

Elaborazione di Segnali Multimediali

Elaborazione di immagini a colori Soluzioni

1 Gli spazi di colore

1. Lo spazio CMY e CMYK.

```
def rgb2cmy(x):  
    return 1.0 - x  
  
x = io.imread('fragole.jpg')  
x = np.float64(x)/255  
z = rgb2cmy(x)  
  
c = z[:, :, 0] # Ciano  
m = z[:, :, 1] # Magenta  
y = z[:, :, 2] # Giallo  
  
plt.figure();  
plt.subplot(1,3,1); plt.imshow(c, clim=[0,1], cmap='gray'); plt.title('Ciano');  
plt.subplot(1,3,2); plt.imshow(m, clim=[0,1], cmap='gray'); plt.title('Magenta');  
plt.subplot(1,3,3); plt.imshow(y, clim=[0,1], cmap='gray'); plt.title('Giallo');
```

Notate che in questo modo le componenti C, M e Y sono normalizzate. E' anche possibile visualizzare le componenti in scala di colore, modificando opportunamente la palette:

```
from matplotlib.colors import ListedColormap  
L = np.arange(255, -1, -1)/255 # 256 valori tra da 1 ad 0  
B = np.ones(256) # 256 valori unitary  
cmap_c = ListedColormap(np.stack((L,B,B), -1)) # palette per il Ciano  
cmap_m = ListedColormap(np.stack((B,L,B), -1)) # palette per il Magenta  
cmap_y = ListedColormap(np.stack((B,B,L), -1)) # palette per il Giallo  
  
plt.figure();  
plt.subplot(1,3,1); plt.imshow(c, clim=[0,1], cmap=cmap_c); plt.title('Ciano');  
plt.subplot(1,3,2); plt.imshow(m, clim=[0,1], cmap=cmap_m); plt.title('Magenta');  
plt.subplot(1,3,3); plt.imshow(y, clim=[0,1], cmap=cmap_y); plt.title('Giallo');
```

Per quanto riguarda invece lo spazio CMYK:

```
def rgb2cmyk(x):
    z = 1.0 - x          # da rgb a cmy
    k = np.min(z,-1)     # stima del Nero
    c = z[:, :, 0] - k   # rimozione del Nero al Ciano
    m = z[:, :, 1] - k   # rimozione del Nero al Magenta
    y = z[:, :, 2] - k   # rimozione del Nero al Giallo
    return np.stack((c,m,y,k),-1)

z = rgb2cmyk(x)
c = z[:, :, 0] # Ciano
m = z[:, :, 1] # Magenta
y = z[:, :, 2] # Giallo
k = z[:, :, 3] # Nero

plt.figure();
L = np.arange(255,-1,-1)/255
cmap_k = ListedColormap(np.stack((L,L,L),-1)) # palette per il Nero
plt.subplot(1,4,1); plt.imshow(c,clim=[0,1],cmap=cmap_c); plt.title('Ciano');
plt.subplot(1,4,2); plt.imshow(m,clim=[0,1],cmap=cmap_m); plt.title('Magenta');
plt.subplot(1,4,3); plt.imshow(y,clim=[0,1],cmap=cmap_y); plt.title('Giallo');
plt.subplot(1,4,4); plt.imshow(k,clim=[0,1],cmap=cmap_k); plt.title('Nero');
```

2 Tecniche per l'elaborazione

1. *Negativo*.

```
x = io.imread('fragole.jpg')
x = np.float64(x)/255

y = 1.0 - x          # negativo

plt.figure();
plt.subplot(1,2,1); plt.imshow(x); plt.title('Immagine Originale');
plt.subplot(1,2,2); plt.imshow(y); plt.title('Immagine Nagate');
```

2. *Correzioni di toni e colori.*

```
x = io.imread('colori.jpg')
x = np.float64(x)/255
plt.figure(1); plt.imshow(x);
plt.title('Immagine originale');
gamma = 0.6;

# Elaborazione in RGB
y = x ** gamma
plt.figure(2); plt.imshow(y);
plt.title('Elaborazione in RGB');

# Elaborazione in HSI
from color_conversion import rgb2hsi, hsi2rgb
w = rgb2hsi(x)
w[:, :, 2] = w[:, :, 2] ** gamma
z = hsi2rgb(w)
plt.figure(3); plt.imshow(z);
plt.title('Elaborazione in HSI');
```

3. *Equalizzazione.*

```
x = io.imread('volto.tiff')
x = np.float64(x)/255
plt.figure(1); plt.imshow(x);
plt.title('Immagine originale');
from skimage.exposure import equalize_hist

# Elaborazione in RGB
r = equalize_hist(x[:, :, 0])
g = equalize_hist(x[:, :, 1])
b = equalize_hist(x[:, :, 2])
y = np.stack((r, g, b), -1)
plt.figure(2); plt.imshow(y);
plt.title('Equalizzazione in RGB');

# Elaborazione in HSI
from color_conversion import rgb2hsi, hsi2rgb
w = rgb2hsi(x)
w[:, :, 2] = equalize_hist(w[:, :, 2])
z = hsi2rgb(w)
plt.figure(3); plt.imshow(z);
plt.title('Equalizzazione in HSI');
```

4. *Color balancing*. Nello spazio CMY:

```
x = io.imread('foto.jpg')
x = np.float64(x)/255

c = 1 - x[:, :, 0]
c = c ** 1.8
y = np.stack((1-c, x[:, :, 1], x[:, :, 2]), -1)

z = io.imread('foto_originale.tif')
z = np.float64(z)/255

plt.figure(1)
plt.subplot(1,3,1); plt.imshow(x); plt.title('troppo ciano')
plt.subplot(1,3,2); plt.imshow(y); plt.title('immagine elaborata');
plt.subplot(1,3,3); plt.imshow(z); plt.title('immagine originale');
```

E' anche possibile lavorare nello spazio RGB: per diminuire la quantita' di ciano bisogna aumentare il rosso.

5. *Filtraggio spaziale*.

```
x = io.imread('lenac.jpg')
x = np.float64(x)/255
plt.figure(1); plt.imshow(x);
plt.title('Immagine originale');
import scipy.ndimage as ndi

# filtraggio nello spazio RGB
y = ndi.uniform_filter(x, (5,5,1))
plt.figure(2); plt.imshow(y);
plt.title('Filtraggio in RGB');

# filtraggio nello spazio YUV
from skimage.color import rgb2yuv, yuv2rgb
w = rgb2yuv(x)
w[:, :, 0] = ndi.uniform_filter(w[:, :, 0], (5,5))
z = yuv2rgb(w)
plt.figure(3); plt.imshow(z);
plt.title('Filtraggio in YUV');
```

Per quanto riguarda l'enhancement mediante laplaciano, anziché determinare il laplaciano per poi sottrarlo all'immagine applichiamo direttamente la maschera che realizza entrambe queste operazioni.

```
x = io.imread('fiori.jpg')
x = np.float64(x)/255
plt.figure(1); plt.imshow(x);
plt.title('Immagine originale');
import scipy.ndimage as ndi

#filtro di Enhancement
h = np.array([[0,-1,0],[-1,5,-1],[0,-1,0]], dtype=np.float64)

# Enhancement nello spazio RGB
h_3d = np.expand_dims(h, -1) # maschera 3D
y = ndi.correlate(x, h_3d)
plt.figure(2); plt.imshow(y);
plt.title('Enhancement in RGB');

# Enhancement nello spazio HSI
from color_conversion import rgb2hsi, hsi2rgb
w = rgb2hsi(x)
w[:, :, 2] = ndi.correlate(w[:, :, 2], h)
z = hsi2rgb(w)
plt.figure(3); plt.imshow(z);
plt.title('Enhancement in HSI');
```

2.1 Esercizi proposti

1. *Variazione del colore.*

```
x = io.imread('Azzurro.jpg')
x = np.float64(x)/255
plt.figure(1); plt.imshow(x);
plt.title('Immagine originale');

from color_conversion import rgb2hsi, hsi2rgb
y = rgb2hsi(x)
H = y[:, :, 0]; S = y[:, :, 1]; I = y[:, :, 2];
plt.figure(2);
plt.subplot(1,3,1); plt.imshow(H, clim=[0,1], cmap='gray');
plt.title('Tinta');
plt.subplot(1,3,2); plt.imshow(S, clim=[0,1], cmap='gray');
plt.title('Satureazione');
plt.subplot(1,3,3); plt.imshow(I, clim=[0,1], cmap='gray');
plt.title('Intensit ');

mask = (0.35<H) & (H<0.66) & (0.20<S) & (S<0.80) & (I>0.35)
H = H + 0.38*mask
H = H % 1.0 # funzione modulo per riportare H nel range [0,1]
y[:, :, 0] = H
z = hsi2rgb(y)

plt.figure(3);
plt.subplot(1,3,1);
plt.imshow(x); plt.title('Immagine originale');
plt.subplot(1,3,2);
plt.imshow(mask, clim=[0,1], cmap='gray'); plt.title('Selezione');
plt.subplot(1,3,3);
plt.imshow(z); plt.title('Risultato');
```

2. *Filtraggio in frequenza.*

```
x = io.imread('foto_originale.tif')
x = np.float64(x)/255
plt.figure(1); plt.imshow(x);
plt.title('Immagine originale');
```

```
# filtraggio nello spazio HSI
w = rgb2hsi(x)
I = w[:, :, 2]

X = np.fft.fftshift(np.fft.fft2(I))
m = np.fft.fftshift(np.fft.fftfreq(X.shape[0]))
n = np.fft.fftshift(np.fft.fftfreq(X.shape[1]))
l, k = np.meshgrid(n, m)

H = (np.abs(l) <= 0.10) & (np.abs(k) <= 0.25);
Y = H * X
y = np.real(np.fft.ifft2(np.fft.ifftshift(Y)))
w[:, :, 2] = y
z = hsi2rgb(w)

plt.figure(2); plt.imshow(z);
plt.title('Immagine filtrata');
```

3 Tecniche class-based

1. *Thresholding locale.*

```
x = np.float64(io.imread('yeast.tif'))
plt.figure(1); plt.imshow(x, clim=[0, 255], cmap='gray');
plt.title('immagine originale');

# thresholding adattativo
def thresholding_locale(x):
    m_g = np.mean(x)
    s_l = ndi.generic_filter(x, np.std, (3, 3))
    mask = (x > 30 * s_l) & (x > 1.5 * m_g)
    return mask

mapp = thresholding_locale(x)
plt.figure(2); plt.imshow(mapp, clim=[0, 1], cmap='gray');
plt.title('thresholding adattativo');
```