Scaletta

Lezione 1: Introduzione all'Intelligenza Artificiale

• Teoria (45 min):

- Presentazione del corso e della scaletta.
- Definizione e storia dell'Intelligenza Artificiale (IA).
- Tipi di IA: debole, forte, generale.
- Esempi di IA nella vita quotidiana: assistenti vocali, raccomandazioni su piattaforme (Netflix, Amazon, ecc.).
- Introduzione a Python con un notebook interattivo.

• Pratica (45 min):

Sfida di programmazione Python su argomenti di base.

Lezione 2: Machine Learning Base

• Teoria (45 min):

- Introduzione al Machine Learning supervisionato.
- Concetti di regressione e classificazione.
- o Esempio pratico: previsione dei prezzi delle case.

• Pratica (45 min):

- o Quiz su quanto appreso.
- Challenge interattiva sul dataset Iris per applicare la classificazione.

Lezione 3: Reti Neurali

• Teoria (45 min):

- Introduzione alle reti neurali: struttura e funzionamento.
- Confronto tra reti neurali e regressione lineare.
- Concetti fondamentali: training/validation set, batch size, epoch, learning rate.

• Pratica (45 min):

- Quiz su concetti teorici.
- Sessione pratica sul dataset Iris utilizzando una rete neurale.

Lezione 4: Computer Vision

• Teoria (45 min):

- o Introduzione alla Computer Vision e alle sue applicazioni.
- Esempi di task: riconoscimento di oggetti, segmentazione di immagini.
- Esempio pratico di object detection su Google Colab.
- Introduzione a strumenti di Computer Vision (es. Roboflow).

• Pratica (45 min):

- Quiz su quanto appreso.
- Sessione pratica sul riconoscimento di immagini (es. cani/gatti).

Lezione 5: NLP e Al Generativa

• Teoria (45 min):

- Introduzione all'IA generativa: cosa sono i modelli generativi e il loro legame con la probabilità.
- Introduzione al Natural Language Processing (NLP).
- Esempi di applicazioni di IA generativa: generazione di immagini (DALL·E), testo (GPT), musica.

• Pratica (45 min):

- o Prompt engineering challenge per modelli generativi.
- Quiz di verifica sui concetti trattati.

Lezione 6: Zendata ZenBooking e WebBot

• Teoria (45 min):

- Presentazione delle soluzioni aziendali: ZenBooking e WebBot.
- Introduzione ai chatbot e alle tecnologie Al generative applicate.
- o Dimostrazione pratica di come funzionano i chatbot Al.

• Pratica (45 min):

Demo interattiva di ZenBooking e WebBot.

Lezione 7: Introduzione alla Challenge – Low Code Training

• Teoria (45 min):

 Introduzione ai tool di Machine Learning "low code" (es. Azure Machine Learning, Amazon Sagemaker). Presentazione della sfida pratica e riepilogo delle applicazioni Al trattate.

• Pratica (45 min):

 Inizio della challenge di gruppo: realizzazione di un'idea di applicazione basata su IA.

Lezione 8: Speech to Text / Text to Speech

• Teoria (45 min):

- Tecnologie di riconoscimento vocale: Speech to Text (es. Amazon Comprehend Medical).
- Text to Speech e utilizzo pratico.
- Introduzione al riconoscimento di entità (NER Named Entity Recognition).

• Pratica (45 min):

Sviluppo della challenge di gruppo.

Lezione 9: Applicazioni di Computer Vision

• Teoria (45 min):

- Esempi avanzati di Computer Vision: Object Tracking, Face Recognition.
- o Applicazioni reali: Photoshop, Tesla Autopilot.
- Discussione su possibili attacchi informatici ai sistemi di Computer Vision.

• Pratica (45 min):

o Continuazione dello sviluppo della challenge di gruppo.

Lezione 10: Il Futuro dell'Intelligenza Artificiale

• Teoria (45 min):

- Discussione sui potenziali scenari futuri dell'IA e le tecnologie emergenti.
- L'IA e la sostenibilità: come può aiutare a risolvere sfide globali.
- Ruoli e competenze necessarie per lavorare nel campo dell'IA.

• Pratica (45 min):

- Presentazione finale: ogni gruppo propone un'applicazione dell'IA.
- Discussione conclusiva con feedback e sintesi degli argomenti trattati

Lezione 11: Reinforcement Learning

• Contenuto:

- o Introduzione al reinforcement learning
- o Agenti autonomi
- o Agenti che apprendono
- o Guida autonoma
- o Vantaggi e sfide

Lezione 12: RAG

• Contenuto:

- o Introduzione e limiti degli LLM
- o Cos'è la RAG
- o Workflow del processo RAG
- o Vantaggi e sfide
- o Challenge interattiva

CONTENUTI

Lezione 1: Introduzione all'Intelligenza Artificiale

Slide 1: Titolo e Introduzione

• **Titolo**: Lezione 1: Definizione e storia dell'Intelligenza Artificiale (IA)

Contenuto:

- o Presentazione del corso/scaletta.
- Breve introduzione sugli obiettivi della lezione: Definizione di IA, tipi di IA, applicazioni quotidiane e introduzione a Python.

Slide 2: Definizione di Intelligenza Artificiale

• Titolo: Cos'è l'Intelligenza Artificiale?

Contenuto:

- Definizione: L'IA è il campo dell'informatica che si occupa di creare macchine in grado di eseguire compiti che richiedono intelligenza umana, come il riconoscimento vocale, la visione artificiale, la comprensione del linguaggio e il problem-solving.
- Enfasi sul fatto che l'IA permette alle macchine di "imparare" dall'esperienza.
- Nota: Fai attenzione a non confondere IA con automazione tradizionale.

Slide 3: Breve Storia dell'IA

• Titolo: La Storia dell'Intelligenza Artificiale

Contenuto:

- Anni '50: Nasce il concetto di IA con Alan Turing (test di Turing) e la conferenza di Dartmouth del 1956.
- o **Anni '80**: Avvento delle reti neurali e dei sistemi esperti.
- Anni 2000-2020: Sviluppo del machine learning, deep learning e IA generativa.
- Oggi: IA in ogni settore, dall'automotive (guida autonoma) alla medicina.

Slide 4: Tipi di Intelligenza Artificiale

- Titolo: Tipi di IA: Debole, Forte e Generale
- Contenuto:
 - IA Debole (Narrow AI): Specializzata in un singolo compito (es. Siri, Google Assistant). Non ha "coscienza" o comprensione generale.
 - IA Forte (Strong AI): Una macchina con capacità cognitive simili all'uomo, che ancora non esiste.
 - IA Generale (General AI): Una macchina in grado di eseguire qualsiasi compito intellettuale che un essere umano può fare. Anche questa è ancora teorica.

Slide 5: Esempi di IA nella Vita Quotidiana

- Titolo: Esempi di IA che Usiamo Ogni Giorno
- Contenuto:
 - Assistenti vocali: Siri, Alexa, Google Assistant.
 - Sistemi di raccomandazione: Netflix, Amazon, YouTube, che usano algoritmi di machine learning per suggerire contenuti.
 - E-commerce e pubblicità: lA personalizza annunci pubblicitari e suggerimenti di acquisto.
 - Automazione domestica: Robot aspirapolvere, smart home con controllo vocale.

Slide 6: Impatto dell'IA nella Società

- Titolo: L'IA nella Società: Opportunità e Sfide
- Contenuto:
 - Vantaggi: Maggiore efficienza, automazione, nuove opportunità di lavoro in settori tecnologici.
 - Sfide: Preoccupazioni etiche, privacy, perdita di posti di lavoro tradizionali.
 - Introduzione alle tematiche di etica e responsabilità dell'IA (da approfondire nelle lezioni successive).

Slide 7: Introduzione a Python

• Titolo: Python: Il Linguaggio dell'IA

Contenuto:

- Python è il linguaggio di programmazione più usato per l'IA grazie alla sua semplicità e alle librerie potenti (es. TensorFlow, PyTorch, scikit-learn).
- Presentazione di un ambiente di sviluppo: Jupyter Notebook.
- Nota sull'importanza di un ambiente interattivo per imparare e testare rapidamente il codice.

Slide 8: Esercizio Pratico: Notebook Interattivo

• Titolo: Primo Esercizio in Python

Contenuto:

- Aprire un Jupyter Notebook e mostrare il primo esempio di codice.
- Esempio: Una semplice operazione in Python (es. somma di due numeri).
- Introduzione ai concetti base (es. variabili, tipi di dati) per preparare agli esercizi successivi.

Slide 9: Conclusione e Q&A

• Titolo: Conclusione e Domande

Contenuto:

- Riepilogo dei concetti trattati: definizione di IA, tipi di IA, applicazioni quotidiane, introduzione a Python.
- Spazio per domande e risposte.

Lezione 2: Machine Learning Base

Slide 1: Titolo e Introduzione

• Titolo: Lezione 2: Machine Learning Base

Contenuto:

 Presentazione degli obiettivi della lezione: Introduzione al machine learning supervisionato, concetti di regressione e classificazione, e un esempio pratico di previsione dei prezzi delle case.

Slide 2: Cos'è il Machine Learning?

• Titolo: Definizione di Machine Learning

Contenuto:

- Definizione: Il Machine Learning è un sottoinsieme dell'IA che permette alle macchine di imparare dai dati senza essere esplicitamente programmate.
- Approccio: Invece di scrivere regole fisse, il modello apprende dalle relazioni tra i dati.
- Focus della lezione: Approfondire l'apprendimento supervisionato.

Slide 3: Introduzione al Machine Learning Supervisionato

• Titolo: Machine Learning Supervisionato

Contenuto:

- Definizione: Il modello apprende da un dataset etichettato (con input e output noti) per fare previsioni su nuovi dati.
- Esempio pratico: Prevedere il prezzo delle case in base a caratteristiche come metri quadrati, numero di stanze, posizione.

o Fasi del processo:

- 1. **Dataset**: Collezione di dati con input e output.
- 2. **Training Set**: Dati usati per "allenare" il modello.
- 3. **Test Set**: Dati usati per testare la precisione del modello.

Slide 4: Concetti Chiave: Dataset, Training Set, Test Set

• Titolo: Dataset, Training Set, Test Set

Contenuto:

- Dataset: Un insieme strutturato di dati che contiene gli input e le risposte corrette (target o output).
- Training Set: Parte del dataset usata per allenare il modello; permette di individuare le relazioni tra gli input e gli output.
- Test Set: Parte separata del dataset che non viene usata per l'allenamento, ma per verificare se il modello funziona bene con dati mai visti prima.
- Nota: Evitare l'overfitting, dove il modello impara troppo dai dati del training e funziona male sui nuovi dati.

Slide 5: Regressione vs. Classificazione

• Titolo: Regressione e Classificazione

Contenuto:

- Regressione: Il modello prevede un valore continuo.
 - **Esempio**: Prevedere il prezzo di una casa in base a dimensioni e altre caratteristiche.
- Classificazione: Il modello prevede una categoria o etichetta.
 - **Esempio**: Determinare se un'e-mail è spam o no.
- Differenze: Regressione lavora con numeri continui (es. prezzi), mentre la classificazione lavora con classi (es. spam/non spam).

Slide 6: Funzione di Costo e Ottimizzazione

• Titolo: La Funzione di Costo

Contenuto:

- Definizione: La funzione di costo misura quanto le previsioni del modello sono lontane dai valori reali. Lo scopo è minimizzare questa funzione.
- Esempio: Nella regressione, una delle funzioni di costo più comuni è l'errore quadratico medio (Mean Squared Error, MSE).

- Ottimizzazione: Il modello cerca di trovare i parametri migliori (es. pesi) che minimizzano la funzione di costo.
- Nota: L'algoritmo di ottimizzazione più comune è il gradient descent.

Slide 7: Processo di Apprendimento del Modello

- Titolo: Come Funziona l'Apprendimento in ML
- Contenuto:
 - 5. **Input Dati**: Forniamo i dati al modello (es. dimensioni della casa, numero di stanze).
 - 6. **Modello Prevede**: Il modello fa una previsione (es. prezzo della casa).
 - 7. **Calcolo dell'Errore**: Il modello confronta la previsione con il valore reale usando la funzione di costo.
 - 8. **Ottimizzazione**: Il modello aggiorna i suoi parametri per ridurre l'errore.
 - 9. **Ripetizione**: Il processo si ripete finché l'errore non è minimizzato.

Lezione 3: Reti Neurali

Slide 1: Titolo e Obiettivi

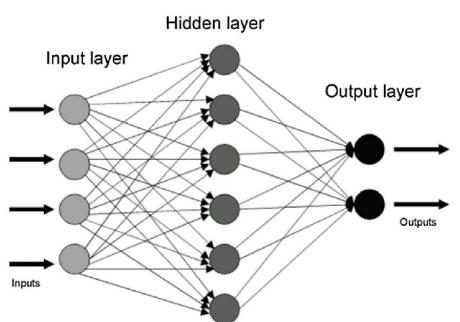
- **Titolo**: Lezione 3: Introduzione alle Reti Neurali
- Obiettivi:
 - Comprendere la struttura e il funzionamento delle reti neurali.
 - Confrontare le reti neurali con la regressione lineare.
 - Familiarizzare con concetti chiave come training set, batch size, epoch e learning rate.

Slide 2: Introduzione alle Reti Neurali

- Definizione: Una rete neurale è un modello ispirato al funzionamento del cervello umano, utilizzato per compiti come la classificazione e il riconoscimento di pattern.
- Componenti principali:
 - o Neuroni: le unità base che elaborano le informazioni.
 - Strati (layers): input, hidden, output.
 - Pesi e bias: parametri che influenzano le decisioni del modello.

Slide 3: Struttura di una Rete Neurale

- Visualizzazione di una rete neurale:
 - Input layer (con un esempio visivo)
 - Hidden layers
 - Output layer



 Esempio con un immagine -> ogni pixel diventa l'input di uno dei neuroni -> in output ogni nodo rappresenta una probabilità che l'immagine sia di una classe (gatto/cane)

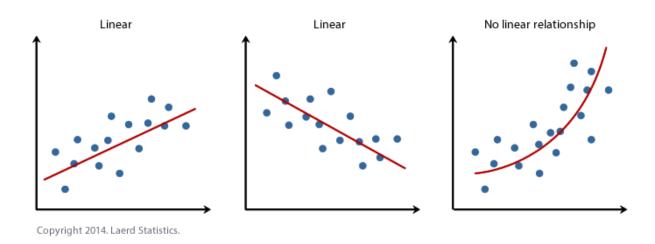
Slide 4: Confronto tra Reti Neurali e Regressione Lineare

Regressione lineare:

- Modello lineare che prevede una relazione diretta tra input e output.
- o Limitazioni: non può gestire dati non lineari.

• Reti neurali:

- Possono gestire dati complessi e non lineari.
- Maggiore potenza di elaborazione grazie ai vari strati nascosti.



Slide 5: Concetti Fondamentali

Training set e validation set:

- Il training set viene utilizzato per allenare il modello.
- o II validation set valuta le prestazioni durante l'allenamento.

Batch size:

Numero di campioni elaborati prima di aggiornare i pesi.

Epoch:

Una passata completa su tutto il dataset di addestramento.

Learning rate:

 Velocità con cui il modello aggiorna i pesi; un valore troppo alto o troppo basso può influenzare la convergenza.

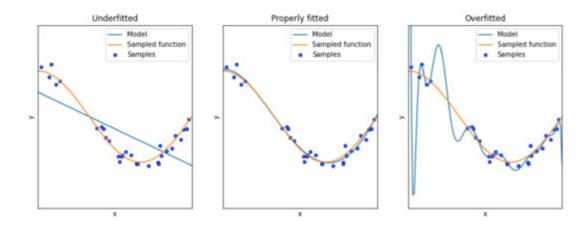
Slide 6: Processo di Addestramento di una Rete Neurale

Passaggi principali:

- Inizializzazione dei pesi.
- 2. Forward pass (propagazione in avanti dei dati).
- 3. Calcolo dell'errore (loss function).
- 4. Backpropagation (aggiornamento dei pesi in base all'errore).
- 5. Ripetizione del ciclo per un certo numero di epoche.

Slide 7: Sfide nell'Addestramento di una Rete Neurale

- **Overfitting**: quando il modello si adatta troppo bene ai dati di training e non generalizza ai dati nuovi. (Esempio in immagine)
- **Underfitting**: quando il modello è troppo semplice per catturare le relazioni nei dati.(Esempio in immagine)



Slide 8: Pratica (Sessione Python sul Dataset Iris)

- **Obiettivo**: Creare una rete neurale semplice per classificare i fiori nel dataset Iris.
- Notebook

Slide 9: Riepilogo e Domande

• Riepilogo:

- Le reti neurali sono potenti per gestire dati complessi.
- o Differenze con la regressione lineare.
- Concetti fondamentali: training set, batch size, epoch, learning rate.
- Domande: Apertura alla classe per chiarimenti.

Lezione 4: Computer Vision

Slide 1: Titolo della lezione

Slide 2: Introduzione alla Computer Vision

Cosa è la Computer Vision?

- La Computer Vision è un campo dell'intelligenza artificiale che consente ai computer di interpretare e comprendere il mondo visivo.
- Usa modelli matematici e algoritmi per analizzare immagini o video, replicando alcune capacità visive umane.

Slide 3: Applicazioni della Computer Vision

Dove viene utilizzata la Computer Vision?

- Riconoscimento facciale (e.g. sblocco del telefono)
- **Veicoli autonomi** (analisi in tempo reale dell'ambiente circostante)
- Medicina (analisi di immagini mediche come radiografie o risonanze magnetiche)
- Industria manifatturiera (controllo qualità su linee di produzione)
- Retail (sorveglianza e analisi dei comportamenti dei clienti)
- **Agricoltura** (monitoraggio della crescita delle colture tramite immagini satellitari)

Slide 4: Task di Computer Vision

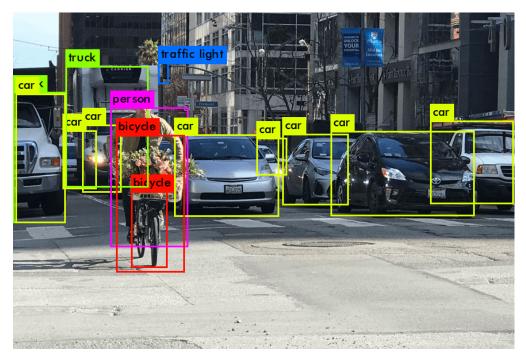
I principali task della Computer Vision:

- 1. **Riconoscimento di oggetti**: identificare oggetti specifici in un'immagine.
- 2. **Segmentazione delle immagini**: suddividere un'immagine in aree con significato specifico.
- 3. Riconoscimento facciale: rilevare e identificare volti umani.
- 4. **Riconoscimento di scene**: determinare il contesto generale di una scena (e.g. spiaggia, città).
- 5. Motion Detection: rilevare movimenti all'interno di video.

Slide 5: Riconoscimento di oggetti (Object Detection)

Cos'è l'object detection?

- L'Object Detection combina il riconoscimento di oggetti con la localizzazione spaziale degli stessi in un'immagine.
- Object Tracking combina il riconoscimento e la localizzazione degli oggetti con il tracciamento del loro movimento nello spazio.
- L'obiettivo è identificare **cosa** c'è nell'immagine e **dove** si trova.



https://www.youtube.com/watch?v=p6gp8CLMDOo

https://www.youtube.com/watch?v=PVCGDoTZHal

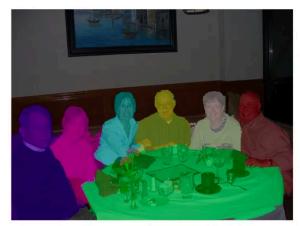
Slide 6: Segmentazione delle immagini

Cos'è la segmentazione delle immagini?

- **Segmentazione semantica**: ogni pixel viene classificato in una categoria.
 - o Esempio: distinguere il cielo dagli edifici in una foto.
- Segmentazione istanza: identifica ogni singolo oggetto in un'immagine (anche oggetti della stessa categoria vengono differenziati).







Instance Segmentation

Slide 7: Strumenti di Computer Vision

Strumenti e piattaforme utili

- OpenCV: una libreria open-source molto usata per la visione artificiale, utile per manipolare immagini e video.
- Pytorch: libreria di machine learning che supporta modelli di deep learning per la visione artificiale.
- Roboflow: piattaforma che semplifica la gestione dei dataset di immagini, l'annotazione e l'addestramento di modelli di computer vision.

Slide 8: Tecniche di Computer Vision

Approfondire alcune tecniche comuni utilizzate nei modelli di Computer Vision:

1. Edge Detection (Rilevamento dei bordi):

- o Consente di individuare i contorni degli oggetti in un'immagine.
- Algoritmi comuni: Canny, Sobel, Prewitt.

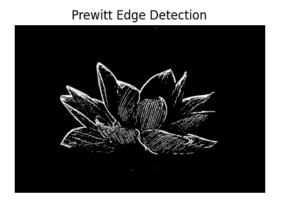
2. Feature Extraction (Estrazione delle caratteristiche):

- o Processo che consiste nel rilevare informazioni rilevanti in un'immagine (come angoli, forme, colori) che possono aiutare il modello a comprendere meglio l'immagine.
- Esempi: SIFT (Scale-Invariant Feature Transform), HOG (Histogram of Oriented Gradients).

3. Deep Learning per la Computer Vision:

- Reti neurali convoluzionali (CNN): Un tipo di rete neurale specializzata per analizzare immagini, fondamentale per molte applicazioni avanzate di visione artificiale.
- Esempi di architetture di reti CNN famose: AlexNet, VGG, ResNet.





Slide 9: Sfide e Limiti della Computer Vision

Esplora alcune delle difficoltà ancora presenti nella visione artificiale:

1. Occlusione:

 Quando gli oggetti sono parzialmente nascosti, la corretta identificazione diventa difficile.

2. Illuminazione variabile:

 La luce può cambiare radicalmente il modo in cui un oggetto appare in una foto, rendendo più complicata l'analisi.

3. Generalizzazione:

 I modelli di visione artificiale possono essere molto specifici per i dati con cui sono stati addestrati e avere difficoltà ad adattarsi a scenari nuovi o diversi.

4. Bias nei dataset:

 Se i dataset utilizzati per addestrare i modelli sono sbilanciati, i modelli stessi possono presentare distorsioni o pregiudizi nelle loro previsioni.

Slide 9: Roboflow

Come funziona Roboflow?

https://www.youtube.com/watch?v=a3SBRtILjPI

https://www.youtube.com/watch?v=O-ZPxTpb2Yg&t=534s

- Roboflow permette di:
 - 1. Caricare immagini o video.
 - 2. Annotare i dati (selezionare manualmente gli oggetti di interesse).
 - 3. Generare dataset aumentati (applicando trasformazioni).
 - 4. Addestrare modelli direttamente sulla piattaforma.

Slide 11: Computer Vision e Intelligenza Artificiale Generativa

Questa slide può collegare la visione artificiale alla **Generative AI**, che è uno dei campi più avanzati dell'AI oggi, mostrando come la Computer Vision possa essere utilizzata anche per **creare** contenuti visivi, oltre che interpretarli.

Contenuto della slide:

1. Cos'è l'Intelligenza Artificiale Generativa?

- La Generative AI è una branca dell'intelligenza artificiale che crea nuovi contenuti, come immagini, video, testi o musica, partendo da dati esistenti.
- Modelli come GANs (Generative Adversarial Networks) e
 VAE (Variational Autoencoders) sono spesso usati per generare immagini realistiche.

2. Applicazioni della Computer Vision nella Generative Al:

- Deepfakes: Video o immagini generate che possono sembrare reali, usando modelli di visione artificiale e generative AI.
- Super-Resolution: Miglioramento della risoluzione di immagini a bassa qualità.

- Creazione di immagini da testo (Text-to-Image): Algoritmi come DALL·E o Stable Diffusion possono generare immagini partendo da una descrizione testuale.
- Trasformazione di immagini (Image-to-Image Translation):
 Convertire un'immagine in un'altra (es. trasformare un disegno in una foto realistica, o uno schizzo in un dipinto).

Esempi concreti:

- DALL·E: Un sistema di intelligenza artificiale che crea immagini basate su descrizioni testuali.
- GANs (Generative Adversarial Networks): Due reti neurali che "competono" tra loro per generare immagini realistiche; una rete crea immagini, l'altra le valuta.

Immagini da inserire:

- Esempio di Deepfake: Un'immagine comparativa tra un video originale e un deepfake per mostrare come la visione artificiale possa essere utilizzata per alterare i contenuti visivi.
- 2. **Esempio di Super-Resolution**: Una foto a bassa risoluzione migliorata da un algoritmo di intelligenza artificiale.
- 3. **Esempio di immagine generata da AI**: Mostra un'immagine generata a partire da una descrizione testuale con DALL·E o Stable Diffusion

Slide 10: Esempio pratico – Object Detection su Google Colab

Creare un modello di riconoscimento oggetti

- 1. Passaggio 1: Preparazione del dataset
 - Caricare dataset su Google Colab o utilizzare dataset predefiniti da Roboflow.

Lezione 5: NLP e Al Generativa