



UNIVERSITÀ DEGLI STUDI  
DI MILANO

---

# Elaborazione delle Immagini

Raffaella Lanzarotti

# FLUSSO OTTICO

# Computer Vision System Toolbox

- Altro toolbox di MATLAB che implementa strumenti delle Computer Vision
- Adotta la programmazione ad oggetti
- Es. di strumenti disponibili:
  - feature detection, description, and matching
  - object detection and matching
  - motion estimation
  - video processing

# Es: feature detection

- Harris Corner:

```
points = detectHarrisFeatures(I)
```

- SURF: Versione efficiente dei SIFT:

```
points = detectSURFFeatures(I)
```

# Es: Feature descriptors

- HOG:

```
features = extractHOGFeatures(I)
```

- LBP:

```
features = extractLBPFeatures(I)
```

- SURF:

```
features = extractFeatures(I, 'Method', 'SURF')
```

# Es: find matching

```
points1 = detectHarrisFeatures(I1);  
points2 = detectHarrisFeatures(I2);  
  
[feats1, valid1] = extractFeatures(I1, points1);  
[feats2, valid2] = extractFeatures(I2, points2);  
  
% MATCHING:  
indexPairs = matchFeatures(feats1, feats2);  
  
    matched1 = valid1(indexPairs(:, 1), :);  
    matched2 = valid2(indexPairs(:, 2), :);  
  
figure;  
showMatchedFeatures(I1, I2, matched1, matched2);
```

# FLUSSO OTTICO

# Primo step: aprire file video

```
OBJ = VideoReader(FILENAME);
```

- Costruisce un oggetto per la lettura di multimedia
- Metodi associati:
  - `readFrame` - Legge il prossimo frame disponibile
  - `hasFrame` - Determina se ci sono ancora frame disponibili per la lettura



# Proprietà dell'oggetto

- `Name` - Nome del file da leggere.
- `Path` - Percorso del file
- `Duration` - Lunghezza del file in secondi
- `CurrentTime` - Posizione del prossimo frame da leggere (espressi in secondi)
- `Height` - Altezza dei frame (in pixel)
- `Width` - Larghezza dei frame (in pixel)
- `BitsPerPixel` - Bits per pixel del video
- `VideoFormat` - Video format come è rappresentato in MATLAB
- `FrameRate` - Frame rate del video (in frame al secondo)

# Flusso Ottico (HS)

`obj = opticalFlowHS`

- restituisce un oggetto per la stima del flusso ottico con il metodo proposto da Horn-Schunck.
- il flusso ottico è espresso in termini di direzione e velocità dal frame precedente a quello corrente
- metodi:
  - `estimateFlow` - stima del flusso ottico
  - `reset` - Reset dello stato interno dell'oggetto
- Proprietà:
  - `'Smoothness'` : scalare che definisce il peso da dare al termine di smoothness. Default: 1
  - `'MaxIteration'`. Default: 10
  - `'VelocityDifference'` : soglia da usare come criterio di terminazione (scalare non negativo). Default: 0

# Flusso Ottico (LK)

`obj = opticalFlowLK`

- restituisce un oggetto per la stima del flusso ottico con il metodo proposto da Lucas Kanade.
- il flusso ottico è espresso in termini di direzione e velocità dal frame precedente a quello corrente
- metodi:
  - `estimateFlow` - stima del flusso ottico
  - `reset` - Reset dello stato interno dell'oggetto
- Proprietà:
  - `'NoiseThreshold'` : soglia per la riduzione del rumore.  
più alta è meno il calcolo è sensibile a piccoli movimenti  
Default: 0.0039

# Point Tracking, KLT

- Dati dei punti su un primo frame, vogliamo “inseguirli”.
- Problema: quali punti?
  - potremmo scegliere dei buoni punti secondo varie euristiche (Harris, SIFT, ...) ma non garantirebbero una buona tracciabilità.
- IDEA di Kanade-Lucas-Tomasi:

una feature è buona se si può tracciare bene.

# Ricordiamo Lucas Kanade

$$\underbrace{\begin{bmatrix} \sum f_{xi}^2 & \sum f_{xi} f_{yi} \\ \sum f_{xi} f_{yi} & \sum f_{yi}^2 \end{bmatrix}}_{A^T A} \begin{bmatrix} u \\ v \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\sum f_{xi} f_{ti} \\ -\sum f_{yi} f_{ti} \end{bmatrix}$$

- Qual è la condizione di buon condizionamento?
  - $A^T A$  deve essere invertibile
  - $A^T A$  non troppo piccola
    - autovalori  $(\lambda_1, \lambda_2)$  non troppo piccoli
  - $A^T A$  ben condizionata
    - $\lambda_1 / \lambda_2$  non troppo grande, dove  $\lambda_1 > \lambda_2$

# Point Tracking, KLT, cont.

- un punto è buono se

$$\min(\lambda_1, \lambda_2) > \lambda$$

- Si sposta il problema: quale valore di soglia scegliere?
- in linea teorica, disponendo della camera di acquisizione, si misurano gli autovalori su una regione uniforme (coglie il rumore della camera)  $\rightarrow$  lower bound  $\lambda_{low}$
- misura gli autovalori in regioni con alta tessitura  $\rightarrow$  upper bound  $\lambda_{high}$
- fissa la soglia a metà strada

$$\lambda = 0.5 * \lambda_{low} + 0.5 * \lambda_{high}$$

# Point Tracking, MATLAB

```
H = vision.PointTracker
```

- Crea un oggetto, H, che traccia un insieme di punti usando l'algoritmo Kanade-Lucas-Tomasi feature tracking
- Richiede un'inizializzazione del processo, per specificare la posizione iniziale dei punti e il frame iniziale:

```
initialize(H, POINTS, I)
```

# Point Tracking, cont.

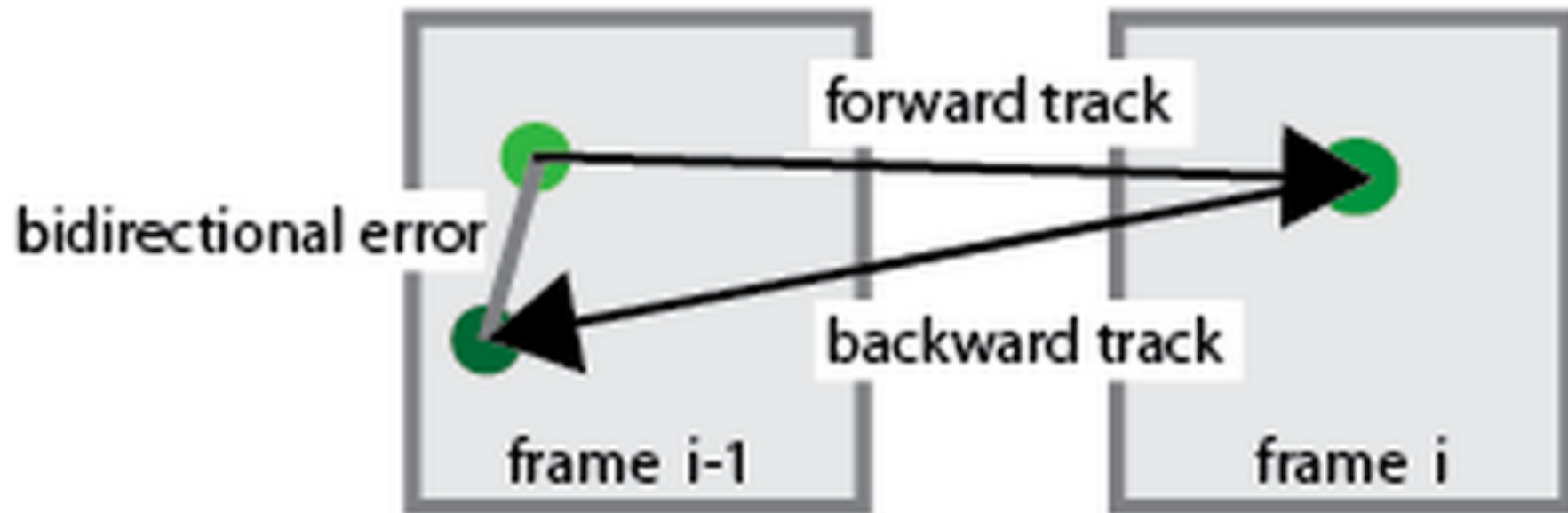
- Il tracking frame per frame si ottiene con il metodo `step`  
`[POINTS, POINT_VALID, SCORES] = step(H, I)`
- **POINTS**: array MX2 di coord [x y] corrispondenti alle nuove coordinate
- **POINT\_VALID**: array Mx1, di valori booleani indicanti se il punto trovato è affidabile o meno
- **SCORES**: array Mx1, di valori reali tra 0 e 1, calcolato come LSE tra i blocchi intorno al punto tracciato, nei frame in esame
- E' anche possibile resettare i punti e usare il metodo `setPoints`  
`setPoints(H, POINTS)`



# Proprietà del Point Tracker

- `BlockSize` - dimensione della finestra di integrazione intorno a ciascun punto
- `NumPyramidLevels` - numero di livelli nella piramide
- `MaxIterations` - num. max di iterazioni
- `MaxBidirectionalError` - Soglia massima dell'errore forward-backward.

- `MaxBidirectionalError`,  
ideale nel range 0-3



**Default:** `inf`

# Esercizio: Frame Interpolation usando il flusso ottico

- Dati due frame  $I_0$  e  $I_1$  di un video al tempo  $t=0$  e  $t=1$ , vogliamo:
- generare frame intermedi, corrispondenti a un tempo  $0 < t < 1$  interpolando i due frame dati
- partire dalla funzione:

`FrameInterpolation.m`

# Interpolazione

## A. Interpolazione lineare: cross-fading

$$I_t(x, y) = (1 - t)I_0(x, y) + tI_1(x, y)$$

- Implementa questo nella funzione:  
`ComputeCrossFadeFrame.m`
- per vedere il risultato, scommenta le righe 65-68 in “`FrameInterpolation.m`”

# Interpolazione, cont

## B. Interpolazione forward warping

- l'interpolazione tiene conto del flusso ottico:

$$I_t(x + tu_0(x, y), y + tv_0(x, y)) = I_0(x, y)$$

- Implementa questo nella funzione:

`ComputeForwardWarpingFrame.m`

– per vedere il risultato, scommenta le righe 71-74 in “`FrameInterolation.m`”

NOTA: Introduce artefatti!

# Interpolazione, cont

## C. Interpolazione backward warping:

$$I_t(x, y) = I_0(x - tu_t(x, y), y - tv_t(x, y))$$

problema: non conosciamo  $u_t, v_t$

stima:

$$x' = x + tu_0(x, y), \quad y' = y + tv_0(x, y)$$

$$\forall (x'', y''), \text{ t.c. } x'' \in \{\text{floor}(x'), \text{ceil}(x')\}, \quad y'' \in \{\dots\}$$

$$u_t(x'', y'') = u_0(x, y)$$

$$v_t(x'', y'') = v_0(x, y)$$

# Iterpolazione, cont

- OSSERVAZIONE: in caso più punti  $(x,y)$  risultino convergere su uno stesso punto  $(x'',y'')$ , scegliamo il massimo.
- Completa `ComputeFlowWarpFrame.m`  
(compreso `WarpFlow`)
- per vedere il risultato, scommenta le righe 77-80 in “`FrameInterolation.m`”

APPROFONDIMENTI...



# Detection and motion-based tracking (Approfondimento)

- ipotesi: oggetti in movimento con camera ferma
- due passi:
  1. individuare oggetti in movimento in ogni frame
  2. associare tra loro le localizzazioni corrispondenti allo stesso oggetto e acquisite al variare tempo

# Detection and motion-based tracking (approfondimento)

## 1. Detection:

background subtraction + morfologia

## 2. Associazione: stima del movimento con filtri di Kalman: predice la posizione dell'oggetto nel prossimo frame, e determina la probabilità che una detection al tempo $t+1$ corrisponda a un'altra al tempo $t$ .

`multiObjectTracking()`

# Face Tracking (Approfondimento)

`visionfacetracking()`

1. Detection di un volto in un frame via Viola-Jones detection  
`vision.CascadeObjectDetector`
2. Characterization: identificare caratteristiche del volto invarianti nel video e ben riconoscibili. Es Hue della pelle
3. Tracking della feature: avendo scelto come feature il colore, si può usare  
`vision.HistogramBasedTracker`

# Face Tracking, detection

- Detection:

```
% Create a cascade detector object.
```

```
faceDetector = vision.CascadeObjectDetector();
```

```
% Read a video frame and run the detector.
```

```
videoFileReader =
```

```
vision.VideoFileReader('visionface.avi');
```

```
videoFrame      = step(videoFileReader);
```

```
bbox            = step(faceDetector, videoFrame);
```

```
% Draw the returned bounding box around the detected face.
```

```
videoOut =
```

```
insertObjectAnnotation(videoFrame, 'rectangle', bbox, 'Face'  
) ;
```

```
figure, imshow(videoOut), title('Detected face');
```

# Face Tracking, characterization

- Characterization:

```
% Get the skin tone information by  
extracting the Hue from the video frame
```

```
% converted to the HSV color space.
```

```
[hueChannel,~,~] = rgb2hsv(videoFrame);
```

```
% Display the Hue Channel data and draw the  
% bounding %box around the face.
```

```
figure, imshow(hueChannel);
```

```
title('Hue channel data');
```

```
rectangle('Position',bbox(1,:), 'LineWidth',  
2, 'EdgeColor', [1 1 0]);
```

# Nose detection and characterization

% Detect the nose within the face region.

The nose provides a more accurate measure of the skin tone because it does not contain any background pixels.

```
noseDetector =  
vision.CascadeObjectDetector( 'Nose',  
'UseROI', true);
```

```
noseBBBox = step(noseDetector, videoFrame,  
bbox(1, :));
```

# Nose tracking

```
% Create a tracker object.
tracker = vision.HistogramBasedTracker;

% Initialize the tracker histogram using the Hue channel pixels
from the nose.
initializeObject(tracker, hueChannel, noseBBBox(1,:));

% Create a video player object for displaying video frames.
videoInfo    = info(videoFileReader);
videoPlayer  = vision.VideoPlayer('Position',[300 300
videoInfo.VideoSize+30]);

%...
```

```
% Track the face over successive video frames until finish.
while ~isDone(videoFileReader)

    % Extract the next video frame
    videoFrame = step(videoFileReader);

    % RGB -> HSV
    [hueChannel,~,~] = rgb2hsv(videoFrame);

    % Track using the Hue channel data
    bbox = step(tracker, hueChannel);

    % Insert a bounding box around the object being tracked
    videoOut =
insertObjectAnnotation(videoFrame,'rectangle',bbox,'Face');

% Display the annotated video frame using the video player object
    step(videoPlayer, videoOut);

end

% Release resources
release(videoFileReader),  release(videoPlayer);
```