

Università degli Studi di Padova

DIPARTIMENTO DI MATEMATICA "TULLIO LEVI-CIVITA"

CORSO DI LAUREA IN INFORMATICA



**SmartFarm Technologies: Sistema Integrato
per l'ottimizzazione e l'efficientamento della
gestione agricola sostenibile**

Tesi di laurea

Relatore

Prof. Marco Zanella

Laureando

Valerio Occhinegro

Matricola 2011069

Valerio Occhinegro: *SmartFarm Technologies: Sistema Integrato per l'ottimizzazione e l'efficientamento della gestione agricola sostenibile*, Tesi di laurea, © Dicembre 2024.

Sommario

Il presente documento descrive il lavoro svolto durante il periodo di stage dal laureando Valerio Occhinegro presso l'azienda Spazio Dev Srl di Tombolo (PD). Lo stage, svoltosi al termine del percorso di studi della Laurea Triennale in "Scienze Informatiche", ha avuto una durata complessiva di 306 ore.

Il lavoro in questione è stato suddiviso in 4 diverse fasi, ognuna delle quali caratterizzata da obiettivi specifici e scadenze precise, e si basa su un'analisi intelligente di siti web, improntata alla vendita dei servizi aziendali a potenziali clienti. Il ruolo del laureando è quello di gestire e archiviare i siti web target e successivamente classificarli per fornire a Spazio Dev input utili per acquisire l'abilità di ampliare la quantità dei propri clienti in maniera rapida e automatizzata. Nello specifico, il progetto di stage ha l'obiettivo di sviluppare competenze avanzate nell'intelligenza artificiale, con un focus particolare sulla classificazione e organizzazione dei dati; uno studio che si inserisce nel contesto di "SalesCRM: Customer Relationship Manager ", un sistema integrato che mira a ottimizzare la gestione delle relazioni con i clienti e a migliorare l'efficienza dei vendoritori. INSERIRE VERO TITOLO Lo scopo ultimo del progetto è la creazione di un sistema intelligente che sia in grado di analizzare dataset complessi, classificare la qualità dei siti web (siti che potrebbero essere migliorati e siti che non necessitano di modifiche) e proporre i propri servizi alle aziende che ne necessitano in maniera automatica. Il laureando è responsabile dello sviluppo di funzionalità chiave del sistema che consentiranno di fornire soluzioni strategiche agli utilizzatori della piattaforma.

“Non importa quanto piano vai, finché non ti fermi”

— Confucio

Ringraziamenti

Padova, Dicembre 2024

Valerio Occhinegro

Indice

| | | |
|----------|-----------------------------------------|-----------|
| 1 | Introduzione | 1 |
| 1.1 | L’azienda | 1 |
| 1.2 | Servizi offerti | 2 |
| 1.3 | Clientela | 2 |
| 1.4 | Prodotto di punta | 3 |
| 1.5 | Organizzazione del testo | 3 |
| 2 | Processi e metodologie | 4 |
| 2.1 | Ciclo di vita del software | 4 |
| 2.1.1 | Filosofia Agile | 4 |
| 2.1.2 | Tecnologie di supporto | 5 |
| 2.2 | Gestione della configurazione | 5 |
| 2.2.1 | Tecnologie di supporto | 6 |
| 3 | Il progetto | 8 |
| 3.1 | Analisi del progetto | 8 |
| 3.1.1 | SalesCRM | 8 |
| 3.1.2 | Integrazione | 10 |
| 3.2 | Analisi e gestione dei rischi | 10 |
| 3.3 | Obiettivi | 11 |
| 4 | Analisi dei requisiti | 12 |
| 4.1 | Casi d’uso | 12 |
| 5 | Strumenti e tecnologie | 16 |
| 5.1 | Strumenti | 16 |
| 5.1.1 | Visual Studio Code | 16 |
| 5.1.2 | PhpMyAdmin | 17 |
| 5.1.3 | remoteripple | 17 |
| 5.2 | Tecnologie | 18 |
| 5.2.1 | Python | 18 |
| 5.2.2 | CUDA | 19 |
| 5.2.3 | Docker | 20 |
| 5.2.4 | DDEV | 20 |
| 5.2.5 | WSL | 21 |
| 5.2.6 | Laravel | 21 |
| 5.2.7 | Filament | 22 |
| 5.2.8 | MySQL | 23 |

| | |
|-----------------------------------------------------------------|-----------|
| 6 Machine learning | 24 |
| 6.1 K-means | 26 |
| 6.2 PCA | 27 |
| 6.3 Reti neurali | 28 |
| 6.3.1 Apprendimento | 29 |
| 6.3.2 Classificazione | 30 |
| 6.4 Deep learning | 31 |
| 6.4.1 Convolutional neural network | 31 |
| 6.5 Autoencoder | 34 |
| 6.5.1 Funzionamento | 34 |
| 7 Progettazione e codifica | 36 |
| 7.1 Architettura | 36 |
| 7.2 Cattura immagini | 37 |
| 7.3 Studio preliminare per l'estrazione delle feature | 38 |
| 7.3.1 Tentativi con autoencoder | 38 |
| 7.3.2 Modelli pre-addestrati | 42 |
| 7.4 Clustering | 42 |
| 7.4.1 Preparazione delle immagini | 42 |
| 7.4.2 Estrazione delle feature | 44 |
| 7.4.3 Applicazione del clustering | 45 |
| 7.5 Valutazione | 46 |
| 7.5.1 Preparazione del dataset | 46 |
| 7.5.2 Addestramento del modello | 46 |
| 7.5.3 Fine-tuning del modello | 46 |
| 7.5.4 Valutazione delle immagini | 47 |
| 7.6 Invio e-mail | 47 |
| 7.7 Database | 47 |
| 7.7.1 Domains | 47 |
| 7.7.2 Pages | 47 |
| 8 Conclusioni | 49 |
| 8.1 Consuntivo finale | 49 |
| 8.2 Raggiungimento degli obiettivi | 49 |
| 8.3 Conoscenze acquisite | 49 |
| 8.4 Valutazione personale | 49 |
| A Appendice A | 50 |
| Acronimi e abbreviazioni | 51 |
| Glossario | 52 |
| Bibliografia | 53 |

Elenco delle figure

| | | |
|------|-------------------------------------------------------------|----|
| 1.1 | Logo dell'azienda | 2 |
| 1.2 | Logo dell'applicazione RelAI | 3 |
| 2.1 | Schema del modello scrum | 4 |
| 2.2 | Logo di Plane | 5 |
| 2.3 | Logo di Telegram | 5 |
| 2.4 | Logo di Git | 6 |
| 2.5 | Logo di Gitea | 6 |
| 2.6 | Esempio di Git Flow | 7 |
| 3.1 | Home page di SalesCRM | 9 |
| 3.2 | Calendario contenuto all'interno di SalesCRM | 9 |
| 3.3 | Mappa contenuta all'interno di SalesCRM | 9 |
| 4.1 | Use Case - UC0: Scenario principale | 12 |
| 4.2 | Use Case - UC1: Scenario principale | 13 |
| 4.3 | Use Case - UC2: Clusterizzazione degli screenshot | 14 |
| 4.4 | Use Case - UC3: IA classificativa | 14 |
| 4.5 | Use Case - UC4: invio e-mail | 15 |
| 5.1 | Logo di Visual Studio Code | 16 |
| 5.2 | Logo di phpMyAdmin | 17 |
| 5.3 | Logo di Remote Ripple | 17 |
| 5.4 | Python e librerie utilizzate | 19 |
| 5.5 | Logo di CUDA | 20 |
| 5.6 | Logo di Docker | 20 |
| 5.7 | Logo di DDEV | 21 |
| 5.8 | Logo di WSL | 21 |
| 5.9 | Logo di Laravel | 22 |
| 5.10 | Esempio di interfaccia grafica creata in Filament | 22 |
| 5.11 | Logo di Filament | 22 |
| 5.12 | Logo di MySQL | 23 |
| 6.1 | Tre tipologie di pianta | 25 |
| 6.2 | Schema delle feature | 25 |
| 6.3 | Esempio di clustering | 26 |
| 6.4 | Grafico rappresentante il metodo del gomito | 27 |
| 6.5 | Grafico contenente PCA | 28 |
| 6.6 | Esempio di rete neurale | 28 |

| | | |
|------|------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------|----|
| 6.7 | Funzionamento del neurone | 29 |
| 6.8 | Funzioni di attivazione | 30 |
| 6.9 | Forward e backward propagation | 30 |
| 6.10 | Classificazione dei dati | 31 |
| 6.11 | Esempio di rete neurale con più strati nascosti | 31 |
| 6.12 | Esempio di rete neurale convoluzionale | 32 |
| 6.13 | Funzionamento del kernel | 32 |
| 6.14 | Funzionamento del pooling | 33 |
| 7.1 | Schema architetturale del progetto | 37 |
| 7.2 | Schema della fase di cattura | 37 |
| 7.3 | Autoencoder con strati densi | 38 |
| 7.4 | Ricostruzione immagine ottenuta dal bottleneck dell'autoencoder a strati densi con 150 epochi di addestramento | 39 |
| 7.5 | Autoencoder con strati convoluzionali | 39 |
| 7.6 | Ricostruzione immagine ottenuta dal bottleneck dell'autoencoder convoluzionale con 500 epochi di addestramento | 40 |
| 7.7 | Feature map estratte dal primo strato convoluzionale | 40 |
| 7.8 | Feature map estratte dal secondo strato convoluzionale | 41 |
| 7.9 | Feature map estratte dal terzo strato convoluzionale | 41 |
| 7.10 | Clustering effettuato utilizzando le feature estratte dall'autoencoder convoluzionale; 20 clusters e 3000 immagini | 42 |
| 7.11 | Conversione e ridimensionamento | 43 |
| 7.12 | Struttura del tensore | 44 |
| 7.13 | Esempio di featuremaps | 44 |
| 7.14 | Struttura di ResNet50 | 44 |
| 7.15 | Clustering effettuato utilizzando ResNet50; 20 clusters e 3000 immagini | 45 |
| 7.16 | Struttura del dataset | 46 |
| 7.17 | Schema della tabella Domains | 47 |
| 7.18 | Schema della tabella Pages | 48 |

Elenco delle tabelle

| | | |
|-----|-----------------------------------|----|
| 3.1 | Tabella degli obiettivi | 11 |
|-----|-----------------------------------|----|

Capitolo 1

Introduzione

L'esperienza dello stage è l'elemento che porta alla conclusione del percorso accademico dello studente; pertanto è da considerare una delle prove più formanti e impegnative di tutto l'arco di studi.

Durante questo periodo lo studente ha l'occasione di mettere alla prova le conoscenze acquisite negli anni, ma soprattutto ha la possibilità di valutare le proprie abilità di autoapprendimento, scontrandosi con tecnologie e problemi mai visti in precedenza. L'introduzione al mondo del lavoro è fondamentale per rendere il più lineare possibile la transizione da studio ad applicazione pratica delle conoscenze, fornisce inoltre un assaggio delle responsabilità che gravano su un programmatore durante la permanenza nella propria azienda. In questo capitolo viene presentata l'azienda Spazio Dev presso la quale lo studente ha svolto lo stage nel periodo che va dal giorno 23/09/2024 al 14/11/2024.

1.1 L'azienda

Spazio Dev è una software house italiana nata a Tombolo (PD) nel 2023; nonostante la giovane età è riuscita ad affermarsi nel suo campo dando vita a molteplici progetti ambiziosi. L'obiettivo primario dell'azienda è quello di supportare diverse imprese tramite soluzioni digitali e tecnologiche sviluppate in base alle necessità. L'azienda conta 16 membri che ricoprono i diversi ruoli di sviluppatori, grafici, responsabili marketing e sistemisti. L'organico ha un'età media inferiore ai trenta anni, questo fattore contribuisce a rendere l'ambiente lavorativo dinamico e conviviale, perfetto per coltivare nuovi talenti. Spazio Dev affianca e aggiorna il cliente tramite una comunicazione costante, necessaria per adattare il prodotto alle esigenze richieste. Il focus principale dell'azienda è infatti quello di fornire prodotti specifici per ciascun cliente e non la vendita di prodotti standard.

Il logo dell'azienda è rappresentato in Fig. 1.1



Figura 1.1: Logo dell'azienda

1.2 Servizi offerti

L'offerta di Spazio Dev è molto ampia e consente allo staff di aiutare i clienti nei seguenti ambiti:

- **Sviluppo di siti web:** La produzione di siti web è uno dei servizi più richiesti all'azienda e ne rappresenta uno dei motori trainanti. Gli sviluppatori hanno un occhio di riguardo per le nuove tecnologie, che sfruttano per offrire al cliente un prodotto accattivante e ottimizzato in maniera tale da garantire numerose visite.
- **Sviluppo software e integrazione IA:** I software prodotti sono solitamente indirizzati a una clientela variegata e possono spaziare in vari campi, in base alle esigenze di ciascun acquirente. Gli applicativi più venduti hanno come scopo principale la gestione dell'azienda e delle relazioni con i clienti. Per differenziarsi dalla concorrenza Spazio Dev ha introdotto nuove funzionalità impiegando modelli di IA capaci di predire trend futuri di acquisto e di anticipare i bisogni dei clienti.
- **Marketing:** Gli esperti di marketing creano contenuti di alta qualità, pertinenti e ottimizzati, atti a migliorare la presenza on-line del brand. Per aumentare l'engagement vengono studiate apposite campagne social e di posta elettronica.

1.3 Clientela

La clientela di Spazio Dev è molto variegata ed è suddivisibile nelle seguenti categorie:

- imprese di varie dimensioni specializzate in commercio e manifattura che necessitano di migliorare la propria presenza nel web, la gestione della contabilità, la logistica e le risorse umane.
- start-up in cerca di visibilità e di strategie di marketing.
- liberi professionisti come avvocati, medici, eccetera.

1.4 Prodotto di punta

RelAI (Fig. 1.2) rappresenta in tutto e per tutto l’azienda poiché nasce dall’unione di tutti i suoi core business: sviluppo web, integrazione IA e marketing. Il software è un CRM (Customer Relationship Manager) in cloud che consente di personalizzare le relazioni con i clienti e di incrementare le vendite grazie a campagne di comunicazione su misura. La sua architettura modulare e le numerose configurazioni si adattano perfettamente in molti settori. L’IA implementata è utile per predire futuri trend di acquisto fondamentali per la creazione di strategie di marketing efficaci.



Figura 1.2: Logo dell’applicazione RelAI

1.5 Organizzazione del testo

Il secondo capitolo descrive ...

Il terzo capitolo approfondisce ...

Il quarto capitolo approfondisce ...

Il quinto capitolo approfondisce ...

Il sesto capitolo approfondisce ...

Il settimo capitolo approfondisce ...

Nell’ottavo capitolo si tratta ...

Per quanto riguarda la stesura del documento sono state adottate le seguenti convenzioni tipografiche:

- gli acronimi, le abbreviazioni e i termini ambigui o di uso non comune menzionati vengono definiti nel glossario, situato alla fine del presente documento;
- per la prima occorrenza dei termini riportati nel glossario viene utilizzata la seguente nomenclatura: *parola^[g]*;
- i termini in lingua straniera o facenti parti del gergo tecnico sono evidenziati con il carattere *corsivo*.

Capitolo 2

Processi e metodologie

In questo capitolo sono riassunti i processi e le metodologie che lo studente ha applicato durante lo sviluppo del progetto di stage.

2.1 Ciclo di vita del software

Il ciclo di vita del software è l'insieme delle attività e dei processi che tutti i membri coinvolti devono seguire per la buona riuscita del prodotto. L'adozione di un modello di ciclo di vita è fondamentale per rispettare le scadenze, rimanere all'interno del budget ed evitare conflitti all'interno e all'esterno del team.

2.1.1 Filosofia Agile

Per favorire la collaborazione l'azienda si affida alla filosofia Agile e in particolare al modello scrum (Fig. 2.1) che ha come unità fondamentale lo "sprint" ossia un periodo di tempo breve (1 settimana) che viene utilizzato per sviluppare e testare nuove funzionalità; grazie a questi avanzamenti rapidi è possibile fornire codice flessibile e rapidamente adattabile alle nuove esigenze.

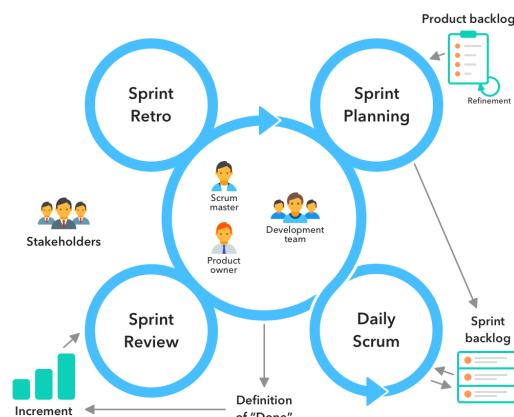


Figura 2.1: Schema del modello scrum

2.1.2 Tecnologie di supporto

- Plane (Fig. 2.2): è un ITS (Issue Tracking System) utilizzato per monitorare l'avanzamento del progetto e per assegnare a ciascun membro i compiti da effettuare; consente a tutte le parti coinvolte di avere una visione di insieme su quello che bisogna realizzare per portare a compimento lo sviluppo. In particolare è stato scelto perché altamente personalizzabile e per la sua natura open-source.



Figura 2.2: Logo di Plane

- Telegram (Fig. 2.3): è una piattaforma di messaggistica completa con molte funzionalità, viene sfruttata dall'azienda per coordinare i vari team di lavoro tramite l'ausilio di chat di gruppo. Fornisce inoltre molte funzionalità avanzate come bot utili per i più svariati casi d'uso.



Figura 2.3: Logo di Telegram

2.2 Gestione della configurazione

La gestione della configurazione è il processo tramite il quale è possibile identificare, controllare e coordinare i vari componenti del software e le risorse a esso associate durante l'intero ciclo di vita del prodotto. Grazie a questo processo gli sviluppatori possono tenere traccia delle modifiche e gestire le varie versioni garantendo il funzionamento del prodotto nel tempo.

2.2.1 Tecnologie di supporto

Le tecnologie utilizzate per il versionamento del prodotto sono:

- Git (Fig. 2.4): è un DVCS (Distributed Version Control System) ampiamente diffuso che consente di gestire e monitorare i cambiamenti del codice e della documentazione. Questo strumento è fondamentale per avere una storia completa dello sviluppo da poter sfruttare in caso di necessità. Il codice viene inserito all'interno di un repository, ossia una cartella che contiene tutti i file relativi al progetto, dove è possibile salvare ogni cambiamento tramite commit. Il commit segnala ogni modifica e la data in cui viene attuata, è dunque sufficiente spostarsi tra i vari commit per tornare ad una versione più o meno aggiornata.



Figura 2.4: Logo di Git

- Gitea (Fig. 2.5): è un servizio che supporta le repository di Git, è simile a GitHub, Bitbucket e GitLab, ma ha il vantaggio di essere self-hosted. Essendo tutti i repository aziendali mantenuti sul server interno, le comunicazioni atte al versionamento hanno risposta molto rapida.



Figura 2.5: Logo di Gitea

Regole di branch e commit

Per standardizzare l'utilizzo delle tecnologie di versionamento l'azienda adotta due convenzioni:

- Git Flow (Fig. 2.6): è un modello di branching ideato per avere un miglior controllo delle release.
- Conventional Commits: è una specifica basata su regole, che consentono una facile lettura dei commit sia da parte di utenti che da parte di strumenti automatici.



Figura 2.6: Esempio di Git Flow

Capitolo 3

Il progetto

Questo capitolo contiene le informazioni preliminari che sono state fornite allo studente e le misure preventive adottate per iniziare la produzione.

3.1 Analisi del progetto

Il progetto si basa sull'integrazione di un nuovo workflow all'interno di un applicativo preesistente; lo studente deve occuparsi dello sviluppo di una soluzione in grado di migliorare la portata dell'azienda per quanto riguarda il raggiungimento di nuovi clienti.

3.1.1 SalesCRM

SalesCRM è il CRM che viene utilizzato dai commerciali interni all'azienda; contiene tutte le informazioni relative ai contatti che sono stati raggiunti dal reparto vendite. Gli utenti sono in grado di immagazzinare i dati raccolti su clienti e potenziali clienti tramite un interfaccia intuitiva sviluppata utilizzando [Laravel](#) e [Filament](#).

Componenti principali

- Home page (Fig. 3.1) contenente grafici informativi.
- Il modulo contenente il calendario (Fig. 3.2) è utile per pianificare appuntamenti e visite.
- La sezione della mappa (Fig. 3.3) viene sfruttato per conoscere il posizionamento dei clienti e organizzare incontri locali.

3.1. ANALISI DEL PROGETTO

9



Figura 3.1: Home page di SalesCRM



Figura 3.2: Calendario contenuto all'interno di SalesCRM

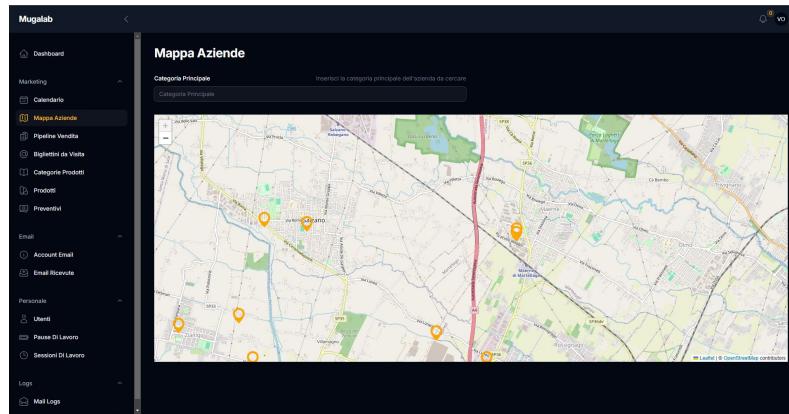


Figura 3.3: Mappa contenuta all'interno di SalesCRM

3.1.2 Integrazione

- Raccolta di dati: l'applicativo ha una funzionalità di web-scraping che raccoglie i link dei siti web di tutti i potenziali clienti, il compito del tirocinante è quello di creare un workflow automatico che si integri con il web-scraper per acquisire screenshot delle varie pagine del sito web.
- Clusterizzazione: la fase successiva alla raccolta dei dati consiste nello sviluppo di una IA addestrata in maniera non supervisionata che sia in grado di suddividere le varie immagini in clusters, differenziati in base alle caratteristiche riconosciute in ogni sito.
- IA classificativa: in seguito alla raccolta di un dataset di dimensioni congrue si procede alla suddivisione manuale degli screenshot precedentemente clusterizzati su una base qualitativa (siti migliorabili e siti ottimi); questo processo viene svolto con l'ottica dell'addestramento di una IA classificativa. L'IA addestrata in maniera supervisionata ha l'obiettivo di affidare un punteggio in valori centesimali a ogni sito.
- Invio di e-mail automatizzato: l'automazione della posta elettronica procede con l'invio di e-mail personalizzate ai proprietari dei siti web che hanno ricevuto una valutazione scarsa, per offrire loro un servizio di miglioramento.

3.2 Analisi e gestione dei rischi

Durante l'analisi del progetto lo stagista ha individuato alcuni rischi in cui potrà incorrere. Nella lista seguente sono elencati i rischi e le soluzioni ideate.

1. Rimodulazione dell'attività

Descrizione: dopo un mese dall'inizio dello stage lo studente è stato riposizionato sul progetto attuale scartando il progetto precedente e trovandosi dunque con meno settimane a disposizione per la produzione.

Soluzione: ridimensionamento delle attività e richieste di supporto più frequenti.

2. Approccio sperimentale

Descrizione: il progetto prevede dei contributi originali e sperimentali per cui non sono disponibili soluzioni già pronte.

Soluzione: auto apprendimento tramite tutorial on-line e richiesta di coinvolgimento di colleghi più esperti nell'ambito.

3. Costo dell'Addestramento

Descrizione: l'addestramento dell'intelligenza artificiale richiede l'utilizzo di potenti GPU di cui spesso l'hardware a disposizione è sprovvisto.

Soluzione: utilizzo del server aziendale per l'addestramento su CPU, ottenendo un compromesso tra costi e tempo di addestramento.

4. Quantità di dati di training insufficiente

Descrizione: l'IA necessita una grande quantità di dati in input per effettuare un training efficace.

Soluzione: aumento manuale del dataset e ricerca di dataset già pronti on-line.

5. Risultati della clusterizzazione non soddisfacenti

Descrizione: il clustering potrebbe risultare non conforme alle aspettative.

Soluzione: valutare la quantità di cluster da creare e sperimentare con altri metodi di clustering.

6. Overfitting del modello

Descrizione: il modello IA fornisce valutazioni accurate solo per le immagini utilizzate durante il training.

Soluzione: sperimentare con metodi per la risoluzione dell'overfit (dropout, cross-validation, ecc...).

7. Dipendenze delle librerie

Descrizione: il progetto utilizza molte tecnologie e librerie differenti, è probabile che si presentino delle incompatibilità.

Soluzione: utilizzo del minor numero possibile di librerie e verifica delle compatibilità prima dell'inizio della scrittura del codice.

3.3 Obiettivi

Gli obiettivi hanno lo scopo di delineare il percorso che lo studente deve affrontare per portare a termine il progetto nella maniera desiderata dall'azienda. Sono suddivisibili in:

- **O:** obbligatori
- **D:** desiderabili
- **F:** facoltativi

| Codice | Descrizione |
|--------|----------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------|
| O01 | Implementare un sistema robusto per la cattura degli screenshot, assicurando l'integrazione con il database per l'archiviazione e l'analisi. |
| O02 | Garantire la creazione di una documentazione tecnica completa che supporti sia l'uso che la manutenzione del sistema sviluppato. |
| O03 | Creazione di un IA in grado di suddividere in cluster i siti web. |
| O04 | Creazione di un IA classificativa in grado di assegnare un punteggio ai siti-web analizzati. |
| D01 | Aggiungere la valutazione creata dall'IA nel database utilizzato dal CRM. |
| D02 | Automatizzare l'invio di e-mail alle aziende che hanno ottenuto una valutazione scarsa. |
| F01 | Migliorare la raccolta dei dati delle aziende dal web |
| F02 | Aggiornare automaticamente la valutazione dei siti web |

Tabella 3.1: Tabella degli obiettivi

Capitolo 4

Analisi dei requisiti

L'analisi dei requisiti è alla base della comprensione del prodotto da sviluppare, è utile per chiarire eventuali dubbi e per procedere in maniera spedita evitando perdite di tempo future

4.1 Casi d'uso

Per rendere più chiari i casi d'uso sono stati utilizzati dei diagrammi di tipo [Unified Modeling Language \(UML\)](#). Questo tipo di diagrammi descrivono funzioni e servizi forniti dal sistema agli attori che lo utilizzano. Essendo il progetto l'implementazione di un workflow automatico, le interazioni dell'utente devono essere minime. Per questo i casi d'uso sono pochi e molto sintetici.

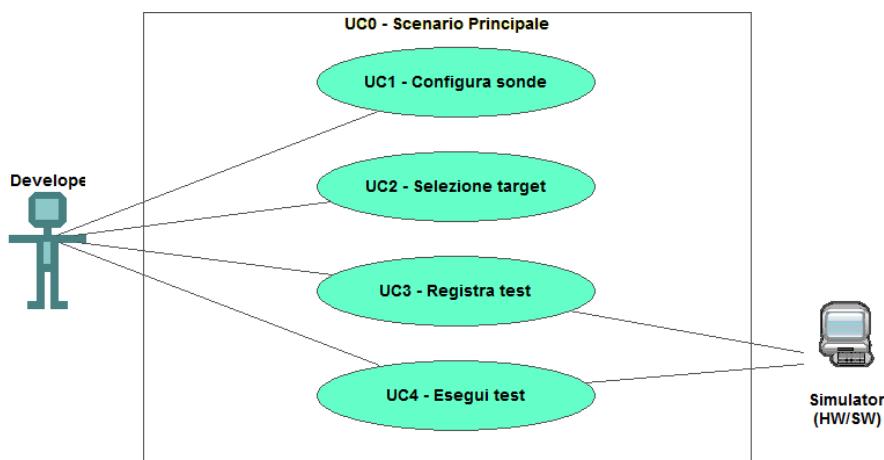


Figura 4.1: Use Case - UC0: Scenario principale

UC0: Scenario principale

Attori Principali: Programmatore.

Precondizioni: Il programmatore ha avviato l'ambiente di programmazione integrato.

Descrizione: Avvio delle componenti base dell'applicativo.

Postcondizioni: Il sistema è pronto per eseguire il workflow.



Figura 4.2: Use Case - UC1: Scenario principale

UC1: Acquisizione screenshot

Attori Principali: Programmatore, Web-scraper.

Precondizioni: Il web-scraper ha già raccolto i link alle pagine dei siti web delle aziende.

Descrizione: Il programmatore prepara il workflow per acquisire in maniera automatica gli screenshot delle pagine raccolte in precedenza.

Postcondizioni: Gli screenshot vengono salvati nel database, pronti per la fase di analisi e classificazione.



Figura 4.3: Use Case - UC2: Clusterizzazione degli screenshot

UC2: Clusterizzazione degli screenshot

Attori Principali: Programmatore, IA non supervisionata.

Precondizioni: Gli screenshot delle pagine sono stati acquisiti e salvati nel database.

Descrizione: Il programmatore avvia il processo di clustering, che organizza gli screenshot in clusters in base alle feature estratte.

Postcondizioni: Gli screenshot vengono clusterizzati e inseriti in apposite cartelle.

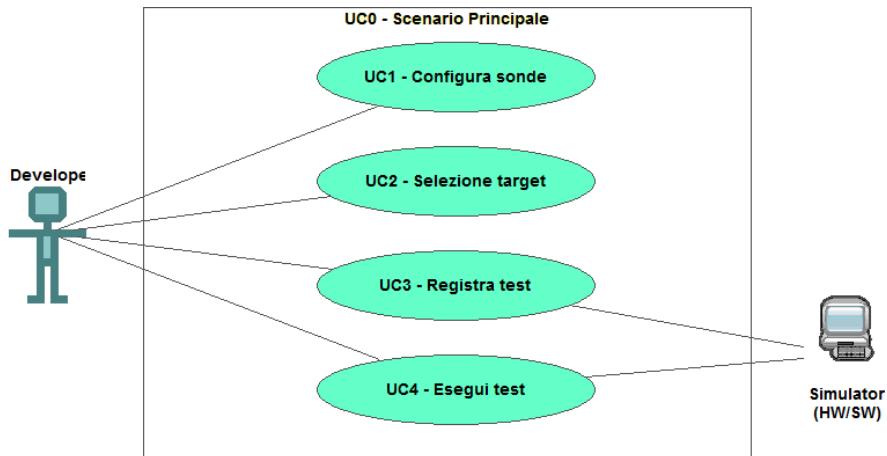


Figura 4.4: Use Case - UC3: IA classificativa

UC3: Valutazione qualitativa e classificazione

Attori Principali: Programmatore, IA classificativa.

Precondizioni: Gli screenshot sono stati inseriti in cartelle.

Descrizione: Lo sviluppatore addestra l'IA classificativa sfruttando i cluster precedentemente creati, e creando un dataset.

Postcondizioni: Ogni sito ottiene un punteggio qualitativo che viene salvato nel database per operazioni future.

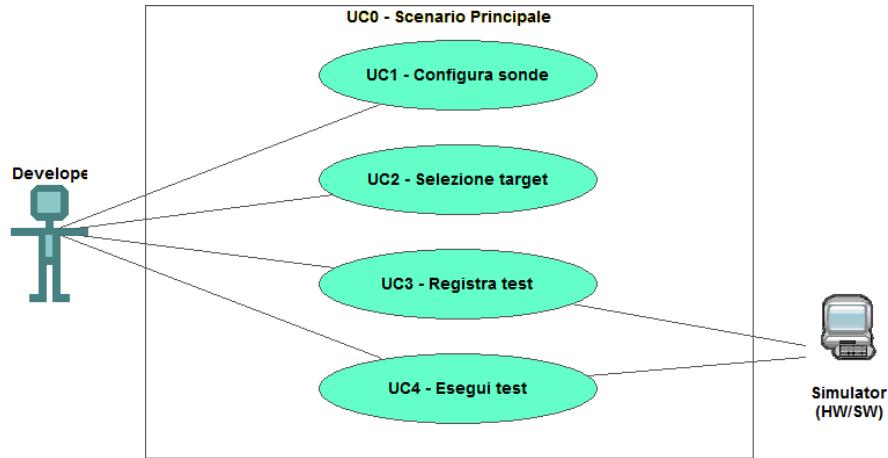


Figura 4.5: Use Case - UC4: invio e-mail

UC4: Automazione dell'invio di e-mail

Attori Principali: Programmatore, Sistema di posta elettronica.

Precondizioni: I siti web contenuti nel database hanno ricevuto una valutazione.

Descrizione: Il sistema invia automaticamente e-mail personalizzate ai proprietari dei siti con punteggi di qualità bassi, offrendo servizi di miglioramento.

Postcondizioni: Le e-mail vengono inviate con successo ai destinatari.

Capitolo 5

Strumenti e tecnologie

L'obiettivo principale di questo capitolo è l'illustrazione delle tecnologie degli strumenti ausiliari utilizzati per raggiungere lo scopo finale del progetto

5.1 Strumenti

Gli strumenti di supporto adoperati per il progetto sono elencati nella lista seguente.

5.1.1 Visual Studio Code

Visual Studio Code (Fig. 5.1): è un ambiente di sviluppo integrato, disponibile per Linux, macOS e Windows. È un'applicazione che supporta la maggior parte dei linguaggi di programmazione ed è quindi molto vantaggiosa per lavorare ad un progetto multi-linguaggio senza dover cambiare ambiente. Un'altra delle funzionalità principali è la fornitura di numerose estensioni che semplificano il processo di scrittura e verifica del codice.

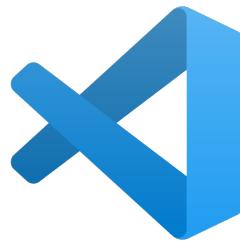


Figura 5.1: Logo di Visual Studio Code

5.1.2 PhpMyAdmin

PhpMyAdmin (Fig. 5.2): è una web-app scritta utilizzando il linguaggio di programmazione PHP, che offre la capacità di gestione di un database MySQL attraverso un browser qualsiasi. Consente la creazione di tabelle, l'inserimento, la modifica e l'interrogazione dei dati. Fornisce un'interfaccia grafica per la visione d'insieme e per le operazioni amministrative.



Figura 5.2: Logo di phpMyAdmin

5.1.3 remoteripple

Remote Ripple (Fig. 5.3): è un software per l'accesso remoto, che viene utilizzato dallo studente per avviare i programmi presenti nel server aziendale.



Figura 5.3: Logo di Remote Ripple

5.2 Tecnologie

Nelle sezioni seguenti viene data una spiegazione di tutte le tecnologie utilizzate.

5.2.1 Python

Versione: 3.9.0

Python (Fig. 5.4) è un linguaggio di programmazione ampiamente utilizzato in settori come il data mining e l'intelligenza artificiale. Offre solide basi per l'integrazione con disparati linguaggi, ma il vantaggio più di risalto è la presenza di numerose librerie che aiutano lo sviluppatore a velocizzare il processo di codifica; in particolare sono state utilizzate le seguenti librerie:

Tensorflow-gpu 2.10.1

TensorFlow è una framework utilizzato per il machine-learning, su di esso si basa tutta la struttura del progetto.

L'unità di base del framework è il tensore, ossia un vettore di n dimensioni, tutte le operazioni possibili vengono eseguite su elementi appartenenti a questo tipo. Inoltre contiene modelli pre-addestrati molto utili per eseguire determinate operazioni in maniera più rapida. Viene utilizzata la versione 2.10 perché è l'ultima ad avere il supporto per GPU su sistema operativo Windows.

Keras 2.10.0

Keras è un API sviluppata per rendere la codifica di IA più semplice per la comprensione umana. Minimizza le azioni richieste all'utente per i casi d'uso più comuni, rendendo l'utilizzo di framework come JAX, TensorFlow e PyTorch più user-friendly.

Scikit-Learn 1.5.2

Scikit-learn è una libreria che offre semplici tool utili per la classificazione, la regressione, il clustering, eccetera.

Matplotlib 3.9.2

Matplotlib è una libreria che viene utilizzata per la stampa dei grafici ottenuti durante le varie compilazioni.

Numpy 1.26.4

Numpy è il pacchetto che si occupa della gestione di array multi dimensionali fornendo anche un'ampia gamma di funzioni matematiche da applicare agli stessi.

OpenCV-python 4.10.0

OpenCV è una libreria utilizzata per sviluppare applicazioni di tipo computer vision. Nell'ambito del progetto il suo scopo primario è l'elaborazione delle immagini per adattarle all'utilizzo da parte delle IA.

Puppeteer 2.0.0

Puppeteer è una libreria di automazione per browser basati su chromium.

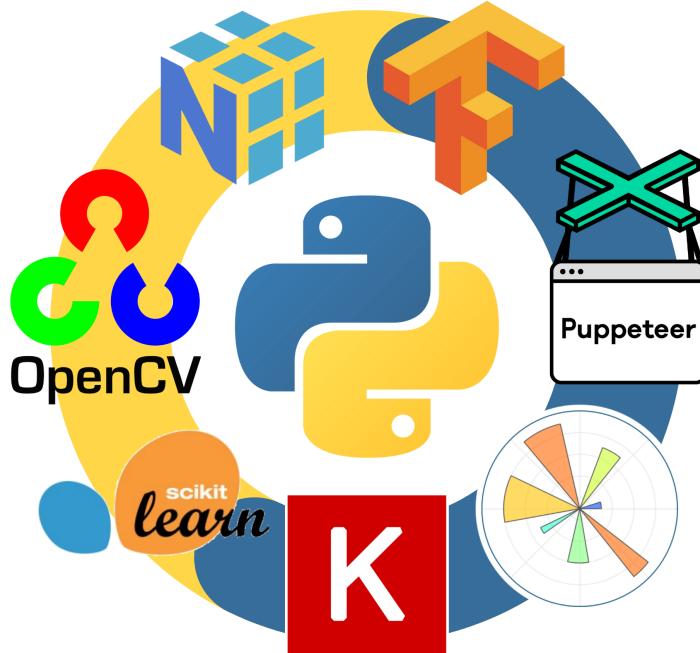


Figura 5.4: Python e librerie utilizzate

5.2.2 CUDA

Versione: 11.2

CUDA (Fig. 5.5) è un toolkit che fornisce un ambiente di sviluppo in grado di creare applicazioni che sfruttino a pieno le GPU di NVIDIA. Nel caso di studio CUDA è un elemento portante in quanto fornisce a Python e alle sue librerie la capacità di eseguire calcoli in maniera più rapida utilizzando la GPU. La GPU hanno un'architettura diversa rispetto alle CPU che consente loro di eseguire parallelamente più operazioni, per questo sono molto portate per l'addestramento delle IA. La versione 11.2 viene utilizzata perché è l'unica compatibile con [Tensorflow-gpu 2.10.1](#).



Figura 5.5: Logo di CUDA

5.2.3 Docker

Versione: 27.2.0

Docker (Fig. 5.6) è un sistema che consente di semplificare lo sviluppo delle applicazioni fornendo un ambiente isolato e facilmente riproducibile. Tale ambiente viene definito come container, al suo interno vengono eseguite le immagini di tutti i componenti necessari per il funzionamento dell'applicativo; senza che sia necessario installarli sulla propria macchina.

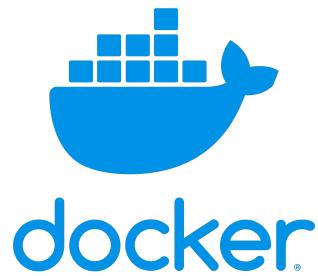


Figura 5.6: Logo di Docker

5.2.4 DDEV

Versione: 1.23.2

DDEV (Fig. 5.7) è un tool per velocizzare il lancio di ambienti di sviluppo web in locale; consente di utilizzare il workflow di Docker in maniera più rapida.



Figura 5.7: Logo di DDEV

5.2.5 WSL

Versione: 2.3.24.0

WSL (Fig. 5.8) è un sottosistema che viene utilizzato per eseguire applicazioni create per il sistema operativo Linux su Windows.



Figura 5.8: Logo di WSL

5.2.6 Laravel

Versione: 11.29.0

Laravel (Fig. 5.9) è un framework ideato per la creazione di web-application scritto in PHP. Tra i suoi vantaggi abbiamo la semplicità della sintassi, il supporto continuo della community e la presenza di numerosi tutorial che è fondamentale per fornire a sviluppatori alle prime armi l'aiuto necessario. Laravel si basa sul pattern architettonale MVC (Model View Controller):

- Model: accede ai dati contenuti nell'applicativo.
- View: mostra i dati contenuti nel model e gestisce le interazioni con gli utenti.
- Controller: riceve le operazioni degli utenti e modifica di conseguenza i dati contenuti nel model e la visualizzazione mostrata dalla view.

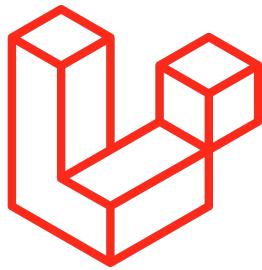


Figura 5.9: Logo di Laravel

5.2.7 Filament

Versione: 3.2.121

Filament (Fig. 5.11) è un framework basato su [Laravel](#) che fornisce la possibilità di generare componenti per l'interfaccia grafica (Fig. 5.10) in maniera rapida.

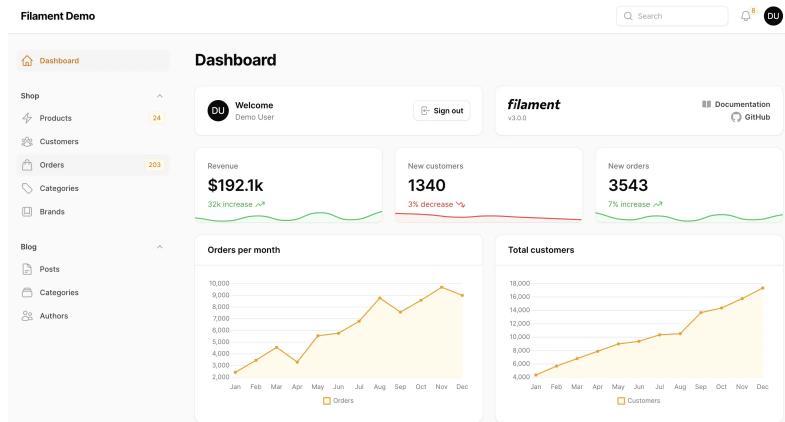


Figura 5.10: Esempio di interfaccia grafica creata in Filament



Figura 5.11: Logo di Filament

5.2.8 MySQL

Versione: 8.0.36

MySQL (Fig. 5.12) è un database relazionale open-source.



Figura 5.12: Logo di MySQL

Capitolo 6

Machine learning

Per comprendere al meglio gli argomenti trattati nel capitolo successivo è necessaria un'introduzione teorica

Il machine learning è un'applicazione della statistica che si concentra sullo sviluppo di algoritmi in grado di imparare dai dati che vengono loro forniti in input. Da un punto di vista più filosofico il machine learning è interessante perché sviluppando la nostra conoscenza su di esso stiamo di conseguenza migliorando la nostra comprensione dei principi su cui si sorregge l'intelligenza¹. Gli algoritmi di machine learning si suddividono in due categorie principali:

- apprendimento supervisionato: gli algoritmi che appartengono a questa categoria apprendono quali risultati generare seguendo la guida di un set di dati etichettati e con un output predefinito².
- apprendimento non supervisionato: gli algoritmi non supervisionati, anche conosciuti come apprendimento automatico, analizzano e raggruppano dataset non etichettati. Questi algoritmi riconoscono raggruppamenti di dati (cluster) senza la necessità dell'intervento umano³.

Tali algoritmi vengono utilizzati nel progetto per il processo di classificazione. La classificazione è un metodo che consente di prevedere a quale classe un determinato input appartenga. Quindi generalizzando un'entità viene rappresentata come vettore in uno spazio delle feature, tipicamente R^n , successivamente vengono eseguite delle operazioni sul vettore che producono un valore preso da un insieme di etichette L noto a priori, il classificatore è quindi una funzione $R^n \rightarrow L$.

Un classico esempio di classificazione è fornito dal dataset Iris⁴, è uno dei primi dataset utilizzati in letteratura per sperimentare i metodi di classificazione; contiene 3 classi composte da 50 istanze ciascuna, ogni classe si riferisce a un tipologia differente di iris (Fig. 6.1).

In fase di addestramento vengono utilizzate le feature e le etichette (Fig. 6.2) di ciascuna pianta e in fase di test l'algoritmo utilizza le caratteristiche apprese per eseguire una classificazione su dati che non ha ricevuto durante il training.

¹Ian Goodfellow, Yoshua Bengio e Aaron Courville. *Deep Learning*. <http://www.deeplearningbook.org>. MIT Press, 2016, p. 97.

²Machine learning, deep learning e reti neurali. URL: <https://www.ibm.com/it-it/topics/machine-learning>.

³Ibid.

⁴Iris dataset. URL: <https://archive.ics.uci.edu/dataset/53/iris>.



Figura 6.1: Tre tipologie di pianta

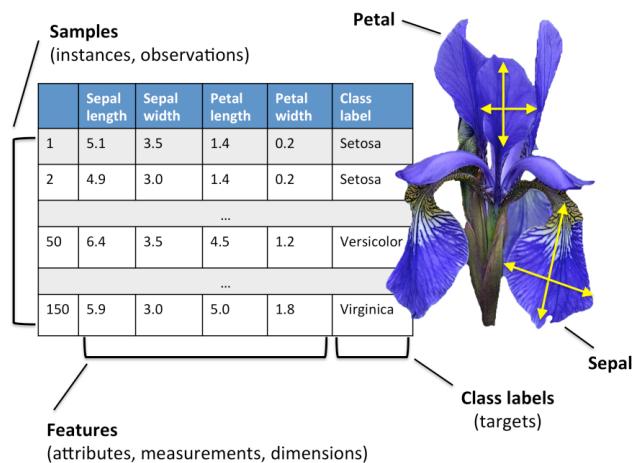


Figura 6.2: Schema delle feature

L'introduzione al machine learning è utile per presentare le applicazioni di tale disciplina utilizzate ai fini del progetto:

- Clustering
- PCA
- Reti neurali
- Deep learning
- Autoencoder

Gli elementi citati in precedenza vengono introdotti e trattati nelle sezioni seguenti.

6.1 K-means

Il K-means è un algoritmo non supervisionato che viene utilizzato per il clustering, ossia per la suddivisione del dataset in gruppi che contengono caratteristiche simili. Suddivide un set di dati in gruppi simili sulla base della distanza tra i loro centroidi. Il centroide, è la media di tutti i punti presenti all'interno del cluster.

Il numero K sta a indicare quanti cluster dovranno essere assegnati dall'algoritmo, più il numero di cluster è elevato più essi saranno piccoli e dettagliati al contrario se i cluster sono pochi il risultato saranno dei cluster più grandi ma meno dettagliati (Fig. 6.3).

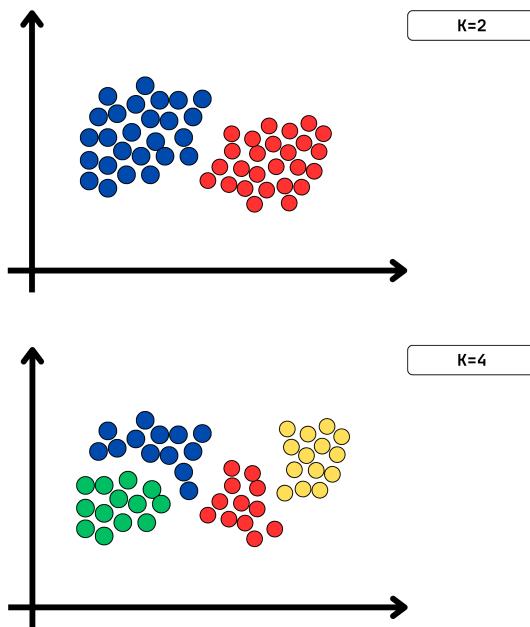


Figura 6.3: Esempio di clustering

Ad esempio se volessimo clusterizzare un insieme di animali composto da mammiferi e volatili utilizzando $K=2$ l'algoritmo creerebbe due cluster uno contenente i mammiferi e uno i volatili (cluster grandi e poco dettagliati). Se aumentassimo il numero di cluster l'algoritmo sarebbe in grado di essere più specifico andando a creare una quantità molto più elevata di cluster ben dettagliati contenenti meno elementi. Quindi è importante scegliere con cura il numero iniziale K da assegnare, per semplificare questa operazione esistono dei metodi di supporto:

- Il metodo del gomito sfrutta l'inerzia, ossia la somma delle distanze al quadrato dei punti dal centroide (SSE, Sum of Squared Errors). Con l'aumento dei cluster, l'inerzia diminuisce, ma dopo un certo punto, la riduzione diventa superflua, venendo a creare una curva a gomito. Il punto in cui la curva si piega indica il numero di cluster da utilizzare.
- Il Silhouette Score indica quanto i punti appartenenti a un cluster sono simili tra loro e quanto differiscono dai punti contenuti negli altri cluster. Varia tra -1 e 1,

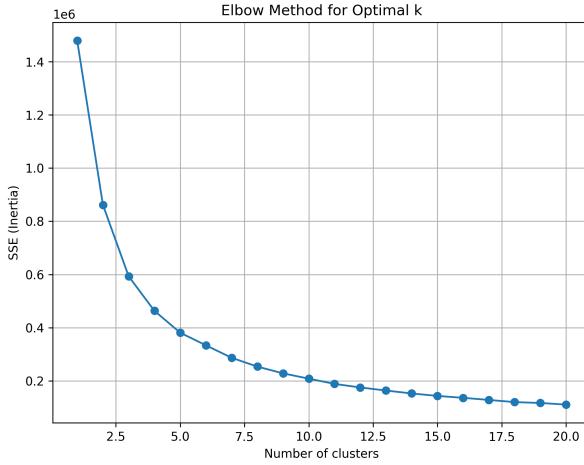


Figura 6.4: Grafico rappresentante il metodo del gomito

se il valore è vicino a 1 il punto è all'interno del suo cluster e ben separato dai cluster limitrofi, se è vicino a 0 il punto è confinante tra due cluster infine un valore negativo indica l'assegnazione a un cluster sbagliato.

6.2 PCA

L'analisi dei componenti principali è un algoritmo non supervisionato in grado di estrarre le informazioni più rilevanti da dataset di grandi dimensioni, riducendo così la complessità del modello ed evitando che si presenti il fenomeno della "maledizione della dimensionalità"⁵.

La maledizione della dimensionalità si verifica all'aumentare della dimensionalità dei dati: con l'aumentare delle dimensioni, il volume dello spazio aumenta in maniera esponenziale, rendendo difficile l'elaborazione da parte degli algoritmi di machine learning, che dovranno lavorare su dati molto sparsi con conseguenze negative per le prestazioni.

Tra gli ulteriori vantaggi che hanno portato all'adozione della PCA sono presenti la riduzione dei tempi di calcolo dovuta alla minor quantità di feature e la possibilità di visualizzare i risultati del clustering su un grafico cartesiano bidimensionale (Fig. 6.5) aumentando il livello di comprensione dell'utente.

⁵ Cos'è l'analisi delle componenti principali (PCA)?. URL: <https://www.ibm.com/it-it/topics/principal-component-analysis>.

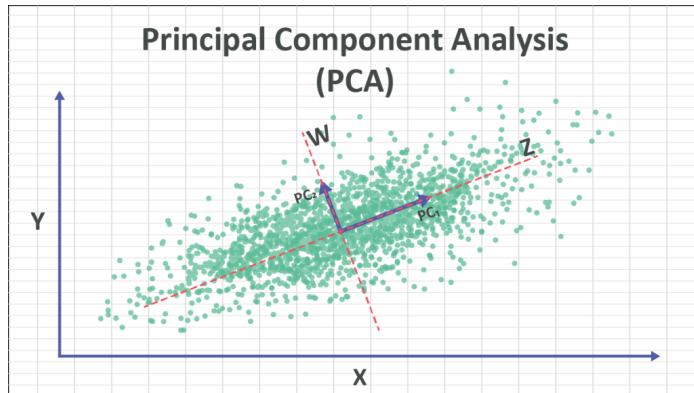


Figura 6.5: Grafico contenente PCA

6.3 Reti neurali

Le reti neurali (Fig. 6.6) sono un processo di machine learning che sfrutta nodi interconnessi tra di loro (anche chiamati neuroni) in una struttura a strati ispirata al cervello umano (da qui neural network). In genere consistono di un sistema adattivo utilizzato dai computer per imparare dagli errori commessi e automigliorarsi⁶.

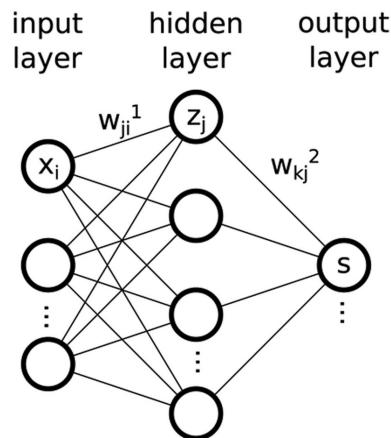


Figura 6.6: Esempio di rete neurale

Struttura

All'interno di una rete neurale sono presenti:

- Input layer: riceve l'input che la rete deve elaborare.
- Hidden layer: possono essere uno o più e si occupano della elaborazione del dato in input.
- Output layer: mostra l'output dell'elaborazione.

⁶ Cos'è una rete neurale? URL: <https://aws.amazon.com/it/what-is/neural-network/>.

6.3.1 Apprendimento

Gli strati densi (dense layers) sono alla base della rete neurale e sono composti dai neuroni. Ogni layer è interconnesso con lo strato che lo precede e con quello successivo, in particolare ogni neurone dello strato è connesso a ogni neurone dello strato successivo.

Funzionamento del neurone

- Ogni connessione ha un peso che indica la forza della connessione e il suo valore può essere positivo o negativo.
- L'input che un neurone riceve da ciascuno dei neuroni a cui è connesso si calcola moltiplicando il segnale proveniente da quel neurone per il peso sulla connessione.
- L'input totale del neurone è la sommatoria delle attivazioni che il neurone riceve dagli altri neuroni.
- Lo stato di attivazione finale viene calcolato attraverso una funzione di attivazione (ad esempio RELU o sigmoide, Fig. 6.8).
- L'output dei neuroni viene inviato ai neuroni successivi.

Lo schema successivo mostra il procedimento appena descritto (Fig. 6.7)

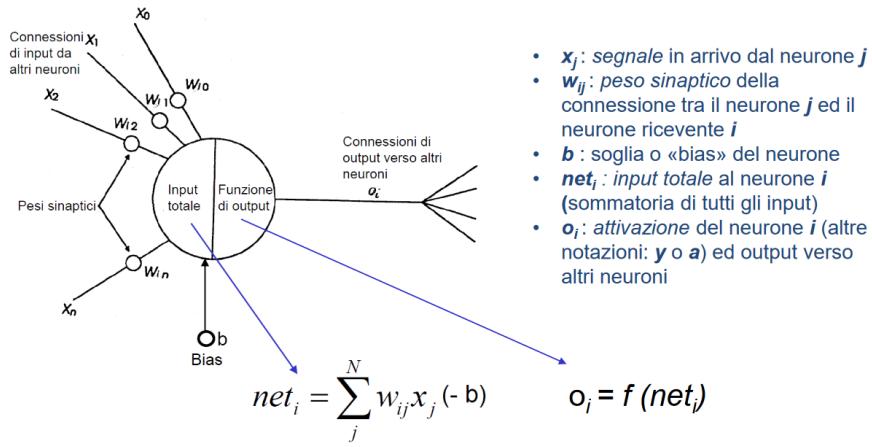
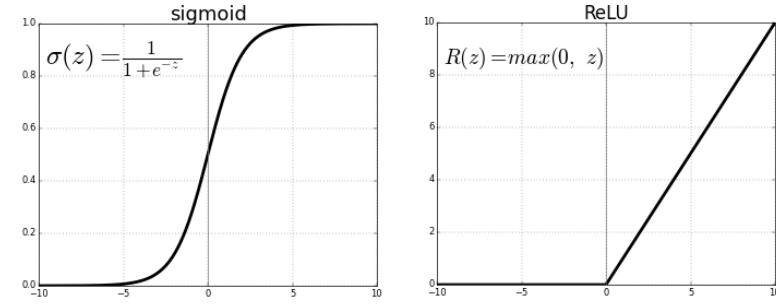
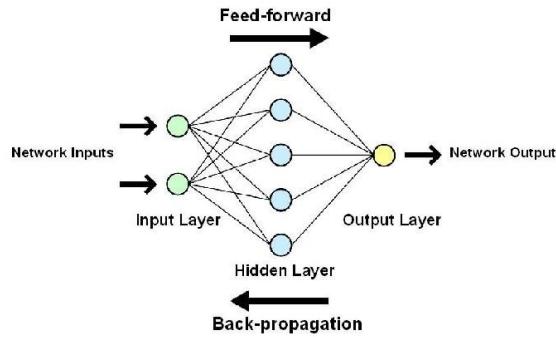


Figura 6.7: Funzionamento del neurone

**Figura 6.8:** Funzioni di attivazione

Fasi di apprendimento

Inizialmente la rete riceve in input il vettore, i pesi e i bias vengono decisi in maniera casuale. I dati si spostano di strato in strato fino a raggiungere quello di output (forward propagation, Fig. 6.9), successivamente la funzione di perdita misura il grado di errore e tramite la backward propagation avviene l'Aggiornamento dei pesi. Queste fasi vengono ripetute per un numero adeguato di volte (epoch) per ridurre man mano l'errore.

**Figura 6.9:** Forward e backward propagation

6.3.2 Classificazione

I dati da classificare vengono inseriti all'interno della rete neurale che fornisce in output la classe di appartenenza di ciascun dato (Fig. 6.10).

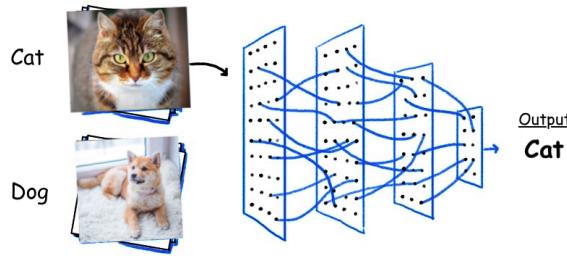


Figura 6.10: Classificazione dei dati

6.4 Deep learning

Con il termine deep learning si identificano reti neurali con un numero di strati nascosti maggiore o uguale a due (Fig. 6.11).

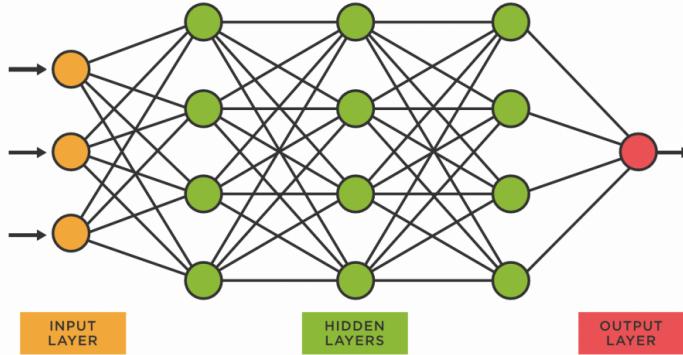


Figura 6.11: Esempio di rete neurale con più strati nascosti

6.4.1 Convolutional neural network

Le reti neurali convoluzionali (CNN, Fig. 6.12) sono un esempio di deep learning, esse sfruttano dei layer convoluzionali per eseguire la classificazione di dati tridimensionali, come ad esempio le classiche immagini raster.

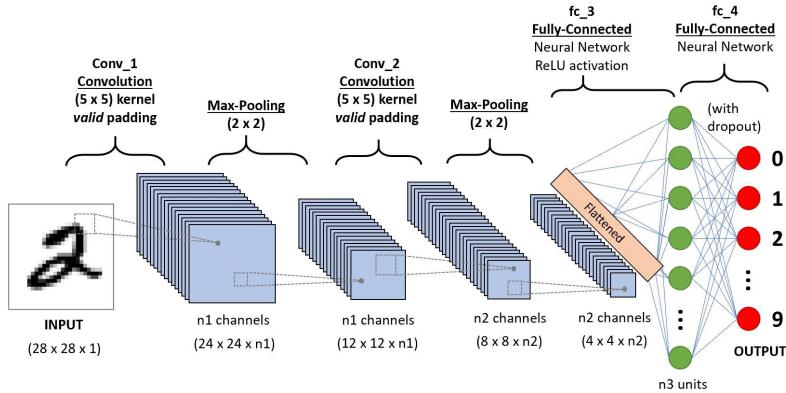
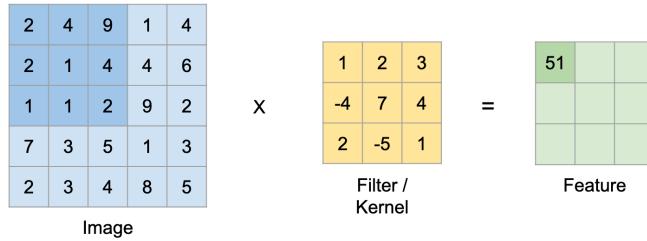
Layer convoluzionali

I layer convoluzionali hanno come scopo l'estrazione di feature dalle immagini (texture, bordi, ecc...). Per spiegare il funzionamento di un layer convoluzionale è necessario introdurre la nozione di kernel.

Il kernel (filtro, Fig. 6.13) è una matrice contenente dei pesi, che viene spostata lungo l'immagine effettuando una convoluzione in ogni posizione.

Esempio con kernel di dimensioni 3x3:

$$\begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

**Figura 6.12:** Esempio di rete neurale convoluzionale**Figura 6.13:** Funzionamento del kernel

`[-1, 0, 1]`

1. Posizionamento del filtro: il kernel viene inserito sulla prima zona 3×3 dell'immagine.
2. Moltiplicazione di ogni elemento: ogni peso presente nel kernel viene moltiplicato per il valore corrispondente contenuto nella porzione di immagine.

PORZIONE DI IMMAGINE

```
[ 10, 20, 30 ]
[ 40, 50, 60 ]
[ 70, 80, 90 ]
```

PRODOTTO CON I PESI DEL KERNEL

```
(-1 * 10) + (0 * 20) + (1 * 30) +
(-1 * 40) + (0 * 50) + (1 * 60) +
(-1 * 70) + (0 * 80) + (1 * 90)
```

3. Output della convoluzione: tutti i risultati delle moltiplicazioni vengono sommati tra di loro e il valore ottenuto viene posizionato nella feature map nel punto che corrisponde alla regione dell'immagine elaborata.

`(-10) + (0) + (30) +`

$$\begin{aligned} (-40) &+ (0) + (60) + \\ (-70) &+ (0) + (90) = 60 \end{aligned}$$

4. Riposizionamento del filtro: il kernel viene riposizionato spostandolo di uno o più pixel (stride) e il flusso si ripete fino alla copertura completa dell'immagine.

L'output del layer convoluzionale è una serie di feature map ognuna corrispondente a ciascun filtro.

```
conv_layer = Conv2D(32, (3, 3), activation='relu', padding='same')(input_img)
```

- 32 rappresenta il numero di filtri.
- (3,3) rappresenta la dimensione dei kernel.
- activation='relu' indica che come funzione di attivazione verrà utilizzata relu.
- padding='same' consente di mantenere la dimensione dell'immagine in input anche dopo l'applicazione dei filtri

Layer di pooling

I layer di pooling (Fig. 6.14) servono per ridurre le dimensioni delle feature maps mantenendo le caratteristiche importanti e riducendo di conseguenza la complessità di calcolo.

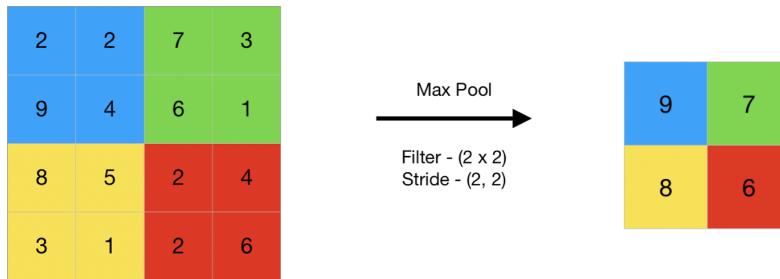


Figura 6.14: Funzionamento del pooling

Funzionamento di un layer di pooling

Esempio di Max pooling con matrici 2x2 e stride di 2 pixel
Feature map 4x4:

```
[ 1, 3, 2, 4 ]
[ 5, 6, 8, 7 ]
[ 3, 2, 1, 0 ]
[ 1, 2, 4, 3 ]
```

1. Divisione della feature map in matrici 2x2:

```
[ 1, 3 ]
[ 5, 6 ]

[ 2, 4 ]
[ 8, 7 ]

[ 3, 2 ]
[ 1, 0 ]

[ 1, 2 ]
[ 4, 3 ]
```

2. Calcolo del valore massimo per ogni matrice:

```
max(1, 3, 5, 6) = 6
max(2, 4, 8, 7) = 8
max(3, 2, 1, 0) = 3
max(1, 2, 4, 3) = 4
```

3. Creazione di una nuova feature map contenente i valori massimi:

```
[ 6, 8 ]
[ 3, 4 ]
```

L'output del layer di pooling in questo caso è una feature map ridotta da 4x4 a 2x2.

```
MaxPooling2D((2, 2), padding='same')(x)
```

6.5 Autoencoder

L'autoencoder è un neural network in grado di comprimere il suo input e di ricostruirlo in maniera similare come output.⁷ L'architettura si compone di due parti principali:

1. Encoder: comprime l'input riducendolo di dimensionalità (codifica).
2. Decoder: ricostruisce l'input iniziale partendo dalla codifica fatta dall'encoder

Il bottleneck o latent space contiene la codifica e sta nel mezzo delle due componenti; è il punto di arrivo del encoder e la partenza del decoder.

6.5.1 Funzionamento

1. L'encoder riceve un input x e lo codifica creando una funzione $z = f(x)$
2. Il bottleneck contiene la codifica z
3. Il decoder cerca di decodificare z tramite la funzione g ottenendo come output $\hat{x} = g(z)$.

⁷Goodfellow, Bengio e Courville, *Deep Learning*, p. 499.

Il processo di apprendimento ha come obiettivo minimizzare la loss function che misura la differenza tra input iniziale e output ricostruito dal decoder.

$$L(x, \hat{x}) = \|x - \hat{x}\|^2$$

Nell'esempio viene utilizzata la MSE (Mean Squared Error).

Ai fini del progetto la parte interessante dell'autoencoder è proprio l'encoder perché comprime l'immagine in input lasciando un set di features nel bottleneck; che possono essere utilizzate successivamente per il clustering.

Capitolo 7

Progettazione e codifica

Durante la fase di progettazione viene definita l'architettura del software, questa operazione consiste nella suddivisione del sistema in componenti distinti, ognuno con compiti differenti. L'obiettivo è pianificare in maniera chiara tutte le azioni che l'applicativo dovrà svolgere prima di passare effettivamente alla codifica.

7.1 Architettura

L'architettura (Fig. 7.1) pensata prevede l'utilizzo di 4 componenti principali che si occupano di:

1. Acquisire gli screenshot.
2. Effettuare il clustering degli screenshot acquisiti.
3. Valutare i siti web.
4. Inviare e-mail promozionali.

La suddivisione in componenti consente di avere un codice più strutturato e specializzato nell'assolvimento di determinati compiti; rende anche la comprensione da parte di altri programmatori più rapida e chiara. I vari moduli comunicano con il database di SalesCRM attraverso l'utilizzo di API che eseguono interrogazioni e inserimenti. Nel caso della comunicazione tra il modulo di clustering e quello di valutazione la condivisione di dati avviene in maniera diretta utilizzando la memoria dello stesso PC; questa modalità non si rivela problematica poiché garantisce uno scambio rapido di informazioni che deve essere svolto solo ed esclusivamente in fase di addestramento.

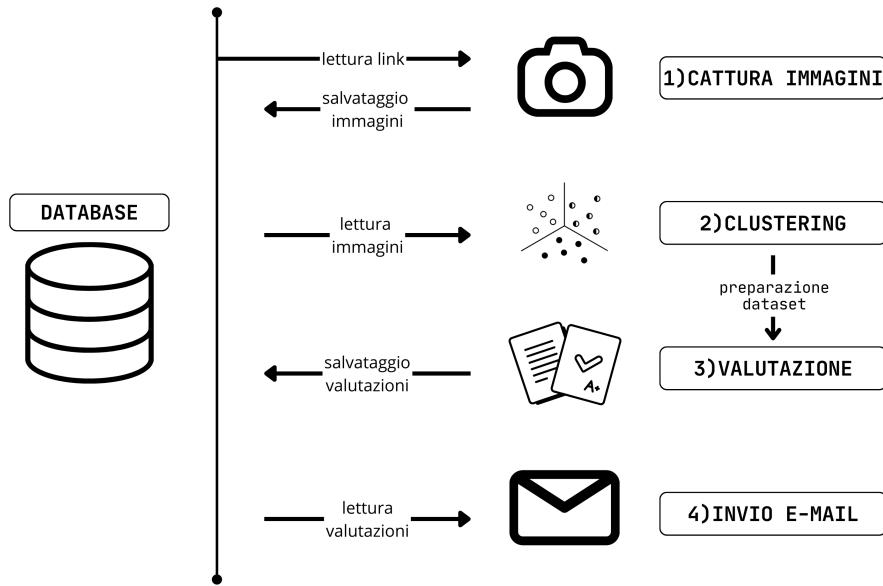


Figura 7.1: Schema architetturale del progetto

7.2 Cattura immagini

La prima fase del workflow (Fig. 7.2) è composta da uno script Python che usufruisce della libreria Pypeteer per acquisire gli screenshot dei siti contenuti nel database. Più precisamente un web-scraper già implementato raccoglie i link delle pagine web dei clienti potenziali, successivamente li carica nel database di SalesCRM, dove verranno infine letti dallo script. Per funzionare Pypeteer necessita di chromium, dopo aver effettuato il controllo per verificare se esso sia presente o meno procede con la lettura dei link. L’automazione apre ogni indirizzo, aspetta qualche secondo e scatta uno screenshot. Tutte le immagini vengono poi convertite in formato Base64 per adattarsi alle tabelle già esistenti e salvate nel database.

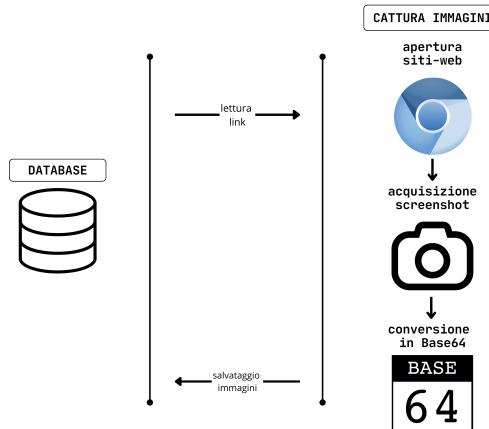


Figura 7.2: Schema della fase di cattura

7.3 Studio preliminare per l'estrazione delle feature

L'estrazione delle feature è una fase fondamentale e necessita pertanto di uno studio più approfondito.

7.3.1 Tentativi con autoencoder

Gli autoencoder sono stati utilizzati inizialmente poiché si pensava che la soluzione migliore fosse la creazione di un modello CNN che si adattasse completamente alle feature presenti nei siti web, ma si è rivelato particolarmente difficile per i motivi seguenti:

- Numero elevato di epoche di addestramento.
- Studio della quantità e tipologia degli strati.
- Bilanciamento arduo tra dimensioni accettabili e memoria a disposizione.

Autoencoder con soli strati densi

Il primo tentativo è stato effettuato utilizzando un autoencoder che sfrutta esclusivamente layer densi (Fig. 7.3), questo metodo nonostante abbia portato a dei risultati si è rivelato problematico visto che per funzionare in maniera efficiente, senza richiedere una GPU troppo prestante, necessita di immagini in bianco e nero di dimensioni ridotte a 128*128 (Fig. 7.4).

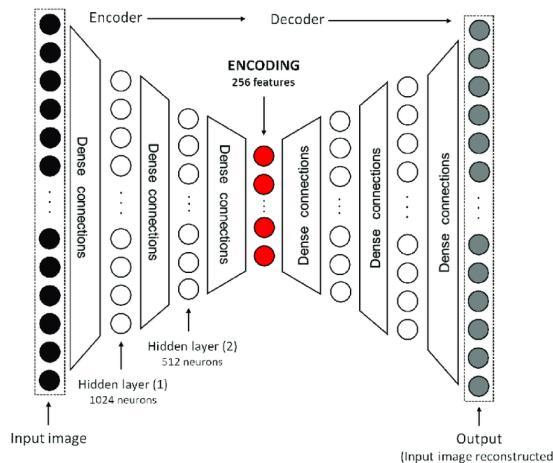


Figura 7.3: Autoencoder con strati densi



Figura 7.4: Ricostruzione immagine ottenuta dal bottleneck dell'autoencoder a strati densi con 150 epoche di addestramento

Autoencoder con strati convoluzionali

L'autoencoder con strati convoluzionali (Fig. 7.5) ha consentito un netto miglioramento delle prestazioni e un consumo inferiore della memoria tali da poter aumentare le dimensioni delle immagini e implementare nuovamente l'utilizzo del colore. Le modifiche non sono state comunque sufficienti per avere un esperienza di utilizzo solida. Viene sotto riportata un immagine in bianco e nero di dimensioni 256*256 ottenuta dal bottleneck dell'autoencoder per comparare con il modello precedente (Fig. 7.6).

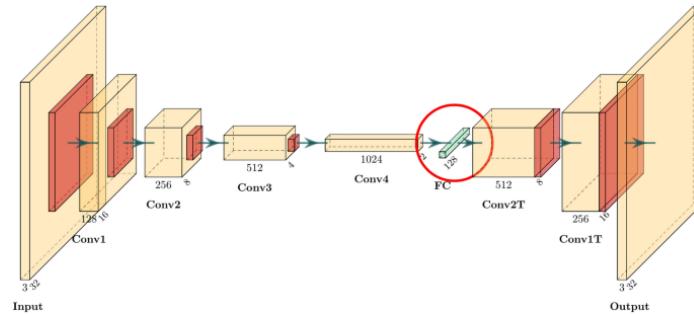


Figura 7.5: Autoencoder con strati convoluzionali

Un altro vantaggio dell'utilizzo di strati convoluzionali è la possibilità di visualizzare le feature map estratte da ciascun layer (Fig. 7.7, Fig. 7.8, Fig. 7.9). Grazie a esse lo sperimentatore ha un'idea più chiara di quello che avviene all'interno dell'autoencoder.



Figura 7.6: Ricostruzione immagine ottenuta dal bottleneck dell'autoencoder convoluzionale con 500 epoche di addestramento

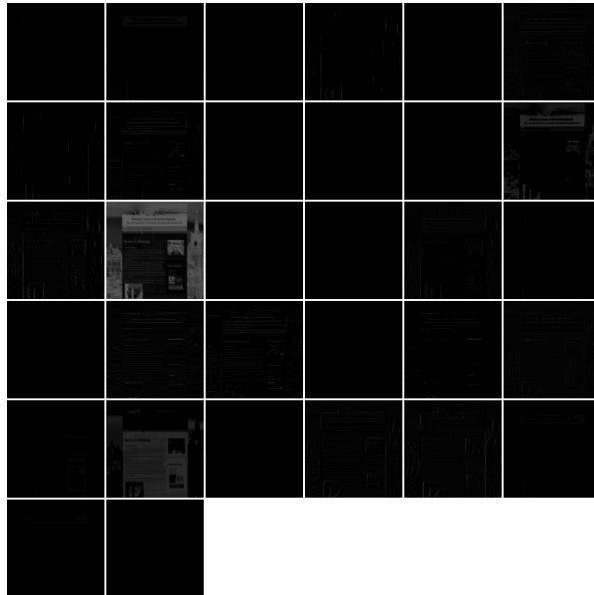


Figura 7.7: Feature map estratte dal primo strato convoluzionale

Tramite l'utilizzo delle feature estratte dal bottleneck è possibile effettuare un clustering (Fig. 7.10)

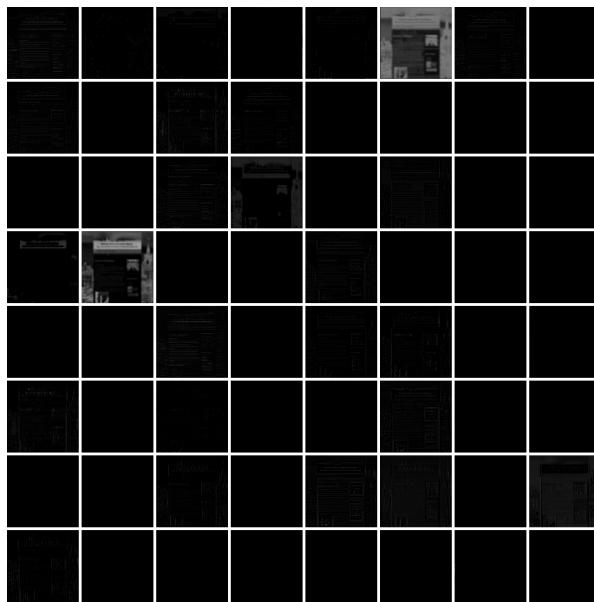


Figura 7.8: Feature map estratte dal secondo strato convoluzionale

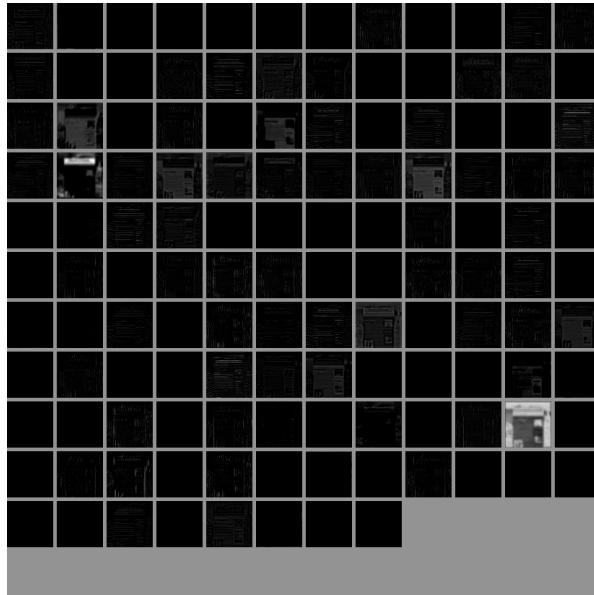


Figura 7.9: Feature map estratte dal terzo strato convoluzionale

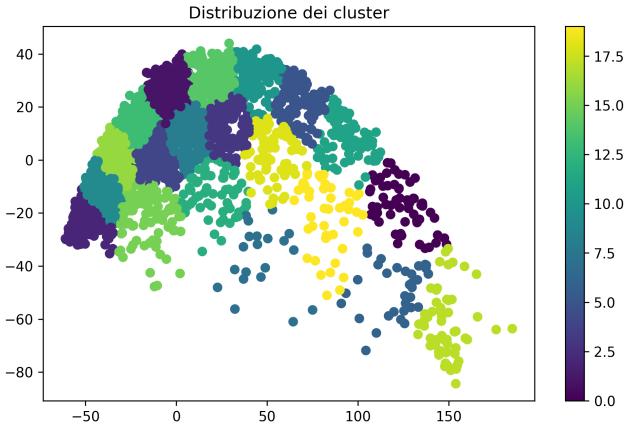


Figura 7.10: Clustering effettuato utilizzando le feature estratte dall’autoencoder convoluzionale; 20 clusters e 3000 immagini

7.3.2 Modelli pre-addestrati

L’utilizzo di un modello pre-addestrato consente di evitare la fase di addestramento e la complessa ingegnerizzazione di una rete neurale, per questo motivo l’utilizzo degli autoencoder è stato scartato. Il modello consigliato dal tutor è ResNet50, la scelta viene avvalorata dalle motivazioni riportate nell’articolo¹:

- Facilità di addestramento.
- Bilanciamento tra performance ed efficienza rispetto ad altri modelli della stessa famiglia.
- Risultati simili o migliori utilizzando meno risorse rispetto alla famiglia VGGNet.

7.4 Clustering

7.4.1 Preparazione delle immagini

In seguito alla cattura le immagini vengono lette dal database e convertite in un formato utilizzabile dagli algoritmi di machine learning (Fig. 7.11). Per velocizzare le operazioni in fase di addestramento tutte le immagini vengono scaricate dal database e convertite in formato PNG, poiché le librerie utilizzate necessitano di dati raster per funzionare, successivamente le immagini salvate nella memoria del PC vengono processate in maniera tale da essere adatte all’utilizzo da parte di ResNet50. In questo caso le dimensioni dei tensori richieste specificatamente dal modello (Fig. 7.12) sono le seguenti (224*224*3):

- Altezza dell’immagine
- Larghezza dell’immagine

¹ Understanding ResNet: A Milestone in Deep Learning and Image Recognition. URL: <https://www.ikomia.ai/blog/mastering-resnet-deep-learning-image-recognition>.

- Numero di canali (Red Green Blue)

Per rientrare nel formato richiesto le immagini subiscono un processo di scaling che ne riduce la dimensionalità lasciando il contenuto invariato. Tale operazione è stata preferita al cropping perché utilizzandolo andrebbero a perdere caratteristiche specifiche; ad esempio i margini bianchi ai lati del sito sono spesso segnale di un design un po'antiquato e migliorabile, la rimozione dei margini potrebbe compromettere il clustering impedendo la creazione di un cluster contenente pagine di quel tipo. Inoltre ogni cella contiene valori compresi tra 0 e 255, per facilitare le operazioni tali valori vengono divisi per 255 e normalizzati in un intervallo compreso tra 0 e 1.

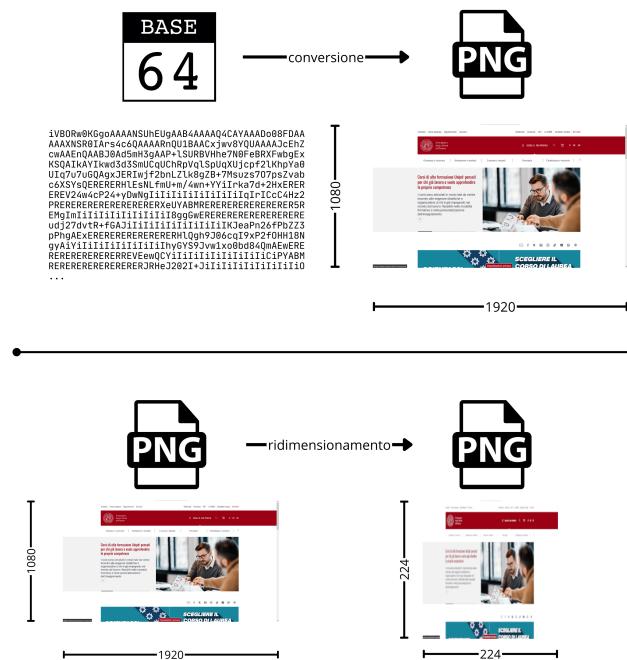
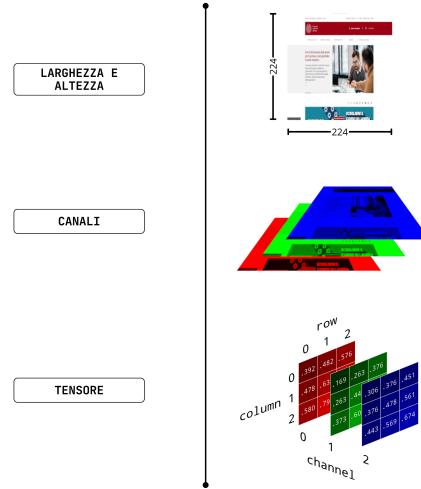
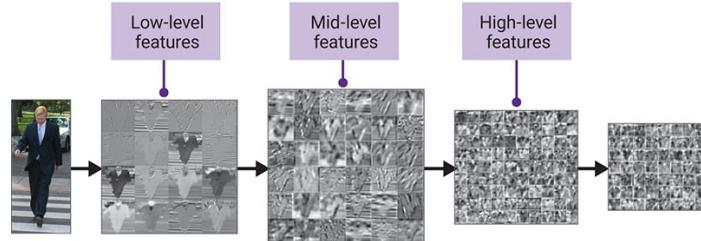
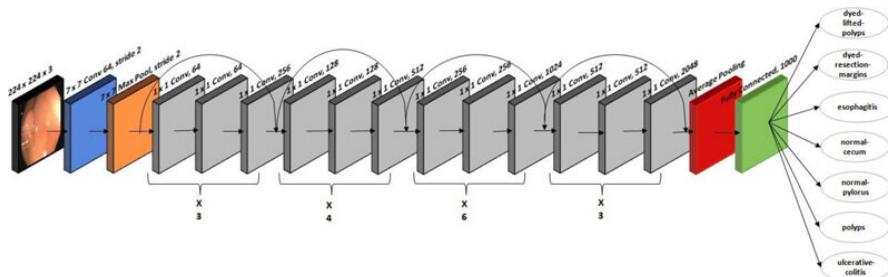


Figura 7.11: Conversione e ridimensionamento

**Figura 7.12:** Struttura del tensore

7.4.2 Estrazione delle feature

Per ottenere un dato utilizzabile in modo efficace dall'algoritmo di clustering è necessario modificare ulteriormente le immagini riducendole a un set di feature (Fig. 7.13). Per adempire a questo compito viene utilizzato un CNN Convolutional Neural Network pre-addestrato chiamato ResNet50 (Fig. 7.14). Il modello viene caricato senza i top layer, ossia gli strati densi addetti alla classificazione, per sfruttare esclusivamente la sua abilità di riduzione in feature.

**Figura 7.13:** Esempio di featuremaps**Figura 7.14:** Struttura di ResNet50

7.4.3 Applicazione del clustering

Le feature estratte dai layer convoluzionali vengono ridotte a uno stato bidimensionale sfruttando l'analisi dei componenti principali, in questa maniera è possibile visualizzare i risultati del clustering su un grafico cartesiano, ridurre i tempi di calcolo e aumentare l'accuratezza delle predizioni; ma al costo di una ovvia perdita di informazioni. Successivamente viene applicato l'algoritmo dei K-means per l'effettiva suddivisione del dataset in clusters (Fig. 7.15). Le immagini vengono inserite, in base al cluster a loro assegnato, nelle rispettive cartelle di appartenenza. Questa operazione viene svolta per semplificare lo step successivo in cui lo sviluppatore deve preparare manualmente il dataset per l'addestramento supervisionato.

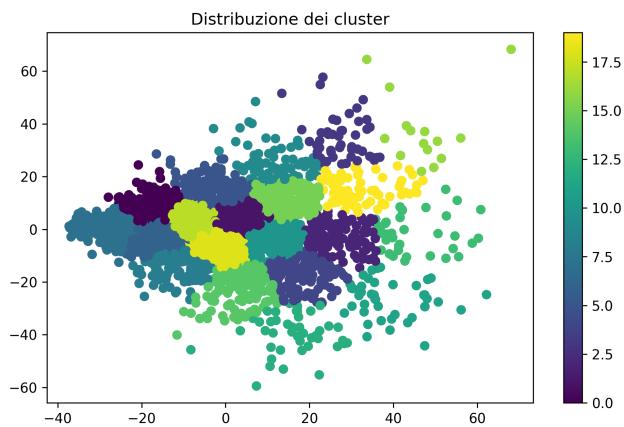


Figura 7.15: Clustering effettuato utilizzando ResNet50; 20 clusters e 3000 immagini

7.5 Valutazione

7.5.1 Preparazione del dataset

Il programmatore visiona i clusters ottenuti precedentemente e verifica quali possono appartenere alle categorie "siti migliorabili" e "siti ottimi"; prepara due cartelle corrispondenti alle categorie e inserisce le immagini che reputa appartenere a ciascun dominio. Lo script prepara il dataset (Fig. 7.16) secondo la logica seguente:

- Training, il 70% delle immagini viene utilizzato per l'addestramento effettivo.
- Validation, il 15% delle immagini viene utilizzato per ottimizzare i parametri del modello.
- Test, il 15% delle immagini serve per valutare l'output del modello

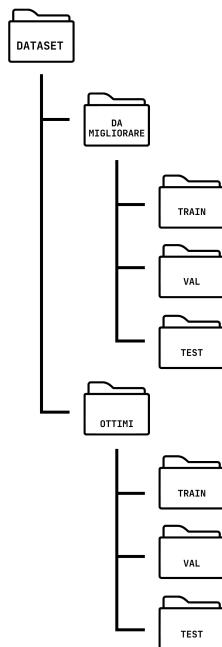


Figura 7.16: Struttura del dataset

7.5.2 Addestramento del modello

Viene caricato il modello pre-addestrato ResNet50 escludendo i top-layer, congelando i pesi e aggiungendo degli strati personalizzati per la classificazione. Gli strati di classificazione sono successivamente addestrati utilizzando come input le feature ricavate dai layer convoluzionali congelati di ResNet50.

7.5.3 Fine-tuning del modello

I layer convoluzionali vengono sbloccati e il modello viene addestrato nuovamente nella sua interezza utilizzando un learning rate ridotto in maniera tale da non modificare

completamente i pesi del modello pre-addestrato. Il modello viene salvato e riutilizzato ogniqualvolta sia necessario.

7.5.4 Valutazione delle immagini

Le immagini presenti nel database vengono classificate dal modello e le valutazioni in centesimi vengono restituite.

7.6 Invio e-mail

Le valutazioni vengono lette dal database e tramite Laravel si procede all'invio di mail personalizzate alle aziende che dispongono di siti web che potrebbero essere ancora migliorati.

7.7 Database

Il database di SalesCRM contiene molte tabelle ma in questa sezione vengono descritte solo quelle utilizzate dal workflow.

7.7.1 Domains

Questa tabella contiene tutte i siti web (Fig. 7.17) delle aziende collezionate dal web-scraper e le informazioni a essi correlate.

| # | Nome | Tipo | Codifica caratteri | Atributi | Null | Predefinito | Commenti | Extra | Azione |
|----|---------------------------------|------------|--------------------|----------|------|-------------|------------------------------------------------|----------------|--------|
| 1 | <code>id</code> | bigint(20) | | UNSIGNED | No | Nessuno | | AUTO_INCREMENT | |
| 2 | <code>place_id</code> | bigint(20) | | UNSIGNED | Si | NULL | | | |
| 3 | <code>url</code> | longtext | utf8mb4_unicode_ci | | No | Nessuno | | | |
| 4 | <code>is_scanned</code> | tinyint(1) | | | No | 0 | | | |
| 5 | <code>is_duplicate_free</code> | tinyint(1) | | | Si | 0 | Flag means duplicate free (pages) domain | | |
| 6 | <code>error</code> | longtext | utf8mb4_unicode_ci | | Si | NULL | | | |
| 7 | <code>scan_time_ms</code> | int(11) | | | Si | NULL | Time taken for a complete scan in milliseconds | | |
| 8 | <code>rating_scan_manual</code> | int(11) | | | Si | 0 | Rating manuale in centesimi | | |
| 9 | <code>rating_scan</code> | int(11) | | | Si | 0 | Rating su base AI del sito web in centesimi | | |
| 10 | <code>num_pages_scanned</code> | bigint(20) | | UNSIGNED | Si | NULL | | | |
| 11 | <code>created_at</code> | timestamp | | | Si | NULL | | | |
| 12 | <code>updated_at</code> | timestamp | | | Si | NULL | | | |
| 13 | <code>deleted_at</code> | timestamp | | | Si | NULL | | | |

| Azione | Chiave | Tipo | Unica | Compresso | Colonna | Cardinalità | Codifica caratteri | Null | Commenti |
|--------|--------------------------|-------|-------|-----------|----------|-------------|--------------------|------|----------|
| | PRIMARY | BTREE | Si | No | id | 0 | A | No | |
| | domains_place_id_foreign | BTREE | No | No | place_id | 0 | A | Si | |

Figura 7.17: Schema della tabella Domains

7.7.2 Pages

Contiene i link a tutte le pagine (Fig. 7.18) di ciascun dominio.

The screenshot shows the MySQL Workbench interface with the following details:

- Server:** db3306
- Database:** db
- Table:** pages

The main window displays the table structure with the following columns:

| # | Nome | Tipo | Codifica caratteri | Attributi | Null | Predefinito | Commenti | Extra | Azione |
|----|----------------------|------------|--------------------|-----------|------|-------------|---------------------------------|----------------|-----------------------|
| 1 | id | bigint(20) | | UNSIGNED | No | Nessuno | | AUTO_INCREMENT | Modifica Elimina Più |
| 2 | domain_id | bigint(20) | | UNSIGNED | No | Nessuno | | | Modifica Elimina Più |
| 3 | url | longtext | utf8mb4_unicode_ci | | No | Nessuno | | | Modifica Elimina Più |
| 4 | html_content | longtext | utf8mb4_unicode_ci | | Si | NULL | | | Modifica Elimina Più |
| 5 | email | longtext | utf8mb4_unicode_ci | | Si | NULL | | | Modifica Elimina Più |
| 6 | phone | longtext | utf8mb4_unicode_ci | | Si | NULL | | | Modifica Elimina Più |
| 7 | address | longtext | utf8mb4_unicode_ci | | Si | NULL | | | Modifica Elimina Più |
| 8 | is_checked | tinyint(1) | | | No | 0 | | | Modifica Elimina Più |
| 9 | is_downloaded | tinyint(1) | | | No | 0 | Update it when downloaded image | | Modifica Elimina Più |
| 10 | checked_at | timestamp | | | Si | NULL | | | Modifica Elimina Più |
| 11 | check_info | longtext | utf8mb4_unicode_ci | | Si | NULL | | | Modifica Elimina Più |
| 12 | created_at | timestamp | | | Si | NULL | | | Modifica Elimina Più |
| 13 | updated_at | timestamp | | | Si | NULL | | | Modifica Elimina Più |
| 14 | deleted_at | timestamp | | | Si | NULL | | | Modifica Elimina Più |
| 15 | screenshot | longtext | utf8mb4_unicode_ci | | Si | NULL | Base64 image of PNG screenshot | | Modifica Elimina Più |

Below the table structure, there are buttons for selecting all rows, modifying, deleting, creating primary keys, unique keys, spatial keys, and executing complete text.

Indici (Indexes) section:

| Azione | Chiave | Tipo | Unica | Compresso | Colonna | Cardinalità | Codifica caratteri | Null | Commenti |
|-------------------|-------------------------|-------|-------|-----------|-----------|-------------|--------------------|------|----------|
| Modifica Elimina | PRIMARY | BTREE | Si | No | id | 0 | A | No | |
| Modifica Elimina | pages_domain_id_foreign | BTREE | No | No | domain_id | 0 | A | No | |

Buttons for creating an index: **Crea un indice su**, **1**, **campi**, **Esegui**.

Figura 7.18: Schema della tabella Pages

Capitolo 8

Conclusioni

- 8.1 Consuntivo finale
- 8.2 Raggiungimento degli obiettivi
- 8.3 Conoscenze acquisite
- 8.4 Valutazione personale

Appendice A

Appendice A

Citazione

Autore della citazione

Acronimi e abbreviazioni

UML Unified Modeling Language. 12, 52

Glossario

UML in ingegneria del software *UML, Unified Modeling Language* (ing. linguaggio di modellazione unificato) è un linguaggio di modellazione e specifica basato sul paradigma object-oriented. L'*UML* svolge un'importantissima funzione di “lingua franca” nella comunità della progettazione e programmazione a oggetti. Gran parte della letteratura di settore usa tale linguaggio per descrivere soluzioni analitiche e progettuali in modo sintetico e comprensibile a un vasto pubblico. [51](#)

Bibliografia

Riferimenti bibliografici

Goodfellow, Ian, Yoshua Bengio e Aaron Courville. *Deep Learning*. <http://www.deeplearningbook.org>. MIT Press, 2016 (cit. alle pp. 24, 34).

Siti web consultati

Cos'è il k-means clustering? URL: <https://www.ibm.com/it-it/topics/k-means-clustering>.

Cos'è l'analisi delle componenti principali (PCA)? URL: <https://www.ibm.com/it-it/topics/principal-component-analysis> (cit. a p. 27).

Cos'è una rete neurale? URL: <https://aws.amazon.com/it/what-is/neural-network/> (cit. a p. 28).

Iris dataset. URL: <https://archive.ics.uci.edu/dataset/53/iris> (cit. a p. 24).

Machine learning, deep learning e reti neurali. URL: <https://www.ibm.com/it-it/topics/machine-learning> (cit. a p. 24).

Manifesto Agile. URL: <http://agilemanifesto.org/iso/it/>.

Understanding ResNet: A Milestone in Deep Learning and Image Recognition. URL: <https://www.ikomia.ai/blog/mastering-resnet-deep-learning-image-recognition> (cit. a p. 42).