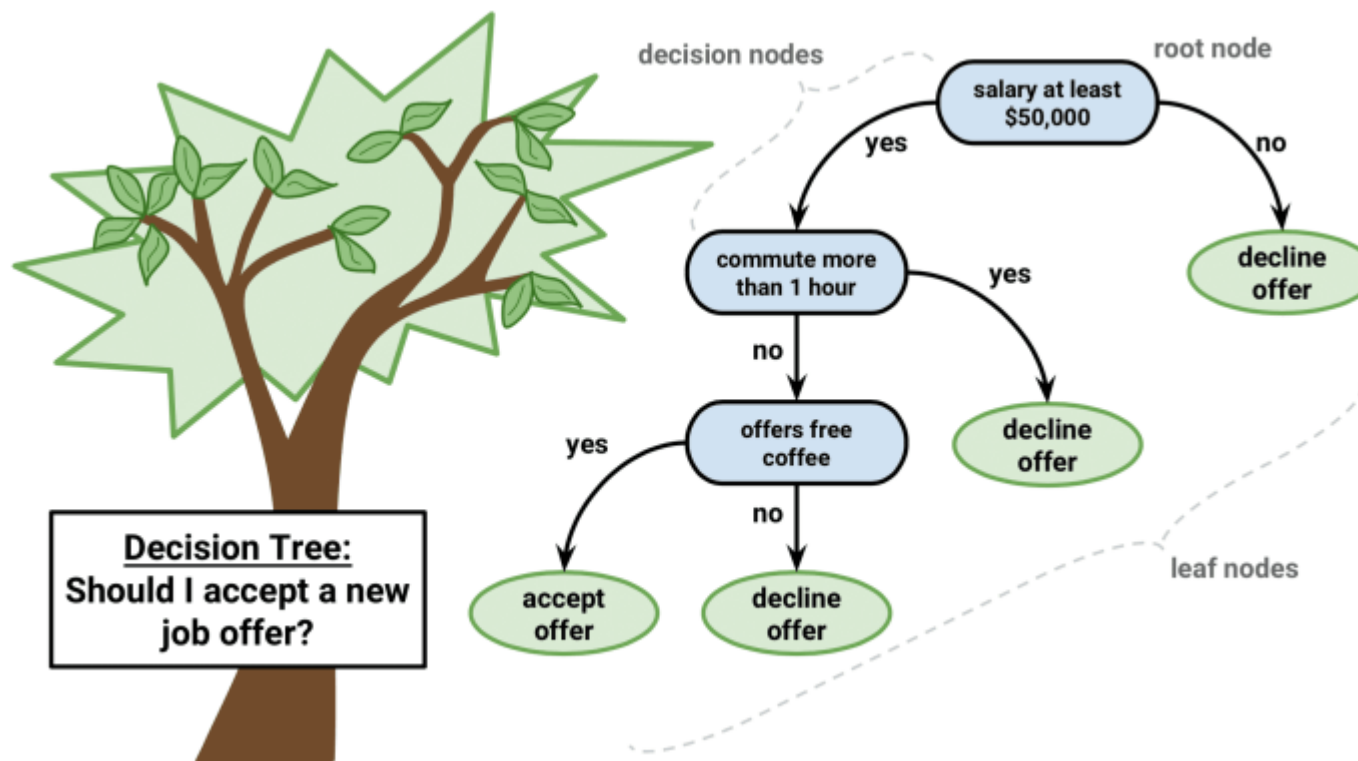


# *supervised learning*



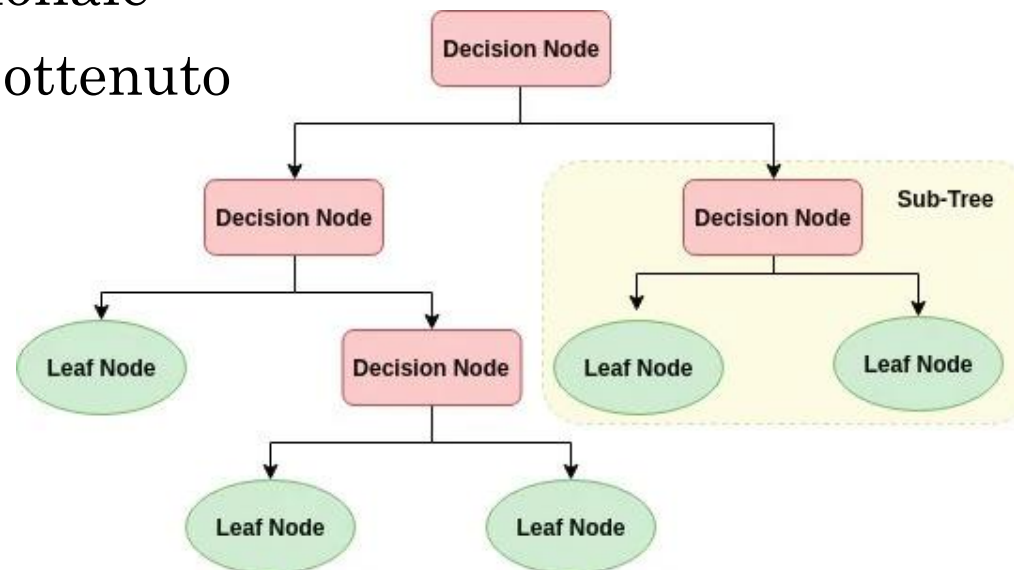
# *esempio di classificazione*

## Decision Tree Classifier



## *decision tree – albero decisionale*

- è una struttura ad albero simile a un diagramma di flusso
- ogni un nodo interno rappresenta una feature (attributo)
- ogni ramo rappresenta una regola decisionale
- ogni nodo foglia rappresenta il risultato ottenuto



# *unsupervised learning*

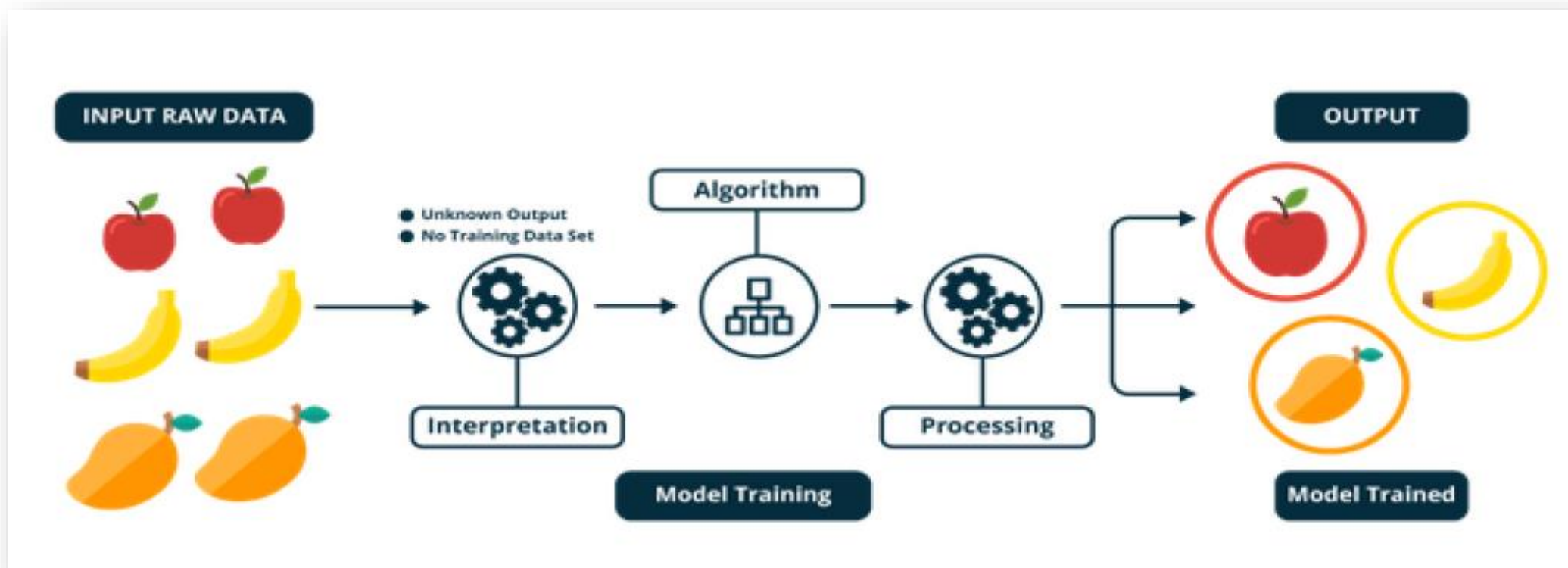
*apprendimento non supervisionato*

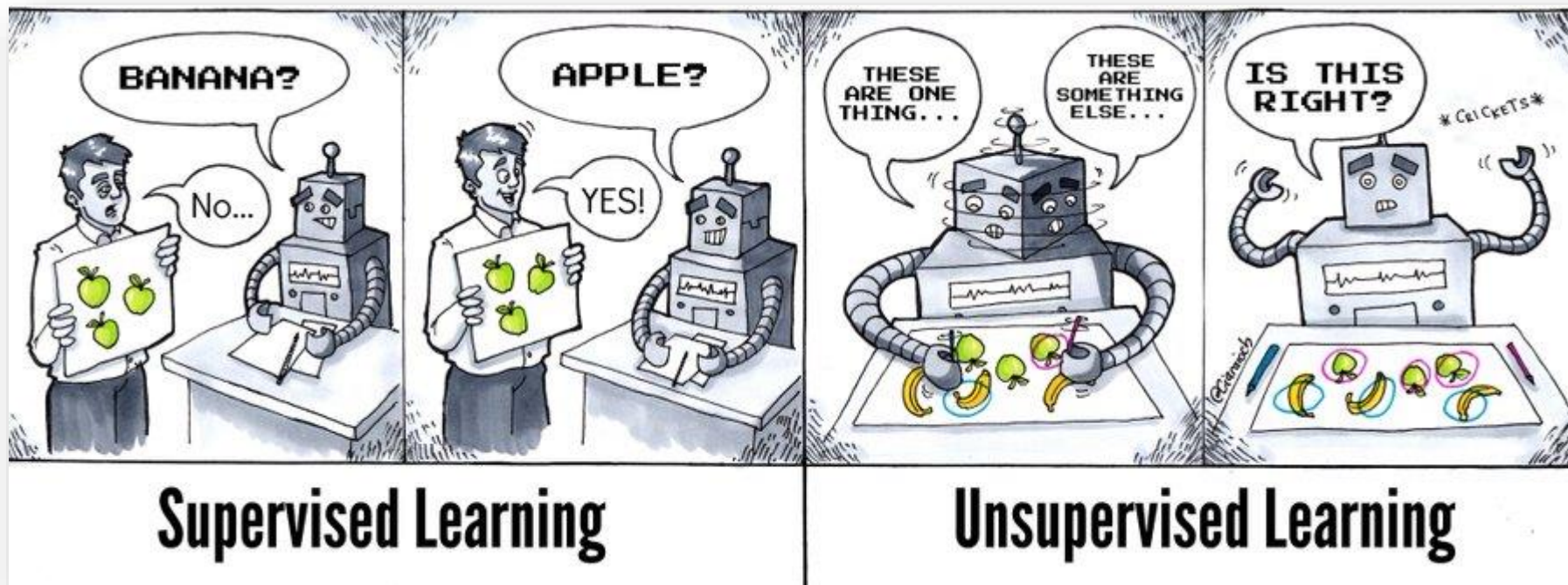
## *unsupervised learning*

- apprendimento ***non supervisionato***
- consiste nel fornire al sistema informatico una serie di ***input*** (esperienza del sistema)
- il sistema ***classifica*** i dati sulla base di caratteristiche comuni
- lo scopo è cercare di effettuare ragionamenti e previsioni sugli input successivi
- durante la fase di apprendimento vengono forniti ***solo esempi non annotati***
- le ***classi non sono note a priori*** ma devono essere apprese automaticamente

## *unsupervised learning*

- dati raw, *no labels* => il modello può raggruppare gli items per *similitudine*





# *semi-supervised learning*

*apprendimento semi-supervisionato*



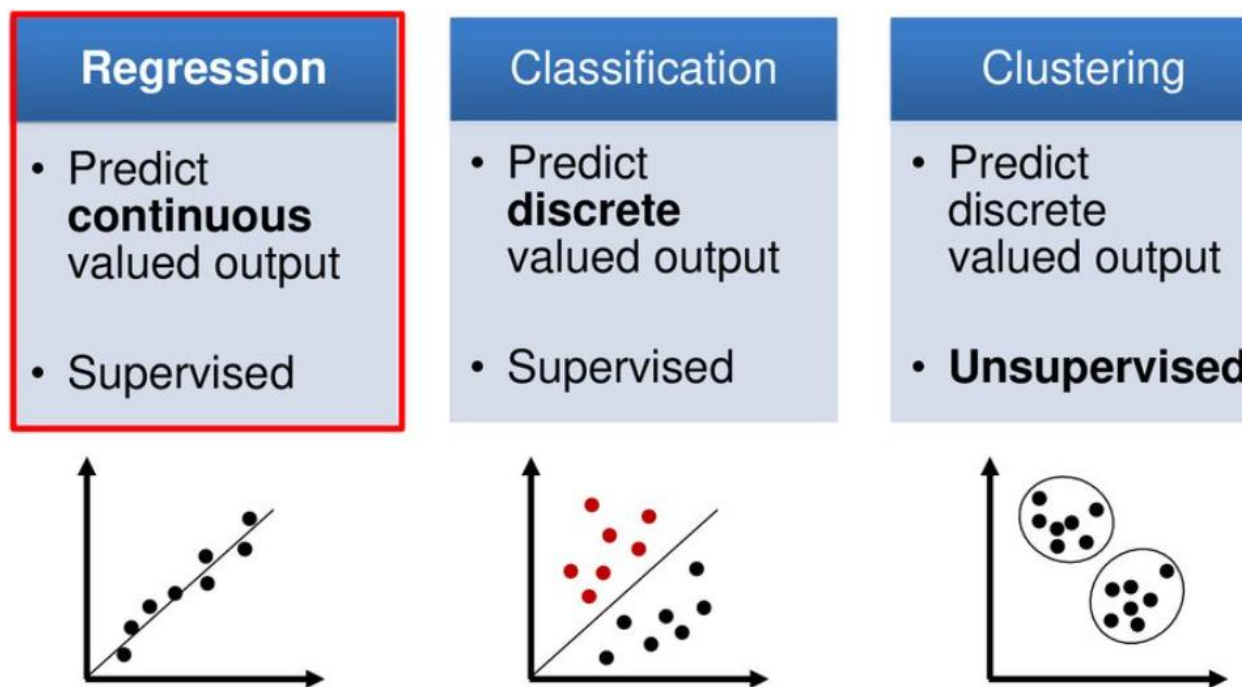
## *semi-supervised learning*

- apprendimento semi-supervisionato
- combina una **grande** quantità di dati ***non etichettati*** con una ***piccola*** quantità di dati ***etichettati***
- l'apprendimento non supervisionato insieme a quello supervisionato permette all'algoritmo di ***suddividere in cluster*** gli esempi e poi di assegnare a tutti gli elementi di un certo gruppo la ***label*** di quelli etichettati presenti nel gruppo
- ***vantaggi***
  - permette il ***labeling automatico*** di grandi quantità di dati altrimenti non etichettabili
- ***svantaggi***
  - i dati al confine fra due gruppi potrebbero avere etichette di entrambi introduce un po' di ***bias*** nel training

# *tecniche di apprendimento automatico*

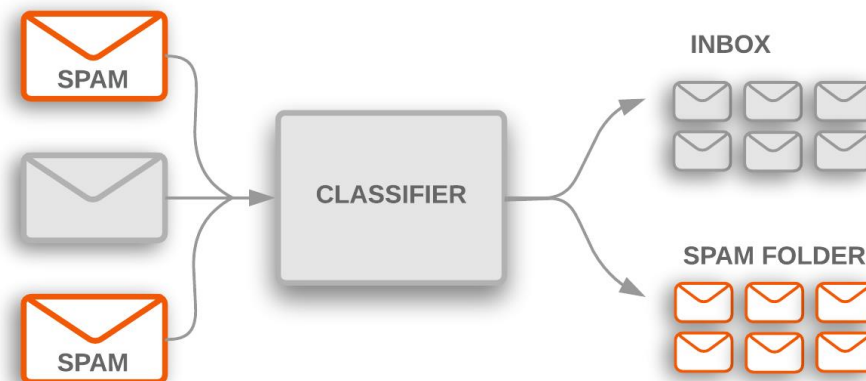
## *tipi di apprendimento automatico*

- *classificazione*
- *regressione*
- *clustering*



## *classificazione*

- permette di *categorizzare* un insieme di dati in classi
- problemi affrontabili con algoritmi di classificazione sono
  - riconoscimento vocale
  - riconoscimento facciale
  - interpretazione della scrittura a mano
  - classificazione dei documenti
  - riconoscimento di immagini
  - ...



## *matrice di confusione (confusion matrix)*

- utilizzata per *valutare* un modello di machine learning
- è una matrice in cui
  - le *previsioni* sono rappresentate nelle righe
  - lo stato *effettivo* è rappresentato nelle colonne

		True Class		
		Apple	Orange	Mango
Predicted Class	Apple	7	8	9
	Orange	1	2	3
	Mango	3	2	1

### Confusion Matrix

	Actually Positive (1)	Actually Negative (0)
Predicted Positive (1)	True Positives (TPs)	False Positives (FPs)
Predicted Negative (0)	False Negatives (FNs)	True Negatives (TNs)

## *matrice di confusione – esempio con due classi (mail)*

- ***true positive*** (TP veri positivi)
  - il modello ha classificato la mail come spam e lo è realmente
- ***true negative*** (TN veri negativi)
  - il modello ha classificato la mail come non spam e non lo è realmente
- ***false positive*** (FP falsi positivi)
  - il modello ha classificato la mail come spam ma in realtà non lo è
  - definito errore di primo tipo
- ***false negative*** (FN falsi negativi)
  - il modello ha classificato la mail come non spam ma in realtà si tratta di uno spam
  - definito errore di secondo tipo

## *metriche di valutazione*

- ***tasso di errore*** (error rate) ERR
  - numero di tutti i pronostici errati diviso per il numero totale del set di dati
  - il miglior tasso di errore è 0, il peggiore è 1

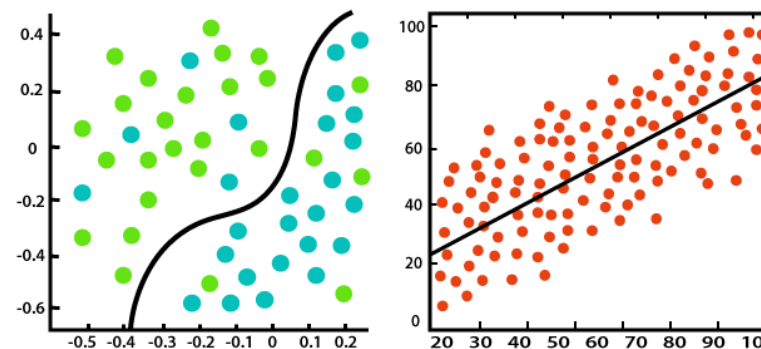
$$ERR = \frac{FP + FN}{TN + FP + FN + TP}$$

- ***accuratezza*** (accuracy)
  - la migliore accuratezza è 1, la peggiore è 0

$$Accuracy = \frac{TP + TN}{TN + FP + FN + TP}$$

# *regressione*

- modello di calcolo statistico che, a differenza della classificazione, non assegna una classe ad ogni item esaminato ma assegna un ***valore reale stimato***
- il calcolo statistico è il risultato di un algoritmo di ***minimizzazione di errore***
- la regressione fa sempre riferimento all'apprendimento ***supervisionato***
- problemi affrontabili con algoritmi di classificazione
  - previsioni temperature meteo
  - previsioni andamento azioni di borsa
  - stima della capacità di spesa di clienti
  - ...



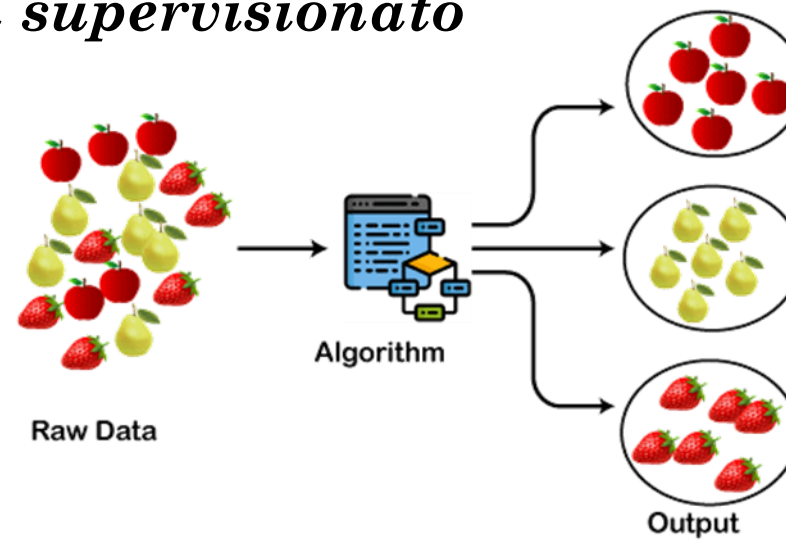
Classification

Regression



# *clustering*

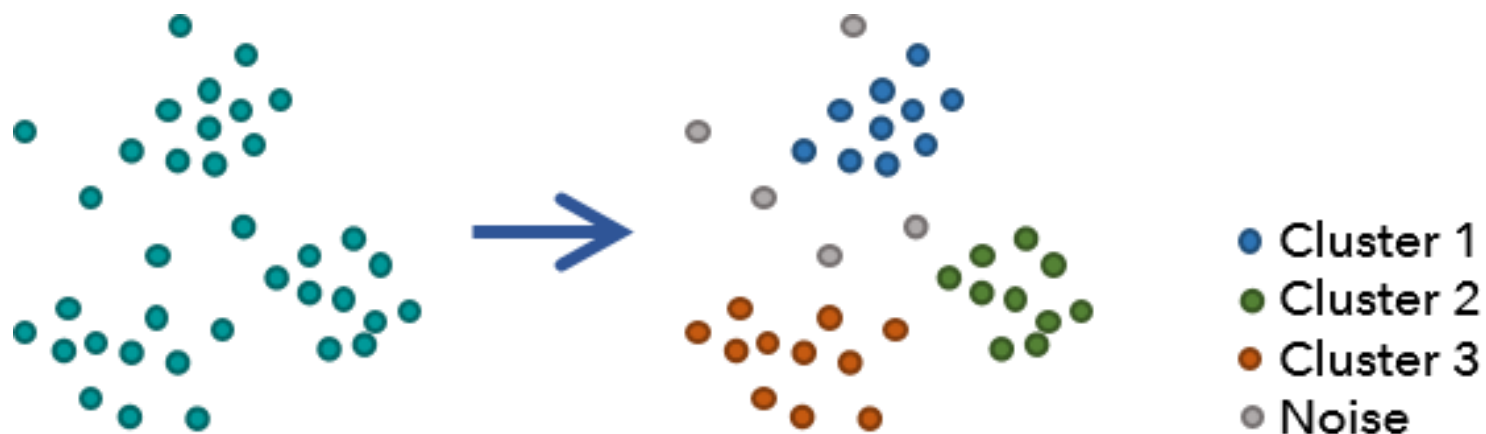
- lo scopo è di **raggruppare** gli items analizzati in gruppi con **caratteristiche simili**
- il **calcolo** effettuato per determinare le similitudini fra items è spesso la **distanza** in qualche spazio n-dimensionale
- fa riferimento ad analisi di apprendimento **non supervisionato**
- è di **supporto** in algoritmi semi-supervised



## ***clustering***

*insieme di tecniche volte alla selezione e raggruppamento di elementi omogenei in un insieme di dati*

*le tecniche di clustering si basano su misure relative alla somiglianza tra gli elementi*



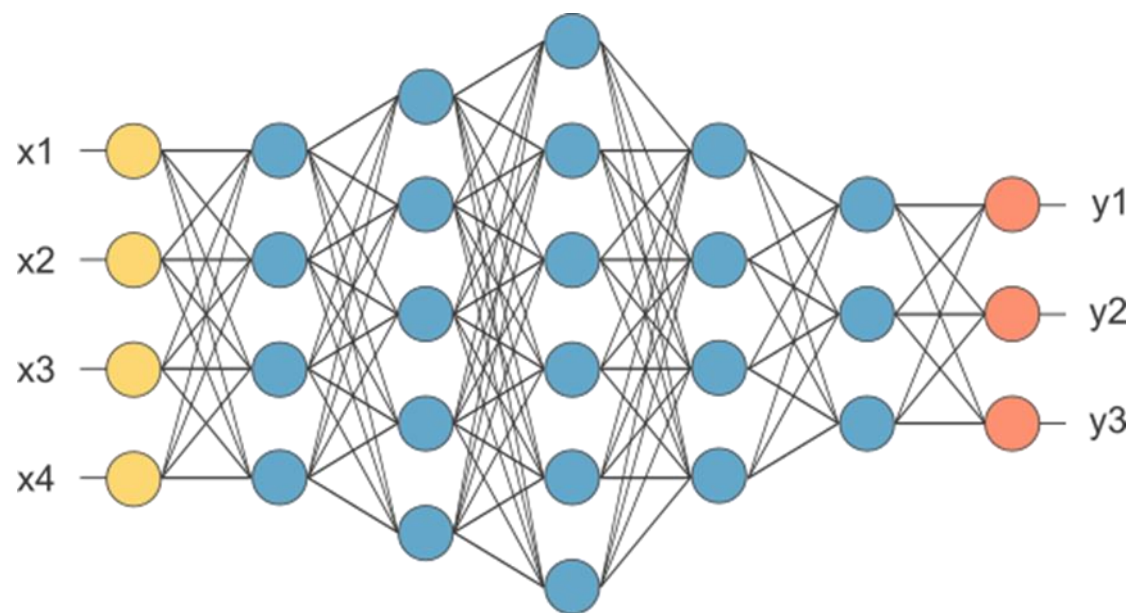
***bias***

*insieme di assunzioni che il classificatore usa per predire l'output  
 dati gli input che esso non ha ancora incontrato*

*(Mitchell, 1980)*

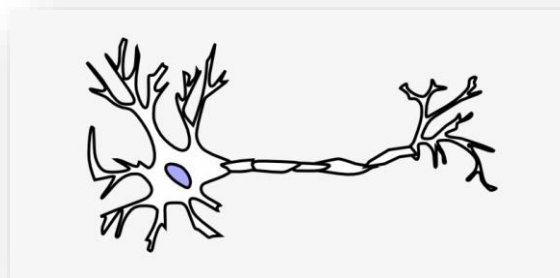


# *reti neurali artificiali*



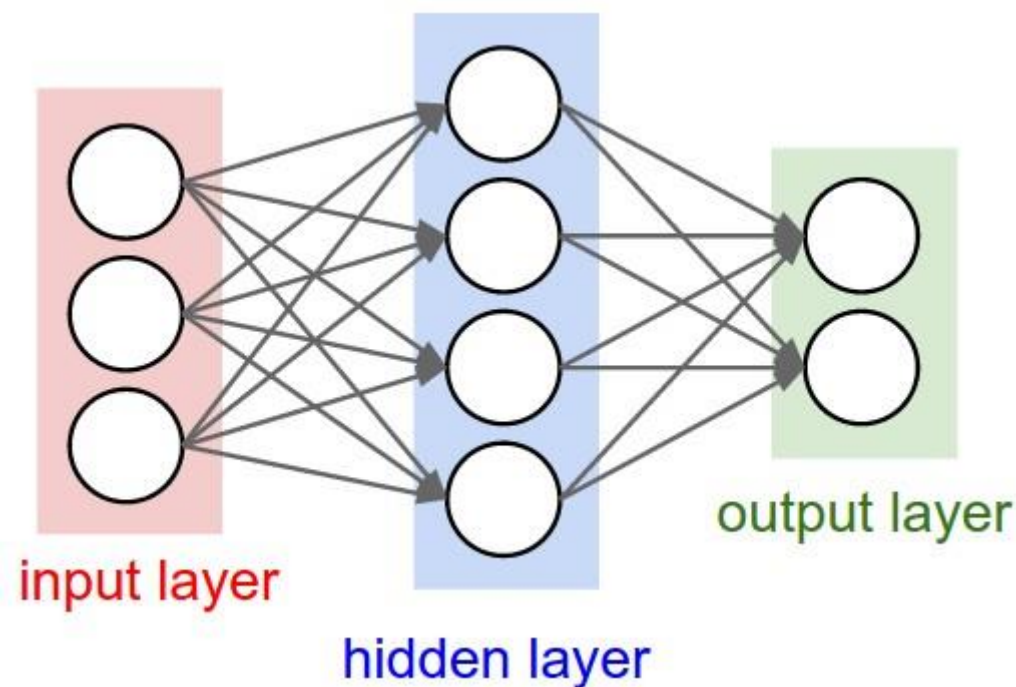
## *reti neurali artificiali*

- *rete neurale* artificiale
  - “... *un sistema di elaborazione costituito da una serie di elementi di elaborazione semplici e altamente interconnessi, che elaborano le informazioni mediante la loro risposta di stato dinamica agli input esterni.*” (Robert Hecht-Nielsen)
- una rete neurale artificiale rappresenta un software che cerca di imitare come funziona il **cervello** umano
- gli elementi di elaborazione semplici e altamente interconnessi sono i **neuroni** (nodi)



## *tipi di nodi - livelli*

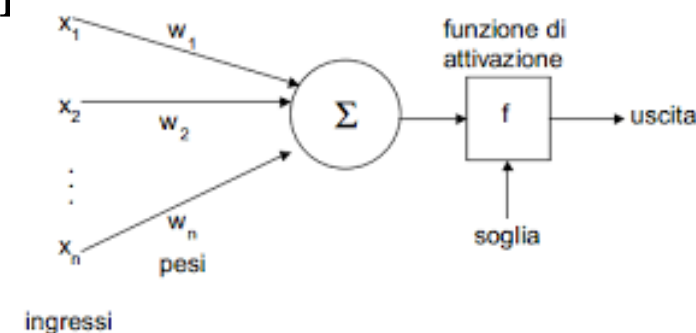
- ***input layer*** (livello di ingresso)
  - riceve le informazioni provenienti dall'esterno
- ***hidden layer*** (livello nascosto)
  - collega il livello di ingresso con quello di uscita e aiuta la rete neurale ad imparare le relazioni complesse
  - spesso i livelli nascosti sono più di uno
- ***output layer*** (livello di uscita)
  - mostra il risultato





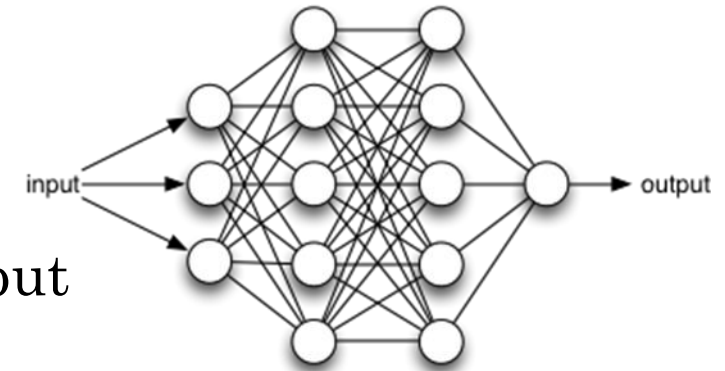
## *funzionamento*

- ogni *livello* è formato da centinaia *neuroni* artificiali
- ogni neurone artificiale è connesso con neuroni di *altri livelli*
- ad ogni *connessione* è associato un *peso*
- i pesi iniziali sono impostati *casualmente*
- ad ogni neurone è associata una *funzione di attivazione* che dipende dai pesi delle connessioni in entrata
- la funzione *determina* l'*attivazione* o meno delle connessioni in uscita
- ogni serie di dati in ingresso attraversa tutti gli strati della rete e restituisce un output attraverso il livello di *uscita*



# *apprendimento*

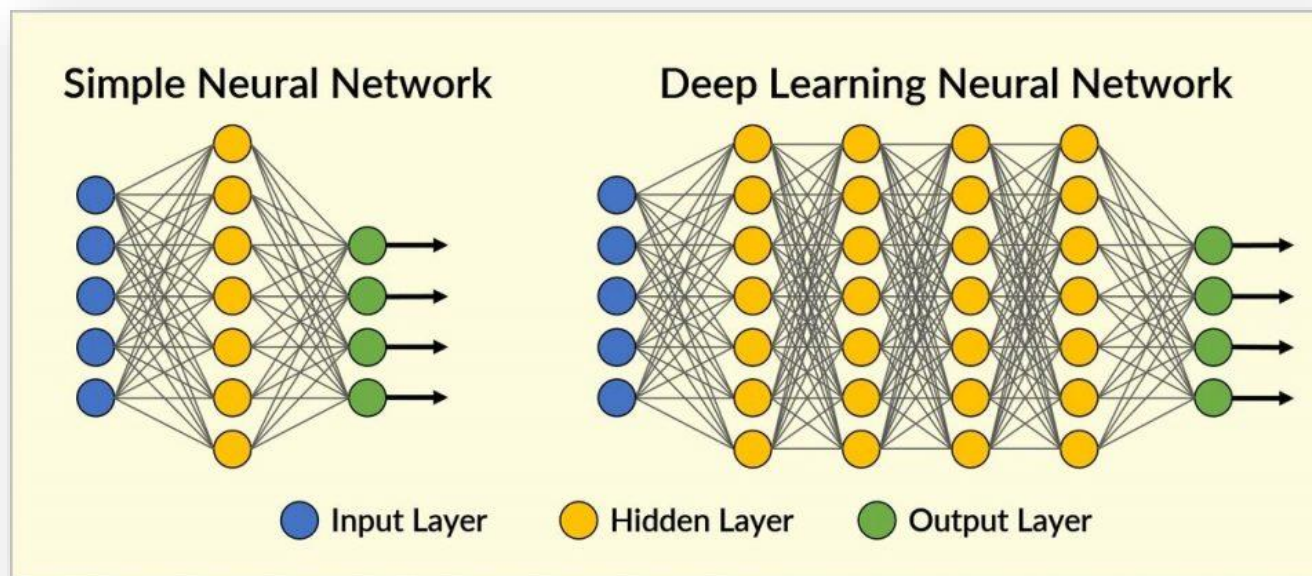
- *feedback*
  - *verifica* della risposta in output in base ai dati di input
- algoritmo di *backpropagation*
  - *confronta* il risultato ottenuto da una rete con l'output che si vuole in realtà ottenere
  - la differenza tra i due risultati prevede di *modificare i pesi* delle connessioni tra i livelli della rete partendo dal livello output
  - procedendo a *ritroso* modifica i pesi dei livelli nascosti e quelli dei livelli di input





## *deep learning*

- si parla di deep learning quando una rete neurale artificiale che è composta da almeno 2 **livelli nascosti**
- le applicazioni di deep learning contengono normalmente **molti** più livelli nascosti (10, 20 o più)



## *applicazioni deep learning*

- *traduzione automatica*
  - algoritmi di deep learning migliorano l'apprendimento delle relazioni tra parole e la loro mappatura in una nuova lingua
  - [Google Neural Machine Translation](#)
- *classificazione* di oggetti in immagini
  - algoritmi in grado di classificare gli oggetti di una immagine
- generazione automatica di *linguaggio naturale*
  - applicazione che produce voce umana (es [Wavenet](#))
- *lettura delle labbra*
- *colorazione* automatica di immagini in bianco e nero

## *video*

- *come funziona il machine learning*
  - [https://www.youtube.com/watch?v=f\\_uwKZIAeM0](https://www.youtube.com/watch?v=f_uwKZIAeM0)
- *google immagini*
  - <https://www.youtube.com/watch?v=xkbBC9ZejI0&t=18s>
- *applicazioni*
  - <https://youtu.be/UwsrzCVZAb8>
- *test*
  - <https://teachablemachine.withgoogle.com>