

## Istogramma



#### L'istogramma

- I pixel di una immagine sono una "popolazione" sulla quale possiamo calcolare tutte le quantità statistiche descrittive che si usano normalmente: Media, mediana, varianza, deviazione standard, quartili, percentili ...
- Particolarmente importante è la conoscenza della distribuzione delle frequenze dei toni di grigio: l'istogramma.



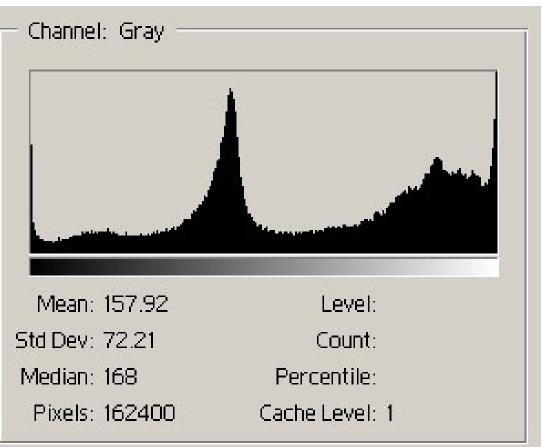
#### Istogramma

- Per ogni livello di grigio, riporta il numero di pixel di quel colore.
- Per una immagine I[m,n] si ha H(k)= numero di pixel di valore k
- E la somma di tutti gli H è esattamente mxn
- L'istogramma è utile a comprendere in maniera immediata le caratteristiche dell'immagine.



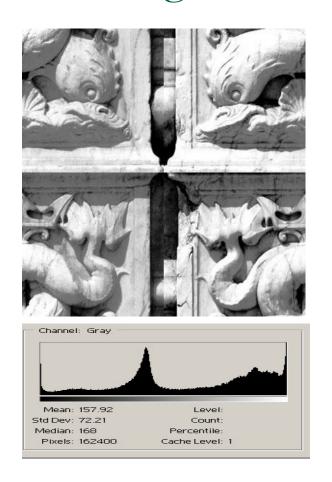
#### Istogramma

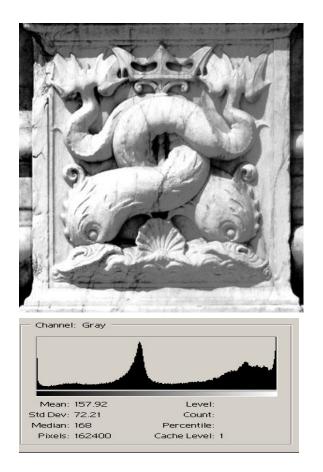






# Immagini diverse potrebbero avere istogrammi simili!



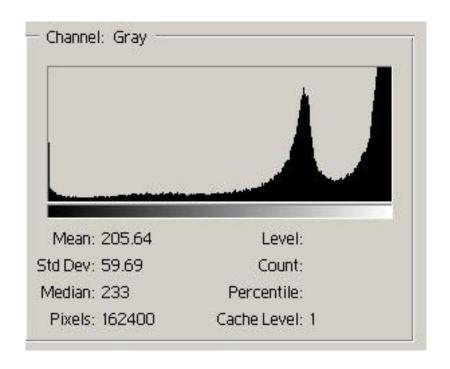


L'istogramma non tiene conto della **distribuzione spaziale** dei pixel!



# Immagine chiara: istogramma più denso a destra

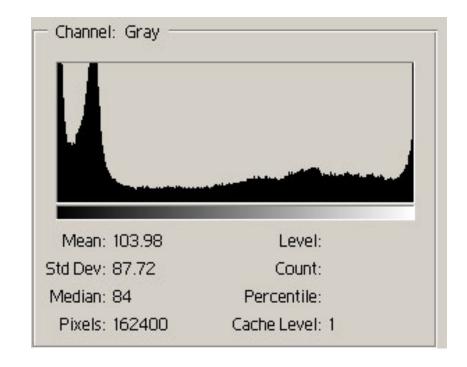






# Immagine scura: istogramma più denso a sinistra





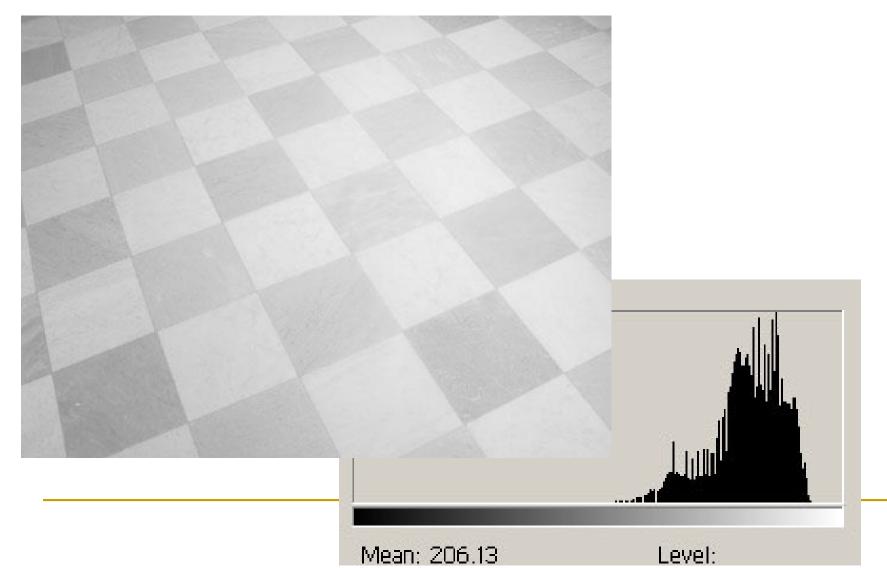


#### Immagine sottoesposta





#### Immagine sovraesposta





# Espansione del contrasto (contrast stretching)

- Serve per aumentare la dinamica di un'immagine il cui istogramma è concentrato su un intervallo limitato dei valori possibili.
- Si ottiene spostando (con appositi algoritmi) i valori di un bin dell'istogramma verso un altro bin non utilizzato.
- L'istogramma apparirà in maniera differente, tipo pettine. Ciò è fatto per mettere in risalto che i bin mancanti sono stati distribuiti lungo altri livelli.

#### Contrast stretching

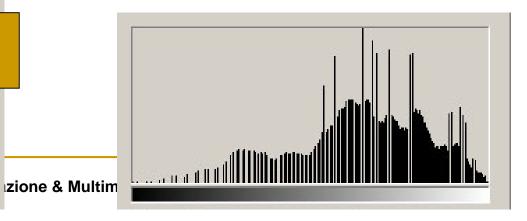
Immagine originale



# Channel: Gray Toni non usati

#### Immagine "corretta"



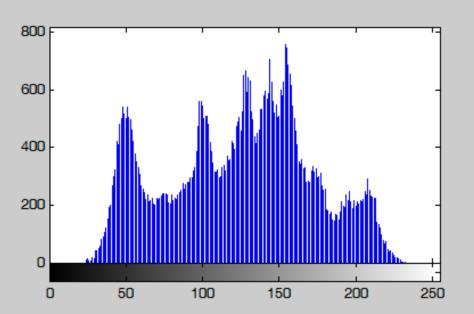


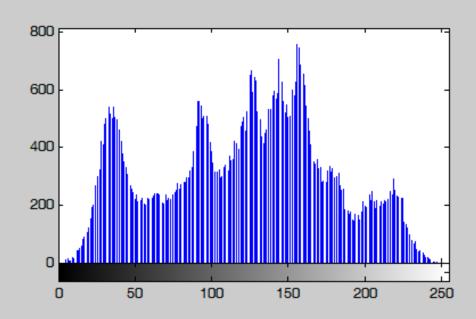
input



stretching

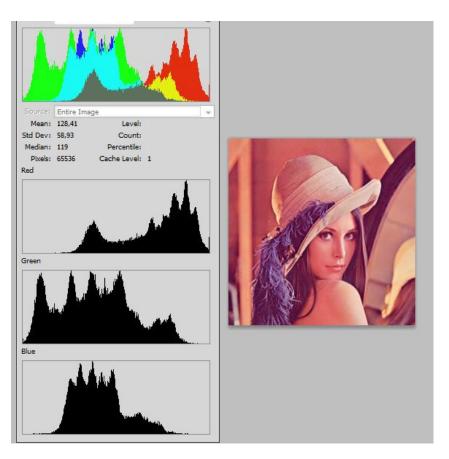


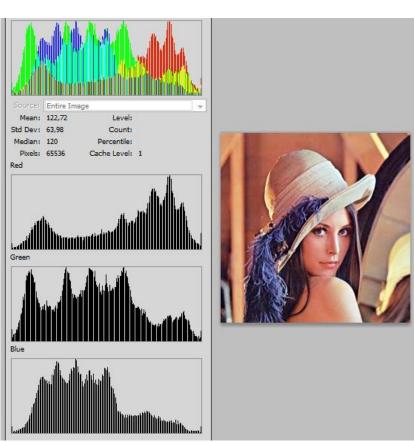






## Stretching di Lena







#### Aritmetica sulle immagini

- Operando aritmeticamente può accadere che un pixel abbia:
- a) Un valore negativo;
- b) Un valore maggiore del massimo (tipicamente 255);
- c) Un valore non intero (facilmente risolubile con una approssimazione o un troncamento);



#### Normalizzazione

I problemi a) e b) della precedente slide si chiamano problemi di range.

#### Due le soluzioni più comuni:

- Settare a 0 (nero) i valori negativi e a 255 (bianco) i valori maggiori di 255.
- Ri-normalizzare il range trasformando ciascun valore secondo la equazione:



#### Equalizzazione

Si parla di immagine equalizzata quando il contributo di ogni differente tonalità di grigio è pressappoco eguale.

Si parla anche di "istogramma" uniforme o appiattito.

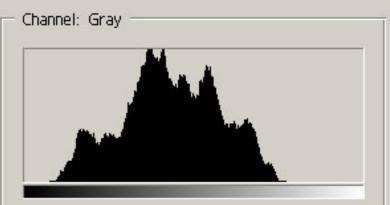
L'equalizzazione si ottiene usando appositi algoritmi

Attenzione non sempre la equalizzazione migliora l'immagine!

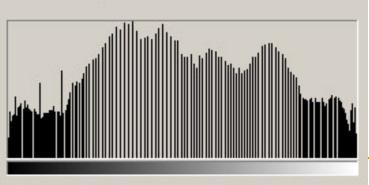


#### Immagine equalizzata







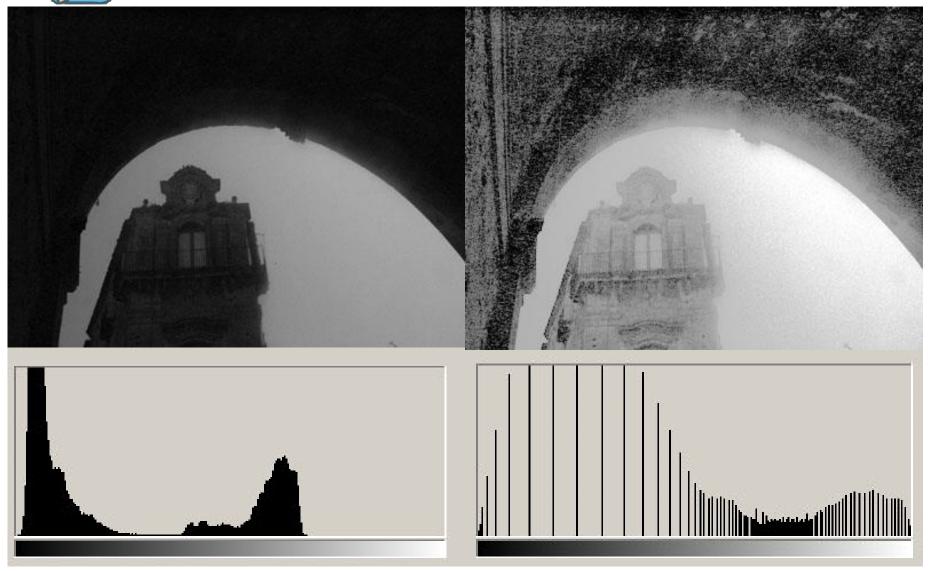


zione 8 Mean: 127.46

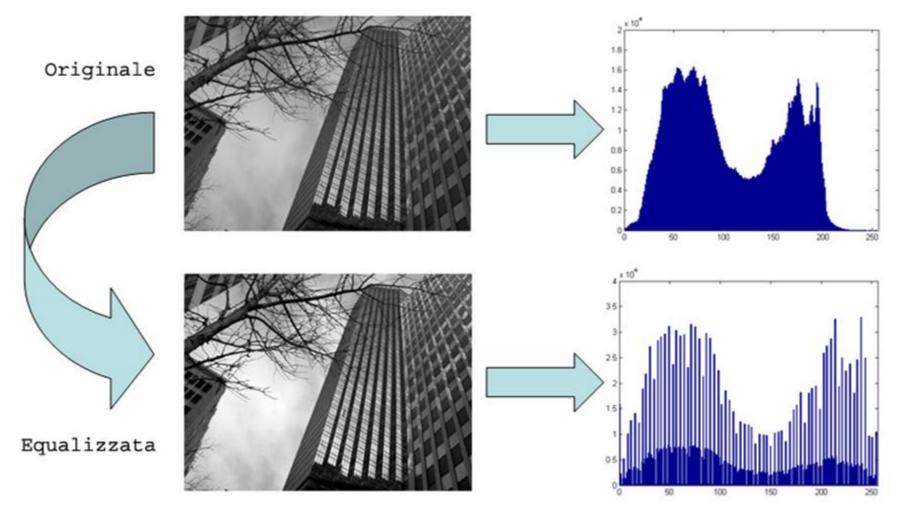
Level:



#### Immagine equalizzata







Interazione & Multimedia



#### Algoritmo di Equalizzazione

 Se r<sub>k</sub> è un livello di grigio e n<sub>k</sub> il numero di pixel nell'immagine MxN di quel livello di grigio, si può definire

$$p_r(r_k) = \frac{n_k}{MN}$$
  $k = 0, 1, 2, ..., L - 1$ 

Se facciamo il plot di r<sub>k</sub> versus p<sub>r</sub>(r<sub>k</sub>) quello che si ottiene è l'istogramma dell'immagine.



## Algoritmo di Equalizzazione

I nuovi valori di grigio dell'istogramma sono così definiti:

$$s_k = T(r_k) = (L-1) \sum_{j=0}^k p_r(r_j)$$
$$= \frac{(L-1)}{MN} \sum_{j=0}^k n_j \qquad k = 0, 1, 2, \dots, L-1$$



#### Algoritmo di Equalizzazione: Esempio

Sia data una immagine a 3 bit (L=8) con 64x64 pixel (MN=4096) con la seguente distribuzione di intensità:

$r_k$	$n_k$	$p_r(r_k) = n_k/MN$			
$r_0 = 0$	790	0.19			
$r_1 = 1$	1023	0.25			
$r_2 = 2$	850	0.21			
$r_3 = 3$	656	0.16			
$r_4 = 4$	329	0.08			
$r_5 = 5$	245	0.06			
$r_6 = 6$	122	0.03			
$r_7 = 7$	81	0.02			



#### Algoritmo di Equalizzazione:

#### Esempio

Applicando la formula si ha:

$$s_0 = T(r_0) = 7 \sum_{j=0}^{0} p_r(r_j) = 7 p_r(r_0) = 1.33$$

$$s_1 = T(r_1) = 7 \sum_{j=0}^{1} p_r(r_j) = 7 p_r(r_0) + 7 p_r(r_1) = 3.08$$

$$s_2 = 4.55, s_3 = 5.67, s_4 = 6.23, s_5 = 6.65, s_6 = 6.86, s_7 = 7.00.$$

#### **Arrotondando:**

$$s_0 = 1.33 \rightarrow 1$$
  $s_4 = 6.23 \rightarrow 6$   
 $s_1 = 3.08 \rightarrow 3$   $s_5 = 6.65 \rightarrow 7$   
 $s_2 = 4.55 \rightarrow 5$   $s_6 = 6.86 \rightarrow 7$   
 $s_3 = 5.67 \rightarrow 6$   $s_7 = 7.00 \rightarrow 7$ 



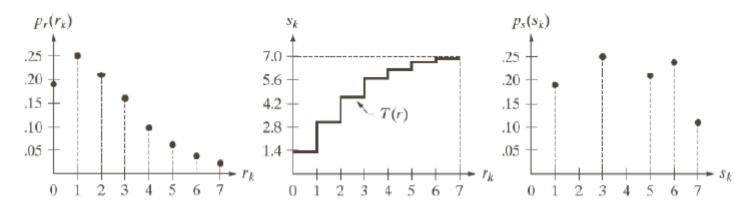
#### Algoritmo di Equalizzazione: Esempio

$$s_0 = 1.33 \rightarrow 1$$
  $s_4 = 6.23 \rightarrow 6$   
 $s_1 = 3.08 \rightarrow 3$   $s_5 = 6.65 \rightarrow 7$   
 $s_2 = 4.55 \rightarrow 5$   $s_6 = 6.86 \rightarrow 7$   
 $s_3 = 5.67 \rightarrow 6$   $s_7 = 7.00 \rightarrow 7$ 

Questi sono i valori dell'istogramma equalizzato. Si osservi che ci sono solo cinque livelli distinti. Dato che  $r_0 = 0$  è stato trasformato in  $s_0 = 1$ , ci sono 790 pixel nell'immagine dell'istogramma equalizzato con questo valore (vedi Tabella 3.1). Inoltre, in questa immagine, ci sono 1023 pixel con valore di  $s_1 = 3$  e 850 pixel con il valore di  $s_2 = 5$ . Sia  $r_3$  che  $r_4$  sono stati trasformati nello stesso valore, così ci sono (656 + 329) = 985 pixel nell'immagine equalizzata con questo valore. In modo simile, ci sono (245 + 122 + 81) = 448 pixel con il valore di 7 nell'immagine equalizzata. Dividendo questi numeri per MN = 4096 si ottiene l'istogramma equalizzato della Figura 3.19c.



#### Algoritmo di Equalizzazione: Esempio



a b c

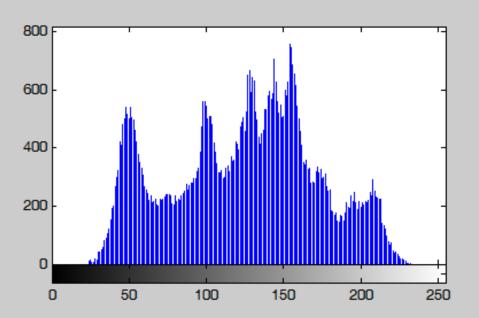
**FIGURE 3.19** Illustration of histogram equalization of a 3-bit (8 intensity levels) image. (a) Original histogram. (b) Transformation function. (c) Equalized histogram.

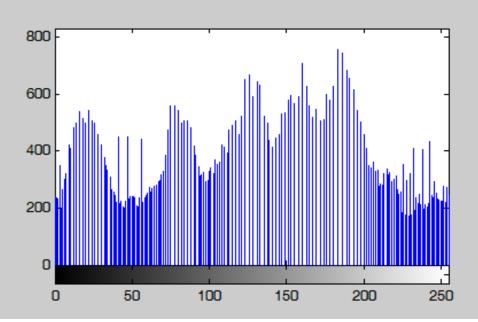
input



equalizzazione

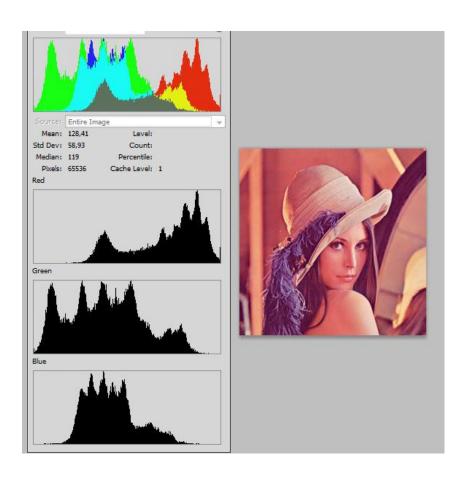


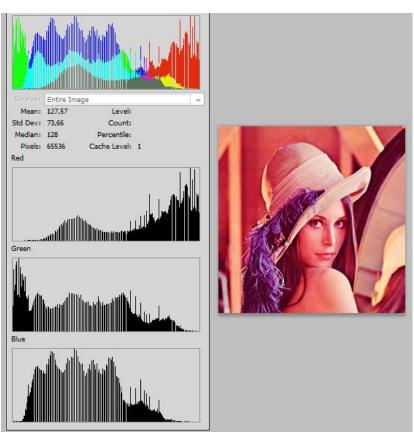


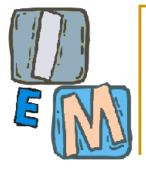




#### Equalizzazione di Lena







### Operazioni sulle immagini



#### Semplificazione: toni di grigio

- Per semplificare la trattazione del problema lavoreremo solo su immagini a toni di grigio.
- Le medesime operazioni descritte per tali immagini si estendono alle immagini RGB operando separatamente sui tre canali (piani) R, G e B e trattando ciascuno di essi come una immagine a toni di grigio indipendente dagli altri canali (soluzione non sempre apprezzata in ambito della ricerca).



#### Operazioni sulle immagini

Sono operazioni alterano i valori dei pixel di una immagine.

L'immagine finale apparirà differente da quella iniziale.

Questi operatori lavorano sia su immagini a colori che su immagini a toni di grigio.



#### Operazione su una immagine

Le elaborazioni nel dominio spaziale possono essere espresse come:

$$g(x, y) = T[f(x, y)]$$

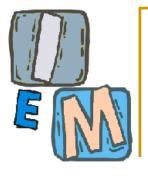
essendo f l'immagine di ingresso alla elaborazione, g quella di uscita e T un operatore su f definito in un intorno di (x,y).



#### Tipi di operazioni

La dimensione dell'intorno di (x,y) definisce il carattere della elaborazione:

- puntuale (l'intorno coincide con il pixel stesso);
- locale (per esempio una piccola regione quadrata centrata sul pixel);
- globale (l'intorno coincide con l'intera f).



## Operatori puntuali



#### Operatori puntuali

Si dice operatore puntuale, un operatore che preso in input il valore di un pixel ne restituisce uno cambiato che dipende esclusivamente dal valore del pixel in ingresso.



#### Tipiche operazioni puntuali:

- aggiunta o sottrazione di una costante a tutti i pixel (per compensare sotto o sovraesposizioni);
- inversione della scala dei grigi (negativo);
- espansione del contrasto;
- modifica (equalizzazione o specifica) dell'istogramma;
- presentazione in falsi colori.



#### Operatori puntuali

- Un operatore puntuale può essere rappresentato da una funzione che preso in input un valore f(x,y) lo modifica in un valore g(x,y)=T(f(x,y)) con f(x,y) e g(x,y) appartenenti allo stesso campo di definizione (es. entrambi tra 0 e 255).
- Poiché un operatore puntuale dipende solo dal valore del pixel esso è completamente descritto da una tabella come quella che segue:

IN	0	1	2	3	4	5	6	7	
OUT	T(0)	T(1)	T(2)	T(3)	T(4)	T(5)	T(6)	T(7)	

### OUT

f(x)

Questa è
universalmente
l'interfaccia che
tutti i programmi
commerciali di
immagini offrono
per la
visualizzazione e
gestione delle
operazioni puntuali

8										
7							X	X	X	
6						X				
5					X					
4				X						
3		X	X							
2	X									
1										
0										
	0	1	2	3	4	5	6	7	8	

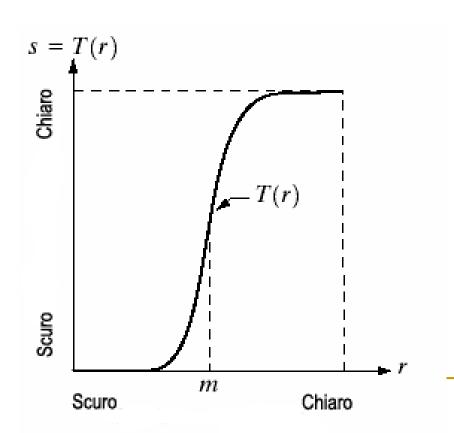






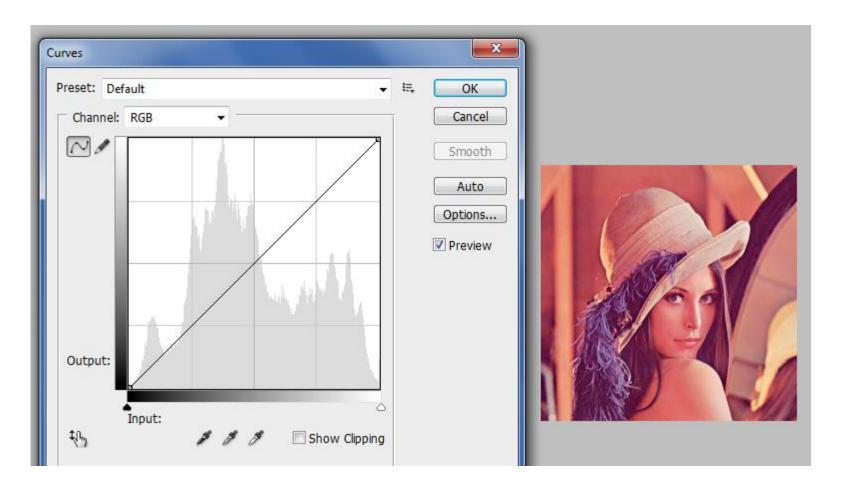
### LUT

 Questo tipo di grafico si chiama look-up tables (LUT).





# In Photoshop: "aggiusta curve"





## Negativo

- E' la più semplice operazione puntuale.
- Consiste nell'associare al valore f(x,y) del pixel il valore 255-f(x,y)

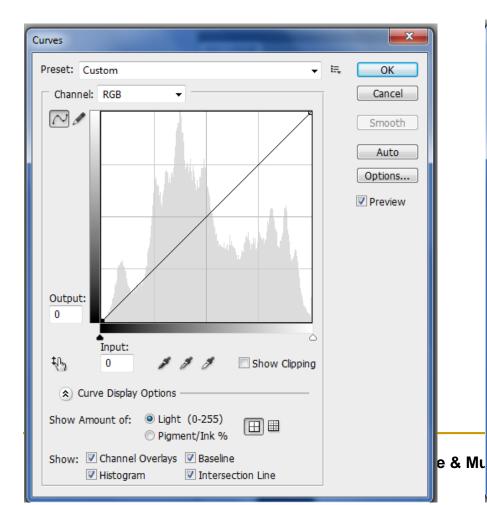


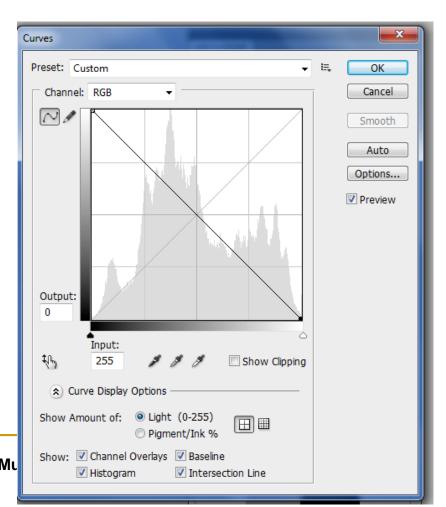




## Negativo

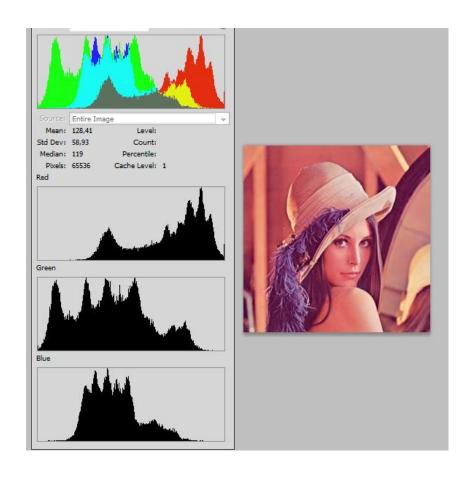
### Come cambia la curva?

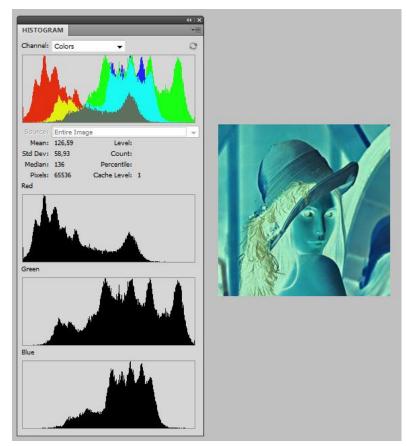






# Negativo (invert)

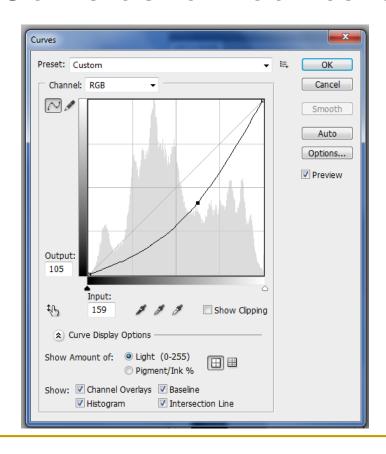






# Incupimento dell'immagine

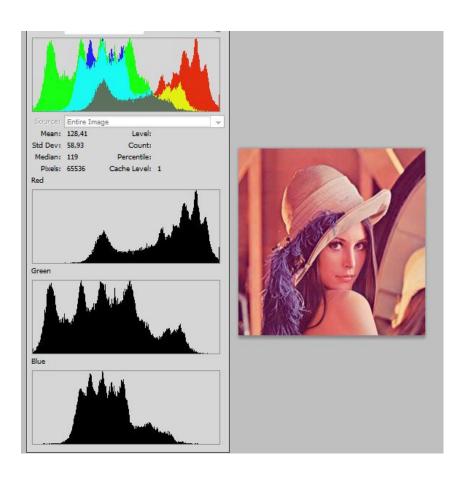
Come devo modificare la mia curva?

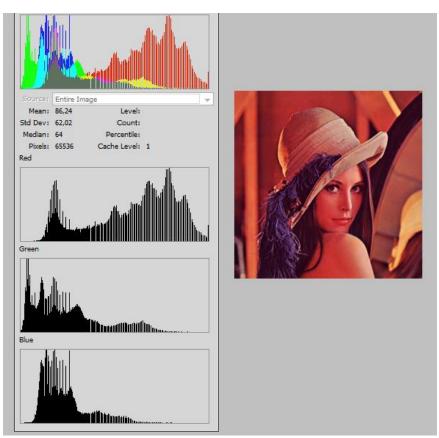






# Incupimento

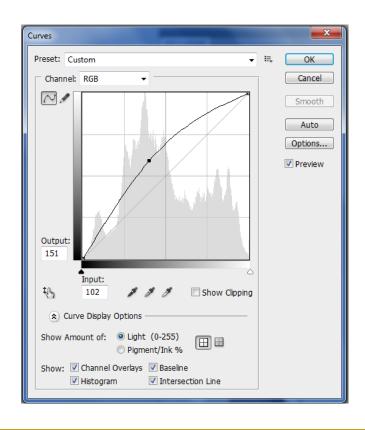






# Schiarimento dell'immagine

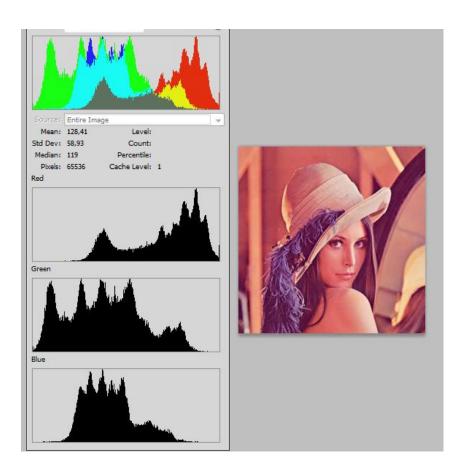
Come devo modificare la curva?

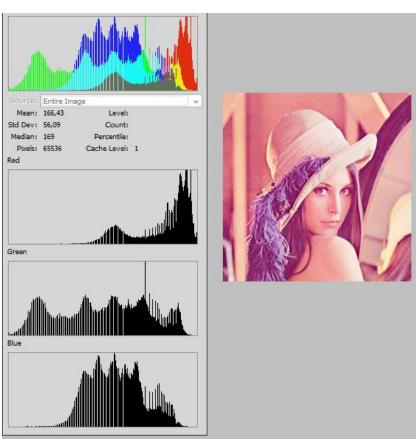






## Schiarimento







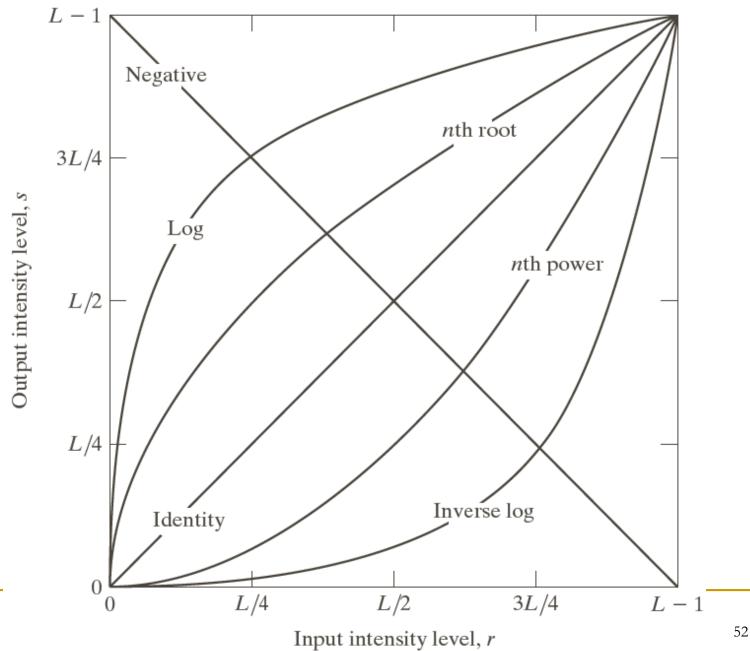
# Trasformazione logaritmica

Si tratta di una trasformazione che consente di comprimere la gamma dinamica, permettendo la memorizzazione o la visualizzazione, con una scala dei grigi usuale, di immagini caratterizzate da escursioni di intensità molto ampie. Può essere espressa come:

$$g(x, y) = c \log(1 + f(x, y))$$

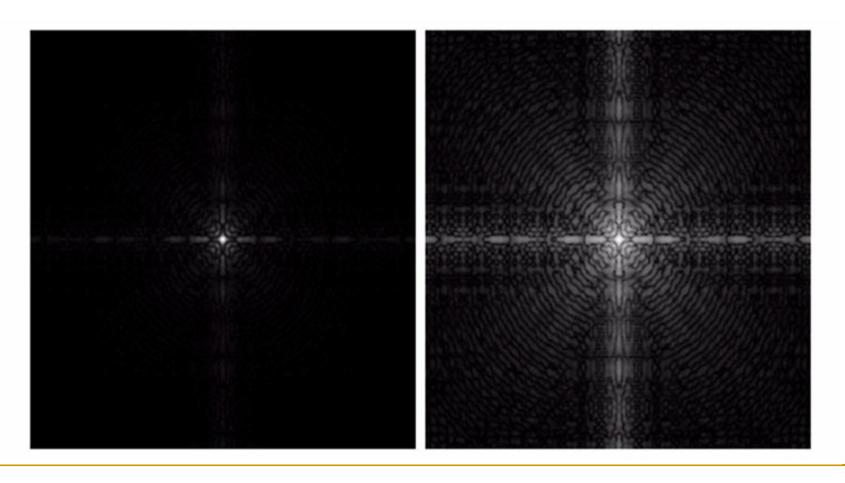
 Dove c è una costante positiva che serve a normalizzare il risultato tra 0 e 255.







# Trasformazione logaritmica





## Trasformazione di potenza

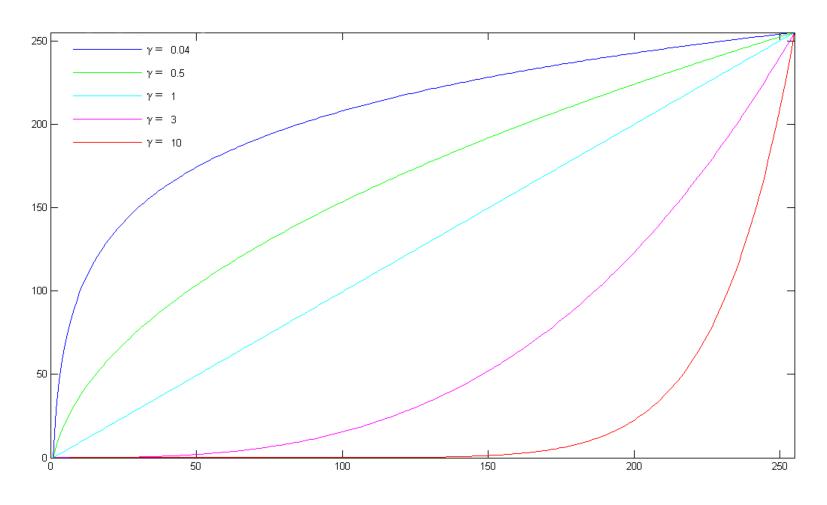
La trasformazione di potenza può essere espressa come:

$$g(x, y) = c(f(x, y))^{\gamma}$$

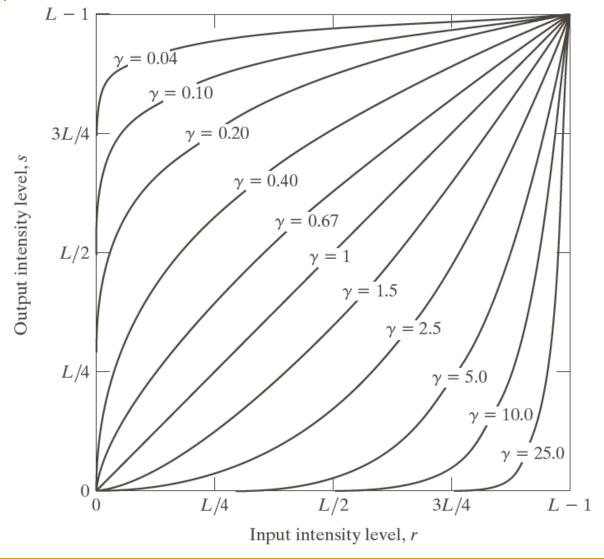
dove c e γ sono costanti positive. La costante c è scelta di volta in volta in modo da normalizzare i valori di s nell'intervallo [0, 255]. Come vedremo, per valori di γ minori di 1 la trasformazione ha effetti analoghi alla trasformazione logaritmica (espansione della dinamica per bassi valori di f, compressione della dinamica per alti valori di f), mentre per valori di γ maggiori di 1 la trasformazione ha esattamente gli effetti opposti.



# LUT al variare di gamma







**FIGURE 3.6** Plots of the equation  $s = cr^{\gamma}$  for various values of  $\gamma$  (c = 1 in all cases). All curves were scaled to fit in the range shown.



# Esempi



Originale



Gamma=10



Gamma=3



Gamma=17











a b c d

### FIGURE 3.8

(a) Magnetic resonance image (MRI) of a fractured human spine. (b)-(d) Results of applying the transformation in Eq. (3.2-3) with c = 1 and  $\gamma = 0.6, 0.4, \text{ and }$ 0.3, respectively. (Original image courtesy of Dr. David R. Pickens, Department of Radiology and Radiological Sciences, Vanderbilt University Medical Center.)











a b c d

#### FIGURE 3.9

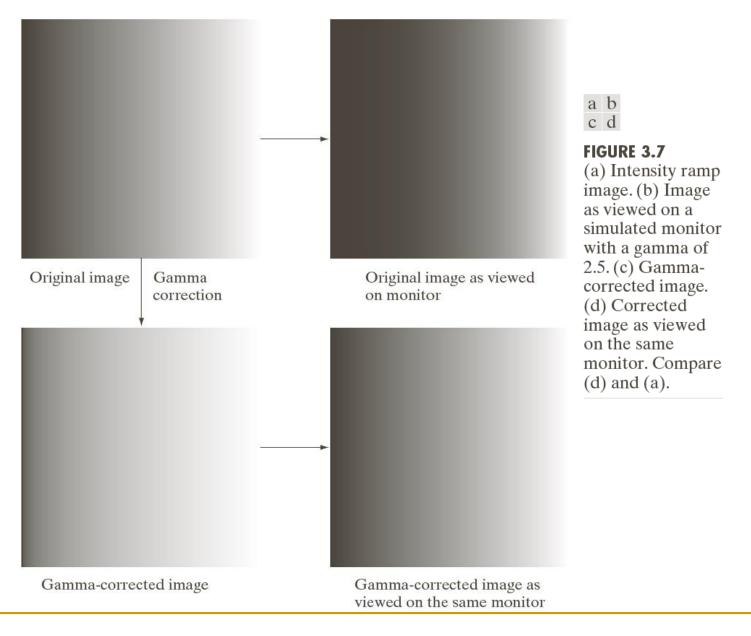
(a) Aerial image. (b)–(d) Results of applying the transformation in Eq. (3.2-3) with c=1 and  $\gamma=3.0$ , 4.0, and 5.0, respectively. (Original image for this example courtesy of NASA.)



# Applicazione di gamma alla resa dei monitor

Su un monitor CRT (con γ= 2.5) si può applicare una correzione pre-processando l'input con la corrispondente funzione inversa: g(x,y) = f(x,y)<sup>1/2.5</sup>= f(x,y)<sup>0.4</sup>







### Binarizzazione

- Produce una immagine che ha solo due livelli: nero e bianco.
- Si ottiene scegliendo una soglia T e mettendo a nero tutti i pixel il cui valore è minore a T e a bianco tutti gli altri.





### Binarizzazione

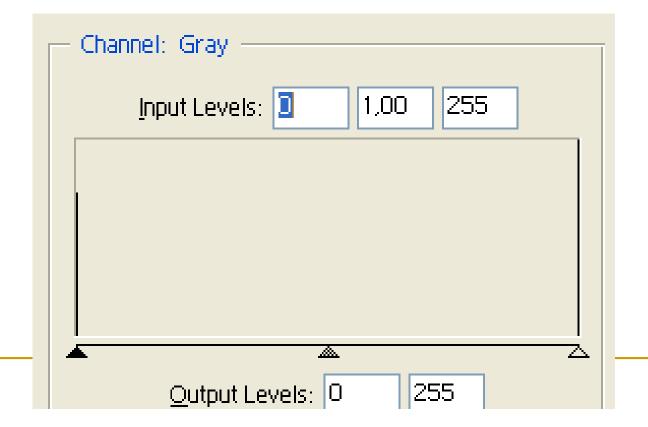
Come si agisce sulla curva?





### Binarizzazione

Come cambia l'istogramma?





### Variazioni di contrasto

- Aumentare il contrasto, significa rendere più evidenti le differenze di colore.
- Ciò si ottiene andando a cambiare il valore di un pixel con un altro che sia più scuro o più chiaro.



### Aumento del contrasto

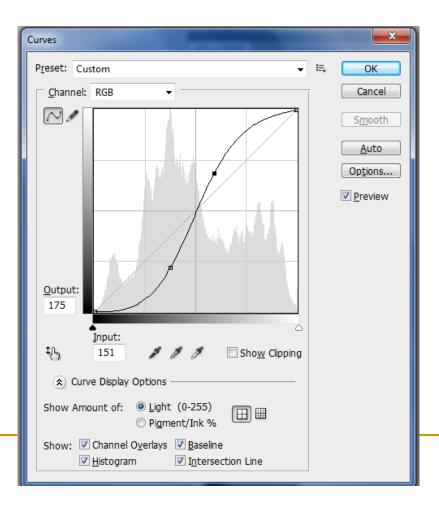






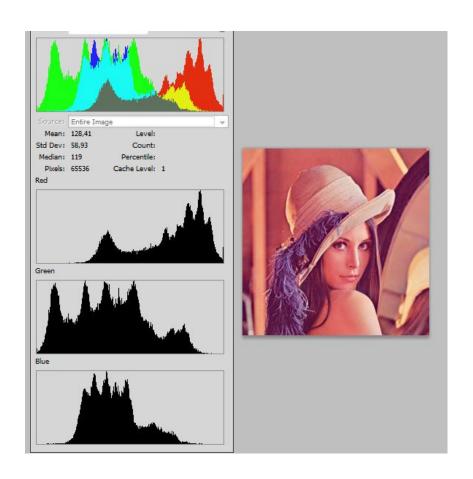
### Aumento del contrasto

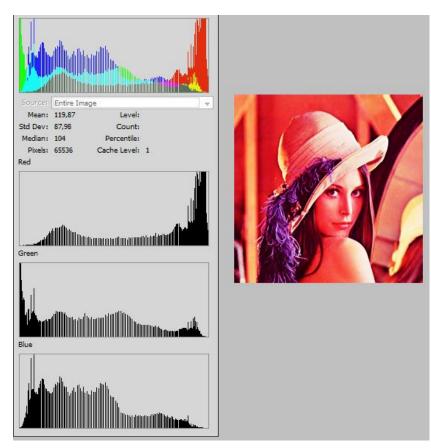
Come si deve cambiare la curva?





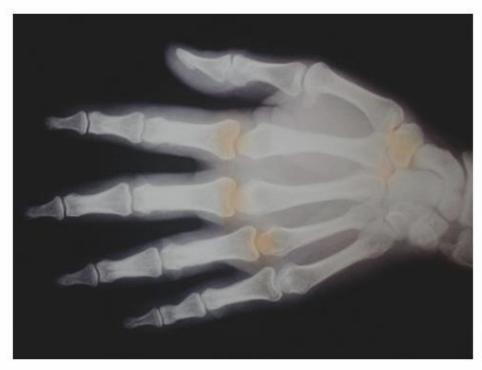
### Aumento del contrasto







# Altro esempio







### Diminuizione di contrasto

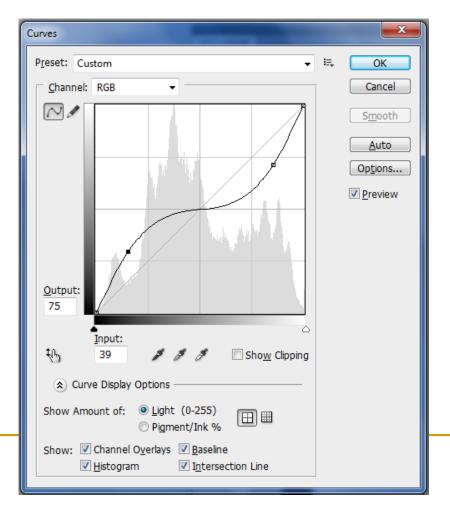






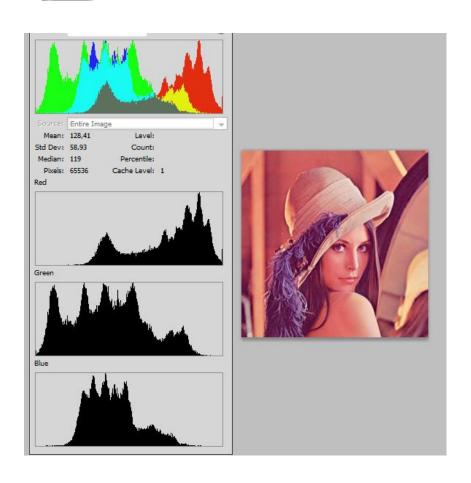
### Diminuizione del contrasto

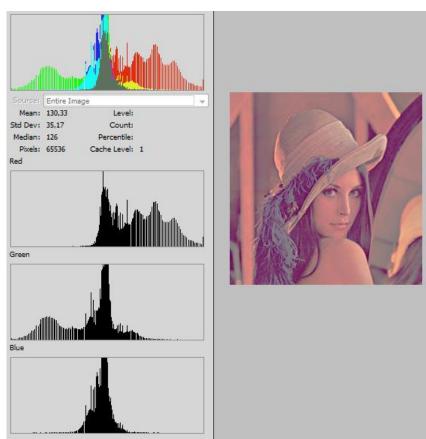
Come cambio la curva?





### Diminuizione del contrasto







### Curve non monotone

- È possibile fare delle variazioni alle curve in modo che questa diventi non monotona.
- Un esempio è la "solarizzazione"

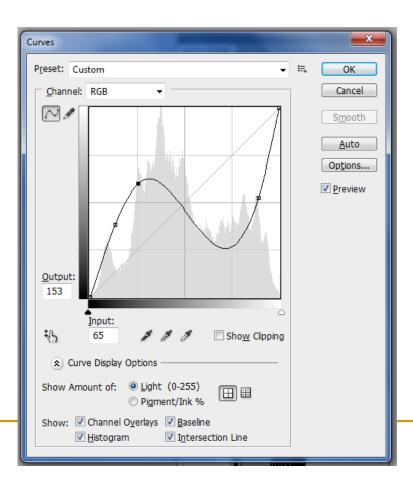






### Curve non monotone

Ecco come si deve cambiare la curva:





## Solarizzazione

