

UNIVERSITÀ DEGLI STUDI DELL'INSUBRIA
DIPARTIMENTO DI SCIENZE TEORICHE E APPLICATE
CORSO DI LAUREA IN INFORMATICA



**UTILIZZO DI MODELLI DI DEEP LEARNING
NELL'ELABORAZIONE DI IMMAGINI
ASTRONOMICHE**

MT. 736610

Frattini Gaia

Anno accademico 2025/2026

Indice dei contenuti

UTILIZZO DI MODELLI DI DEEP LEARNING NELL'ELABORAZIONE DI IMMAGINI ASTRONOMICHE.....	I
INDICE DEI CONTENUTI.....	1
INDICE DELLE FIGURE	1
INTRODUZIONE.....	1
CAPITOLO 1 ASTROFOTOGRAFIA	3
1.1 ATTREZZATURA TECNICA	3
1.2 ACQUISIZIONE INIZIALE DELLE IMMAGINI.....	7
1.2.1 <i>Condizioni ambientali</i>	8
1.2.2 <i>Metodi di acquisizione</i>	13
1.2.3 <i>Sistemi di inseguimento</i>	16
1.2.4 <i>Difetti strutturali</i>	17
1.3 PROCESSO DI ELABORAZIONE DELLE IMMAGINI	20
1.3.1 <i>Fase 1: acquisizione dal telescopio</i>	20
1.3.2 <i>Fase 2: correzione dei difetti</i>	20
1.3.3 <i>Fase 3: i colori</i>	21
1.3.4 <i>Immagine elaborata</i>	21
CAPITOLO 2 MACHINE LEARNING	22
2.1 INTRODUZIONE AL MACHINE LEARNING.....	23
2.1.1 <i>Apprendimento automatico</i>	23
2.1.1.1 <i>Tipologie di apprendimento</i>	24
2.1.1.2 <i>Esempi di utilizzo del machine learning</i>	29
2.2 DEEP LEARNING	29
2.3 RETI NEURALI	30
2.3.1 <i>Architetture principali per l'elaborazione di immagini</i>	30

2.3.2 Convolutional Neural Networks (CNN).....	30
2.4 ATTUALI APPLICAZIONI DEL MACHINE LEARNING IN ASTROFOTOGRAFIA.....	30
CAPITOLO 3 SUPER RESOLUTION	31
3.1 COS'È LA SUPER RESOLUTION.....	31
3.2 TECNICHE TRADIZIONALI VS APPROCCI BASATI SU DEEP LEARNING	31
3.3 MODELLI DI SUPER RESOLUTION: SRCNN, ESRGAN, EDSR, ALTRI ESEMPI.....	31
3.4 CASO SPERIMENTALE	31
3.4.1 <i>Descrizione del dataset</i>	31
3.4.2 <i>Preprocessing delle immagini astronomiche</i>	32
3.4.3 <i>Addestramento del modello</i>	32
3.4.4 <i>Valutazione dei risultati</i>	32
3.4.5 <i>Confronto con immagini non elaborate</i>	32
3.5 <i>Limiti e possibili sviluppi</i>	32
CONCLUSIONI	33
RIFERIMENTI BIBLIOGRAFICI E SITOGRAFICI.....	34

Indice delle figure

- Figura 1: Telescopio Celestron C14, Osservatorio Astronomico G.V. Schiaparelli. Fonte: fotografia dell'autore, 02/08/2025. 6
- Figura 2: Scala di Bortle. Fonte: <https://www.tensixphotography.com/eclipse-blog/frlju22fyq0drtkg3s9nt4jzzujene>, consultato il 13/08/2025. 9
- Figura 3: Astrofotografia e inquinamento luminoso: confronto tra le due immagini. Fonte: <https://www.primalucelab.it/blog/astrofotografia-ed-inquinamento-luminoso-astrophotography-and-light-pollution/>, consultato il 23/08/2025. 10
- Figura 4: Livello di inquinamento luminoso all'Osservatorio Schiaparelli di Varese. Fonte: <https://lightpollutionmap.app/it/?lat=45.878521&lng=8.898014&zoom=9>, consultato il 23/08/2025. 10
- Figura 5: Scala di Antoniadi. Fonte: <https://sky-route.ru/shkala-antoniadi/>, consultato il 23/09/2025. 11
- Figura 6: Scala di Pickering. Fonte: <https://www.cloudynights.com/topic/349405-pickerings-seeing-scale/>, consultato il 23/09/2025. 12
- Figura 7: Misurazione delle condizioni astronomiche a Varese il 23/09/2025 alle 16:00. Fonte: <https://jaglab.org/astro-forecast/>, consultato il 23/09/2025. 13
- Figura 8: Manifestazione della Coma. Fonte: [https://www.fotografarindigitale.com/cose-la-coma/23900](https://www.fotografareindigitale.com/cose-la-coma/23900), consultato il 24/09/25 18
- Figura 9: Deformazioni geometriche causate dalla distorsione. Fonte: [https://it.wikipedia.org/wiki/Aberrazione_\(ottica\)](https://it.wikipedia.org/wiki/Aberrazione_(ottica)), consultato il 24/09/25 19

INTRODUZIONE

[Introduzione all'utilizzo dell'intelligenza artificiale in età contemporanea]

Gli ultimi anni hanno visto un sempre più crescente utilizzo dell'intelligenza artificiale, arrivando a essere applicata in diversi campi industriali, accademici, fino ad entrare nella quotidianità delle persone. Nonostante le sue potenzialità, l'intelligenza artificiale presenta ancora diverse lacune, le quali hanno portato all'apertura di diversi dibattiti riguardo il suo impiego in diversi settori.

[Introduzione all'astrofotografia]

L'astronomia è una disciplina in cui la correttezza e l'integrità dei dati sono di fondamentale importanza e, nonostante abbia contribuito a rivoluzionare questo campo, se si considera in particolare l'astrofotografia, l'introduzione dell'intelligenza artificiale è ancora oggetto di dibattito a causa della possibilità non remota dell'introduzione di dati falsati durante il processo di elaborazione delle immagini.

[Introduzione al machine learning]

[Introduzione al progetto con citazioni a collaborazioni esterne]

Il seguente elaborato andrà ad illustrare il procedimento di analisi ed elaborazione delle immagini nell'astrofotografia e come l'introduzione di modelli di deep learning potrebbe migliorare tale processo. Le immagini ottenute da osservazioni astronomiche sono soggette a limitazioni e difetti dovuti all'ambiente nel quale vengono acquisite.

La super-resolution si propone come tecnica di ricostruzione e miglioramento immagini a partire dall'immagine degradata, permettendo un'analisi più efficace e una migliore interpretazione dei dati.

CAPITOLO 1

ASTROFOTOGRAFIA

Introdotta per la prima volta nel 1850, da George P. Bond¹, l'applicazione della fotografia in campo astronomico si è dimostrata rivoluzionaria per lo sviluppo dell'astronomia. La nascita dell'astrofotografia ha permesso di raggiungere nuovi livelli nello studio delle stelle e dello spazio che circonda il pianeta Terra arrivando fino a poter osservare ciò che si nasconde nello spazio profondo.

L'astrofotografia si ripromette di raggiungere scopi ben più ambiziosi della fotografia classica. I soggetti principali dell'obiettivo di un astrofotografo richiedono una preparazione più complessa, in quanto la luminosità limitata, la distanza e l'atmosfera sono solo alcuni degli ostacoli contro cui la camera deve scontrarsi.

1.1 Attrezzatura tecnica

Come anticipato da Daniele Gasparri, “La madre di tutte le difficoltà, [...], è data dal fatto che tutti i soggetti astronomici, a parte la Luna, il Sole e qualche pianeta, sono milioni di volte più deboli di qualsiasi scena diurna.”²

L'attrezzatura utilizzata non deve quindi solamente riuscire a catturare i dettagli del soggetto desiderato nella loro pienezza, ma deve riuscire a superare i limiti di luce, spazio e atmosfera a cui le sole camere fotografiche vanno incontro, utilizzando

strumenti specifici dell’astronomia, come il telescopio, e correttori appositi per riuscire a correggere quei seppur piccoli difetti che potrebbero incidere in modo non indifferente sull’immagine finale.

Gli strumenti tipici utilizzati per una sessione di astrofotografia variano a seconda del soggetto che si desidera catturare, per la fotografia dello spazio profondo di nebulose e galassie vengono utilizzati principalmente³:

- Telescopio di guida
- Camera di guida
- Telescopio rifrattore, riflettore o catadiottrico
- Fotocamera Reflex o sensore astrophotografico a colori o monocromatica
- Montatura equatoriale motorizzata

Il **telescopio di guida** e la **camera di guida** compongono il *sistema di guida* che permette di *inseguire* gli oggetti celesti, tenendo il telescopio principale puntato sul soggetto, necessario in quanto, a causa delle lunghe pose e del movimento dell’asse terrestre, le stelle puntiformi potrebbero risultare mosse o come strisce senza di esso. In astrofotografia, le pose di scatto richiedono tempi più lunghi per poter catturare la debole luce dei soggetti desiderati, partendo da pose minime di qualche minuto fino arrivare a diverse ore o tutto l’arco di ore notturne.

In Astronomia, esistono diversi tipi di telescopi, ognuno dei quali presenta caratteristiche differenti sia nella struttura sia nell’immagine che riescono a catturare. Nella fotografia astronomica, la scelta del tipo del telescopio dipende dal soggetto che si desidera catturare.

I **telescopi rifrattori** sono caratterizzati da nitidezza e contrasto, sono indicati per l’astrofotografia del *profondo cielo a medio-largo campo* siccome hanno una lunghezza focale¹ ridotta di circa 400-1000mm.

¹ la distanza espressa in mm tra l’obiettivo del telescopio ed il suo punto focale dove l’immagine che viaggia con luce che si ricomponne nel punto in cui si focalizza, cioè dove l’immagine non è impastata ma visibile e definita.

I **telescopi riflettori** utilizzano specchi che permettono loro di avere una lunghezza focale più ampia, circa 1000-2000mm, ottenendo una maggiore capacità di raccogliere la luce dei soggetti e rendendoli quindi particolarmente adatti a catturare oggetti distanti e poco luminosi.

Infine, i **telescopi catadiottrici** sono ibridi che utilizzano specchi e lenti che possiedono lunghezze focali di grandi dimensioni a discapito di altrettanto grande rapporto focale², rendendoli più adatti all'astrofotografia planetaria.³

La **fotocamera** è fondamentale tanto quanto il telescopio, senza la quale non sarebbe possibile la cattura dell'immagine ma ci si limiterebbe alla semplice osservazione. La fotocamera o la camera astrofotografica è necessaria per catturare il maggior numero di fotoni possibili. È possibile utilizzare, soprattutto consigliato per i principianti, fotocamere più tradizionali come le *Reflex* o le *mirroless*, più semplici da usare e versatili, sebbene non siano particolarmente adatte all'uso in astrofotografia a causa di alcune caratteristiche come la mancanza di un sistema di raffreddamento per eliminare il rumore termico ed elettronico o la presenza di un sistema anti-IR che non favorisce la cattura dei dettagli di soggetti come nebulose e galassie. Per fronteggiare queste mancanze sono state appositamente progettati i sensori astrofotografici, anche detti *camere astrofotografiche CCD e CMOS*, a colori o monocromatici, offrono un'elevata sensibilità alla luce e una migliore gestione del rumore rispetto alle fotocamere tradizionali.

² il rapporto tra lunghezza focale del telescopio (F) ed il suo diametro (D).

Infine, la **montatura equatoriale motorizzata** è il sostegno di un telescopio che consente il movimento manuale o motorizzato, permettendo di *inseguire* il movimento degli oggetti celesti ruotando insieme alla rotazione terrestre.

Considerando come esempio un sistema di astrofotografia amatoriale, il quale si presenta con una composizione leggermente differente da quella descritta precedentemente:

- Telescopio Celestron C14 con correttore di coma
- Focagliatore
- Sistema di filtri automatico
- Sensore astrofotografico CCD monocromatico
- Montatura equatoriale a due motori



Figura 1: Telescopio Celestron C14, Osservatorio Astronomico G.V. Schiaparelli. Fonte: fotografia dell'autore, 02/08/2025.

Il telescopio **Celestron C14** rientra nella famiglia dei telescopi *Schmidt-Cassegrain* che combinano il cammino ottico di un riflettore Cassegrain con una lastra correttrice di Schmidt per correggere le aberrazioni ottiche.

Il **focagliatore** serve a facilitare la messa a fuoco dell'immagine. Può essere manuale o elettrico e automatico. È indispensabile al fine di mantenere sempre a fuoco l'immagine, in quanto la posizione del piano focale rispetto all'obiettivo può variare durante le osservazioni a causa di fenomeni come la dilatazione termica.⁴

La **sistema di filtri automatico**, inserita tra il sensore CCD e il focheggiatore, permette l'applicazione automatica di filtri ottici, alcuni dei quali sono:

- Filtri RGB, utilizzati con sensori monocromatici per ricostruire i colori delle immagini;
- Filtri a banda larga, permettono il passaggio di gran parte dello spettro andando a escludere solamente precise frequenze, rendendoli adatti alla fotografia di oggetti di luce più debole;
- Filtri a banda stretta, permettono il passaggio solo di una piccola parte dello stretto, escludendo fonti di luce diverse dal soggetto desiderato.⁵

Il **sensore astrophotografico CCD**, il quale permette di acquisire singolarmente lunghezze d'onda specifiche mantenendo un'alta risoluzione dell'immagine.

La **montatura motorizzata** utilizzata dall'Osservatorio Schiaparelli è inclinata in modo tale da essere parallelo all'*equatore celeste*³, seguendo il movimento della terra durante la rotazione, aumentando la precisione di inseguimento.⁴ I due motori presenti, il motore in asse RA e il motore in asse DEC, garantiscono un tracciamento continuo e un aggiustamento dinamico e preciso per la fotografia a lunga posa.

1.2 Acquisizione iniziale delle immagini

L'acquisizione di un'immagine astronomica richiede una preparazione più complessa per poter acquisire l'immagine del soggetto desiderato. I segnali luminosi emessi dai corpi celesti sono estremamente più deboli e facilmente influenzabili dall'atmosfera terrestre, rendendo le condizioni ambientali uno dei fattori chiave per la qualità delle riprese; come anche i limiti dell'attrezzatura utilizzata, come le aberrazioni ottiche e l'utilizzo di sensori con una sensibilità inadeguata; il movimento

³ Prolungamento dell'equatore terrestre sulla volta celeste.

⁴ Intervista personale condotta dall'autore a Luca Ghirotto, volontario dell'Osservatorio Astronomico G.V. Schiaparelli di Varese, il 2 agosto 2025.

degli oggetti che richiede l'utilizzo di riprese multiple per la riduzione del rumore e sistemi di inseguimento per le esposizioni più lunghe.

1.2.1 Condizioni ambientali

L'astrofotografia permette di raggiungere risultati impressionanti in condizioni ideali. Per ottenere tali condizioni per la fotografia del cielo notturno, è necessario tenere conto di alcuni fattori ambientali, come l'inquinamento luminoso e le condizioni meteorologiche, e tecnici, come le aberrazioni ottiche o difetti nell'attrezzatura, per garantire un esito positivo nell'acquisizione ma anche nella successiva elaborazione.⁶

L'inquinamento luminoso è il primo ostacolo che un astrofotografo deve affrontare per ottenere fotografie del cielo notturno. A differenza del rumore, che è trattabile tramite la fase di calibrazione, l'inquinamento luminoso è più difficile da rimuovere, si mescola con il segnale del soggetto della fotografia, saturando il sensore e riducendo la sua capacità di raccogliere il segnale⁷.

La qualità di una fotografia astronomica dipende in modo indissolubile dalla qualità del cielo, portando necessariamente alla creazione di diversi metodi per la misurazione e classificazione del cielo e del suo inquinamento luminoso, come la scala di Bortle⁸ o lo Sky Quality Meter (SQM).

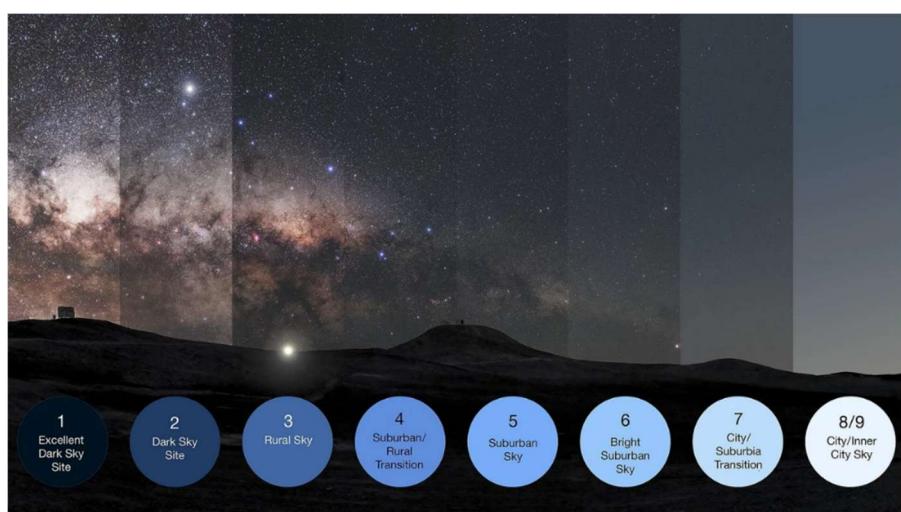
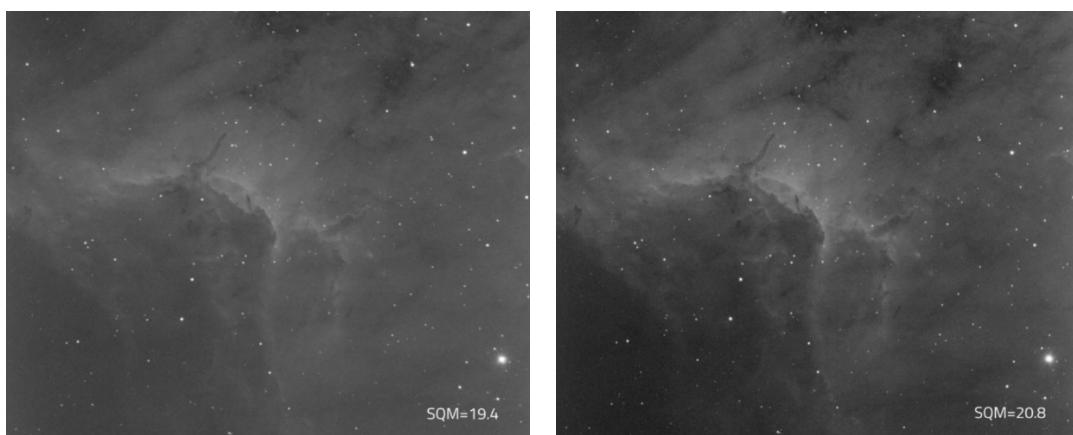


Figura 2: Scala di Bortle. Fonte: <https://www.tensixphotography.com/eclipse-blog/frlju22fyq0drtkg3s9nt4jzzujene>, consultato il 13/08/2025.

La **Scala di Bortle** è un metodo di classificazione composto da nove classi, in cui la classe uno presenta le condizioni di maggior oscurità verificabile, la luminosità aumenta fino ad arrivare alla classe nove, la quale indica il cielo dei grandi centri urbani dove è difficilmente possibile distinguere anche le stelle più luminose.

Lo **Sky Quality Meter** è uno strumento che utilizza un sensore CCD per misurare in tempo reale la luminosità del cielo nelle ore notturne, calcolando la magnitudine⁵ per arco secondo quadrato, ovvero un quadrato di cielo con un lato pari ad un arco secondo di grado.⁹ Il valore della magnitudine è inversamente proporzionale alla luminosità del cielo, maggiore è la magnitudine, minore è la luminosità presente.

Un esperimento effettuato da *PrimaLuce Lab* nel 2018¹⁰, evidenzia gli effetti dell'inquinamento luminoso nell'acquisizione delle immagini: sono state effettuate due acquisizioni della *nebulosa Pellicano (IC5070)* nella *costellazione del Cigno* in due ambienti differenti. Il primo luogo a basso inquinamento luminoso, sulle Prealpi a 700m sul livello del mare, con un valore dell'SQM di 20.8. Il secondo luogo, in pianura, presentava un valore dell'SQM DI 19.4, mostrando la presenza di maggiore inquinamento luminoso.



⁵ Unità di misura che indica la luminosità dei corpi celesti.

Figura 3: Astrofotografia e inquinamento luminoso: confronto tra le due immagini. Fonte: <https://www.primalucelab.it/blog/astrofotografia-ed-inquinamento-luminoso-astrophotography-and-light-pollution/>, consultato il 23/08/2025.

La sovrapposizione delle due immagini ha mostrato una migliore definizione dei contorni e nitidezza dei dettagli nell'immagine con un valore migliore di SQM.

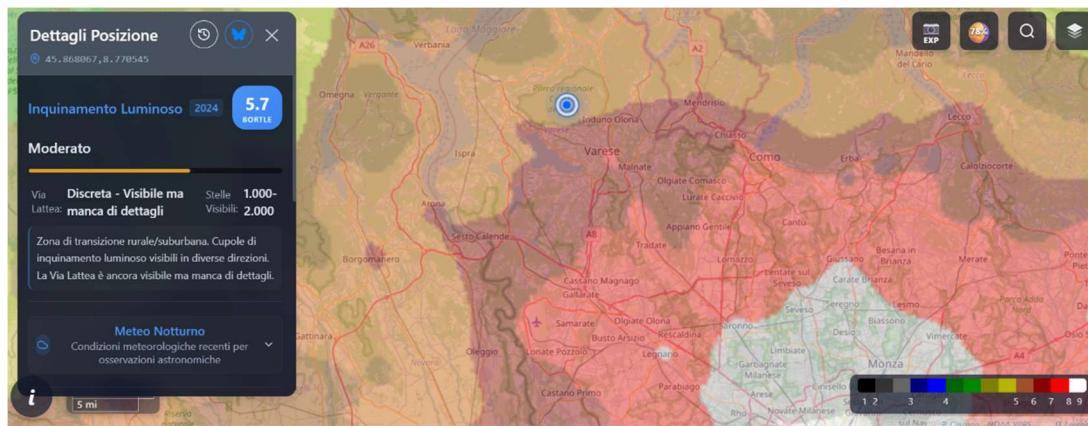


Figura 4: Livello di inquinamento luminoso all'Osservatorio Schiaparelli di Varese. Fonte: <https://lightpollutionmap.app/it/?lat=45.878521&lng=8.898014&zoom=9>, consultato il 23/08/2025.

È possibile visualizzare mappe della distribuzione dell'inquinamento luminoso attraverso la consultazione di mappe interattive che utilizzano dati satellitari per classificare la luminosità del cielo attraverso i colori, dal nero al bianco, che indicano i diversi livelli di inquinamento.

Un ulteriore ostacolo proveniente dall'ambiente esterno sono le **condizioni meteorologiche** da cui l'astrofotografia dipende strettamente, in quanto la limpidezza del cielo e le sue condizioni atmosferiche sono fondamentali per determinare la qualità dell'acquisizione.¹¹

La presenza di foschia, nebbia e la formazione di nuvole comportano una riduzione della *radiazione elettromagnetica* proveniente dai corpi celesti, diminuendo il contrasto e la luminosità apparente su cui si basano le acquisizioni astrofotografiche, limitando in modo importante l'esito di ogni acquisizione.

Le precipitazioni meteorologiche introducono interferenze nel processo di acquisizione, in quanto la presenza di acqua nell’atmosfera altera il segnale ricevuto dal sensore, rendendo impossibile la cattura del soggetto.²

La presenza di *turbolenze atmosferiche*, con spostamenti di grandi masse d’aria di diverse temperature influenza ulteriormente la qualità dell’acquisizione, causando distorsioni delle immagini che cambiano rapidamente, impossibilitando il processo di acquisizione multipla utilizzato spesso in campo astronomico.

Sia l’inquinamento luminoso sia le condizioni meteorologiche possono essere racchiusi nel concetto di “**Seeing**”, utilizzato in astronomia per indicare le condizioni del cielo osservato, descrivendo quanto l’atmosfera terrestre possa influenzare l’immagine a causa delle turbolenze atmosferiche o della temperatura.¹²

Viene influenzato dalle condizioni meteo, umidità, temperatura e dalla posizione geografica e la sua altitudine.

La valutazione del Seeing avviene attraverso l’utilizzo di due scale di misurazione.

¹³

La **scala di Antoniadi**, utilizzata nell’osservazione planetaria, utilizza una suddivisione da I a V dove I indica il seeing ideale:

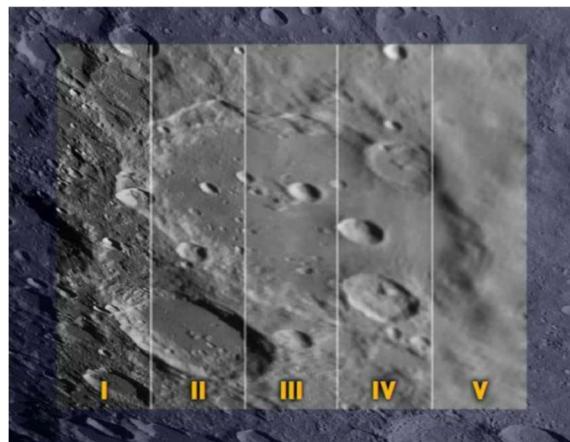


Figura 5: Scala di Antoniadi. Fonte: <https://sky-route.ru/shkala-antoniadi/>, consultato il 23/09/2025.

- I. Visibilità perfetta, assenza di tremolii
- II. Leggeri tremolii con momenti stabili che durano anche alcuni secondi.

-
- III. Visione media, tremolii di media durata
 - IV. Visibilità scarsa, presenza di lunghi tremolii nell'immagine
 - V. Visibilità pessima, vibrazioni continue

La **scala di Pickering**, utilizzata nell'osservazione del profondo cielo, suddivisa in livelli da 1 a 10, più rigida della scala di Antoniadi, si basa sull'immagine di diffrazione delle stelle:

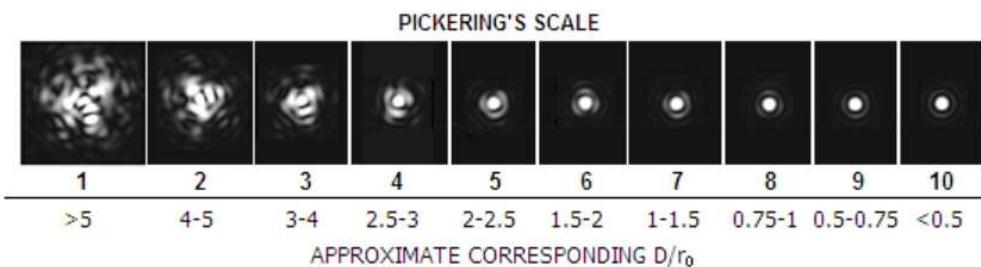


Figura 6: Scala di Pickering. Fonte: <https://www.cloudynights.com/topic/349405-pickeringseeing-scale/>, consultato il 23/09/2025.

- 1. Immagine pessima, i dischi di diffrazione sono impastati e non definiti.
- 2. Immagine molto cattiva, il disco di diffrazione resta molto impastato.
- 3. Immagine cattiva, si iniziano a intravedere i dischi di diffrazione.
- 4. Immagine appena sufficiente, i dischi iniziano a essere visibili a tratti.
- 5. Immagine discreta, visibili i dischi di diffrazione con una certa continuità.
- 6. Immagine buona, i dischi di diffrazione sono ben visibili, anche se vibrano.
- 7. Immagine molto buona, dischi visibili con una certa continuità.
- 8. Immagine ottima, si distinguono chiaramente tutti i dischi di diffrazione.
- 9. Immagine quasi perfetta, ma gli anelli esterni vibrano leggermente.
- 10. Immagine perfetta, gli anelli di diffrazione sono nitidi e molto ben visibili.

Numerose pagine web mettono a disposizione tool per la misurazione del seeing astronomico in previsione e in tempo reale. Ad esempio, lo strumento di misurazione delle condizioni astronomiche messo a disposizione all'URL <https://jaglab.org/astro-forecast/> permette di visualizzare dati come la copertura delle nuvole, la velocità del

vento, la temperatura e il seeing in base alle coordinate geografiche e all'orario inserito.

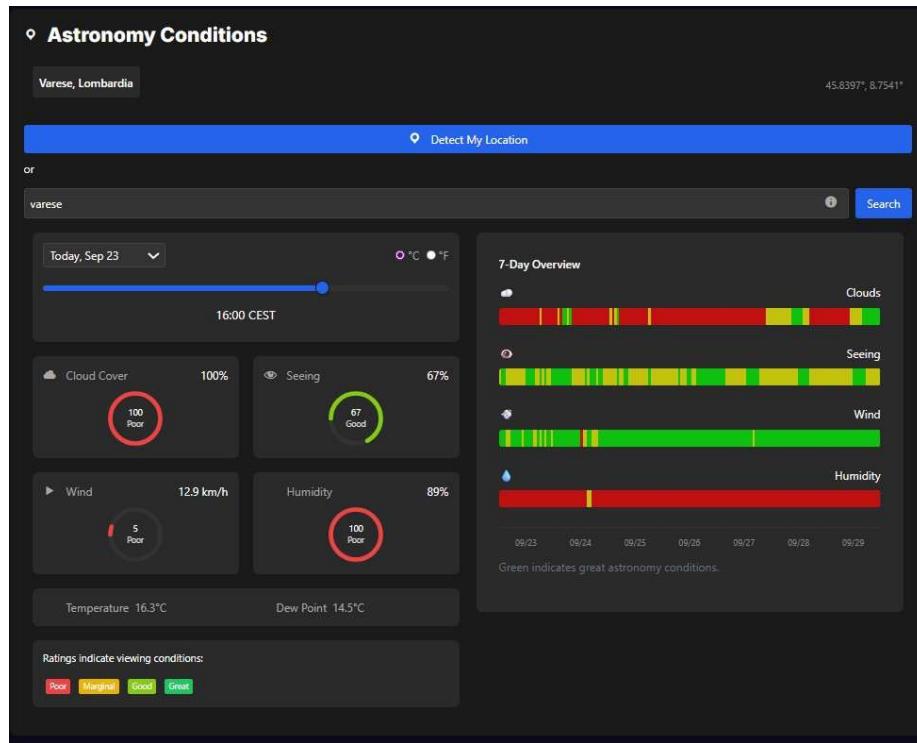


Figura 7: Misurazione delle condizioni astronomiche a Varese il 23/09/2025 alle 16:00. Fonte: <https://jaglab.org/astro-forecast/>, consultato il 23/09/2025.

L'utilizzo di scale di misurazioni a colori rende la visione dei dati intuitiva anche per gli utenti meno esperti, favorendo la comprensione delle condizioni astronomiche.

1.2.2 Metodi di acquisizione

Esistono diversi metodi di un'immagine astronomica, ogni oggetto celeste ha la modalità di acquisizione più appropriata per essere catturato, ognuna le proprie caratteristiche, vantaggi e svantaggi.

Long Exposure

Le lunghe esposizioni mantengono l'otturatore della fotocamera aperto per lunghi periodi di tempo, da pochi minuti a diverse ore. Questa tecnica permette di raccogliere

una maggiore quantità di luce, riuscendo a catturare un maggior livello di dettaglio anche dei corpi celesti più deboli, rivelando strutture di galassie e nebulose difficilmente osservabili utilizzando altre tecniche, rendendola la tecnica più adatta all'osservazione di oggetti dello spazio profondo.¹⁴

Utilizzando esposizioni più lunghe si semplifica l'elaborazione successiva delle immagini grazie alla grande quantità di dettagli già presenti nel singolo fotogramma, richiedendo quindi l'utilizzo di un numero inferiore di fotogrammi e ottimizzando il tempo e le risorse a disposizione.

Tuttavia, sono presenti diversi svantaggi. Nelle lunghe esposizioni c'è la possibilità di oggetti esterni, come satelliti e aerei che possono transitare davanti l'obiettivo durante l'esposizione, creando disturbi nello scatto nascondendo informazioni possibilmente rilevanti. Inoltre, l'inseguimento terrestre è un aspetto fondamentale in questo tipo di tecnica, le lunghe esposizioni richiedono un sistema di inseguimento e autoguida, in quanto se l'obiettivo non seguisse il movimento dell'asse terrestre non si otterrebbe un'immagine di un oggetto nitida di un oggetto apparentemente fermo ma il risultato sarebbe una cattura in cui il soggetto risulterebbe allungato in una curva, evidenziato il movimento del cielo notturno.

Short exposure stacking

Nelle esposizioni brevi si scattano consecutive numerose fotografie di breve durata, da frazioni di secondo a pochi minuti, combinandole successivamente per produrre la fotografia finale. Si riduce quindi il rischio di introdurre oggetti esterni come aerei e satelliti, scartando o correggendo preventivamente i fotogrammi in cui potrebbero essere presenti questi oggetti o con altri tipi di difetti.¹⁵

SNR –Rapporto segnale/rumore

Le esposizioni brevi limitano la quantità di rumore generato in un singolo fotogramma, ma raccolgono una minore quantità di luce e in caso di oggetti poco luminosi, il rumore può sovrastare la luce catturata, per questo il **rapporto**

segnalet/rumore è di fondamentale importanza nell'astrofotografia. Il SNR misura la quantità di segnale che si distingue dal rumore di fondo, più è alto il valore di SNR più sarà nitida e dettagliata l'immagine.¹⁶

Stacking

Attraverso l'utilizzo delle esposizioni brevi è possibile implementare la tecnica dello **Stacking** che unisce diversi scatti dello stesso oggetto, eseguendo una media del rumore presente ed applicare una riduzione del rumore e aumentare il livello di dettaglio.¹⁷

Multiple Frames - Lucky imaging

Il **Lucky imaging** è una tecnica utilizzata limitare gli effetti delle turbolenze atmosferiche¹⁸, consiste nel registrare centinaia o migliaia di immagini dello stesso oggetto in intervalli di tempo molto brevi, misurabili in millisecondi. Utilizzando questa tecnica si punta a utilizzare solo un ridotto numero delle immagini ottenute che presentano un seeing stabile, eseguirne la media e ottenere l'immagine finale.¹⁹

Narrowband imaging

Il narrowband imaging o imaging a banda stretta è una tecnica che permette di isolare e catturare solo determinate lunghezze d'onda attraverso l'utilizzo di determinati filtri a banda stretta.²⁰

L'imaging a banda stretta permette di rilevare maggiori dettagli e di catturare immagini da aree geografiche in cui è presente un maggior livello di inquinamento luminoso, permettendo inoltre di ridurre al minimo la dimensione delle stelle catturate, riducendo anche l'impatto nel campo visivo favorendo l'elaborazione e permettendo di concentrarsi sulla struttura della nebulosa.

È possibile isolare la luce prodotta da determinati tipi di gas presenti nello spazio profondo, ottenendo un maggior numero di informazione sulle composizioni chimiche e il movimento degli elementi nelle nebulose²¹, per questo motivo è una tecnica utilizzata anche nel campo della ricerca, oltre a quello dell'astrofotografia.

Filtri a banda stretta

A differenza dell'imaging a colori reali, che utilizza filtri RGB a banda larga, i filtri a banda stretta sono progettati per permettere solo a una piccola parte della banda delle lunghezze d'onda attorno a specifici elementi: Ha, SII, OIII.

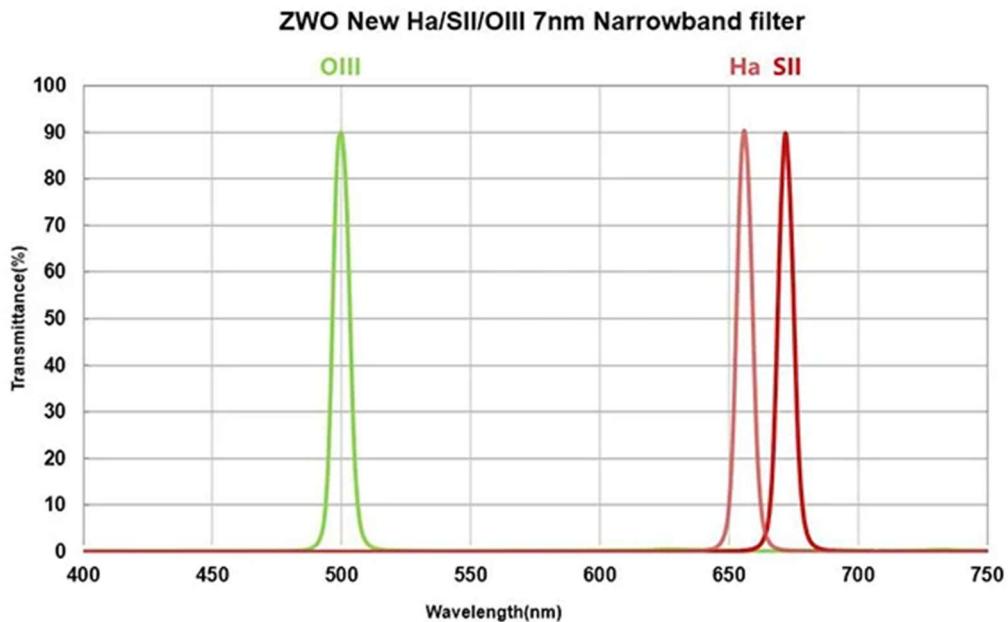


Figura 8: Grafico di trasmissione dei filtri a banda stretta di ZWO ASI Astronomy Cameras. Fonte: <https://astrobackyard.com/narrowband-imaging/>, consultato il 29/09/2025.

La banda passante determina la quantità dello spettro che il filtro permette di passare, misurata in nanometri.

1.2.3 Sistemi di inseguimento

Il movimento dell'asse terrestre fa muovere i corpi celesti di $\frac{1}{4}$ di grado al minuto, questo ha reso necessario l'utilizzo di montature equatoriali motorizzate e astroinseguitori nell'astrofotografia, rendendoli degli strumenti fondamentali per ottenere immagini nitide e di qualità.²²

Le montature equatoriali motorizzate compensano la rotazione permettendo di inseguire in modo preciso gli oggetti celesti. A ogni montatura corrisponde la propria

capacità di carico, di cui è necessario tenere conto per la compatibilità con il telescopio, oltre alla compatibilità software per l'inseguimento automatico.²³

Gli astroinseguitori sono composti da una montatura equatoriale motorizzata progettata per seguire il movimento delle stelle, hanno una capacità di carico inferiore ma una maggiore portabilità e facilità d'uso, adatti all'astrofotografia attraverso l'uso di una fotocamera o un teleobiettivo, per sessioni in movimento, ma sono combinabili anche con i telescopi.²⁴

1.2.4 Difetti strutturali

L'astrofotografia permette di raggiungere risultati impressionanti in condizioni ideali. Per ottenere tali condizioni per la fotografia del cielo notturno, è necessario tenere conto di alcuni fattori ambientali, come l'inquinamento luminoso e le condizioni meteorologiche, e tecnici, come le aberrazioni ottiche o difetti nell'attrezzatura, per garantire un esito positivo nell'acquisizione ma anche nella successiva elaborazione.²⁵

[Introduzione ai difetti dell'attrezzatura]

Le **aberrazioni ottiche** vengono definite, in ambito strumentale astronomico, come difetti del sistema ottico che impediscono allo strumento di soddisfare determinati requisiti di qualità, quali nitidezza dell'immagine, corrispondenza tra i punti dell'immagine e i punti dell'oggetto e l'assenza di aberrazione cromatica²⁶. Anche in presenza di lenti otticamente perfette, possono manifestarsi aberrazioni ottiche, in quanto un fascio di luce non monocromatico che attraversa il sistema ottico, crea sempre percorsi diversi che distorcono l'immagine finale compromettendone la qualità. Si suddividono principalmente in due macrocategorie:

- Aberrazioni assiali – presenti sull'asse ottico principale, come le aberrazioni sferiche e aberrazioni cromatiche;
- Aberrazioni extra-assiali – presenti nelle aree periferiche del campo visivo, come coma, astigmatismo, distorsione e curvatura del campo.

Le *aberrazioni sferiche* si verificano quando i raggi di luce marginali provenienti da una sorgente monocromatica, non convergono nello stesso punto ma si distribuiscono nel suo intorno, causando una perdita di nitidezza e creando un'immagine sfocata. Le aberrazioni sferiche sono tra le più comuni aberrazioni presenti in astrofotografia, il *Telescopio Spaziale Hubble* (HST) presentò, dopo il lancio dell'Aprile 1990, problemi di aberrazione sferica dovuti a un errore di assemblaggio di un componente dello specchio primario, corretto solo successivamente durante la missione del dicembre 1993.²⁷

Le *aberrazioni cromatiche* sono dovute a una caratteristica intrinseca dei sistemi ottici che comporta diverse distanze focali per ciascun componente spettrale, causando la manifestazione di aloni intorno agli oggetti astronomici.

Una delle aberrazioni extra-assiali su cui è necessario mostrare maggiore attenzione durante l'osservazione del cielo profondo è l'*aberrazione comatica*²⁸ o *coma*, che causa una deformazione delle stelle puntiformi in forme allungate, dando loro il caratteristico aspetto *a cometa* da cui prende il nome.²⁹

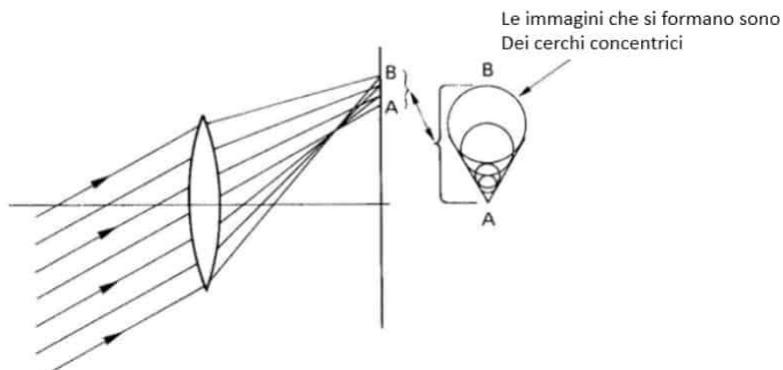


Figura 9: Manifestazione della Coma. Fonte: <https://www.fotografareindigitale.com/cose-la-coma/23900>, consultato il 24/09/25

Il Coma è una aberrazione comune nelle lenti fotografiche e dei telescopi, è facilmente individuabile osservando come le stelle che appaiono puntiformi al centro dell'immagine tendano ad assumere una forma allungata lungo i bordi. A differenza dell'aberrazione cromatica, il coma è un'aberrazione che si manifesta in fase di acquisizione e quindi non removibile in fase di elaborazione, danneggiando l'immagine in modo permanente. Si può utilizzare un obiettivo con migliori

caratteristiche di prestazione del coma oppure ridurre l'apertura dell'obiettivo permette di bloccare i raggi luminosi provenienti dai bordi esterni delle lenti, diminuendo l'aberrazione comatica.³⁰

L'*astigmatismo*, in astronomia, si manifesta nella deformazione delle stelle puntiformi in segmenti allungati orientati in modo differente in base alla posizione del campo visivo, compromettendo le misurazioni in astrometria e fotometria di precisione.

Infine, la *curvatura del campo* impedisce la messa a fuoco dell'immagine intera, rendendo impossibile ottenere simultaneamente un'immagine nitida sia al centro sia ai bordi del campo visivo, mentre la *distorsione* altera la geometria degli oggetti.

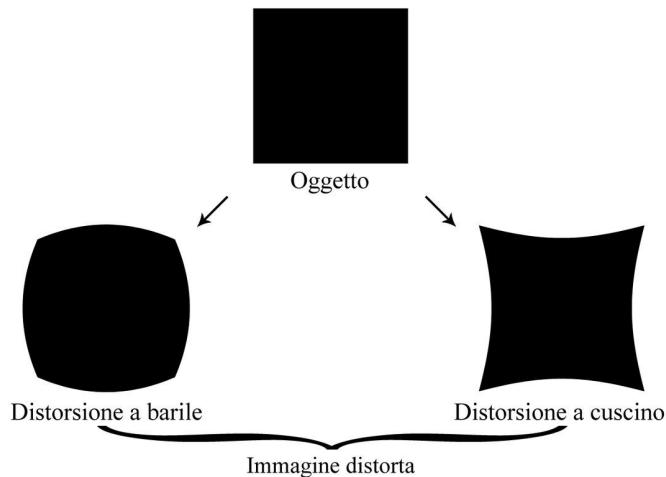


Figura 10: Deformazioni geometriche causate dalla distorsione. Fonte:
[https://it.wikipedia.org/wiki/Aberrazione_\(ottica\)](https://it.wikipedia.org/wiki/Aberrazione_(ottica)), consultato il 24/09/25

La *distorsione a barile* è un tipo di distorsione che si manifesta in presenza di lunghezze focali corte, dove l'immagine tende a gonfiarsi e arrotondarsi, è particolarmente problematica nei sistemi ottici grandangolari delle riprese panoramiche. Invece, la *distorsione a cuscino* è meno comune, si manifesta in presenza di lunghezze focali lunghe, dove l'ingrandimento aumenta ai bordi dell'immagine.

Entrambe le aberrazioni sono strettamente collegate alla lunghezza focale, quanto maggiore è la lunghezza focale, tanto maggiore sarà l'effetto dell'aberrazione.³¹

Le aberrazioni sono un fattore limitante per ottenere un buon livello di qualità nelle immagini astronomiche. La correzione attraverso l'utilizzo di sistemi ottici appropriati è un requisito fondamentale per ottenere una buona immagine finale.

Un'altra difficoltà tecnica che si deve affrontare nel contesto di un'osservazione astronomica è la **collimazione tra specchi e lenti**. La collimazione solitamente avviene in fabbrica e questo rende difficilmente correggibile in caso di difetti. I comuni obiettivi a lente sono corretti per il coma, il disallineamento tra l'asse ottico dell'obiettivo e quello del tubo si presenta come un astigmatismo a centro campo. Per controllare lo stato dell'allineamento è necessario controllare i riflessi di un raggio di luce sulle superfici dell'obiettivo, rimanendo comunque difficilmente applicabile nelle lenti spaziate in olio e con quindi riflessi molto deboli.³²

Infine, i **difetti di torsione** sono deformazioni della struttura del telescopio che compromettono la stabilità dello strumento durante gli inseguimenti astronomici, introducendo perdite di nitidezza nelle immagini e stelle di forma allungata durante le lunghe esposizioni.

1.3 Processo di elaborazione delle immagini

[Registrazione Luca Ghirotto]
[Dimostrazione Michele Calabrò]

1.3.1 Fase 1: acquisizione dal telescopio

...

1.3.2 Fase 2: correzione dei difetti

Fase di calibrazione

Averaging

Dark frame

Bias frame

Flat frame

https://affinity.help/photo2/it.lproj/index.html?page=pages/Astrophotography/astro_about.html&title=Informazioni%20sullo%20stacking%20per%20l%E2%80%99astrofotografia

1.3.3 Fase 3: i colori

Filtri RGB <https://astrobackyard.com/narrowband-imaging/>

Filtri narrow band <https://astrobackyard.com/narrowband-imaging/>

1.3.4 Immagine elaborata

...

CAPITOLO 2

MACHINE LEARNING

Negli ultimi anni, l'utilizzo dell'intelligenza artificiale si sta velocemente espandendo in diversi settori, finendo per arrivare anche nella vita quotidiana delle persone, e al cui centro di questa evoluzione c'è il machine learning, un modello che introduce nuovi metodi con cui le macchine possono apprendere in autonomia e risolvere problemi più complessi.

“Il machine learning (ML) è una branca dell'intelligenza artificiale (AI) che si propone di consentire a computer e macchine di imitare il modo in cui gli esseri umani apprendono, di eseguire compiti in modo autonomo e di migliorare le proprie prestazioni e la propria precisione attraverso l'esperienza e l'esposizione a una maggiore quantità di dati.”³³

Il machine learning fu un passo fondamentale nella storia dell'intelligenza artificiale che ha permesso lo sviluppo di algoritmi di apprendimento automatico per migliorare il comportamento della macchina e consentire agli algoritmi di imparare dai propri errori, aspetti fondamentali per realizzare sistemi intelligenti.³⁴

Uno dei settori emergenti dell'intelligenza artificiale è quello di elaborazione delle immagini, per il miglioramento e la correzione di difetti all'interno delle immagini iniziali.

2.1 Introduzione al Machine Learning

Il principale passo avanti nella storia dell'intelligenza artificiale è stato fatto con l'introduzione del machine learning, inteso come algoritmi specifici che permettono alle macchine di agire e prendere decisioni, commettendo errori e imparando da essi, imitando il comportamento umano. Nel machine learning, quindi, le macchine sono in grado di imparare a eseguire azioni anche mai programmate tra quelle possibili, grazie anche alle ricerche sulla teoria computazionale dell'apprendimento e il riconoscimento dei pattern.³⁵

Questo è stato anche reso possibile dall'introduzione di reti neurali artificiali che, proprio come quelle biologiche, sono adattive, permettendo loro di variare la propria struttura adattandola alle necessità richieste. Dal punto di vista matematico, una rete neurale può essere definita come una funzione composta, ossia dipendente da altre funzioni a loro volta definibili in maniera differente a seconda di ulteriori funzioni dalle quali esse dipendono. Questo significa che nulla, all'interno di una rete neurale, può essere lasciato al caso: ogni azione del sistema intelligente sarà sempre il risultato dell'elaborazione di calcoli volti a verificare i parametri e a definire le incognite che definiscono le funzioni stesse. 36

2.1.1 Apprendimento automatico

L'apprendimento automatico è strettamente legato al riconoscimento di pattern e alla teoria dell'apprendimento computazionale[5] ed esplora lo studio e la costruzione di algoritmi che possano apprendere da un insieme di dati e fare delle predizioni su questi,[6] costruendo in modo induttivo un modello basato su dei campioni.³⁷

Il processo di apprendimento automatico può essere diviso in tre parti principali:³⁸

1. Un processo decisionale: in generale, gli algoritmi del machine learning sono utilizzati per eseguire una previsione o una classificazione. In base ad alcuni dati di input, che possono essere etichettati o non etichettati, l'algoritmo produrrà una stima di un modello nei dati.

-
2. Una funzione di errore: una funzione di errore valuta la previsione del modello.
Se ci sono esempi noti, una funzione di errore può eseguire un confronto per valutare l'accuratezza del modello.
 3. Un processo di ottimizzazione del modello: se il modello può adattarsi meglio ai punti dati nel set di addestramento, i pesi vengono regolati per ridurre la discrepanza tra l'esempio noto e la stima del modello. L'algoritmo ripeterà questo processo iterativo di "valutazione e ottimizzazione", aggiornando autonomamente i pesi fino al raggiungimento di una soglia di accuratezza.

Un algoritmo che si basa sull'apprendimento automatico si aggiorna autonomamente, in base agli errori che commette modifica il 'peso' assegnato ai parametri, abbassando quelli che hanno portato a commettere l'errore e impedendo così che venga commesso lo stesso errore in futuro. In questo modo l'accuratezza migliora a ogni esecuzione, apprendendo autonomamente dall'analisi dei dati che lui stesso esegue. Tutto questo viene eseguito senza l'intervento umano, ogni iterazione viene gestita internamente dell'algoritmo, permettendo allo stesso di apprendere senza che sia stato specificamente programmato.³⁹

2.1.1.1 Tipologie di apprendimento

<https://www.intelligenzaartificiale.it/>

<https://ischoolonline.berkeley.edu/blog/what-is-machine-learning/>

https://it.wikipedia.org/wiki/Apprendimento_automatico

Esistono diversi modelli di apprendimento automatico che possono essere suddivisi in base alla quantità di intervento umano necessario per ciascuno di essi.

L'apprendimento supervisionato è basato sull'utilizzo di un dataset pre-etichettato per l'addestramento di algoritmi che classificano i dati o prevedono risultati in modo accurato. Via via che i dati di input vengono inseriti nel modello, il modello regola i suoi pesi fino a quando non è adattato in modo corretto. Questo avviene nell'ambito del processo di convalida incrociata per garantire che il modello

eviti l'overfitting o l'underfitting. L'apprendimento supervisionato aiuta le organizzazioni a risolvere una serie di problemi reali su larga scala, come la classificazione dello spam in una cartella separata dalla posta in arrivo. 40

Alcuni metodi usati nell'apprendimento supervisionato includono

- regressione lineare: Questo algoritmo viene utilizzato per prevedere valori numerici basandosi su una relazione lineare tra valori diversi. Ad esempio, questa tecnica potrebbe essere utilizzata per prevedere i prezzi delle case sulla base dei dati storici della zona.
- regressione logistica: Questo algoritmo di apprendimento supervisionato effettua previsioni per variabili di risposta categoriali, come le risposte "sì/no" alle domande. Può essere utilizzato per applicazioni come la classificazione dello spam e il controllo qualità in uno stabilimento produttivo.
- random forest: In una random forest, l'algoritmo di machine learning prevede un valore o una categoria combinando i risultati di una serie di decision tree.

L'Apprendimento non supervisionato, noto anche come machine learning non supervisionato, utilizza algoritmi di apprendimento automatico per analizzare e raggruppare dataset non etichettati (sottoinsiemi chiamati cluster). Questi algoritmi scoprono modelli nascosti o raggruppamenti di dati senza la necessità dell'intervento umano.

La capacità di apprendimento non supervisionato di scoprire somiglianze e differenze nelle informazioni lo rende ideale per l'analisi esplorativa dei dati, le strategie di cross-selling, la segmentazione dei clienti e il riconoscimento di immagini e modelli. Viene utilizzato anche per ridurre il numero di caratteristiche in un modello attraverso il processo di riduzione della dimensionalità. L'analisi dei componenti principali (PCA) e la scomposizione dei valori singolari (SVD) sono due approcci comuni. 41

Altri algoritmi utilizzati nell'apprendimento non supervisionato includono

- Il clustering è una tecnica di data mining che consente di raggruppare dati non etichettati in base alle loro somiglianze o differenze. Ad esempio, gli algoritmi

di clustering K-means assegnano punti dati simili a gruppi, dove il valore K rappresenta la dimensione del raggruppamento e la granularità. Questa tecnica è utile per la segmentazione del mercato, la compressione delle immagini e così via.[via https://www.ibm.com/think/topics/supervised-vs-unsupervised-learning](https://www.ibm.com/think/topics/supervised-vs-unsupervised-learning)

La principale differenza tra i due approcci è l'utilizzo di set di dati etichettati. In parole povere, l'apprendimento supervisionato utilizza dati di input e output etichettati, mentre un algoritmo di apprendimento non supervisionato no.

Nell'apprendimento supervisionato, l'algoritmo "apprende" dal set di dati di training, effettuando previsioni iterative sui dati e adattandoli per ottenere la risposta corretta. Sebbene i modelli di apprendimento supervisionato tendano a essere più accurati dei modelli di apprendimento non supervisionato, richiedono un intervento umano preventivo per etichettare i dati in modo appropriato. Ad esempio, un modello di apprendimento supervisionato può prevedere la durata del tragitto casa-lavoro in base all'ora del giorno, alle condizioni meteorologiche e così via. Ma prima, è necessario addestrarlo a riconoscere che il tempo piovoso prolunga il tempo di guida.

I modelli di apprendimento non supervisionato, al contrario, lavorano autonomamente per scoprire la struttura intrinseca dei dati non etichettati. Si noti che richiedono comunque un certo intervento umano per la convalida delle variabili di output. Ad esempio, un modello di apprendimento non supervisionato può identificare che gli acquirenti online spesso acquistano gruppi di prodotti contemporaneamente. Tuttavia, un analista di dati dovrebbe convalidare l'opportunità per un motore di raccomandazione di raggruppare i vestiti per bambini in un ordine di pannolini, purea di mele e bicchieri con beccuccio.

Altre differenze chiave

- Obiettivi: nell'apprendimento supervisionato, l'obiettivo è prevedere i risultati di nuovi dati. Si conosce in anticipo il tipo di risultati attesi. Con un algoritmo di apprendimento non supervisionato, l'obiettivo è ottenere informazioni da grandi volumi di nuovi dati. È l'apprendimento automatico stesso a determinare cosa è diverso o interessante dal set di dati.

-
- Applicazioni: i modelli di apprendimento supervisionato sono ideali per il rilevamento di spam, l'analisi del sentimento, le previsioni meteorologiche e le previsioni sui prezzi, tra le altre cose. Al contrario, l'apprendimento non supervisionato è ideale per il rilevamento di anomalie, i motori di raccomandazione, le customer personas e l'imaging medico.
 - Complessità: l'apprendimento supervisionato è un metodo semplice per l'apprendimento automatico, in genere calcolato utilizzando programmi come R o Python. Nell'apprendimento non supervisionato, sono necessari strumenti potenti per lavorare con grandi quantità di dati non classificati. I modelli di apprendimento non supervisionato sono computazionalmente complessi perché necessitano di un ampio set di addestramento per produrre i risultati desiderati.
 - Svantaggi: l'addestramento dei modelli di apprendimento supervisionato può richiedere molto tempo e le etichette per le variabili di input e output richiedono competenze specifiche. Al contempo, i metodi di apprendimento non supervisionato possono produrre risultati estremamente imprecisi, a meno che non si disponga di un intervento umano per convalidare le variabili di output.

Apprendimento supervisionato o non supervisionato: qual è la soluzione migliore per te?

La scelta dell'approccio più adatto alla tua situazione dipende da come i tuoi data scientist valutano la struttura e il volume dei tuoi dati, nonché il caso d'uso. Per prendere una decisione, assicurati di fare quanto segue:

- Valuta i tuoi dati di input: sono dati etichettati o non etichettati? Hai esperti che possono supportare l'etichettatura aggiuntiva?
- Definisci i tuoi obiettivi: hai un problema ricorrente e ben definito da risolvere? Oppure l'algoritmo dovrà prevedere nuovi problemi?
- Esamina le opzioni per gli algoritmi: esistono algoritmi con la stessa dimensionalità di cui hai bisogno (numero di feature, attributi o caratteristiche)? Possono supportare il volume e la struttura dei tuoi dati?

Classificare i big data può rappresentare una vera sfida nell'apprendimento supervisionato, ma i risultati sono estremamente accurati e affidabili. Al contrario, l'apprendimento non supervisionato può gestire grandi volumi di dati in tempo reale. Tuttavia, manca trasparenza nel modo in cui i dati vengono raggruppati e aumenta il rischio di risultati inaccurati. È qui che entra in gioco l'apprendimento semi-supervisionato.

Apprendimento semi-supervisionato: il meglio di entrambi i mondi

Non riesci a decidere se utilizzare l'apprendimento supervisionato o non supervisionato? L'apprendimento semi-supervisionato è una via di mezzo, in cui si utilizza un set di dati di training con dati etichettati e non etichettati. È particolarmente utile quando è difficile estrarre caratteristiche rilevanti dai dati e quando si dispone di un volume di dati elevato.

L'apprendimento semi-supervisionato è ideale per le immagini mediche, dove una piccola quantità di dati di training può portare a un significativo miglioramento della precisione. Ad esempio, un radiologo può etichettare un piccolo sottoinsieme di TAC per tumori o patologie, in modo che la macchina possa prevedere con maggiore precisione quali pazienti potrebbero richiedere maggiori cure mediche.

L'apprendimento semi-supervisionato offre una via di mezzo tra l'apprendimento supervisionato e quello non supervisionato. Durante l'addestramento, utilizza un piccolo set di dati etichettati per guidare la classificazione e l'estrazione di caratteristiche da un set di dati più grande e non etichettato. L'apprendimento semi-supervisionato può risolvere il problema della scarsità di dati etichettati per un algoritmo di apprendimento supervisionato. È utile anche se costa troppo etichettare una quantità sufficiente di dati.

Infine, l'apprendimento per rinforzo è un modello di machine learning simile all'apprendimento supervisionato, dove però l'algoritmo non viene addestrato utilizzando dati campione. Questo modello apprende per tentativi ed errori via via che

procede. Una sequenza di risultati positivi sarà rafforzata per sviluppare la migliore raccomandazione o policy per un determinato problema.

Il sistema IBM Watson che ha vinto la sfida Jeopardy! nel 2011 ne è un buon esempio. Il sistema ha utilizzato l'apprendimento di rinforzo per capire quando tentare di rispondere (o di fare una domanda, a seconda), quale quadrato selezionare sul tabellone e quanto puntare, soprattutto per i lascia o raddoppia.

La scelta del modello più adatto è data dall'obiettivo della sua applicazione:
...

2.1.1.2 Esempi di utilizzo del machine learning

<https://ischoolonline.berkeley.edu/blog/what-is-machine-learning/>

2.2 Deep Learning

<https://www.ibm.com/it-it/think/topics/machine-learning>

<https://www.ibm.com/think/topics/deep-learning>

<https://ischoolonline.berkeley.edu/blog/what-is-machine-learning/>

I modelli di deep learning sono un sottoinsieme nascente dei paradigmi di apprendimento automatico. Il deep learning utilizza una serie di livelli interconnessi che, insieme, sono in grado di apprendere in modo rapido ed efficiente modelli di previsione complessi.

Se il deep learning suona simile alle reti neurali, è perché il deep learning è, in realtà, un sottoinsieme delle reti neurali. Entrambi cercano di simulare il funzionamento del cervello umano. I modelli di deep learning si distinguono dalle altre reti neurali perché utilizzano più di un livello nascosto tra l'input e l'output. Ciò consente ai modelli di deep learning di essere sofisticati nella velocità e nella capacità delle loro previsioni.

[Modelli di apprendimento profondo](#) [Collegamento esterno:apri in nuovo](#) Sono impiegati in una varietà di applicazioni e servizi legati all'intelligenza artificiale per migliorare i livelli di automazione in attività precedentemente manuali. Questo approccio emergente all'apprendimento automatico potrebbe essere utilizzato per supportare assistenti digitali

come Siri e telecomandi TV a comando vocale, nelle tecnologie di rilevamento delle frodi per le società di carte di credito e come base per i sistemi operativi delle auto a guida autonoma.

2.3 Reti neurali

<https://www.ibm.com/it-it/think/topics/machine-learning>

Le reti neurali simulano il funzionamento del cervello umano, con un numero enorme di nodi di elaborazione collegati. Sono in grado di riconoscere i modelli e svolgono un ruolo importante in applicazioni come la traduzione del linguaggio naturale, il riconoscimento delle immagini, il riconoscimento vocale e la creazione di immagini.

<https://www.ibm.com/it-it/think/topics/neural-networks>

2.3.1 Architetture principali per l'elaborazione di immagini

2.3.2 Convolutional Neural Networks (CNN)

2.4 Attuali applicazioni del Machine Learning in astrofotografia

CAPITOLO 3

SUPER RESOLUTION

Stesura

3.1 Cos'è la Super Resolution

3.2 Tecniche tradizionali vs approcci basati su Deep Learning

3.3 Modelli di Super Resolution: SRCNN, ESRGAN, EDSR, altri esempi

3.4 Caso sperimentale

3.4.1 Descrizione del dataset

Processo di mosaicizzazione delle immagini dell'archive [Tutorial Michele Calabò - WA]
Hubble palette <https://astrobackyard.com/narrowband-imaging/>

3.4.2 Preprocessing delle immagini astronomiche

[Dimostrazione Michele Calabrò]

3.4.3 Addestramento del modello

3.4.4 Valutazione dei risultati

3.4.5 Confronto con immagini non elaborate

3.5 Limiti e possibili sviluppi

CONCLUSIONI

Stesura

Riferimenti bibliografici e sitografici

¹ Edward C. Pickering, *The Future of Astronomy*, Popular Science Monthly, 1909

² Daniele Gasparri, *Primo incontro con la fotografia astronomica*, CreateSpace Independent Publishing Platform, 2017

³ Alessio Vaccaro, <https://www.bluejourneyastro.com/strumentazione/attrezzatura-per-astrofotografia-la-guida-completa/>

Note a più di pagina (correggi in latex):
<https://www.otticatelescopio.com/it/informazioni/articoli/20-manuali/astronomia/269-lunghezza-focale-e-rapporto-focale-di-un-telescopio.html>

⁴ <https://catalogo.museogalileo.it/approfondimento/Focheggiatore.html>

⁵ Luca Fornaciari, <https://lucafornaciarifotografia.com/2019/08/29/i-filtri-per-astrofotografia/>

Ghiotto L. (2025), *Intervista personale*, condotta il 2 agosto 2025

⁶ <https://astroscopehub.com/astrofotografia-per-principianti/>

⁷ <https://astropills.it/inquinamento-luminoso-come-combatterlo-in-astrofotografia/>

⁸ <https://www.passioneastronomia.it/astrofotografia-inquinamento-luminoso-scelta-cielo/>

⁹ <https://www.osservatoriomontebaldo.it/sqm--sky-quality-meter.html>

¹⁰ <https://www.primalucelab.it/blog/astrofotografia-ed-inquinamento-luminoso-astrophotography-and-light-pollution/>

¹¹ https://www.meteoblue.com/it/blog/article/show/35991_Astrofotografia+usando+meteoblue+Astronomical+Seeing

¹² <https://it.wikipedia.org/wiki/Seeing>

¹³ <https://telescopiofacile.com/seeing-in-astronomia-significato-e-scale-utilizzate>

¹⁴ <https://astrophotoguru.com/long-exposures-or-short-exposures/>

¹⁵ <https://astrophotoguru.com/long-exposures-or-short-exposures/>

¹⁶ <https://astrophotoguru.com/long-exposures-or-short-exposures/>

¹⁷ <https://fotografiamoderna.it/astrofotografia/>

¹⁸ https://it.wikipedia.org/wiki/Lucky_imaging

¹⁹ <https://skyandtelescope.org/astronomy-blogs/imaging-foundations-richard-wright/lucky-imaging/>

²⁰ <https://astrobackyard.com/narrowband-imaging/>

²¹ <https://astrobackyard.com/narrowband-imaging/>

²² <https://www.astroshop.it/rivista/la-conoscenza/astrofotografia/astrofotografia-per-principianti/i,1079>

²³ <https://www.bluejourneyastro.com/strumentazione/attrezzatura-per-astrofotografia-la-guida-completa/>

²⁴ <https://www.bluejourneyastro.com/strumentazione/attrezzatura-per-astrofotografia-la-guida-completa/>

²⁵ <https://astroscopehub.com/astrofotografia-per-principianti/>

²⁶ [https://it.wikipedia.org/wiki/Aberrazione_\(ottica\)](https://it.wikipedia.org/wiki/Aberrazione_(ottica))

²⁷ <https://articolidi astronomia.com/2015/10/03/aberrazioni-ottiche/>

²⁸ <https://www.fotografareindigitale.com/cose-la-coma/23900>

²⁹ [https://it.wikipedia.org/wiki/Coma_\(ottica\)](https://it.wikipedia.org/wiki/Coma_(ottica))

³⁰ <https://www.fotografareindigitale.com/cose-la-coma/23900>

³¹ [https://it.wikipedia.org/wiki/Aberrazione_\(ottica\)](https://it.wikipedia.org/wiki/Aberrazione_(ottica))

³² <https://www.otticatelescopio.com/it/informazioni/guide-prodotti/telescopi/collimare-un-rifrattore.html>

³³ <https://www.ibm.com/it-it/think/topics/machine-learning>

³⁴ <https://www.intelligenzaartificiale.it/>

³⁵ <https://www.intelligenzaartificiale.it/>

³⁶ <https://www.intelligenzaartificiale.it/>

³⁷ https://it.wikipedia.org/wiki/Apprendimento_automatico

³⁸ <https://www.ibm.com/it-it/think/topics/machine-learning>

³⁹ <https://ischoolonline.berkeley.edu/blog/what-is-machine-learning/>

⁴⁰ <https://www.ibm.com/it-it/think/topics/machine-learning>

⁴¹ <https://www.ibm.com/it-it/think/topics/machine-learning>