#### Sommario

- Introduzione
- Percezione
- Formazione delle immagini
- Elaborazione delle immagini a basso livello
- Estrazione di informazione 3D da un'immagine
- Riconoscimento di oggetti
- Manipolazione e navigazione
- Conclusioni

#### Percezione

- Acquisizione da parte dell'agente di informazioni relative al mondo che lo circonda
- Sensori: registrano particolari caratteristiche dell'ambiente e le danno in input al programma agente
- Percezione visiva
- Gli stimoli percettivi possono essere impiegati secondo due differenti approcci
  - Estrazione di caratteristiche (l'agente rileva e usa poche caratteristiche presenti nell'input percettivo)
  - Approccio basato sul modello (l'agente ricostruisce un modello del mondo dagli stimoli percettivi)

#### Percezione

Approccio basato sul modello

$$S = f(W)$$

con f funzione che lega lo stato del mondo W allo stimolo S

- La funzione f è compresa bene dalla Fisica/Ottica
- Grafica Computerizzata: ottenere S da f e W
- Visione Artificiale: ottenere W da f e S

$$W = f^{-1}(S)$$

Problema complesso: la funzione *f* non ha una vera e propria funzione inversa!

Ambiguità ⇒ serve informazione aggiuntiva!

Problema troppo oneroso da un punto di vista computazionale

#### Percezione

- Approcci migliori
  - si costruisce una distribuzione di probabilità sui mondi, anziché cercare di trovarne uno singolo

$$P(W) = P(W/S) P(S)$$

- estrarre solo l'informazione necessaria per il particolare task
  - navigazione
  - manipolazione
  - riconoscimento / identificazione
  - ...

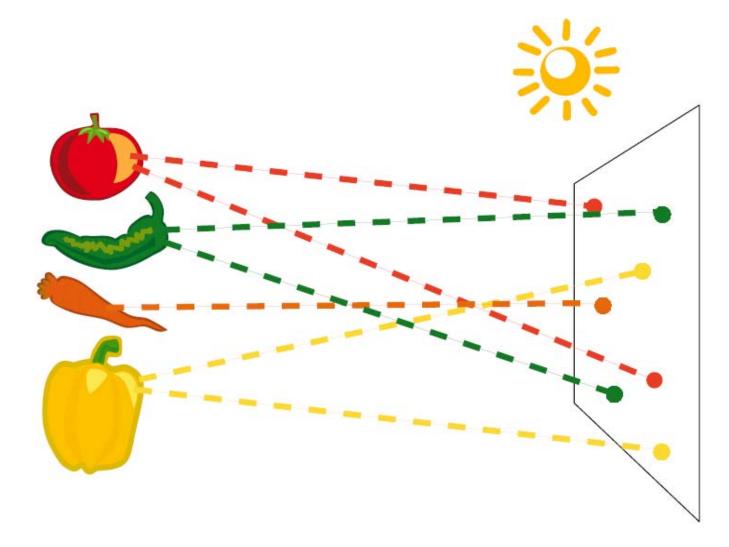
#### Sommario

- Introduzione
- Percezione
- Formazione delle immagini
- Elaborazione delle immagini a basso livello
- Estrazione di informazione 3D da un'immagine
- Riconoscimento di oggetti
- Manipolazione e navigazione
- Conclusioni

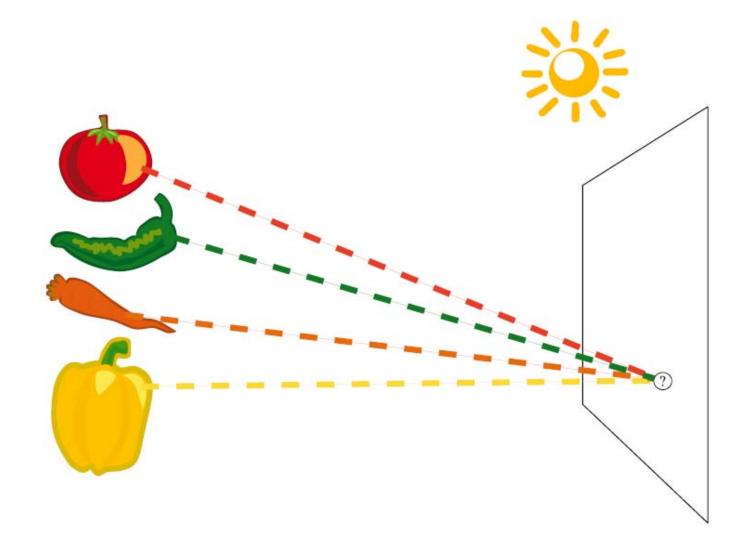
- La risoluzione di molte problematiche di Computer Vision parte dall'analisi del processo di formazione dell'immagine di una scena
- Alcune tecniche di calibrazione e ricostruzione seguono una sorta di reverse engineering di questo processo
- Analizziamo come si forma l'immagine di una scena

- Principio della visione: gli oggetti che compongono una scena 3D riflettono la luce, creando una immagine 2D su un piano di immagine, ricoperto da materiale fotosensibile
  - rodopsina nella retina
  - sali d'argento su una pellicola fotografica
  - sensore CCD in una fotocamera digitale
- Per definire la funzione f(W) occorre studiare
  - geometria (cioè il modo in cui la luce si riflette rimbalzando sugli oggetti del mondo fino a un punto sul piano d'immagine)
  - <u>fotometria</u> (cioè il modo in cui la luce nella scena determina la luminosità dei punti sull'immagine)
- La scena è grande, il piano d'immagine piccolo: occorre focalizzare la luce su di esso (con o senza una lente)

- Abbiamo una o più fonti di luce, degli oggetti non completamente trasparenti e una superficie sensibile ai raggi di luce (pellicola, sensore digitale, retina, ...)
- I raggi di luce vengono rifratti dagli oggetti, presenti nella scena, in modo "caotico"

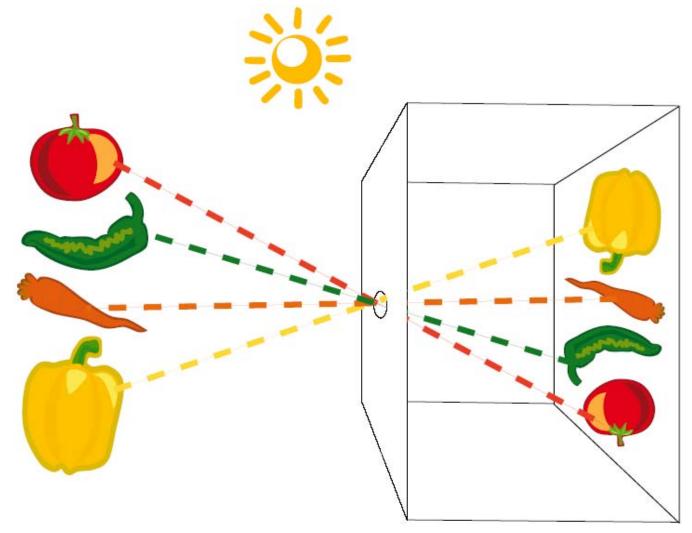


Ogni punto della scena "influisce" sui diversi punti del piano immagine ...



... e ogni punto del piano immagine è colpito da raggi provenienti da punti della scena differenti

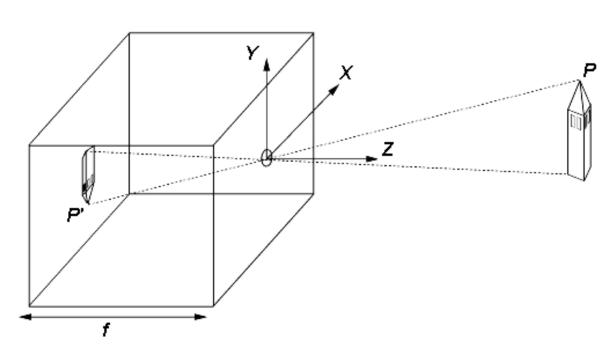
- Vogliamo fare in modo che ogni punto della scena "influisca" su di <u>un solo</u> punto del piano immagine
- Una possibilità è quella di costringere tutti i raggi a passare per un foro molto piccolo



La "scatola" entro cui si forma l'immagine è detta camera pinhole (stenoscopio)

Immagini senza lenti: la scatola nera

> f: distanza del forellino O dal piano d'immagine



P: punto della scena, di coordinate (X, Y, Z) in un sistema di coordinate tridimensionali con l'origine in O (forellino)

P': immagine di P sul piano d'immagine, di coordinate (x,y) nello stesso sistema di coordinate tridimensionali con l'origine in O (forellino)

equazioni fondamentali di proiezione prospettica 
$$\frac{-x}{f} = \frac{X}{Z}, \frac{-y}{f} = \frac{Y}{Z} \implies x = \frac{-fX}{Z}, y = \frac{\bigcirc fY}{Z}$$

Nella *Proiezione Prospettica*, le linee parallele convergono in un punto sull'orizzonte.

Dim: nella scena, una linea che attraversa il punto  $(X_0, Y_0, Z_0)$  in direzione (U, V, W) può essere definita come il seguente insieme di punti

$$X_0 + \lambda U$$
,  $Y_0 + \lambda V$ ,  $Z_0 + \lambda W$  con  $\lambda \in (-\infty, +\infty)$ 

la proiezione di un punto  $P_{\lambda}$  da questa linea sul piano d'immagine è data da

$$\left(f\frac{X_0 + \lambda U}{Z_0 + \lambda W}, f\frac{Y_0 + \lambda V}{Z_0 + \lambda W}\right)$$
 ottenuta sostituendo le coordinate sopra nelle Equazioni della Proiezione

Prospettica

per  $\lambda \to +\infty$  o  $\lambda \to -\infty$  si ottiene

$$p_{\infty} = (fU/W, fV/W)$$
 se  $W \neq 0$ 

che prende il nome di *punto di fuga* associato alla famiglia di rette con direzione (U, V, W) => le linee che hanno la stessa direzione condividono il punto di fuga (c.d.d)

Se l'oggetto è piccolo rispetto alla sua distanza dalla scatola nera è possibile approssimare la *Proiezione Prospettica* con una *Proiezione Ortografica Scalata*.

Punti da proiettare

^ ^ ^ \daggerightare

Cioè se la profondità Z di un oggetto varia in un intervallo

$$Z_0 \pm \Delta Z$$
, con  $\Delta Z \ll Z_0$  (in pratica:  $\Delta Z \leq Z_0/20$ )

il fattore prospettico di scala f/Z può essere approssimato da una costante  $s=f/Z_0$ 

Le equazioni per la proiezione delle coordinate della scena (*X,Y,Z*) sul piano d'immagine diventano quindi

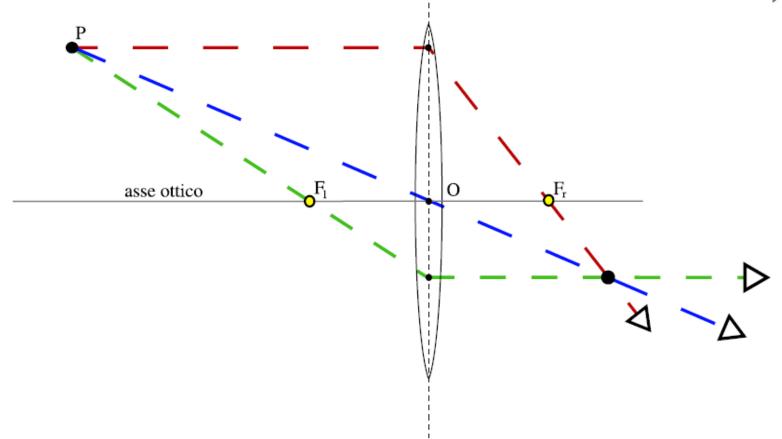
$$x = sX$$
 e  $y = sY$ 

N.B. tale approssimazione vale solo per le parti della scena che variano poco in profondità e non per l'immagine "in grande"!

 $Z_{0}$ 

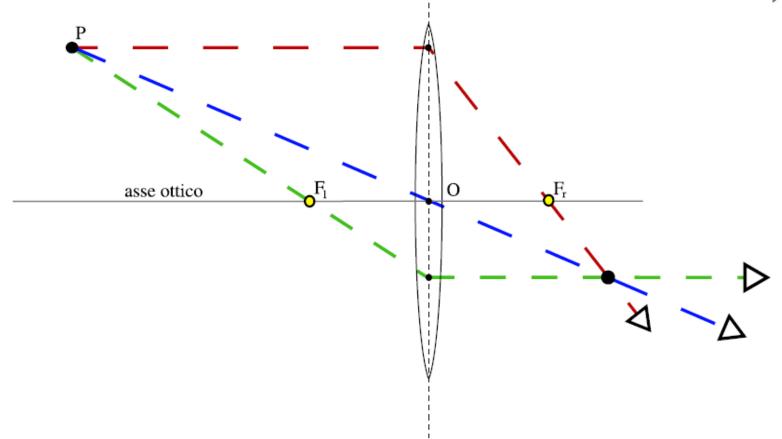
osservatore

- La camera pinhole richiede una superficie con un range di sensibilità assai elevato
- Non è pratica da utilizzare (impossibile zoomare)
- Soluzione migliore: le lenti sottili
- Le lenti sottili sono un dispositivo ottico più complesso e flessibile per mettere a fuoco l'immagine di una scena
- Possiamo immaginarle come un sottile disco di vetro di una materiale trasparente in cui sono definiti un asse ottico e due fuochi, ovverosia due punti particolari dell'asse ottico, esterni alla lente stessa



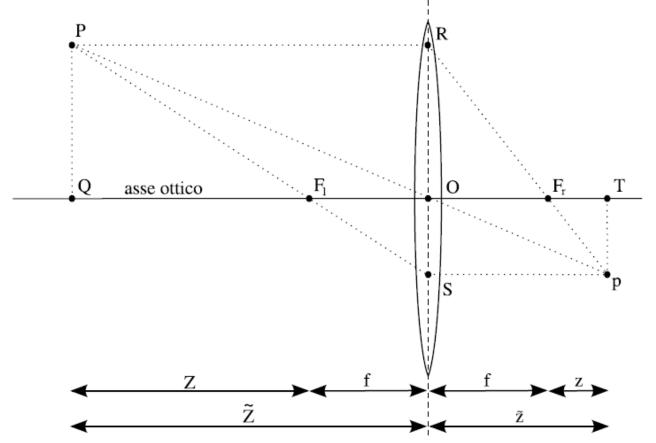
Le lenti deviano i raggi di luce seguendo due regole

 ogni raggio di luce che entra da un lato della lente parallelamente all'asse ottico viene deviato verso il fuoco che si trova dall'altro lato



Le lenti deviano i raggi di luce seguendo due regole

 ogni raggio di luce che entra da un lato della lente passando per il fuoco, esce dall'altro lato parallelamente all'asse ottico

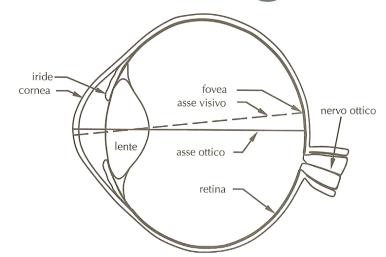


Tramite considerazioni geometriche sulle coppie di triangoli PQF<sub>I</sub>, SOF<sub>I</sub> e ROF<sub>r</sub>, TpF<sub>r</sub>, otteniamo la relazione

Equazione fondamentale delle lenti sottili

$$\frac{1}{\widetilde{Z}} + \frac{1}{\widetilde{z}} = \frac{1}{f}$$

Nell'occhio umano, il sistema ottico è il cristallino e il piano d'immagine la retina In una fotocamera, il sistema ottico è la lente, il piano d'immagine la pellicola o il sensore digitale



L'immagine di un oggetto che si trova nella scena a distanza  $\widetilde{Z}$  è prodotta a una distanza fissa dalla lente  $\widetilde{z}$  e la relazione fra  $\widetilde{Z}$  e  $\widetilde{z}$  è data da

Equazione fondamentale delle lenti sottili  $\frac{1}{\widetilde{Z}} + \frac{1}{\widetilde{z}} = \frac{1}{f}$   $\widetilde{Z}$ : distanza dell'oggetto  $\widetilde{z}$ : distanza d'immagine f: lunghezza focale della lente

$$\frac{1}{\widetilde{Z}} + \frac{1}{\widetilde{z}} = \frac{1}{f}$$

Dato che solitamente  $\tilde{z}$  è molto maggiore di  $\tilde{z}$  o di f, vale l'approssimazione

$$\frac{1}{\widetilde{Z}} + \frac{1}{\widetilde{z}} \approx \frac{1}{\widetilde{z}} \Rightarrow \frac{1}{\widetilde{z}} \approx \frac{1}{f} \Rightarrow \widetilde{z} \approx f$$

- L'equazione fondamentale delle lenti sottili ha una conseguenza importante: affinché l'immagine sia a fuoco, a parità di lunghezza focale (i.e., distanza del fuoco dal centro) i punti devono trovarsi alla stessa distanza dalla lente
- In altri termini, una lente è in grado di mettere a fuoco solo una sezione della scena parallela al piano immagine

- Una Matrice di Rotazione in uno spazio a n dimensioni è una matrice R quadrata, di ordine n, che gode di determinate proprietà, tra cui
  - det(R)=1
  - $R^T \Rightarrow$  rotazione inversa

Dalle proprietà precedenti segue che R deve essere ortonormale, ossia deve valere  $RR^T = R^TR = I_n$ 

Tale vincolo garantisce che, se applichiamo ad un vettore V la rotazione R, applicando la rotazione inversa otteniamo nuovamente il vettore originario.

Dunque per una matrice *ortonormale*, la trasposta coincide con l'inversa.

Inoltre segue dalla definizione che se R è ortonormale, le sue colonne (o righe) sono vettori unitari mutuamente ortogonali (ossia ortonormali).

 Ci chiediamo quanti siano i gradi di libertà di una matrice di rotazione nello spazio a n=3 dimensioni

$$R = \begin{pmatrix} r_{11} & r_{12} & r_{13} \\ r_{21} & r_{22} & r_{23} \\ r_{31} & r_{32} & r_{33} \end{pmatrix}$$

- Gli elementi della matrice sono n·n=9, ma essi non corrispondono ad altrettanti gradi di libertà: infatti, dalla condizione di ortonormalità di cui sopra, segue che
  - il prodotto scalare di ogni riga per se stessa deve essere 1 (3 vincoli)
  - il prodotto scalare di ogni riga per le altre deve essere 0 (3 vincoli)
- Aggiunti sei vincoli, rimangono tre gradi di libertà
- Intuitivamente, questi tre gradi di libertà corrispondono agli angoli di rotazione sui tre assi

- Le rotazioni su assi differenti non godono della proprietà commutativa ⇒ applicare a un vettore lo stesso insieme di rotazioni, ma in ordine diverso, cambia il risultato.
  - Conviene, pertanto, esprimere le rotazioni sui tre assi tramite un'unica operazione matriciale, piuttosto che memorizzare separatamente i tre angoli di rotazione
- Per convenzione, <u>premoltiplicare</u> per R equivale ad applicare una rotazione <u>antioraria</u> rispetto al senso dell'asse di rotazione; <u>postmoltiplicare</u> per R o premoltiplicare per R<sup>T</sup> equivale ad applicare la rotazione <u>inversa</u>

- La Singular Value Decomposition (SVD) è una importante fattorizzazione per matrici a valori reali o complessi
- Ogni matrice M∈C<sup>mxn</sup> può essere fattorizzata in M=U∑V\*

#### dove

- U è una matrice mxm unitaria (cioè  $UU^T=I_m$ )
- $-\sum$  è una matrice mxn diagonale con soli elementi reali non negativi
- V\* è la coniugata trasposta della matrice nxn unitaria V
- Gli elementi della diagonale di  $\Sigma$  sono detti *valori* singolari di M

- SVD e sistemi omogenei: sia Ax=0 è un sistema omogeneo con rango inferiore di una unità al numero di incognite (ammette dunque soluzioni oltre a quella banale); una base dello spazio delle soluzioni è data proprio dalla colonna di V\* corrispondente all'unico valore singolare nullo in ∑; ogni altra soluzione è legata a questa da un fattore di proporzionalità reale
- Significato geometrico: decomporre una Matrice di Trasformazione M tramite SVD può essere visto come una separazione tra lo scaling e le altre operazioni effettuate dalla matrice originaria. In particolare
  - U rappresenta una trasformazione affine nello spazio  $C^m$
  - $-\sum$  corrisponde al ridimensionamento che M effettua sulle varie dimensioni
  - V\* rappresenta una rotazione in C<sup>n</sup>

- La Geometria Proiettiva (GP) modellizza i concetti di prospettiva e orizzonte
- Si occupa delle proprietà geometriche invarianti alle trasformazioni proiettive
- Lo spazio considerato è quello euclideo con l'aggiunta dei punti all'infinito, che insieme formano la retta proiettiva e il piano proiettivo
- Per descrivere i punti nella GP sono utilizzate le Coordinate Omogenee: per individuare un punto in uno spazio a n dimensioni si utilizzano n+1 valori: un punto di una retta è individuato da due coordinate, un punto sul piano da tre, un punto nello spazio da quattro,

. . .

- La coordinata aggiuntiva può essere immaginata come un fattore di scala che definisce una classe di equivalenza tra i punti
  - se uguale a zero, si tratta di un punto all'infinito
  - se diversa da zero, possiamo tradurre le coordinate omogenee in cartesiane dividendo ogni coordinata per il fattore di scala (e.g., se  $P_h=(x_h,y_h,t_h)$  è un punto in coordinate omogenee e  $P_c=(x_c,y_c)$  l'equivalente cartesiano, valgono le relazioni  $x_c=x_h/t_h$ ,  $y_c=y_h/t_h$ , con  $t_h\neq 0$ )
- Per verificare se due punti in coordinate omogenee  $P_1=(x_1,y_1,t_1)$  e  $P_2=(x_2,y_2,t_2)$  appartengono alla stessa classe di equivalenza (i.e., hanno lo stesso equivalente cartesiano), occorre verificare se sono l'uno multiplo dell'altro

 In termini formali, occorre verificare se vale una qualsiasi delle seguenti condizioni

$$-\exists \lambda: P_1 = \lambda P_2$$

$$- x_1/x_2 = y_1/y_2 = t_1/t_2$$

$$- x_1/t_1 = x_2/t_2 \wedge y_1/t_1 = y_2/t_2$$

In altri termini, i due vettori <u>non</u> devono essere linearmente indipendenti

 Viceversa, per esprimere un punto euclideo in coordinate omogenee, basta aggiungere alla n-pla delle coordinate un valore reale diverso da zero

- Vantaggio delle coordinate omogenee: un punto cartesiano in 2D può essere moltiplicato solo per una matrice 2x2 \Rightarrow non è possibile includere nell'operazione anche una traslazione; se invece esprimiamo lo stesso punto in coordinate omogenee ⇒ è possibile esprimere in una sola operazione matriciale una trasformazione più complessa (e.g., una rototraslazione o una più generica trasformazione affine (i.e., proiettività che trasforma punti effettivi in punti effettivi e punti ideali in punti ideali))
- Per tale motivo le coordinate omogenee sono largamente utilizzate, oltre che nella Computer Vision, anche nella Computer Grafica

- Trasformazioni nello Spazio Proiettivo: in tale spazio, le principali trasformazioni geometriche (e.g., rotazione, traslazione, ...) sono invariate rispetto alle corrispondenti nello spazio euclideo
- Tuttavia, utilizzare n+1 coordinate ci consente di gestire una rototraslazione con un'unica matrice
- Se R è una matrice di rotazione nello spazio 3D e T è il vettore di traslazione sui tre assi, la rototraslazione di punti in <u>coord. cartesiane</u> è espressa come P<sub>r</sub>=R(P-T).
   N.B. si è eseguita prima la traslazione e poi la rotazione; volendo invertire l'ordine delle due operazioni, occorre traslare con un vettore differente T'=-RT (il segno è invertito per comodità): P<sub>r</sub>=R(P-T)=RP-RT=RP+T'

• Se esprimiamo P in <u>coordinate omogenee</u>, ponendo  $P_h=(x,y,z,1)$  la <u>rototraslazione</u> può essere espressa tramite la matrice A (4x4)  $\begin{pmatrix} r_{11} & r_{12} & r_{13} & t'_x \end{pmatrix}$ 

la matrice A (4x4)  $A = \begin{pmatrix} r_{11} & r_{12} & r_{13} & t'_{x} \\ r_{21} & r_{22} & r_{23} & t'_{y} \\ r_{31} & r_{32} & r_{33} & t'_{z} \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ 

- Si può verificare che moltiplicare A per P<sub>h</sub> equivale a eseguire la traslazione dopo la rotazione; perciò nella matrice compaiono i valori di traslazione di T'e non di T
- Nell'esempio il vettore Tè sottratto; talvolta può essere invece sommato (a seconda dell'applicazione, della definizione e della trasformazione (se W→C o viceversa)). Poiché abbiamo invertito il segno nella definizione di T'⇒ non occorre negare i valori di traslazione della matrice

- La telecamera non è il centro del mondo: non abbiamo più un unico sistema di riferimento!
- Le coordinate dei punti sono state finora considerate in un sistema di riferimento solidale con la camera nei suoi movimenti, detto <u>sistema di riferimento della camera stessa</u> (camera reference)
- In generale, i punti sono forniti in un sistema di riferimento "assoluto", detto <u>sistema di riferimento del mondo</u> (world reference), la cui relazione col sistema della camera è spesso sconosciuta e quindi deve essere ricostruita sulla base delle immagini disponibili
- Le <u>leggi della prospettiva</u> ci dicono come si trasformano i punti della scena nei riferimenti solidali alla camera, le <u>trasformazioni</u> tra camera reference e world reference completano il quadro

- Per passare da un sistema di riferimento all'altro ci serve una rototraslazione nello spazio
- Tale rototraslazione è descrivibile con
  - *T*, vettore che esprime gli offset di *traslazione* (3 valori)
  - R, matrice che esprime la rotazione (3 gradi di libertà)

$$P_{C}=R(P_{W}-T)$$
 di riferimento del r

relazione fra un punto espresso nel *sistema* di riferimento del mondo  $(P_W)$  e l'equivalente nel *sistema* di riferimento della camera  $(P_C)$ 

I sei parametri (tre coordinate e tre angoli di rotazione)
 che descrivono questa trasformazione, sono i parametri
 estrinseci della camera e consentono di passare dal
 sistema di riferimento del mondo a quello della camera

# Formazione delle immagini • Per definire completamente la proiezione cui ogni punto è

- sottoposto, servono altri parametri
  - la *lunghezza focale f* (in mm), correlata con lo zoom ottico nelle camere reali
  - il piano d'immagine ha un proprio sistema di riferimento, esprimibile in *pixel*, la cui origine è data dagli offset  $o_x$  e  $o_y$ , che rappresentano le coordinate (in pixel) del centro ottico
  - l'unità di misura del mondo 3D non è la stessa del piano immagine  $\Rightarrow$  definiamo  $s_x$ e  $s_v$  (in mm) come le dimensioni orizzontali e verticale di un pixel del sensore (a volte basta conoscere il loro rapporto  $\alpha = s_v / s_x$ , detto aspect ratio)
  - le lenti reali introducono una distorsione radiale (o lenticolare) esprimibile con i due parametri **k**₁ e **k**₂ (*numeri puri*)
- Queste sette grandezze sono dette *parametri intrinseci* ed esprimono la *mappatura* fra le coordinate *geometriche* e le coordinate in pixel nell'immagine digitale prodotta

(x,y): coordinate geometriche di un punto sullo schermo della telecamera

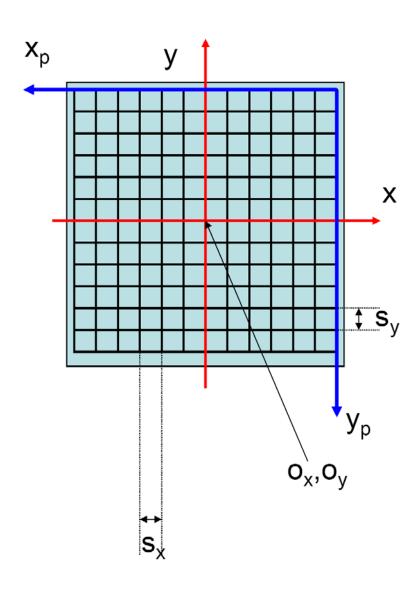
 $(x_p, y_p)$ : coordinate del medesimo punto quando è riguardato come un pixel nella immagine digitale che si forma

 $(s_x, s_y)$ : dimensioni effettive di un pixel

 $(o_x, o_y)$ : coordinate del pixel al centro dell'immagine

La relazione fra le coordinate fisiche e quelle in pixel è quindi

$$x = -(x_p - o_x)s_x$$
$$y = -(y_p - o_y)s_y$$



- Riassumendo, una telecamera reale è caratterizzata da due gruppi di parametri
  - *parametri estrinseci:* sono i <u>sei</u> parametri che definiscono la *rototraslazione* del sistema di riferimento solidale alla telecamera rispetto al sistema di riferimento fisso
  - parametri intrinseci: sono i <u>sette</u> parametri che dipendono da proprietà fisiche della camera fotografica
- La determinazione con accuratezza accettabile di <u>tutti</u> i parametri di una camera è detta *calibrazione* della camera.
- E' una esigenza fondamentale nella maggior parte di applicazioni di Computer Vision

- · Le lenti reali distorcono l'immagine planare che si forma
- Tale distorsione è tipicamente piccola vicino al centro dell'immagine, ma diventa significativa nella periferia
- Un modello matematico "semplice" per tener conto di tale distorsione è detto radiale
- Se (x,y) sono le coordinate geometriche e  $(x_d,y_d)$  sono le coordinate dopo la *distorsione*, si ha

$$x = x_d (1 + k_1 r^2 + k_2 r^4)$$

$$y = y_d (1 + k_1 r^2 + k_2 r^4)$$

$$r^2 = x_d^2 + y_d^2$$

dove r è la distanza del punto dal centro dell'immagine

• Se si trascurano i pixel periferici, si può porre  $k_2=0$ , ma  $k_1$  va comunque stimato per *calibrare* la camera

#### Esempi di *distorsione* radiale e loro correzione

La correzione richiede la conoscenza dei parametri intrinseci

Non affronteremo tale tema nel corso di queste lezioni









- Definiti i parametri estrinseci della camera, siamo in grado di tradurre il sistema di riferimento del mondo in quello della camera
- Per proiettare un punto della scena  $P_{\mathcal{W}}$  sul piano immagine di una camera arbitrariamente orientata e calibrata, occorre
  - 1. tradurre le coordinate di  $P_W$  nel sistema di riferimento della camera tramite i parametri estrinseci  $[P_C=R(P_W-T)]$
  - 2. proiettare  $P_C$  con le equazioni fondamentali della Proiezione Prospettica
  - 3. tradurre le coordinate geometriche del punto proiettato in pixel tramite i parametri intrinseci

Con qualche semplice calcolo si ottiene

$$-(x_p - o_x)s_x = f \frac{R_1(P_W - T)^T}{R_3(P_W - T)^T}$$
$$-(y_p - o_y)s_y = f \frac{R_2(P_W - T)^T}{R_3(P_W - T)^T}$$

versione lineare delle equazioni fondamentali di proiezione prospettica

ove R<sub>i</sub> è la riga *i-*esima della Matrice di Rotazione

Abbiamo trascurato la distorsione

 E' possibile riscrivere le precedenti equazioni lineari in una notazione più compatta ed espressiva, definendo

$$M_{\text{int}} = \begin{pmatrix} -f/s_x & 0 & o_x \\ 0 & -f/s_y & o_y \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \qquad M_{ext} = \begin{pmatrix} r_{11} & r_{12} & r_{13} & -R_1T^T \\ r_{21} & r_{22} & r_{23} & -R_2T^T \\ r_{31} & r_{32} & r_{33} & -R_3T^T \end{pmatrix}$$

Si ha così

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = M_{\rm int} M_{\rm ext} \begin{pmatrix} X_W \\ Y_W \\ Z_W \\ 1 \end{pmatrix} \quad \mbox{versione matriciale delle equazioni fondamentali di proiezione prospettica}$$

dove  $x_p = x_1/x_3$  e  $y_p = x_2/x_3$ , essendo il punto proiettato in coordinate omogenee

- Le due matrici  $M_{int}$  e  $M_{ext}$  possono essere a loro volta compattate in una sola matrice  $M = M_{int} M_{ext}$
- Per semplicità, poniamo  $o_x = o_y = 0$  e  $s_x = s_y = 1$ , ossia ipotizziamo che la camera e il mondo abbiano la stessa unità di misura. Si ottiene

$$M = \begin{pmatrix} -fr_{11} & -fr_{12} & -fr_{13} & fR_1T^T \\ -fr_{21} & -fr_{22} & -fr_{23} & fR_2T^T \\ r_{31} & r_{32} & r_{33} & -R_3T^T \end{pmatrix}$$

- In assenza di ulteriori vincoli, M è detta Matrice di Proiezione
- La matrice M descrive una trasformazione tra un punto proiettivo nello <u>spazio</u> e un punto proiettivo nel <u>piano</u>

#### Calibrazione

- Abbiamo visto come si forma l'immagine di una scena: se conosciamo i dati 3D della scena e i parametri di una camera, sappiamo calcolare ciò che "vede" la camera
- Ma l'obiettivo della Computer Vision è risolvere il problema opposto: risalire da una o più immagini alle informazioni sulla scena
- Se conosciamo già i parametri della camera, questa operazione è relativamente semplice (triangolazione).
- Problema: come si procede se non conosciamo nulla della camera?

#### Calibrazione

- Soluzione: è possibile risalire ai parametri (intrinseci ed estrinseci) di una camera a partire da una sola immagine, purché conosciamo a priori (e.g., tramite widget) un certo numero n di corrispondenze tra punti della scena e punti dell'immagine
- Dati noti (input)
  - *n* punti nel sistema di riferimento del mondo
  - i corrispondenti *n* punti proiettati sul piano immagine
- Incognite (output)
  - parametri estrinseci della camera (posizione e orientazione)
  - parametri intrinseci della camera (mappatura tra punti e pixel) [hp. semplificativa: trascuriamo k<sub>1</sub> e k<sub>2</sub>]
- Quanto vale n?

#### Calibrazione

- Calibrazione: la determinazione con accuratezza accettabile dei parametri intrinseci ed estrinseci di una camera
- Esistono due metodi di calibrazione simili fra loro
  - calibrazione diretta
  - calibrazione indiretta

Osservazione: dalle equazioni

azione: dalle equazioni 
$$-(x_p - o_x)s_x = f\frac{R_1(P_W - T)^T}{R_3(P_W - T)^T} \quad \text{versione lineare delle equazioni fondamentali di } \\ -(y_p - o_y)s_y = f\frac{R_2(P_W - T)^T}{R_3(P_W - T)^T} \quad \text{proiezione prospettica}$$

si nota come l'effetto delle coordinate in pixel  $(o_x, o_y)$  del centro ottico sulle coordinate finali dei punti proiettati consiste in una traslazione: è come se spostassimo la camera lungo  $X \in Y \Rightarrow$  per semplicità, possiamo assorbire  $(o_x, o_y)$  in T, ponendoli pari a zero

 Troveremo successivamente i valori reali tramite il metodo dell'ortocentro

Se poniamo  $o_x = o_y = 0$  nelle precedenti, otteniamo

$$-x_{p}s_{x} = f \frac{R_{1}(P_{W} - T)^{T}}{R_{3}(P_{W} - T)^{T}}$$
$$-y_{p}s_{y} = f \frac{R_{2}(P_{W} - T)^{T}}{R_{3}(P_{W} - T)^{T}}$$

Assumiamo, inoltre, che la traslazione venga effettuata dopo la rotazione e non prima

$$-x_{p}s_{x} = f \frac{R_{1}P_{W}^{T} + T_{x}}{R_{3}P_{W}^{T} + T_{z}}$$
$$-y_{p}s_{y} = f \frac{R_{2}P_{W}^{T} + T_{y}}{R_{2}P_{W}^{T} + T_{z}}$$

N.B.  $(T_x, T_y, T_z)$  sono vettori diversi da T, in quanto già ruotati!

Sviluppiamo la moltiplicazione tra vettori

$$-x_p s_x = f \frac{(r_{11}X + r_{12}Y + r_{13}Z + T_x)}{(r_{31}X + r_{32}Y + r_{33}Z + T_z)}$$
$$-y_p s_y = f \frac{(r_{21}X + r_{22}Y + r_{23}Z + T_y)}{(r_{31}X + r_{32}Y + r_{33}Z + T_x)}$$

Invertiamo il segno e portiamo i fattori di scala al secondo membro f(v, V + v, V + v, Z + T)

$$x_{p} = -\frac{f}{s_{x}} \frac{(r_{11}X + r_{12}Y + r_{13}Z + T_{x})}{(r_{31}X + r_{32}Y + r_{33}Z + T_{z})}$$

$$y_{p} = -\frac{f}{s_{y}} \frac{(r_{21}X + r_{22}Y + r_{23}Z + T_{y})}{(r_{31}X + r_{32}Y + r_{33}Z + T_{x})}$$

Le precedenti hanno la seguente forma

$$x_{p} = -\frac{f}{s_{x}} \frac{(r_{11}X + r_{12}Y + r_{13}Z + T_{x})}{(r_{31}X + r_{32}Y + r_{33}Z + T_{z})} \Rightarrow x_{p} = -A/D$$

$$y_{p} = -\frac{f}{s_{y}} \frac{(r_{21}X + r_{22}Y + r_{23}Z + T_{y})}{(r_{31}X + r_{32}Y + r_{33}Z + T_{x})} \Rightarrow y_{p} = -B/D$$

da cui

$$x_p = -A/D, y_p = -B/D \implies -D = A/x_p, -D = B/y_p$$
  
 $\Rightarrow A/x_p = B/y_p \implies y_p A = x_p B$ 

Si ottiene, pertanto

$$y_p \frac{f}{S_x} (r_{11}X + r_{12}Y + r_{13}Z + T_x) = x_p \frac{f}{S_y} (r_{21}X + r_{22}Y + r_{23}Z + T_y)$$

Poniamo  $f_x = f/s_x$  e  $f_y = f/s_y$ , che rappresentano la lunghezza focale espressa in pixel (f è espressa in mm)

$$y_p f_x(r_{11}X + r_{12}Y + r_{13}Z + T_x) = x_p f_y(r_{21}X + r_{22}Y + r_{23}Z + T_y)$$

In precedenza abbiamo definito  $\alpha = s_v/s_x$ , per cui si ha

$$\frac{f_x}{f_y} = \frac{f/s_x}{f/s_y} = \frac{f}{s_x} \frac{s_y}{f} = \frac{s_y}{s_x} = \alpha$$

Nel seguito, essendo  $f_x$  e  $\alpha$  legate alle incognite  $s_x$  e  $s_y$ , possiamo cercare le prime in luogo delle seconde

Dividendo ambo i membri per  $f_{v}$ , si ottiene

$$y_p \alpha(r_{11}X + r_{12}Y + r_{13}Z + T_x) = x_p(r_{21}X + r_{22}Y + r_{23}Z + T_y)$$

che possiamo riscrivere come

$$x_{p}r_{21}X + x_{p}r_{22}Y + x_{p}r_{23}Z + x_{p}T_{y} - y_{p}\alpha r_{11}X - y_{p}\alpha r_{12}Y - y_{p}\alpha r_{13}Z - y_{p}\alpha T_{x} = 0$$

#### Se poniamo

$$(v_1, v_2, v_3, v_4, v_5, v_6, v_7, v_8) = (r_{21}, r_{22}, r_{23}, T_y, \alpha r_{11}, \alpha r_{12}, \alpha r_{13}, \alpha T_x)$$

$$(a_1, a_2, a_3, a_4, a_5, a_6, a_7, a_8) = (x_p X, x_p Y, x_p Z, x_p, -y_p X, -y_p Y, -y_p Z, -y_p)$$

#### la precedente diventa

$$a_1v_1 + a_2v_2 + a_3v_3 + a_4v_4 + a_5v_5 + a_6v_6 + a_7v_7 + a_8v_8 = 0$$

 Siamo dunque in presenza di una equazione lineare omogenea (ossia con termine noto uguale a zero), che possiamo riscrivere nella forma

$$Av=0$$

in cui abbiamo raccolto i coefficienti in un'unica matrice A e indicato con v il vettore delle incognite

- In generale, i sistemi omogenei possono avere
  - a) una sola soluzione, quella nulla;
  - b) infinite soluzioni; nel nostro caso, se il rango di A è 7, tutte queste infinite soluzioni sono legate fra loro da un fattore di proporzionalità

- Abbiamo otto incognite e il termine noto è nullo ⇒ occorre un sistema omogeneo di almeno sette equazioni, ossia almeno sette corrispondenze fra punti
- Per ogni coppia di punti di cui conosciamo le coordinate (punto dello spazio, punto proiettato) = (X Y Z x y) otteniamo una equazione come la precedente
- In particolare, il punto i-esimo (X<sub>i</sub> Y<sub>i</sub>Z<sub>i</sub>x<sub>i</sub>y<sub>i</sub>) dà origine a un vettore di coefficienti (a<sub>i1</sub>,a<sub>i2</sub>,a<sub>i3</sub>,a<sub>i3</sub>,a<sub>i4</sub>,a<sub>i5</sub>,a<sub>i6</sub>,a<sub>i7</sub>,a<sub>i8</sub>)
- In realtà, possono esserci anche un numero maggiore di corrispondenze (in tal caso la matrice A ha dimensione Nx8). Si può infatti dimostrare che "se i punti considerati non giacciono sullo stesso piano ⇒ la matrice ha rango 7" e si può dunque procedere al calcolo della soluzione

- La soluzione non banale è ottenuta scomponendo la matrice A in UΣV\* tramite la Singular Value Decomposition (SVD)
- La colonna di V\* corrispondente al valore singolare nullo è la nostra soluzione
- Piccoli errori, rumore sperimentale e altro potrebbero portare, anche in presenza di punti non complanari, a una matrice A di rango massimo (cioè 8)
- In tal caso, si deve prendere come soluzione la colonna di V\* che corrisponde al più piccolo valore singolare

 Risolvendo il sistema tramite SVD, si ottiene <u>un</u> vettore soluzione v', ossia <u>il</u> vettore soluzione v a meno di un fattore di proporzionalità c

$$v' = cv = c(r_{21}, r_{22}, r_{23}, T_v, \alpha r_{11}, \alpha r_{12}, \alpha r_{13}, \alpha T_x)$$

• Essendo R una matrice di rotazione, deve valere

$$r_{11}^2 + r_{12}^2 + r_{13}^2 = 1$$

$$r_{21}^2 + r_{22}^2 + r_{23}^2 = 1$$

da cui, ricordando come abbiamo definito gli elementi di v, deve essere

$$\sqrt{v_1'^2 + v_2'^2 + v_3'^2} = \sqrt{c^2 r_{21} + c^2 r_{22} + c^2 r_{23}} = |c|$$

 Dalle prime tre componenti di v'abbiamo dunque ricavato il fattore di proporzionalità c (a meno del segno)

• Analogamente, da  $v_5$ ,  $v_6$ ,  $v_7$  ricaviamo  $\alpha$  (positivo per definizione)

$$\sqrt{v_5'^2 + v_6'^2 + v_7'^2} = \sqrt{c^2 \alpha^2 (r_{11}^2 + r_{12}^2 + r_{13}^2)} = \alpha |c|$$

da cui, conoscendo |c| e il segno di  $\alpha$ , otteniamo  $\alpha$ 

- Conosciamo |c| e  $\alpha \Rightarrow$  è banale trovare tutti gli elementi di v
- Poiché Rè ortonormale, il prodotto vettoriale delle prime due righe ci dà la terza: conosciamo dunque la terza riga di R (incluso il segno) senza ancora conoscere il segno delle prime due righe
- Resta da chiarire il segno di  $T_x, T_y$  e delle prime due righe di R

• Per determinare il segno di  $T_x$ ,  $T_y$  e delle prime due righe di R si considera una delle coppie di punti note e si verifica la discordanza tra i membri di

$$x_{p} = -\frac{f}{s_{x}} \frac{(r_{11}X + r_{12}Y + r_{13}Z + T_{x})}{(r_{31}X + r_{32}Y + r_{33}Z + T_{z})}$$

$$y_{p} = -\frac{f}{s_{y}} \frac{(r_{21}X + r_{22}Y + r_{23}Z + T_{y})}{(r_{31}X + r_{32}Y + r_{33}Z + T_{x})}$$

i due membri di ciascuna uguaglianza sono discordi

- In particolare, consideriamo le coordinate del punto prima e dopo la proiezione e verifichiamo che tale condizione sia vera (con f,  $s_x$ ,  $s_v$ ,  $Z_c > 0$ )
- In particolare, dévono essere discordi il primo membro e il numeratore del secondo
- Se ciò non accade, significa che il segno di c è negativo; in questo caso invertiamo il segno

• Abbiamo determinato R,  $\alpha$ ,  $T_x$  e  $T_y$ ; rimangono da calcolare  $T_z$  e  $f_x$ . Per tale scopo utilizziamo una delle due equazioni iniziali

$$\begin{split} x_{p} &= -\frac{f}{s_{x}} \frac{(r_{11}X + r_{12}Y + r_{13}Z + T_{x})}{(r_{31}X + r_{32}Y + r_{33}Z + T_{z})} \Longrightarrow \\ &\Rightarrow x_{p} = -f_{x} \frac{(r_{11}X + r_{12}Y + r_{13}Z + T_{x})}{(r_{31}X + r_{32}Y + r_{33}Z + T_{z})} \Longrightarrow \\ &\Rightarrow x_{p}(r_{31}X + r_{32}Y + r_{33}Z + T_{z}) = -f_{x}(r_{11}X + r_{12}Y + r_{13}Z + T_{x}) \Longrightarrow \\ &\Rightarrow x_{p}(r_{31}X + r_{32}Y + r_{33}Z) + x_{p}T_{z} = -f_{x}(r_{11}X + r_{12}Y + r_{13}Z + T_{x}) \Longrightarrow \\ &\Rightarrow x_{p}T_{z} + (r_{11}X + r_{12}Y + r_{13}Z + T_{x})f_{x} = -x_{p}(r_{31}X + r_{32}Y + r_{33}Z) \end{split}$$

$$x_p T_z + (r_{11}X + r_{12}Y + r_{13}Z + T_x)f_x = -x_p(r_{31}X + r_{32}Y + r_{33}Z)$$

Al secondo membro figura il termine noto. Da un insieme di equazioni in questa forma è semplice ricavare un sistema lineare

$$A\begin{pmatrix} T_z \\ f_x \end{pmatrix} = b$$

la cui soluzione ottimale (nel senso dei minimi quadrati) è data da

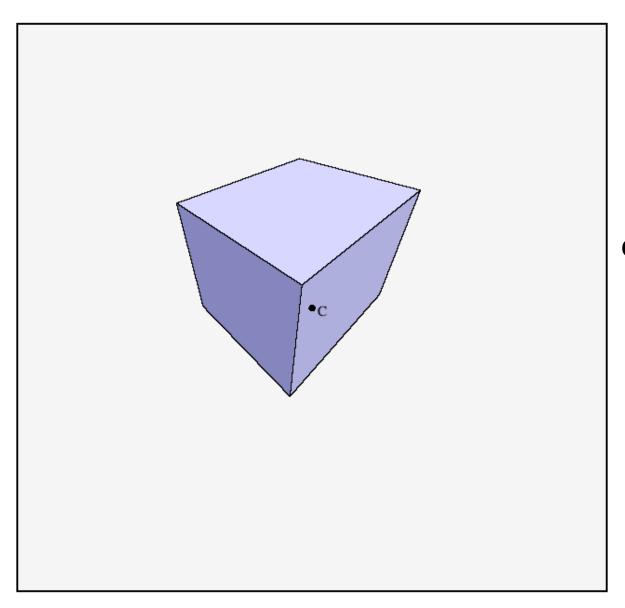
$$\begin{pmatrix} \widetilde{T}_z \\ \widetilde{f}_x \end{pmatrix} = (A^T A)^{-1} A^T b$$

Vale infatti il seguente richiamo di Algebra Lineare: se ho Ax=b e voglio trovare la soluzione che dà il minimo errore nel senso dei minimi quadrati debbo semplicemente fare

$$x = (A^T A)^{-1} A^T b$$

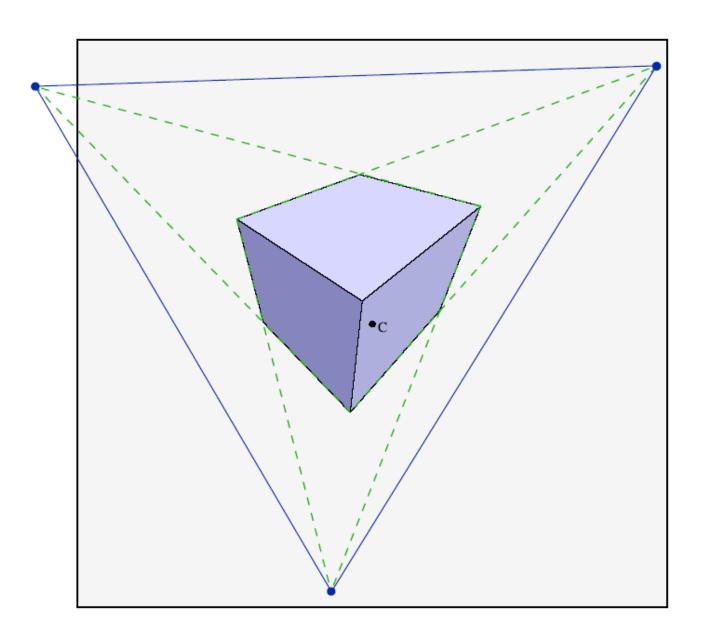
- Il metodo di calibrazione presentato è tratto dal libro di testo [Trucco&Verri]
- E' una semplificazione dell'algoritmo di Tsai, che include anche la correzione della *distorsione*, cioè la stima dei parametri  $k_1$  e  $k_2$  (che noi abbiamo trascurato per semplicità)
- E' assai diffuso e impiegato nei laboratori di tutto il mondo

- All'inizio della trattazione relativa alla *calibrazione* diretta, abbiamo posto per semplicità  $o_x = o_y = 0$ , facendo in tal modo coincidere il *centro ottico* con il *centro geometrico* dell'immagine
- Determiniamo ora dove si trova il centro ottico effettivo
- Un metodo visuale molto semplice per individuarlo è quello proposto da Caprile e Torre nel 1990, noto come Metodo dell'Ortocentro
- Esso si basa su una proprietà geometrica (dimostrata) dei *punti di fuga:* "se l'immagine è a tre *punti di fuga*, il *centro ottico* del piano immagine coincide con l'*ortocentro* (intersezione delle altezze) del triangolo i cui vertici sono proprio i tre punti di fuga dell'immagine" 103

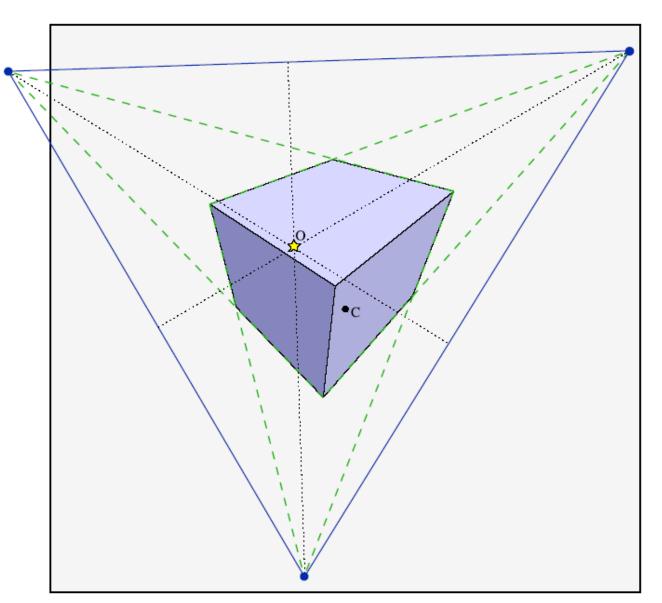


esempio di applicazione del *Metodo dell'Ortocentro* a partire dall'immagine di un cubo a tre punti di fuga

C: centro geometrico dell'immagine



uno dei punti di fuga ricade al di fuori dell'immagine



il centro ottico, *O*, in questo caso, si discosta dal centro geometrico C dell'immagine

#### Problemi

- Per applicare il Metodo dell'Ortocentro occorre che l'immagine sia a tre punti di fuga: non tutte lo sono (Condizione sufficiente affinché un immagine sia a tre punti di fuga è che siano visibili almeno tre coppie di linee parallele alla scena tali che ogni coppia sia perpendicolare alle altre due e non perpendicolare all'asse ottico della camera)
- Se i tre *punti di fuga,* tipicamente esterni all'immagine visibile, sono lontani dall'immagine stessa (ossia, se le rette che convergono in quel punto sono "quasi parallele"), l'errore di stima che si commette può risultare non trascurabile
- Per stimare con precisione le rette, solitamente si procede con rilevazione bordi + fitting lineare, ma anche con immagini artificiali l'errore può risultare significativo

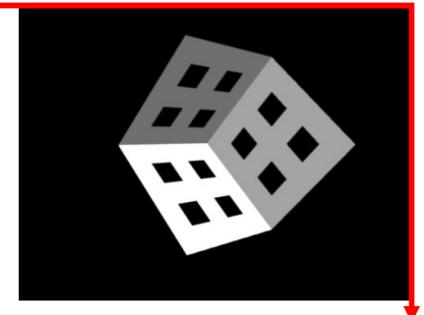
Caso pratico: calcolo del centro di proiezione, ossia dei parametri intrinseci $o_x$ e  $o_y$ 

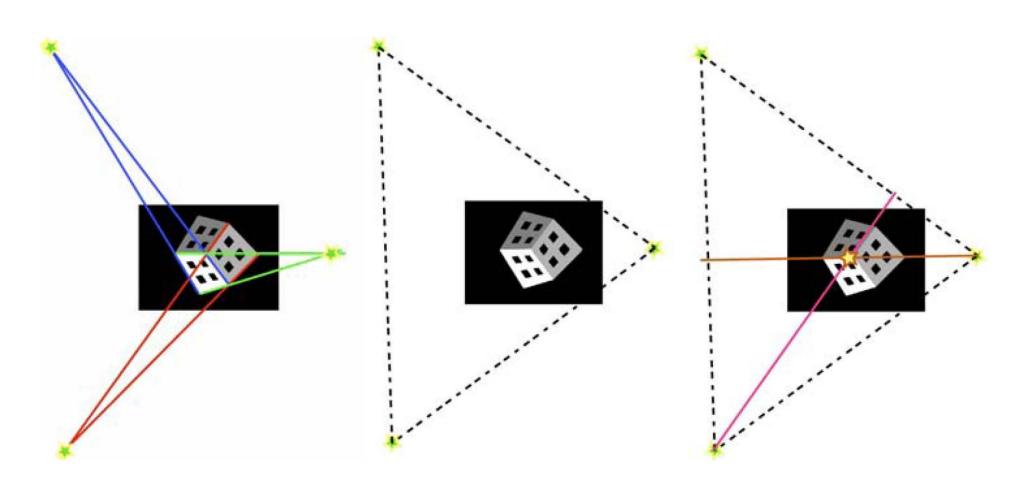
- Operazione puramente geometrica
- Si parte da una foto di un oggetto di calibrazione
- Operazione da eseguire off-line una volta per tutte se non si cambia focale o lente

Non è affatto detto che il *centro ottico* coincida con il centro dell'immagine digitale (che in questo caso cade in (200,150) essendo l'immagine 400 x 300)

Spesso il sensore è messo fuori asse di qualche mm per ragioni di progetto della camera

Nell'esempio: immagine sintetica prodotta con la camera "ideale" di *Blender* 

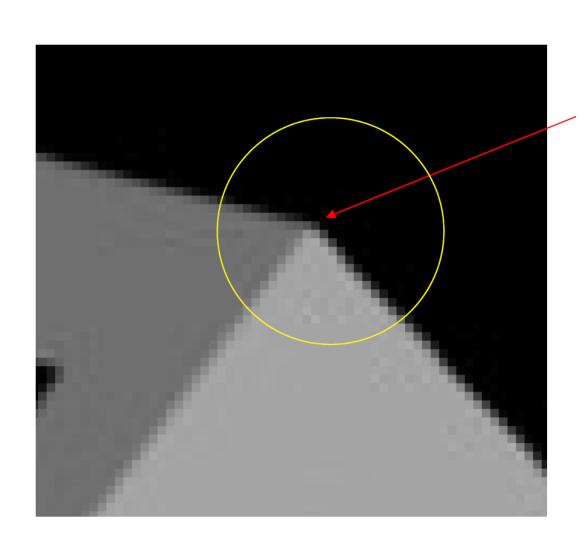




1. Calcolo dei punti di fuga

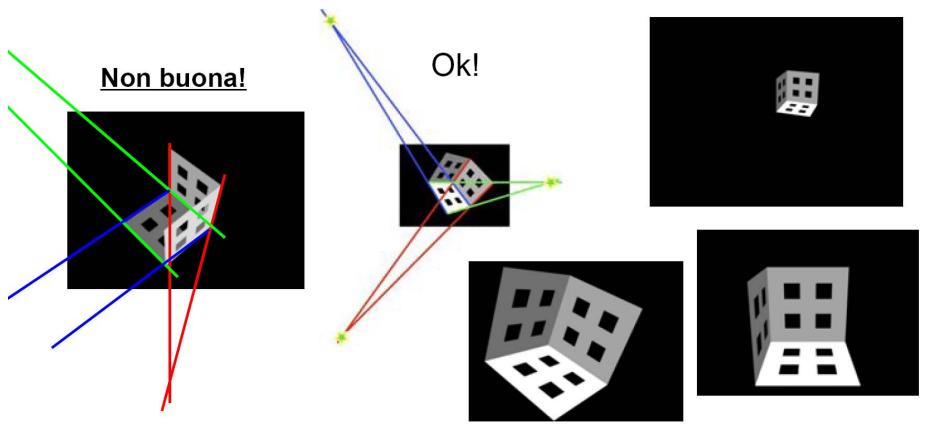
2. Calcolo del triangolo

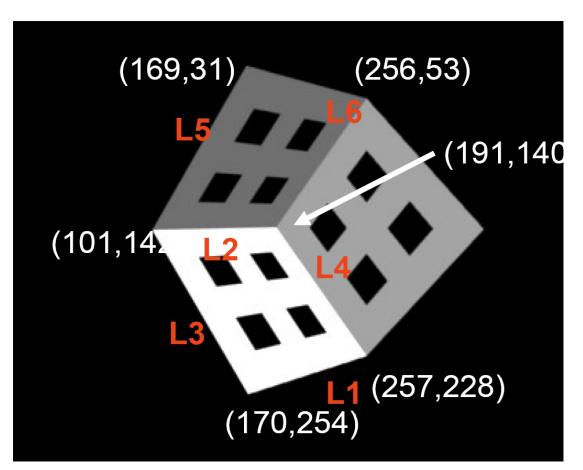
3. Calcolo dell'ortocentro



Problema n. 1: difficile conoscere esattamente le coordinate di questo spigolo (importante, in quanto attraverso di esso devono passare le rette usate per individuare il punto di fuga)

Problema n. 2: le tre coppie di rette convergenti scelte non si incontrano "abbastanza vicino" al centro dell'immagine, ma sono quasi parallele; in tal caso gli errori di stima e di approssimazione rendono il calcolo del centro ottico totalmente inaffidabile





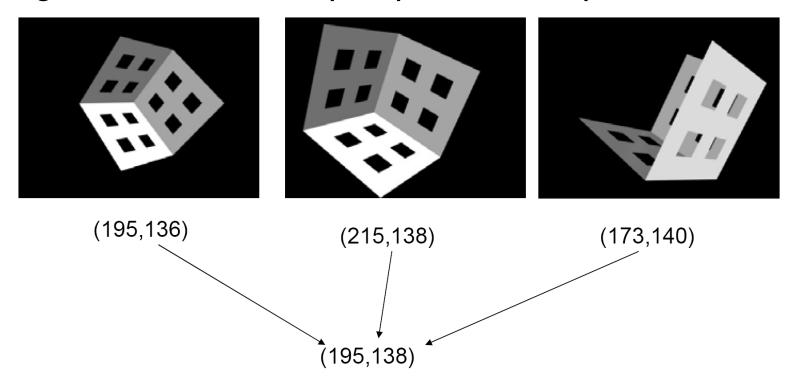
Se partiamo dalle coordinate dei vari spigoli del *widget* di calibrazione, si trova che le intersezioni delle coppie di linee convergenti cadono nei punti (580,131), (-320,-541), (-302,800)

L'ortocentro del triangolo che ha questi tre punti come vertici è (195,136)

L'esperienza insegna che i numeri che vengono fuori sono assai sensibili anche a piccole variazioni delle coordinate dei punti in input

Variazioni dello 0,25% della dimensione dell'immagine producono errori fino al 1% nella locazione del centro ottico

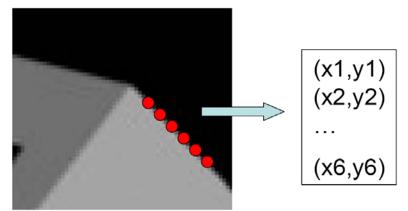
**Soluzione n.1:** esaminare più foto diverse dell'oggetto di calibrazione e fare la media delle locazioni del centro trovate. Le immagini devono essere *prospettive a tre punti* 



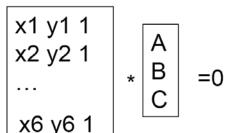
Questo è un interessante *caso di studio* che mostra come una normale precisione "a pixel" non garantisce soluzioni affidabili e con errore controllato ⇒ occorre scendere a livello "sub-pixel"

Soluzione n.2: finora abbiamo individuato gli spigoli e tracciato le rette che passano per ogni coppia di essi.

Una soluzione migliore è prendere più punti lungo ciascun lato dell'oggetto calibratore e calcolare con un *fitting* l'equazione della retta che passa per tale lato ⇒ la migliore stima di queste rette consente di ottenere un risultato migliore

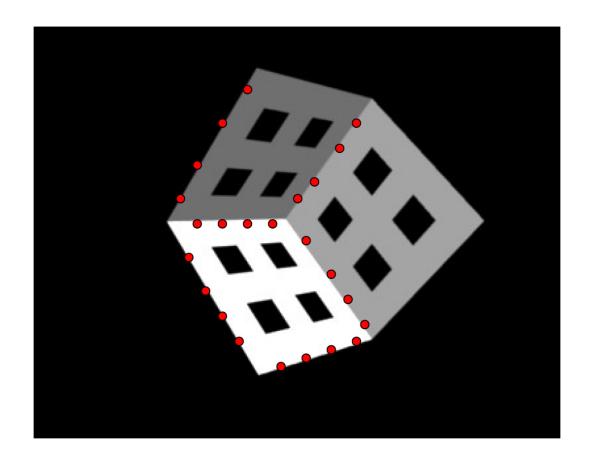


Tali punti devono soddisfare <u>tutti</u> una equazione del tipo Ax+By+C=0, con A,B,C incogniti

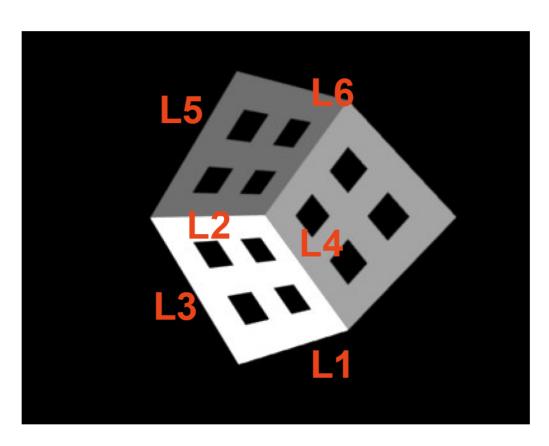


La soluzione può essere trovata decomponendo la matrice con SVD e prendendo la colonna di V\* associata al valore singolare nullo

Una accortezza da seguire è quella di prendere molti punti



In CV esistono numerosi operatori per stimare corner, linee e altre feature geometriche in maniera automatica o quasi 115



Questa problema mette bene in evidenza la tipica struttura che un software di CV deve avere

Occorre integrare la possibilità di individuare punti nella immagine (in modalità manuale o automatica) con la possibilità di eseguire molti calcoli di Algebra Lineare

Prendendo sei punti per ciascun lato e svolgendo i calcoli di cui sopra, si ottiene una stima per il centro di (188,145) che, per come è fatta la camera di *Blender*, risulta più corretto

- Un approccio alternativo alla calibrazione diretta dei parametri consiste nello stimare la Matrice di Proiezione M che traduce i punti della scena in punti dell'immagine
- E' poi possibile risalire ai parametri della camera tramite formule dirette da applicare agli elementi della matrice
- In alcune applicazioni non è necessario risalire ai singoli parametri e calcolare la sola *matrice di proiezione* è sufficiente agli scopi: in tal caso, questo approccio ha il vantaggio di essere più snello e veloce del precedente

• Trovare la matrice di proiezione significa stimare la matrice

M(3x4) tale che

$$\begin{pmatrix} u_i \\ v_i \\ w_i \end{pmatrix} = M \begin{pmatrix} X_i^w \\ Y_i^w \\ Z_i^w \\ 1 \end{pmatrix}$$

• Possiamo scrivere M in funzione dei parametri

$$M = \begin{bmatrix} -f_x r_{11} + o_x r_{31} & -f_x r_{12} + o_x r_{32} & -f_x r_{13} + o_x r_{33} & -f_x T_x + o_x T_z \\ -f_y r_{21} + o_y r_{31} & -f_y r_{22} + o_y r_{32} & -f_y r_{23} + o_y r_{33} & -f_y T_y + o_y T_z \\ r_{31} & r_{32} & r_{33} & T_z \end{bmatrix}$$

- M ha 12 elementi ma 11 gradi di libertà (perché definita a meno di un fattore di scala c)  $\Rightarrow$  occorrono almeno 11/12 equazioni per trovare tutti gli elementi  $m_{ij}$
- Abbiamo bisogno di sei coppie di punti corrispondenti (proiettati e non proiettati). Le equazioni del sistema saranno del tipo  $u_i m_{11}X_i^w + m_{12}Y_i^w + m_{12}Z_i^w + m_{13}Z_i^w + m_{14}Z_i^w + m_{15}Z_i^w + m_{15}Z$

$$x_{p} = \frac{u_{i}}{w_{i}} = \frac{m_{11}X_{i}^{w} + m_{12}Y_{i}^{w} + m_{13}Z_{i}^{w} + m_{14}}{m_{31}X_{i}^{w} + m_{32}Y_{i}^{w} + m_{33}Z_{i}^{w} + m_{34}}$$

$$y_{p} = \frac{v_{i}}{w_{i}} = \frac{m_{21}X_{i}^{w} + m_{22}Y_{i}^{w} + m_{23}Z_{i}^{w} + m_{24}}{m_{31}X_{i}^{w} + m_{32}Y_{i}^{w} + m_{33}Z_{i}^{w} + m_{34}}$$

 Analogamente a quanto fatto per la calibrazione diretta, impostiamo un sistema omogeneo del tipo Am=0 il cui vettore incognito m è formato dagli elementi di M

$$m = [m_{11}, m_{12}, ..., m_{33}, m_{34}]^T$$

• Il rango di A è 11  $\Rightarrow$  il sistema può essere risolto nuovamente tramite SVD: troviamo <u>un</u> vettore soluzione  $\widetilde{m} = cm$ 

di cui non conosciamo il fattore di scala c

 Anche in questo caso, sfruttiamo le proprietà di R per determinare c

$$\sqrt{\tilde{m}_{31}^2 + \tilde{m}_{32}^2 + \tilde{m}_{33}^2} = \sqrt{c^2(r_{21}^2 + r_{22}^2 + r_{23}^2)} = |c|$$

Definiamo per comodità i seguenti vettori

$$q_{1} = [\tilde{m}_{11}, \tilde{m}_{12}, \tilde{m}_{13}]^{T}$$

$$q_{2} = [\tilde{m}_{21}, \tilde{m}_{22}, \tilde{m}_{23}]^{T}$$

$$q_{3} = [\tilde{m}_{31}, \tilde{m}_{32}, \tilde{m}_{33}]^{T}$$

$$q_{4} = [\tilde{m}_{14}, \tilde{m}_{24}, \tilde{m}_{34}]^{T}$$

 I primi tre vettori corrispondono alle prime tre *righe* (meno l'ultimo elemento) di *M*, mentre q<sub>4</sub> rappresenta l'ultima *colonna* di *M*

- Conosciamo c a meno del segno.
- Definiamo allora σ=±1 e ricaviamo le formule per calcolare tutti i parametri di cui abbiamo bisogno

$$T_{z} = \sigma \tilde{m}_{34}$$

$$r_{3i} = \sigma \tilde{m}_{3i}, \quad i = 1,2,3$$

$$o_{x} = q_{1}q_{3}^{T}$$

$$o_{y} = q_{2}q_{3}^{T}$$

$$f_{x} = \sqrt{q_{1}q_{1}^{T} - o_{x}^{2}}$$

$$f_{y} = \sqrt{q_{2}q_{2}^{T} - o_{y}^{2}}$$

$$r_{1i} = \sigma(o_{x}\tilde{m}_{3i} - \tilde{m}_{1i})/f_{x}, \quad i = 1,2,3$$

$$r_{2i} = \sigma(o_{y}\tilde{m}_{3i} - \tilde{m}_{2i})/f_{y}, \quad i = 1,2,3$$

$$T_{x} = \sigma(o_{x}T_{z} - \tilde{m}_{14}/f_{x})$$

$$T_{y} = \sigma(o_{y}T_{z} - \tilde{m}_{24}/f_{y})$$

- Rimane da determinare solo il segno di σ
- A tal fine, consideriamo l'uguaglianza

$$T_z = \sigma \widetilde{m}_{34}$$

- Se l'origine del sistema di riferimento del mondo 3D si trova davanti alla camera,  $T_z$  deve essere positivo, dunque  $\sigma$  deve essere concorde con  $m_{34}$ ; altrimenti, deve essere negativo, da cui segue che  $\sigma$  deve risultare di segno opposto rispetto a  $m_{34}$
- Stabilito il segno di σ, abbiamo determinato con esattezza tutti i parametri della camera





195	209	221	235	249	251	254	255	250	241	247	248
210	236	249	254	255	254	225	226	212	204	236	211
164	172	180	192	241	251	255	255	255	255	235	190
167	164	171	170	179	189	208	244	254	255	251	234
162	167	166	169	169	170	176	185	196	232	249	254
153	157	160	162	169	170	168	169	171	176	185	218
126	135	143	147	156	157	160	166	167	171	168	170
103	107	118	125	133	145	151	156	158	159	163	164
095	095	097	101	115	124	132	142	117	122	124	161
093	093	093	093	095	099	105	118	125	135	143	119
093	093	093	093	093	093	095	097	101	109	119	132
095	093	093	093	093	093	093	093	093	093	093	119

I(x,y,t) è l'intensità della luce in (x,y) all'istante t

Sensore  $CCD \approx 5.000.000$  pixel

Occhio umano ≈ 240.000.000 pixel (i.e., 0.25 terabit/s)

- La luminosità di un pixel è proporzionale alla quantità di luce indirizzata verso la fotocamera dalla porzione di scena che si proietta su quel pixel; questa, a sua volta, dipende da
  - proprietà riflettenti delle superfici
  - posizione e distribuzione delle fonti di luce nella scena
  - proprietà riflettenti del resto della scena
- La riflessione può essere modellata in due modi
  - riflessione speculare (la luce è riflessa dalla superficie esterna di un oggetto; vincolo: angolo di riflessione = angolo di incidenza)
  - riflessione diffusa (la luce penetra nella superficie di un oggetto, è assorbita e riemessa; se la superficie è lambertiana, la luce si sparge in tutte le direzioni con uguale intensità)

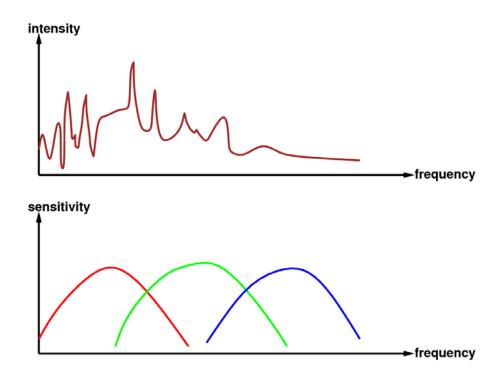
- L'intensità dipende solo dall'angolo di incidenza della fonte di luce
- Vale la Legge del Coseno di Lambert

$$I = kI_0 \cos \theta$$

dove  $I_0$  è l'intensità della sorgente luminosa,  $\theta$  l'angolo tra essa e la normale alla superficie e k una costante detta albedo, che dipende dalle proprietà delle superfici (k=0 se nere, k=1 se bianche)

- Nel mondo reale le superfici mostrano una combinazione di caratteristiche speculari e diffusive
- Ray Tracing nella Grafica Computerizzata, tecnica che simula il processo in cui la luce, proveniente dalle fonti luminose, subisce riflessioni multiple

L'intensità varia con la frequenza ⇒ segnale a infinite dimensioni



L'occhio umano ha tre tipi di cellule sensibili al colore.

Ciascuna integra il segnale ⇒ un'immagine può essere rappresentata da un vettore di tre soli valori di intensità per pixel, uno per ciascuna lunghezza d'onda primaria