

Assegnamento 1

31-10-2018

Corso di Visione Artificiale
A.A. 2018/2019

Regole

- L'assegnamento vale **2** punti se consegnato entro **3** settimane
- L'assegnamento vale **1** punto se consegnato oltre la terza settimana

Regole

- Funzioni OpenCv consentite:
 - `cv::Mat`

Tutti i costruttori
Operatori `=`, `+`, `-`, `*`
`clone()`, `create(...)`
`data`, `rows`, `cols`
`channels()`, `type()`
`elemSize()`, `elemSize1()`
`setTo()`, `zeros()`

Regole

- Funzioni OpenCv consentite:

- I/O

- `imread(...)`

- `imshow(...)`

- `waitKey(...)`

- `namedWindow(...)`

Esercizio 1

- Funzione di convoluzione *float*

```
int convFloat(const cv::Mat& image, const  
cv::Mat& kernel, cv::Mat& out)
```

- image: singolo canale uint8
- kernel: singolo canale float32
- out: singolo canale float32

- Il kernel deve essere *simmetrico*, cioè di dimensioni dispari
- Il kernel puo' essere *1-D* o *2-D* indifferentemente
- I pixel per i quali non è possibile applicare il kernel (bordo) vanno messi a zero

Esercizio 1bis

- Funzione di convoluzione

```
int conv(const cv::Mat& image, const  
cv::Mat& kernel, cv::Mat& out)
```

- image: singolo canale uint8
- kernel: singolo canale float32
- out: singolo canale uint8; **se necessario**,
riscalare opportunamente out nel range [0-255]
(vedi **contrast stretching**)

- Nota 1: si ricava direttamente dal precedente
passando da float ad intero (ed eventualmente
scalando).

Esercizio 2

- Scrivere una funzione che generi un **kernel** di blur Gaussiano **1-D orizzontale**

```
int gaussianKernel(float sigma, int radius,  
cv::Mat& kernel)
```

- kernel: singolo canale float32
 - sigma: deviazione standard della gaussiana
 - radius: raggio del kernel, quindi la dimensione del kernel sarà **(2*radius)+1**
- Normalizzare il kernel dividendo per la somma dei pesi

Esercizio 3

- Utilizzando le funzioni precedenti, applicare i seguenti filtri all'immagine `lenan.pgm` e visualizzare i risultati
 1. Gaussian blur *orizzontale*
 2. Gaussian blur *verticale*
 3. Gaussian blur *bidimensionale*
- Nota 1: un kernel verticale si ottiene da quello orizzontale trasponendo
- Nota 2: il Gaussian blur bidimensionale si ottiene come filtro separabile dei precedenti

Esercizio 4

- Utilizzando le funzioni precedenti, applicare all'immagine lenna.pgm i seguenti filtri e visualizzare i risultati:
 1. Filtro *derivativo* Gaussiano orizzontale
 2. Filtro *derivativo* Gaussiano verticale
 3. Filtro Laplaciano
 - 0.0, 1.0, 0.0
 - 1.0, -4.0, 1.0
 - 0.0, 1.0, 0.0
- Nota 1: i derivativi Gaussiani possono essere ottenuti come composizione di un Gaussiano e di un derivativo monodimensionale $[-1,0,1]$, oppure creando direttamente il kernel DoG.
- Nota 2: le grandezze ottenute saranno sia positive che negative. Per poterle visualizzare, riportare tutto nel range $[0,255]$; 128 rappresenta lo 0, $[0,127]$ i valori negativi, $[129,255]$ quelli positivi.

Esercizio 5

- Utilizzando le funzioni precedenti, scrivere una funzione che calcoli **magnitudo** e **orientazione** $[0, 2\text{PI}]$ di **Sobel 3x3** e visualizzare i risultati:

```
int sobel(const cv::Mat& image, cv::Mat&
magnitude, cv::Mat& orientation)
```

- image: singolo canale uint8
- magnitude: singolo canale float32
- orientation: singolo canale float32 tra
0 e 2PI

Esercizio 5

- Per visualizzare l'orientazione di Sobel con il seguente codice OpenCv:

```
cv::Mat adjMap;  
cv::convertScaleAbs(orientation, adjMap, 255 / 2*M_PI);  
cv::Mat falseColorsMap;  
cv::applyColorMap(adjMap, falseColorsMap,  
cv::COLORMAP_AUTUMN);  
cv::imshow("Out", falseColorsMap);
```

Esercizio 6

- Realizzare una funzione di **bilinear interpolation**:

```
float bilinear(const cv::Mat& image, float  
r, float c)
```

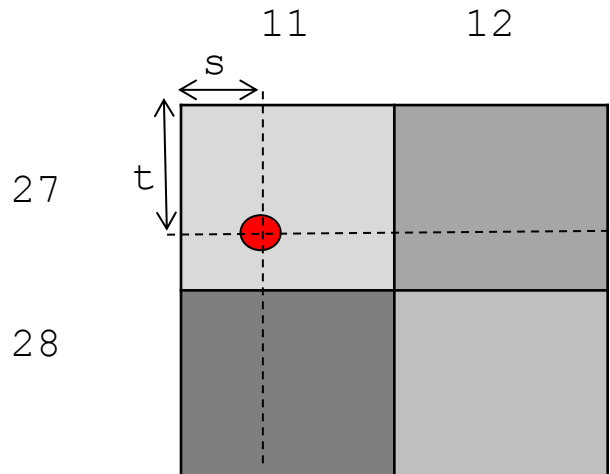
- image: singolo canale uint8
- r e c valori float compresi in $[0, \text{rows}-1]$ e $[0, \text{cols}-1]$

- Il risultato sarà un singolo valore float ottenuto interpolando i 4 vicini di (r, c)

$$f(I) = (1 - s)(1 - t)f_{00} + s(1 - t)f_{10} + (1 - s)tf_{01} + stf_{11}$$

Esercizio 6

- Es. $(r,c) = (27.8, 11.4)$



- $$\text{out}(r,c) = \text{in}(11,27)*0.6*0.2 + \text{in}(12,27)*0.4*0.2 + \text{in}(11,28)*0.6*0.8 + \text{in}(12,28)*0.4*0.8$$

Esercizio 7

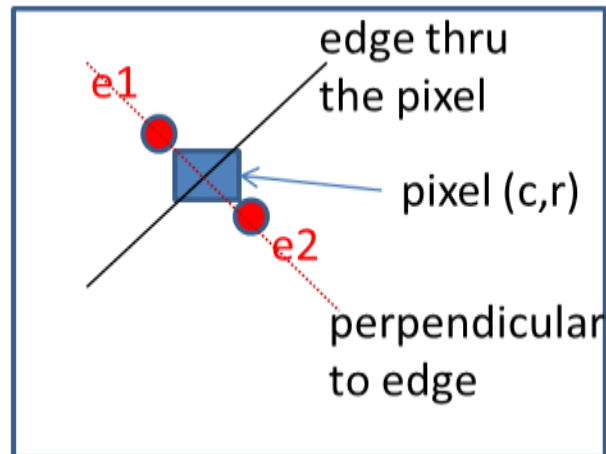
- Find Peaks of Edge Responses: trovare i picchi (massimi) del gradiente nella direzione **perpendicolare** al gradiente stesso

```
int findPeaks(const cv::Mat& magnitude, const cv::Mat&
orientation, cv::Mat& out ,float th)
```

 - magnitude: singolo canale float32
 - orientation: singolo canale float32
 - out: singolo canale float32
- Confrontare ogni pixel dell'immagine magnitudo con i vicini $e1$, $e2$ a distanza **1.0 lungo la *direzione del gradiente***. Utilizzare la funzione `bilinear` del passo precedente.
- Soppressione dei non massimi:

$$out(r, c) = \begin{cases} in(r, c) & \text{se } in(r, c) \geq e1 \wedge in(r, c) \geq e2 \wedge in(r, c) \geq th \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

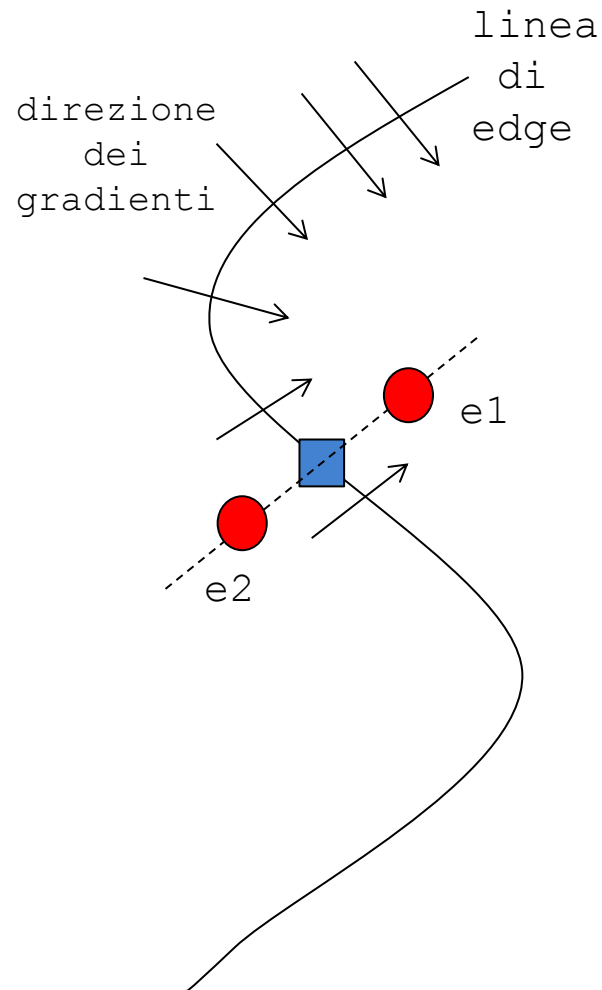
Esercizio 7



$$\begin{aligned} e1x &= c + 1 * \cos(\theta); \\ e1y &= r + 1 * \sin(\theta); \\ e2x &= c - 1 * \cos(\theta); \\ e2y &= r - 1 * \sin(\theta); \end{aligned}$$

Example: $r=5$, $c=3$, $\theta=135$ degrees
 $\sin \theta = .7071$, $\cos \theta = -.7071$
 $e1 = (2.2929, 5.7071)$
 $e2 = (3.7071, 4.2929)$

Esercizio 7



Esercizio 8

- Soglia con isteresi:

```
int doubleTh(const cv::Mat& magnitude,  
cv::Mat& out, float th1, float th2)
```

- magnitude: singolo canale float32
- out: singolo canale uint8

- $$out(r, c) = \begin{cases} 255 & \text{se } in(r, c) > th1 \\ 128 & \text{se } th1 \geq in(r, c) > th2 \\ 0 & \text{se } in(r, c) \leq th2 \end{cases}$$

Esercizio 9

- Canny Edge Detector su lenna.pgm

```
int canny(const cv::Mat& image, cv::Mat&  
out, float th, float th1, float th2)
```

- image: singolo canale uint8
- out: singolo canale uint8

1. Sobel magnitudo e orientazione
2. Non-Maximum Suppression (findPeaks) della magnitudo
3. Sogliatura con isteresi

Nota

- Per ottenere un Canny Edge Detector completo sarebbe necessario effettuare il collegamento degli egde (edge linking).
- Esercizio opzionale non valutato.