



## TECNICHE DI COMPRESIONE DATI





## COMPRESSIONE DATI

- La compressione produce una rappresentazione più compatta delle informazioni – è come se si usassero meno parole per dire la stessa cosa in modo diverso.
- Esistono diversi meccanismi di compressione:

Simmetrici

Senza perdite di info (*lossless*)

Asimmetrici

Con perdita di info (*lossy*)



## RAPPORTO DI COMPRESSIONE

- Si definisce **rapporto di compressione** :

file non compresso / file compresso

- La compressione riduce la dimensione di un blocco di informazioni e serve per memorizzare più informazioni nello stesso spazio.
- Un *compressore* è un programma che comprime i dati originali, mentre un *decompressore* li ricostruisce.



## CONTENUTO INFORMATIVO

- Una misura del contenuto informativo di un messaggio o di un'immagine e' fornita dalla teoria dell'informazione
- Shannon defini il concetto di *self-information* con cui si puo' definire l'informazione associata all'accadere di un evento



## CONTENUTO INFORMATIVO

- Supponiamo che un **evento**  $A$  abbia una **probabilità**  $P(A)$  di accadere, allora l'autoinformazione di  $A$ ,  $i(A)$  e' data da

$$i(A) = \log \frac{1}{p(A)} = -\log[p(A)]$$

- Scegliendo 2 come base del log la misura dell'informazione e' in **bit**



## CONTENUTO INFORMATIVO

- ESEMPIO: Si consideri come evento il **lancio di una moneta** e l'uscita del simbolo testa o croce. Tali eventi hanno uguale probabilità pari a  $\frac{1}{2}$ .
- Il contenuto informativo dell'evento testa è pari a

$$i(\text{testa}) = \log \frac{1}{p(\text{testa})} = -\log [p(\text{testa})] = -\log \left[ \frac{1}{2} \right] = 1$$

## CONTENUTO INFORMATIVO

- ESEMPIO: Si consideri un evento  $A$  con probabilita' molto piccola come 0.00005
- Il contenuto informativo dell'evento  $A$  sara' pari a

$$i(A) = \log \frac{1}{p(A)} = -\log[p(A)] = -\log[0.00005] = 19.931$$

## CONTENUTO INFORMATIVO

- La definizione di auto-informazione puo' essere estesa per misurare il contenuto informativo di un messaggio formato da un insieme di  $N$  simboli
- Si definisce Entropia la seguente quantita'  $H$

$$H = \sum_i p(s_i) i(s_i) = \sum_{i=1}^N p(s_i) \log \frac{1}{p(s_i)} = - \sum_{i=1}^N p(s_i) \log [p(s_i)]$$

## CONTENUTO INFORMATIVO

$$H = \sum_i p(s_i) i(s_i) = \sum_{i=1}^N p(s_i) \log \frac{1}{p(s_i)} = - \sum_{i=1}^N p(s_i) \log[p(s_i)]$$

- Il messaggio e' considerato come una serie di eventi generati da una sorgente (che trasmette dei simboli).
- L'entropia e' definita come la somma della misura dell'informazione associata a ciascun simbolo moltiplicata per la rispettiva probabilita'.

## CONTENUTO INFORMATIVO

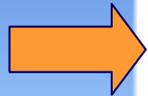
$$H = \sum_i p(s_i) i(s_i) = \sum_{i=1}^N p(s_i) \log \frac{1}{p(s_i)} = - \sum_{i=1}^N p(s_i) \log[p(s_i)]$$

- Per **massimizzare l'informazione** di un messaggio in codice binario e' necessario trovare un **metodo di codifica** che descriva il messaggio con un **numero medio di bit pari all'entropia della sorgente**.



## CONTENUTO INFORMATIVO

- I metodi di compressione basati su una stima accurata della probabilità dei simboli (**metodi non lossy** che tendono a minimizzare l'entropia), non sfruttano in modo adeguato la ridondanza dell'informazione.



- I metodi di compressione di tipo **lossy** rinunciano a codificare in modo esatto il segnale **eliminando l'informazione ridondante**



## METODI DI COMPRESSIONE NON LOSSY (SENZA PERDITA DI INFORMAZIONE)





## METODI NON LOSSY

- Tali metodi sono adatti a quei casi in cui si desidera conservare l'informazione originale (file di testo, programmi applicativi, etc.):

Metodo di HUFFMANN

Codifica ARITMETICA

*LZW (Lempel-Ziv-Welch)*

*RLC (Run Length Coding)*



## METODO DI HUFFMANN

- Il metodo di Huffman crea un codice di lunghezza variabile in cui ai simboli di maggior frequenza relativa vengono assegnate configurazioni di bit più corte.
- Ai due simboli di minima frequenza si assegnano parole di codice di uguale lunghezza (0 e 1)
- In questo metodo si utilizzano delle **informazioni di natura statistica** (*frequenza con cui si presentano determinate sottostringhe*).

## METODO DI HUFFMANN

- La stima della probabilita' di occorrenza dei simboli e' il punto critico di questo metodo.
- Vediamo ora un esempio:



Supponiamo di avere un alfabeto di sorgente composto da 5 simboli che si vogliono codificare in formato binario (0 e 1)

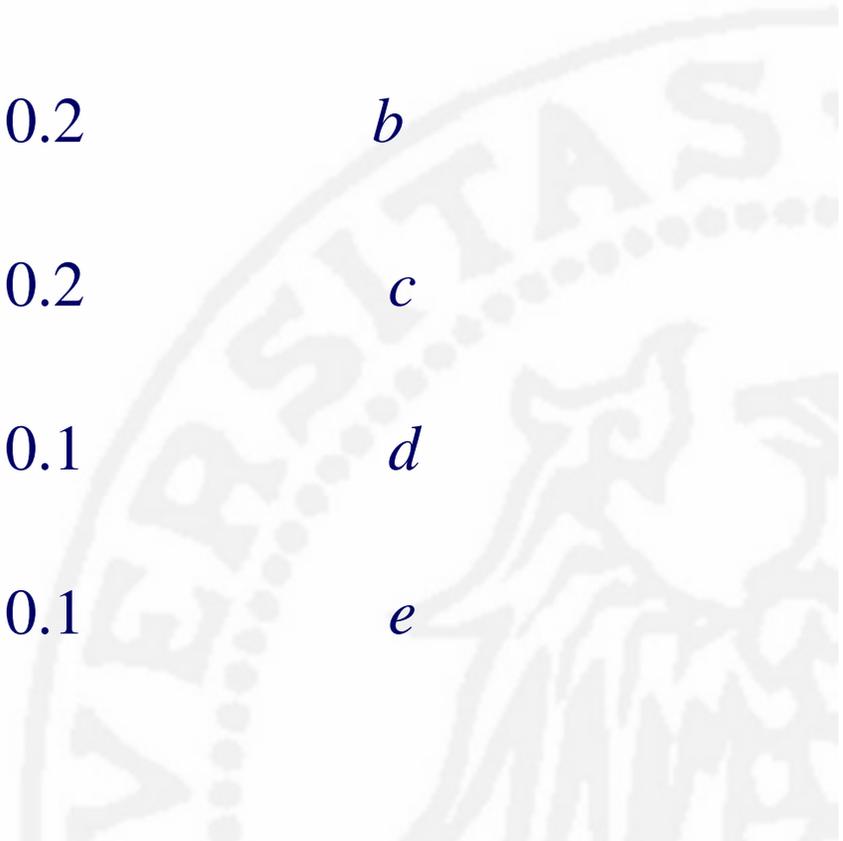


## METODO DI HUFFMANN

- I 5 simboli hanno le seguenti probabilita' note a priori



	0.4	<i>a</i>
	0.2	<i>b</i>
	0.2	<i>c</i>
	0.1	<i>d</i>
	0.1	<i>e</i>



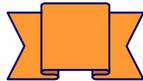
## METODO DI HUFFMANN

- I simboli  $d$  ed  $e$  con minor probabilita' (pari in questo caso a 0.1) sono codificati la parola di codice cod



$d$

$0$



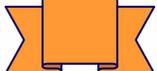
$e$

$1$

## METODO DI HUFFMANN

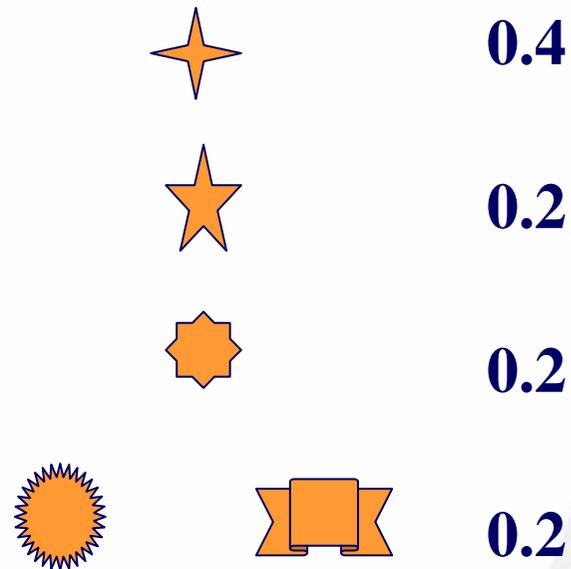
- Dopo questa operazione l'alfabeto si è ridotto a 4 elementi con le nuove probabilità



		0.4	<i>a</i>
		0.2	<i>b</i>
		0.2	<i>c</i>
		0.2	0, 1 <i>d'</i>

## METODO DI HUFFMANN

- Si ripete l'operazione precedente assegnando a  $c$  e  $d'$  il codice  $0$  e  $1$ . Per  $d'$  si ottiene  $10$  e  $11$



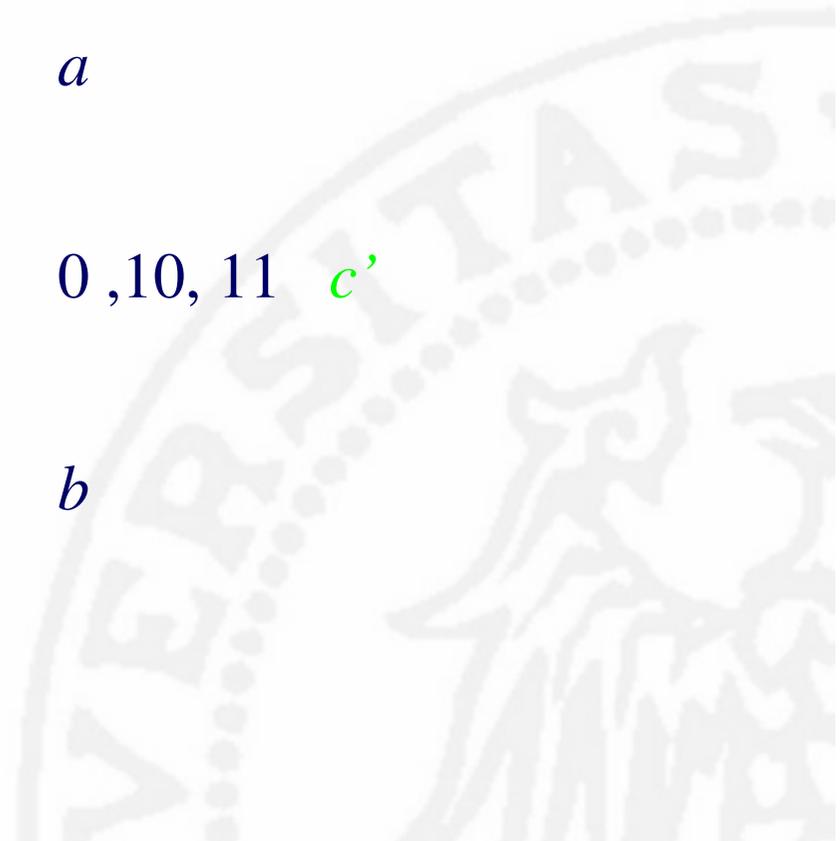


## METODO DI HUFFMANN

- Dopo questa operazione l'alfabeto si è ridotto a 3 elementi con le nuove probabilità



			0.4	$a$
			0.4	0,10, 11 $c'$
			0.2	$b$



## METODO DI HUFFMANN

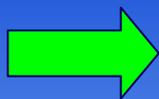
- Si ripete l'operazione precedente assegnando a  $c'$  0 e a  $b$  1, ottenendo 2 simboli



0.6

1,0,010,011

$b'$



0.4

$a$

## METODO DI HUFFMANN

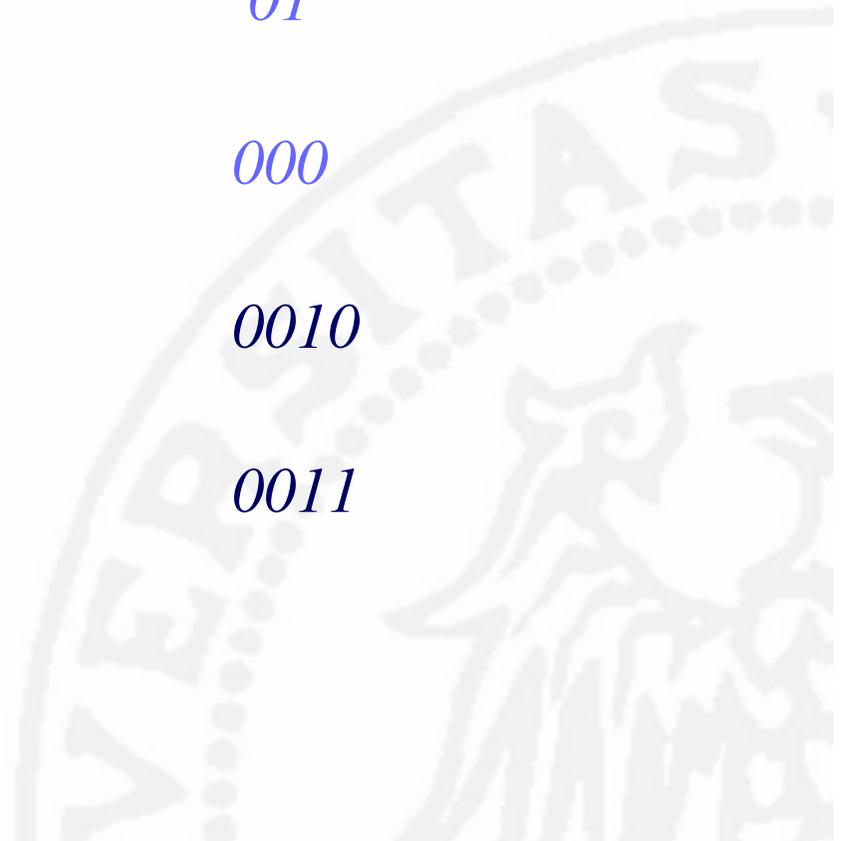
- L'ultimo step consiste nell'assegnare il codice ai simboli  $b'$  e  $a$ , che essendo quelli a frequenza massima saranno composti da un solo simbolo, rispettivamente 0 che assegnamo a  $b'$  e 1 che assegnamo ad  $a$ .





## METODO DI HUFFMANN

	0.4	<i>1</i>
	0.2	<i>01</i>
	0.2	<i>000</i>
	0.1	<i>0010</i>
	0.1	<i>0011</i>





## METODO DI HUFFMANN

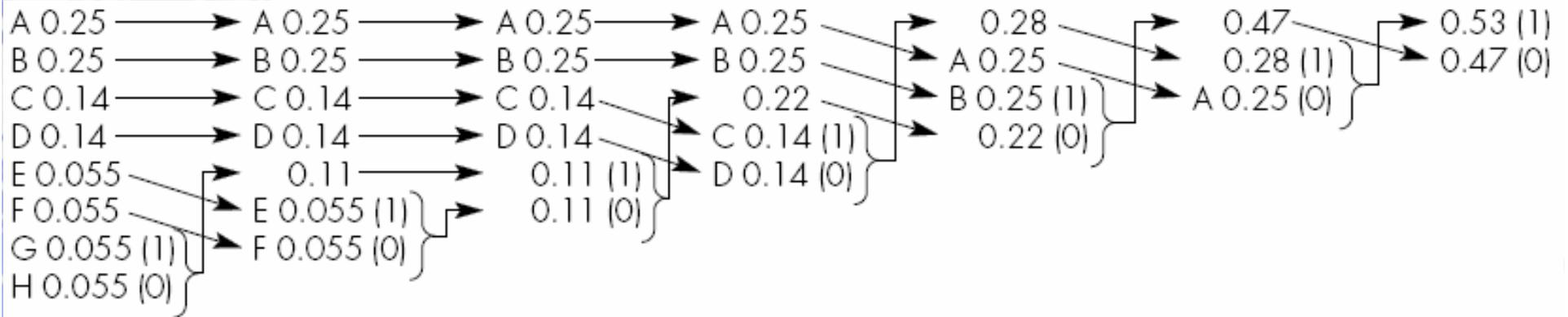
- *ESERCIZIO* - Input **A B C D E F G H**

Sottostringa	Frequenza	Codifica
A	25 %	??
B	25 %	??
C	14 %	??
D	14 %	??
E	5,5 %	??
F	5.5 %	??
G	5.5 %	??
H	5.5 %	??

Output compresso: ??????



# METODO DI HUFFMANN

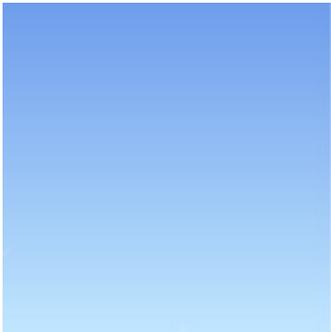
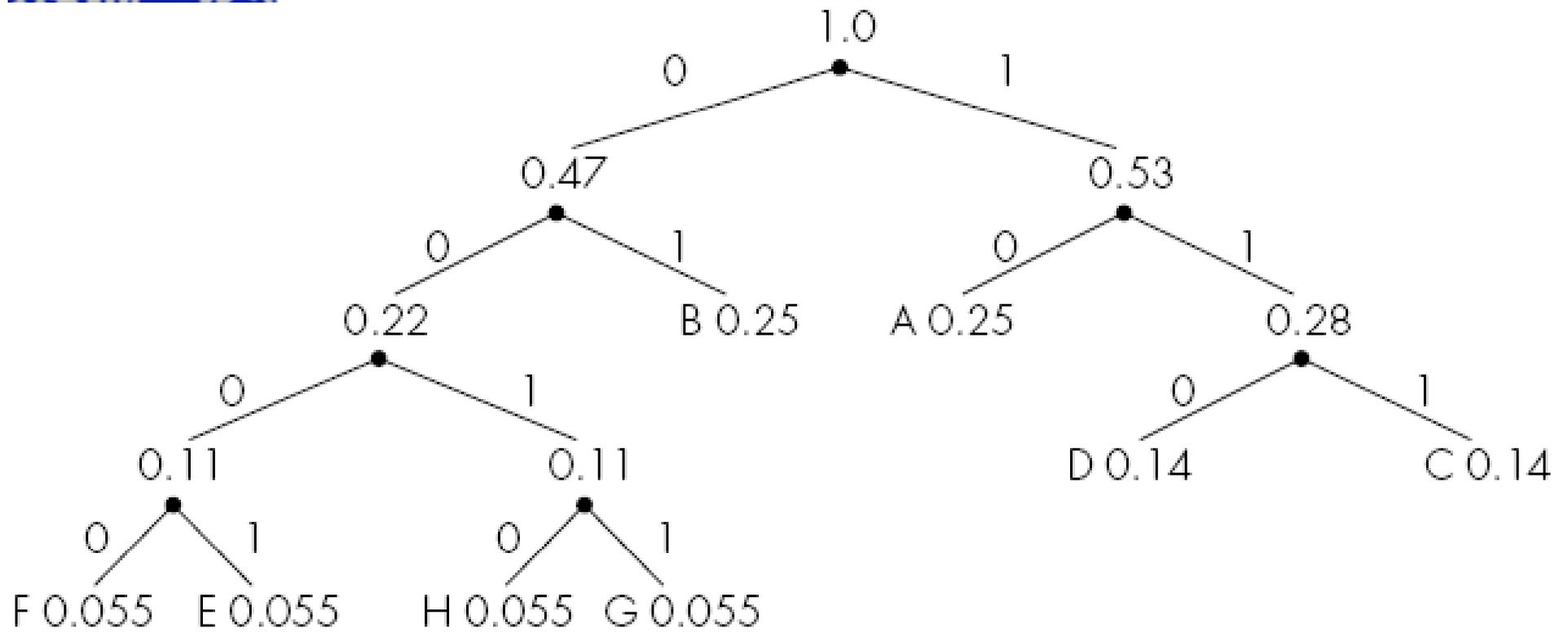


A = (0) (1) → 10  
 B = (1) (0) → 01  
 C = (1) (1) (1) → 111  
 D = (0) (1) (1) → 110  
 E = (1) (0) (0) (0) → 0001  
 F = (0) (0) (0) (0) → 0000  
 G = (1) (1) (0) (0) → 0011  
 H = (0) (1) (0) (0) → 0010



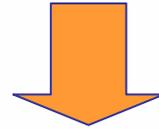


# METODO DI HUFFMANN



# Codifica Dinamica di Huffman

Metodo di Huffman



Codificatore/Decodificatore Tabella Codewords

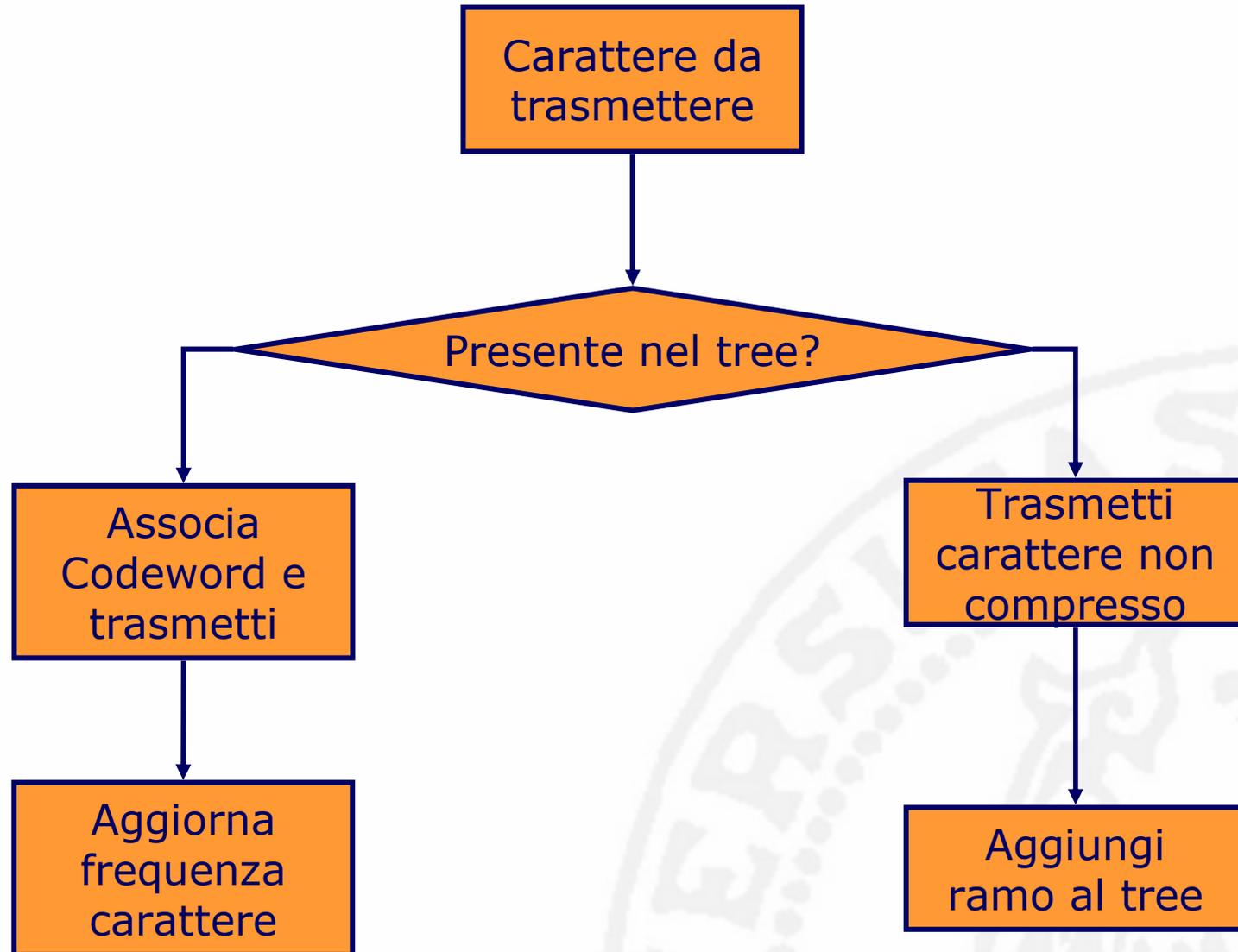
Codifica Dinamica di Huffman



L'albero viene costruito on the fly



# Codifica Dinamica di Huffman



## CODIFICA ARITMETICA

- Il limite della codifica di Huffman e' che approssima i valori di probabilita' (sono numeri reali) con numeri interi.

La **codifica aritmetica** usa numeri reali che rappresentano in modo esatto la probabilita' di occorrenza dei simboli



## CODIFICA ARITMETICA

- La **codifica aritmetica** consiste nel generare un numero reale compreso tra 0 e 1 che rappresenta la funzione di probabilita' cumulativa della sequenza di simboli le cui probabilita' sono note a priori

Per calcolare tale numero il metodo divide l'intervallo  $[0,1]$  ricorsivamente individuando gli intervalli successivi a probabilita' crescente



## CODIFICA ARITMETICA

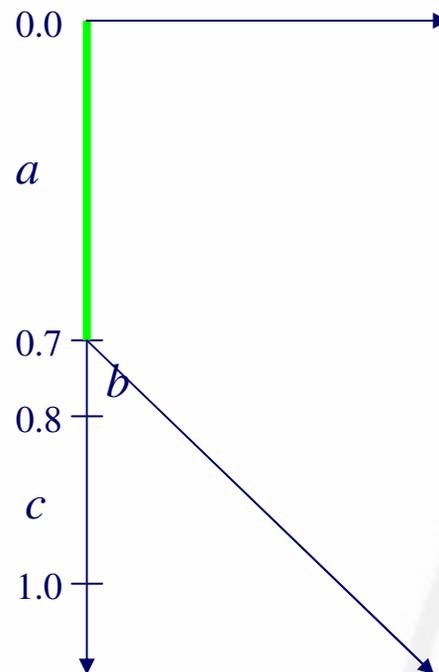
- Sia assegnata una sequenza di simboli  $a, b, c$  con probabilità 0.7, 0.1, e 0.2

L'intervallo  $[0,1]$  viene suddiviso in tanti intervalli quanti sono i simboli e di ampiezza pari alla probabilità a priori dei simboli



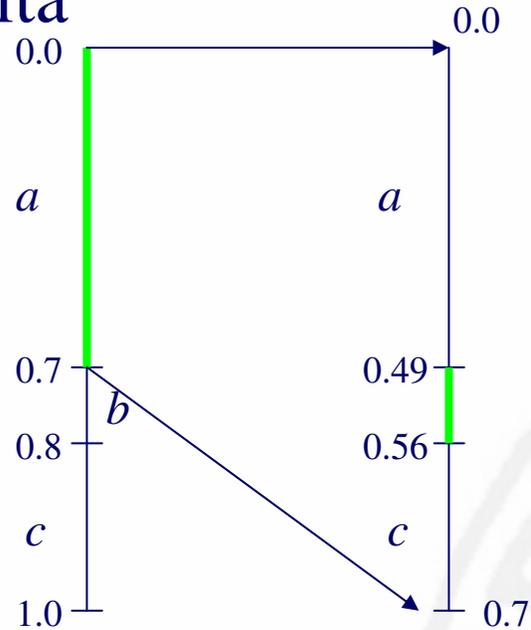
## CODIFICA ARITMETICA

- Il primo simbolo determina il sottointervallo da considerare



## CODIFICA ARITMETICA

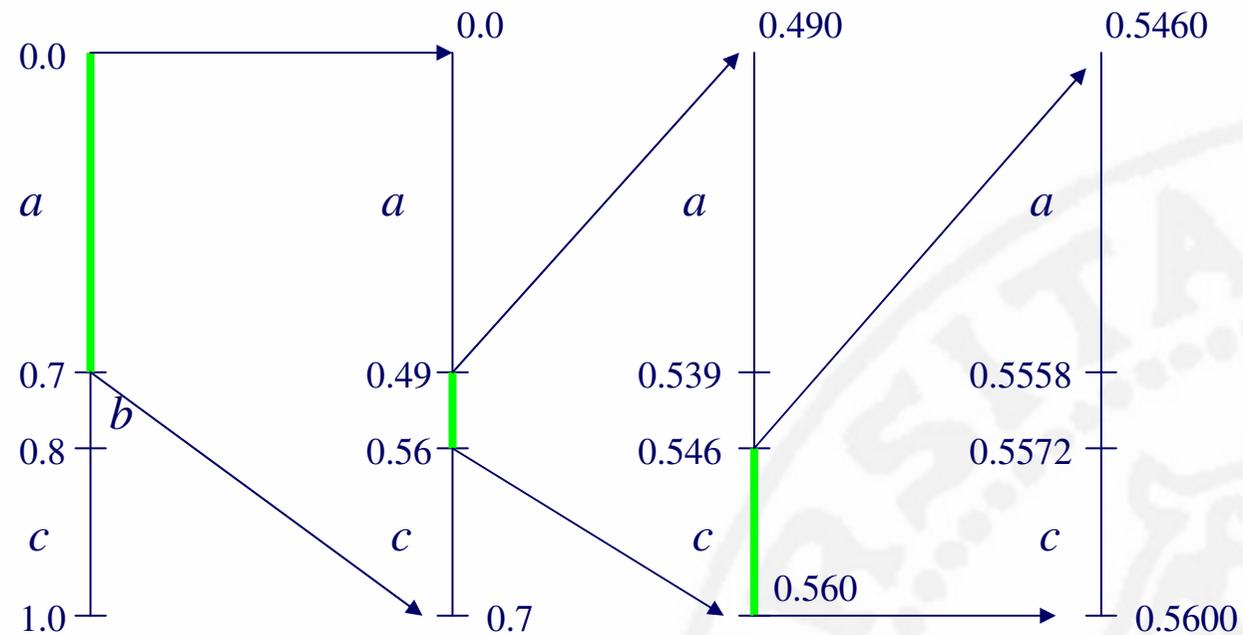
- Il sottointervallo selezionato diventa l'intervallo da suddividere in proporzione alla distribuzione di probabilita'





## CODIFICA ARITMETICA (6)

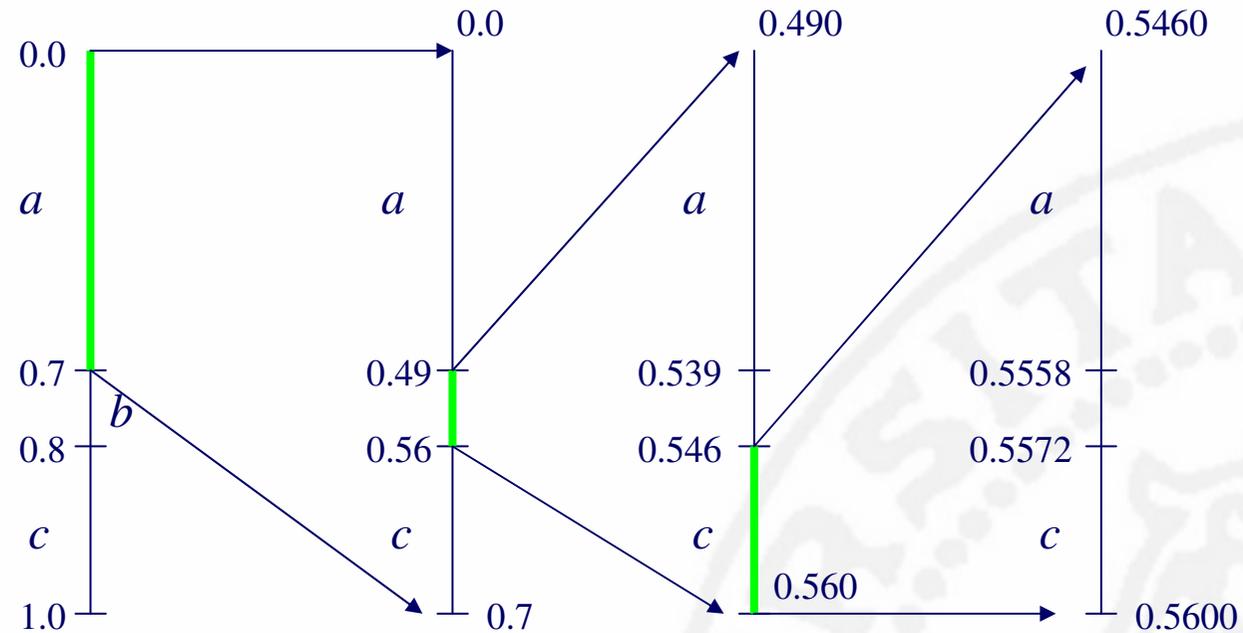
- Si procede in questo modo fino al completamento della sequenza di simboli





## CODIFICA ARITMETICA

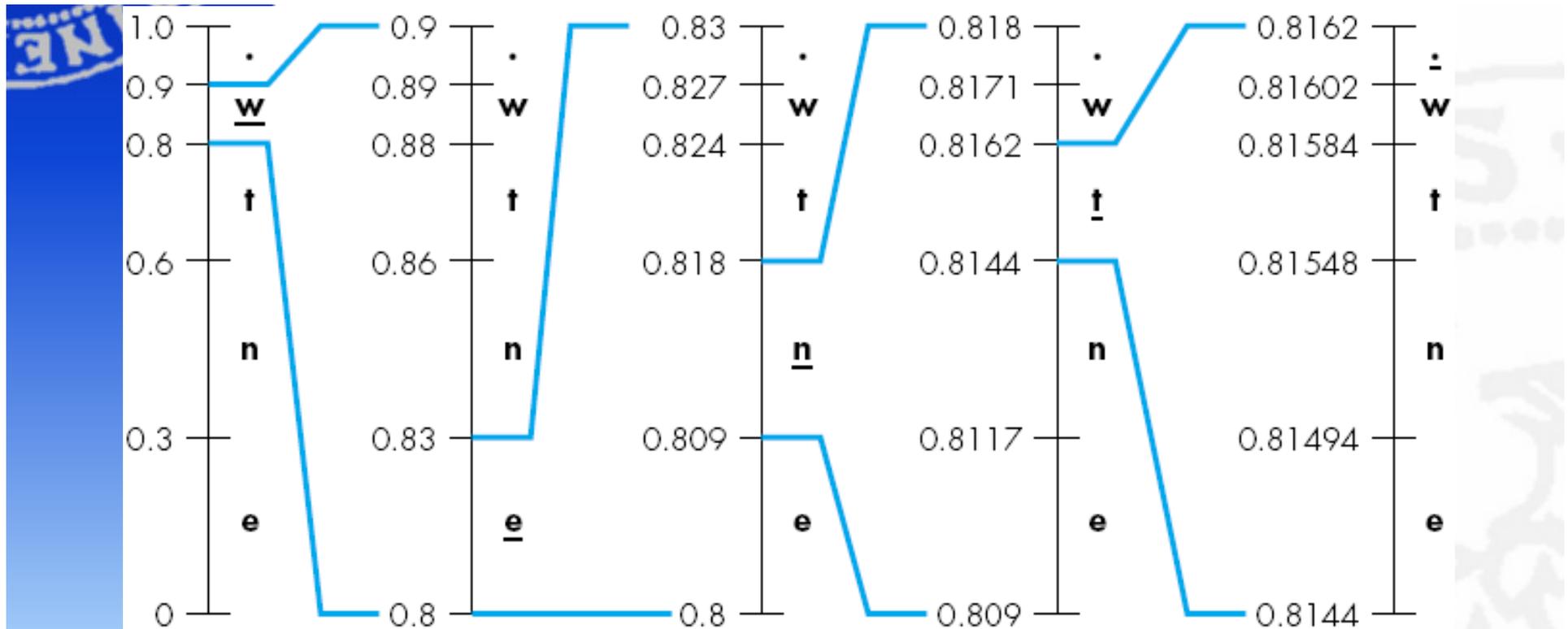
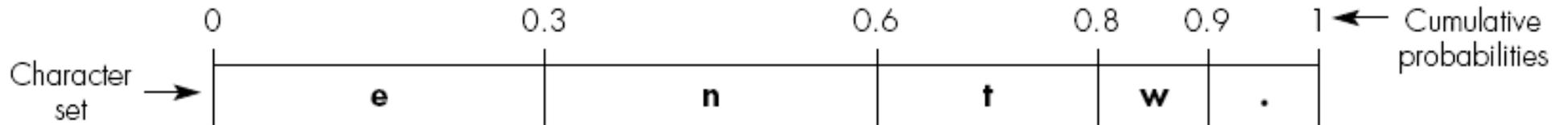
- Si sceglie come **numero di codice** l'estremo inferiore o il valor medio di ciascun intervallo





# CODIFICA ARITMETICA

$e = 0.3, n = 0.3, t = 0.2, w = 0.1, . = 0.1$



La stringa **went.** è una singola codeword tra .81602 e .8162

## CODIFICA ARITMETICA

- La codifica aritmetica **approssima con maggior accuratezza l'entropia della sorgente**, anche se nella pratica il fattore di compressione che si puo' ottenere non e' molto migliore di quello della tecnica di Huffman



## TECNICHE A DIZIONARIO

- Con tali tecniche si comprimono file in cui determinate **configurazioni di valori si ripetono frequentemente**

E' piu' vantaggioso registrare l'indirizzo della posizione nel dizionario di una configurazione invece della configurazione stessa



## TECNICHE A DIZIONARIO

- Esistono due tecniche principali :

**SOSTITUZIONE STATICA**



**SOSTITUZIONE DINAMICA**



## SOSTITUZIONE STATICA

- Si basa su un dizionario indipendente dal file che deve essere compresso
- ESEMPIO – Un'analisi della frequenza relativa dei gruppi di lettere dell'italiano può far apparire che alcuni gruppi come **qu**, **chi**, **che**, .... appaiono con una data frequenza



## SOSTITUZIONE STATICA (2)

- Le coppie o terne di lettere occupano da 16 o 24 bit

Possono essere sostituite con un puntatore ad una tabella che contiene I diversi gruppi di caratteri (file indice)



## SOSTITUZIONE DINAMICA

- I metodi dinamici costruiscono il vocabolario durante l'esame del file che deve essere compresso o codificato.



Uno degli algoritmi piu' efficienti di questo tipo e' dovuto a Lempel, Ziv e Walsh



**METODO LZW**



## METODO LZW

- È un metodo molto diffuso (è quello utilizzato dai programmi di compressione più comuni: **pkzip**, **gzip**, etc.).
- LZW lavora su tutti i tipi di dati, è veloce sia nella compressione che nella decompressione.
- LZW è considerato un metodo a sostituzione a dizionario, perchè **costruisce un dizionario dei dati**.



## METODO LZW

- L'immagine può essere vista come una stringa di dati (*sequenza di dati*), all'interno di questa stringa vengono identificati dei pattern (*sottosequenze*) e ricercati nel dizionario.
- Se non li si trova, viene costruito un codice per quel pattern e viene aggiunto al dizionario.
- Se un pattern è già presente nel dizionario il suo codice viene scritto nell'output del file compresso.



## METODO LZW

*ESEMPIO* - La stringa di input è

010121010100000000

Prima fase: Identificazione dei pattern (si cerca il pattern più corto non ancora presente nel dizionario)

0 1 01 2 10 101 00 000 000

Seconda fase: Codifica della stringa

a b c d e f g h h

0	a
1	b
01	c
2	d
10	e
101	f
00	g
000	h



## METODO LZW - Immagini

- LZW funziona su molte profondità di pixel, da 1 a 24.
- Le immagini molto ricche (di colori) o anche molto disturbate” (presenza di rumore) possono compromettere la sua efficienza di compressione.
- In questi casi il dizionario tende a crescere e quindi il rapporto di compressione che si ottiene è scadente.

## METODI A PREDIZIONE

- Nei metodi fin qui considerati la conoscenza della distribuzione di probabilita' dei simboli gioca un ruolo determinante.
- Un modo per tener conto del contesto si basa sulla storia della sequenza di simboli



**METODO RUN LENGTH CODING (RLC)**



## METODO RLC

- È un metodo che si adatta a qualsiasi tipo di dato ed è **veloce** da eseguire (anche se non raggiunge rapporti di compressione elevati)
- Una sequenza di caratteri (o codifiche di pixel) formata da più caratteri uguali viene detta **run** .
- Un run viene “codificato” con due byte
  - primo byte** = numero di caratteri
  - secondo byte** = carattere

## METODO RLC

- La sequenza **AAAAAAAAAAAAAAAAA** (15 caratteri di tipo A) viene codificata come **15A**.
- La sequenza **AAAAAabbXXXXt** viene codificata come **6A3b5X1t**

## METODO RLC

- I **file di testo (ASCII)** raramente contengono run lunghi (spesso contengono run di uno o due caratteri)

In questo caso la codifica RLC è inutile (anzi dannosa perchè produce un file più lungo).

- Un'immagine che contiene molti dati contigui dello stesso colore (nero) può essere compressa bene.

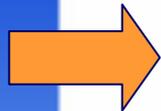


## METODI DI COMPRESSIONE LOSSY (CON PERDITA DI INFORMAZIONE)



## METODI DI CODIFICA LOSSY

- L'immagine digitale dopo il processo di campionamento e quantizzazione subisce numerose modifiche e l'introduzione di artefatti.



L'approccio lossy cerca di eliminare in fase di codifica l'informazione ridondante.



## METODI DI CODIFICA LOSSY (2)

- I principali metodi di codifica di tipo lossy si possono identificare in :

INTERPOLAZIONE

QUANTIZZAZIONE

COMPRESSIONE FRATTALE

TRASFORMATA DEL COSENO DISCRETA  
(DCT)



## INTERPOLAZIONE

- La piu' semplice tecnica di compressione di tipo lossy si basa sulle caratteristiche del sistema visivo umano



La limitata sensibilità a brusche differenze di colore e la maggiore sensibilità alle variazioni di luminosità

## INTERPOLAZIONE

- L'immagine a colori viene convertita dallo spazio RGB a quello YUV (Y componente di luminanza e UV componenti di cromaticanza)

$$Y = 0,3R + 0,59G + 0,11B$$

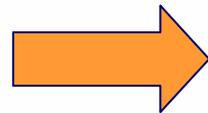
$$U = 0,493 (B - Y)$$

$$V = 0,877 (R - Y)$$



## INTERPOLAZIONE

- Nello spazio YUV l'immagine può essere campionata con una risoluzione spaziale più ridotta per le componenti di cromaticità.



ESEMPI





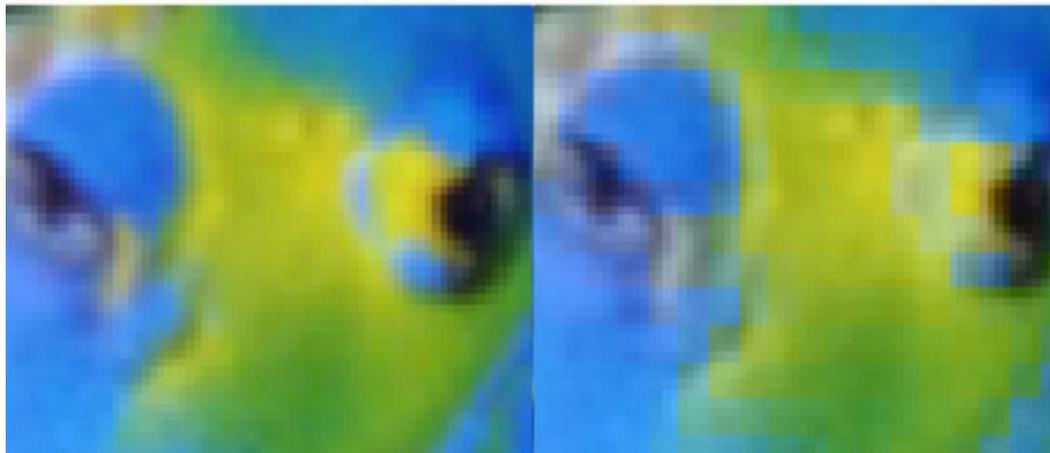
# INTERPOLAZIONE

Originale



Immagine con  
componenti

U e V  
sottocampionate  
di  $\frac{1}{4}$





# INTERPOLAZIONE

Originale

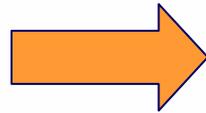


Immagine con  
componenti U e V  
sottocampionate di  
 $\frac{1}{4}$

# QUANTIZZAZIONE

- Esistono due tipo di quantizzazione

QUANTIZZAZIONE SCALARE



QUANTIZZAZIONE VETTORIALE



## QUANTIZZAZIONE SCALARE

- La quantizzazione scalare consiste nel determinare la conversione tra un intervallo di valori (continui e rappresentati da interi) molto elevato ad un intervallo di valori più limitato composto da numeri reali e non continui.



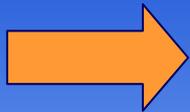
Il processo di digitalizzazione di un'immagine effettua una operazione di quantizzazione scalare

## QUANTIZZAZIONE SCALARE

- La quantizzazione scalare di un'immagine opera una compressione in quanto riducendo l'intervallo dei valori possibili permette di rappresentarli con parole di codice di lunghezza piu' breve.

256 livelli rappresentabili con parole di 8 bit

16 livelli di un'immagine piu' quantizzata rappresentabili con parole di 4 bit



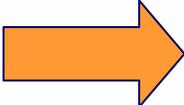


## QUANTIZZAZIONE VETTORIALE

- La quantizzazione scalare considera i valori singolarmente



Un metodo di quantizzazione che consideri blocchi di valori potrebbe dare risultati migliori



Quantizzazione vettoriale considera gruppi di singoli in blocchi (*vettori*).

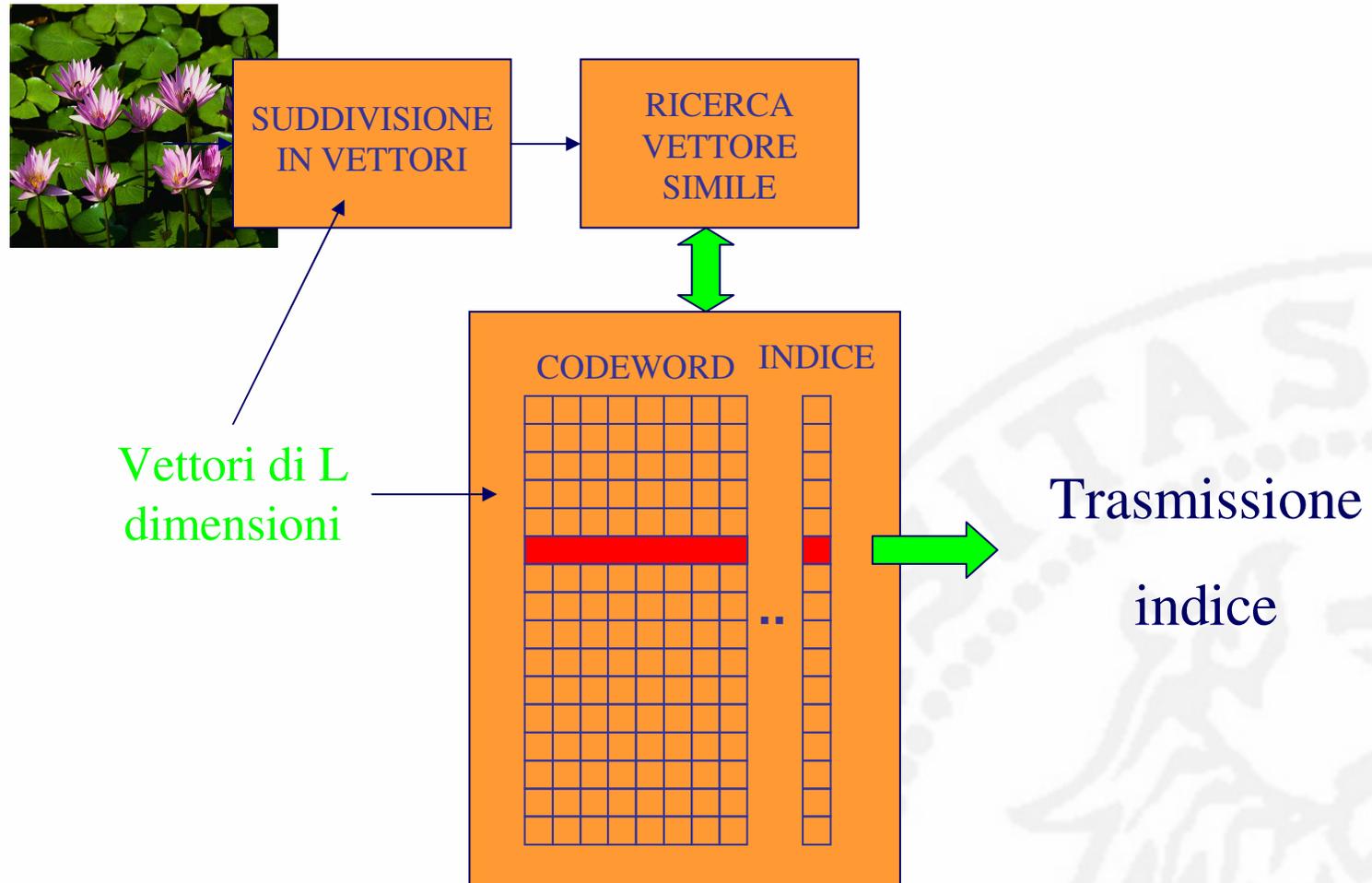
## QUANTIZZAZIONE VETTORIALE

Un' immagine viene suddivisa in gruppi di  $L$  pixels

Ciascun gruppo puo' essere visto come un vettore di  $L$  dimensioni, le cui componenti sono i pixel di ogni blocco



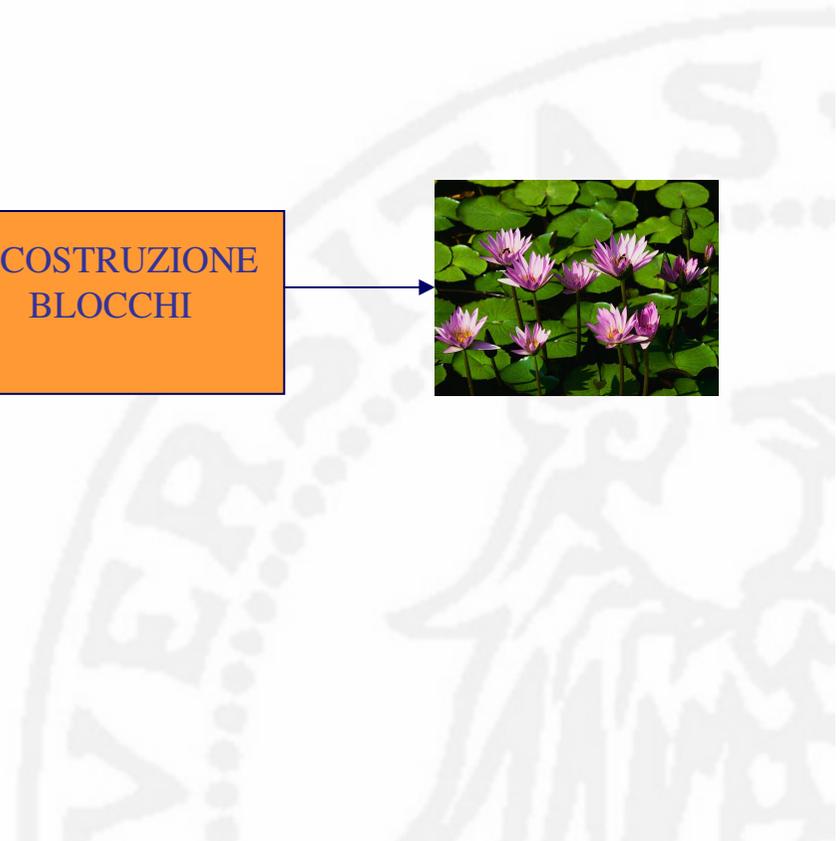
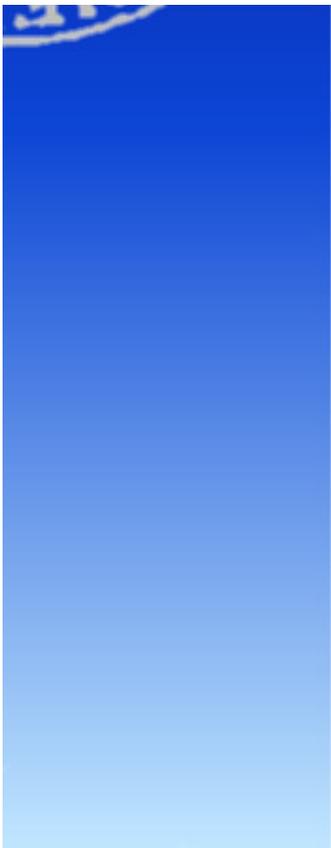
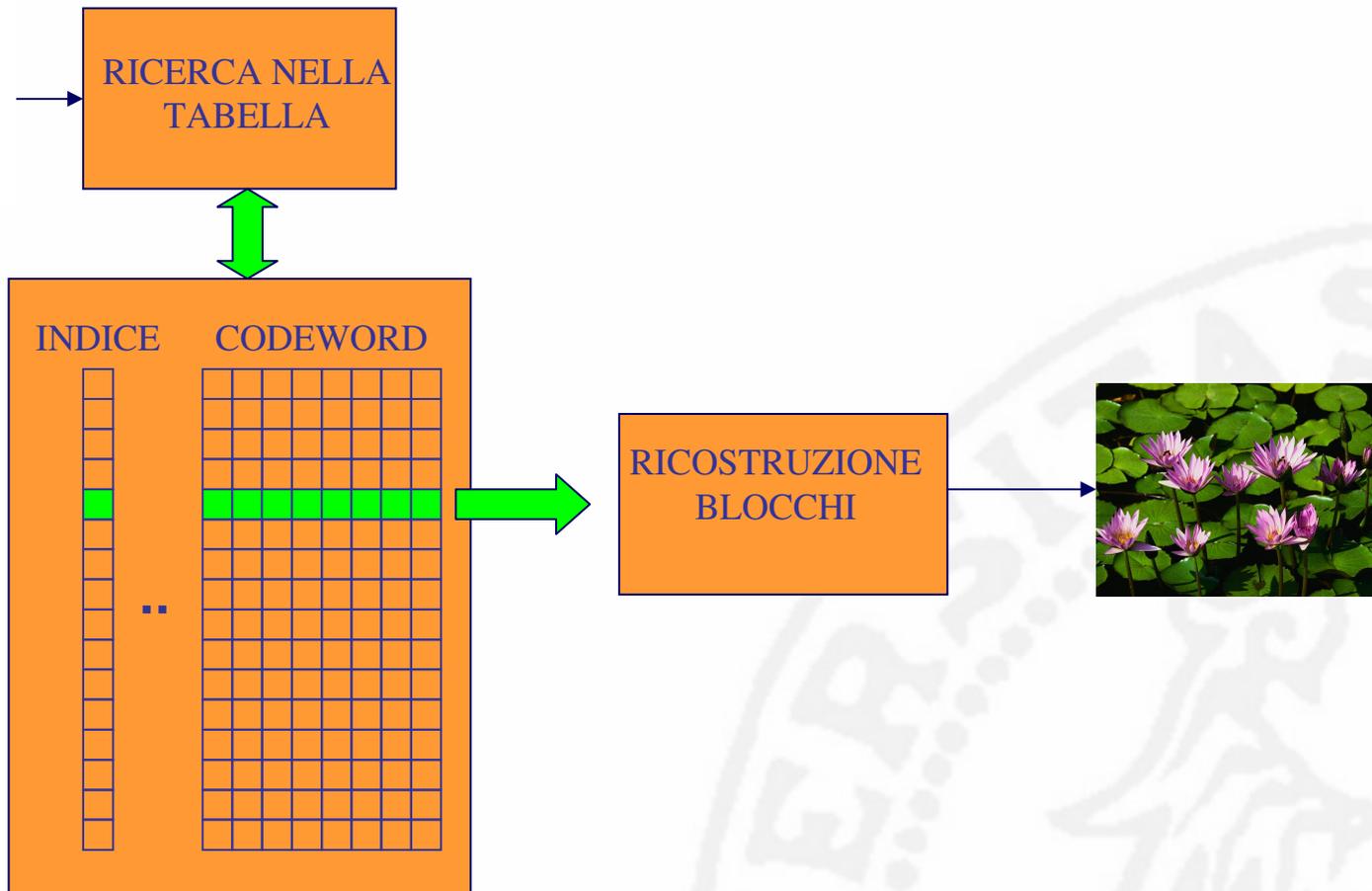
# QUANTIZZAZIONE VETTORIALE





## QUANTIZZAZIONE VETTORIALE (4)

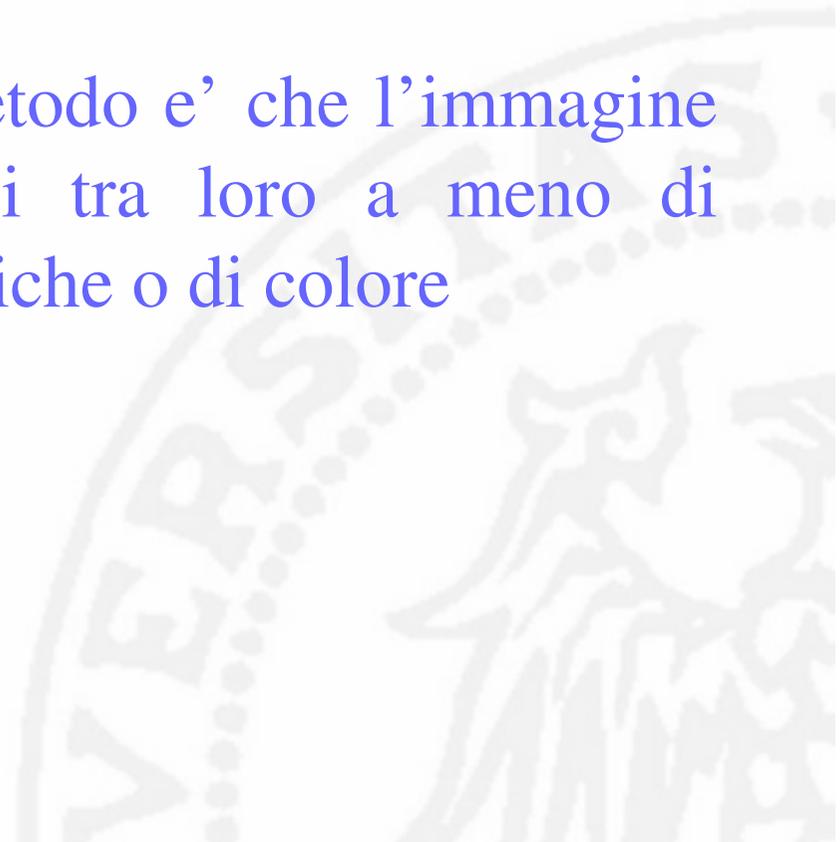
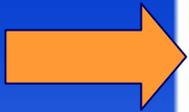
Ricezione  
indice



## COMPRESSIONE FRATTALE

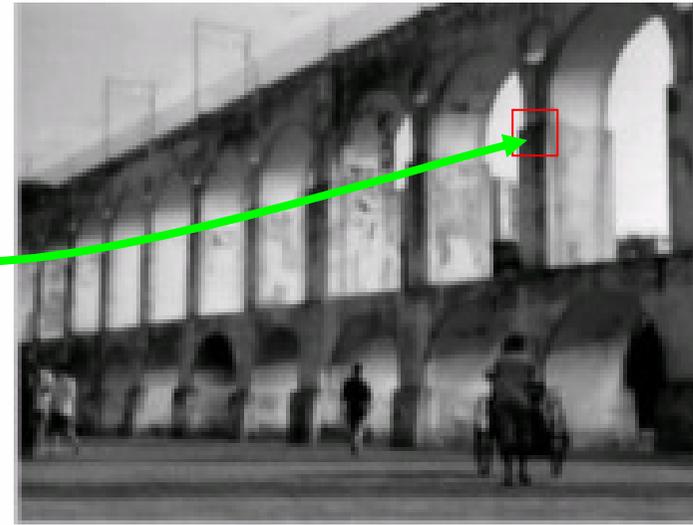
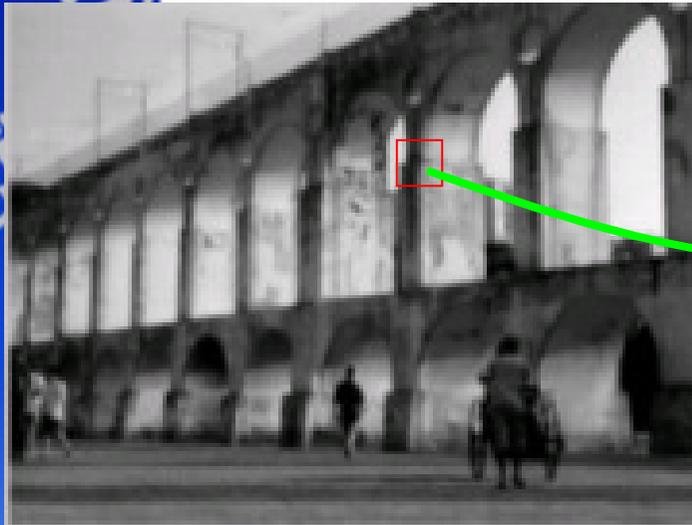
- La compressione frattale e' un metodo simile alla quantizzazione vettoriale, ma usa principi matematici differenti

L'idea alla base del metodo e' che l'immagine contiene regioni simili tra loro a meno di trasformazioni geometriche o di colore



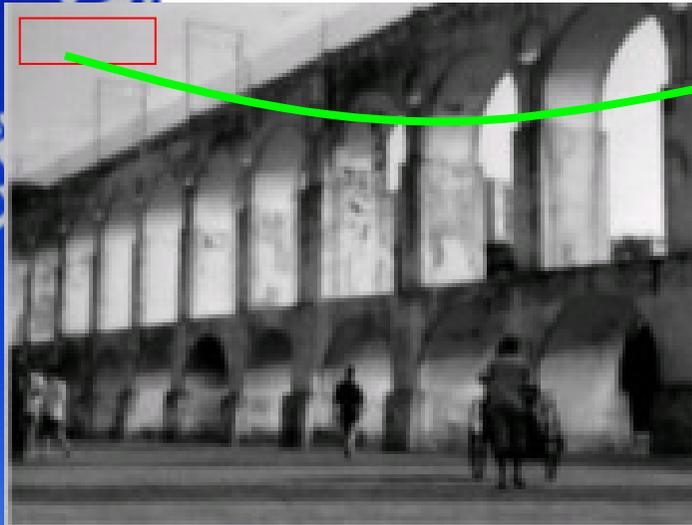


## COMPRESSIONE FRATTALE



*Somiglianza a meno di una  
trasformazione geometrica di  
traslazione*

## COMPRESSIONE FRATTALE

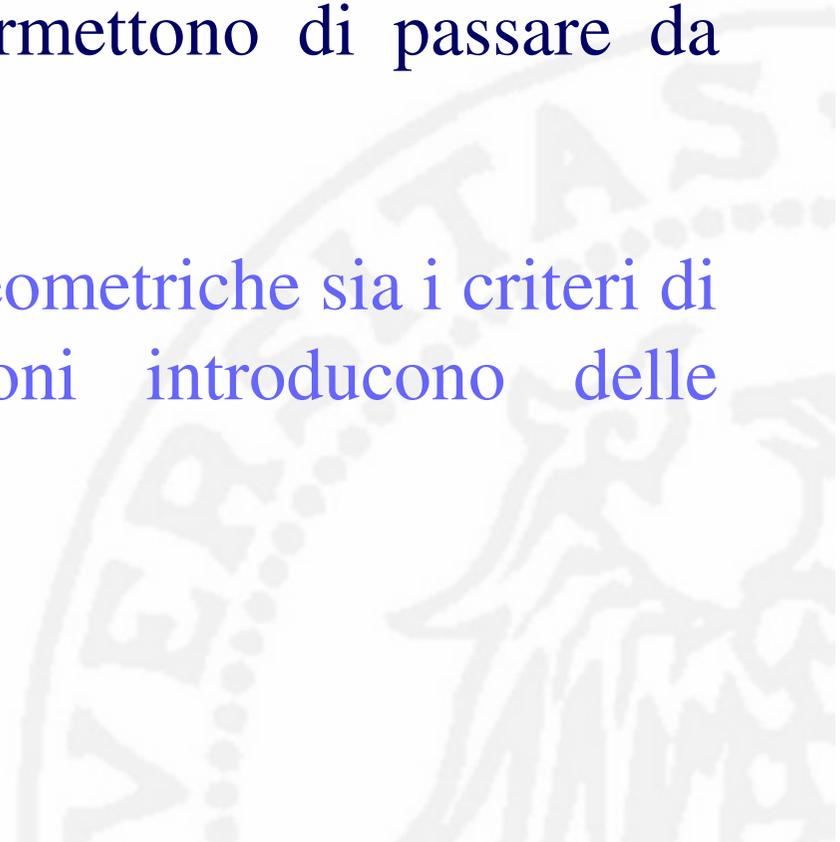
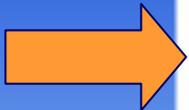


*Somiglianza a meno di una  
trasformazione di livello di grigio*

## COMPRESSIONE FRATTALE

- La compressione frattale consiste nel cercare queste regioni simili e nel **codificare gli indici** che le individuano ed **i coefficienti delle trasformazioni** che permettono di passare da una all'altra.

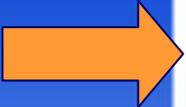
Sia le trasformazioni geometriche sia i criteri di somiglianza tra regioni introducono delle approssimazioni



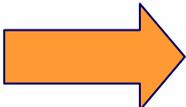


## METODI BASATI SU TRASFORMATE

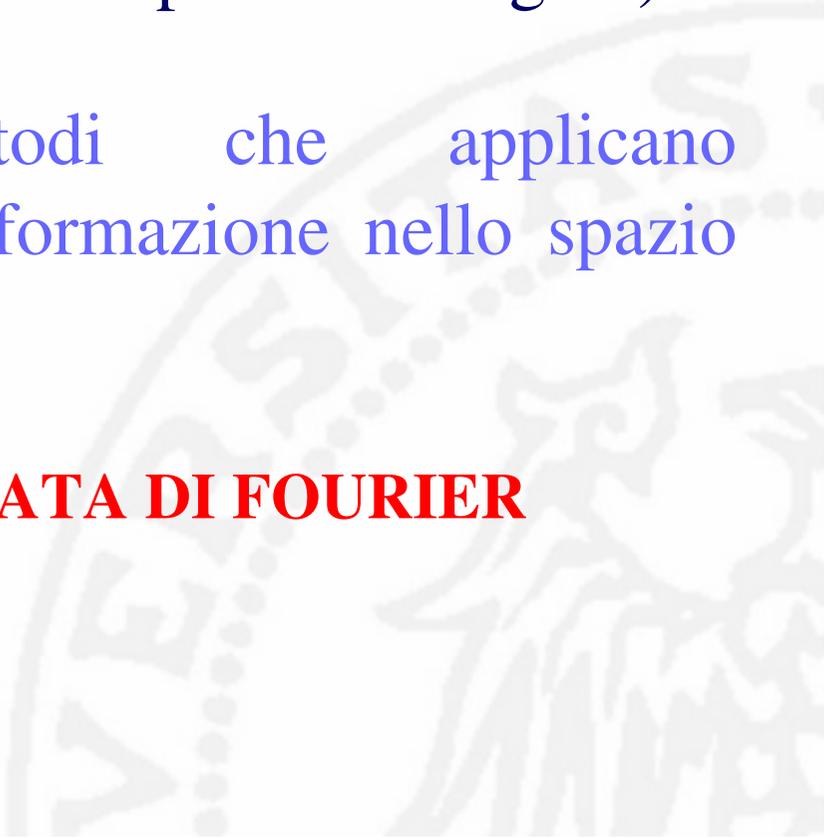
- I metodi fin qui analizzati operano su immagini rappresentate nel dominio spaziale (valori di pixel distribuiti sul piano immagine)



Esistono dei metodi che applicano all'immagine una trasformazione nello spazio delle frequenze



**TRASFORMATA DI FOURIER**



## METODI BASATI SU TRASFORMATE (2)

- Nel dominio delle frequenze spaziali, l'informazione ridondante in un'immagine (non rilevabile dal sistema visivo umano) è legata alle alte frequenze

ALTE FREQUENZE

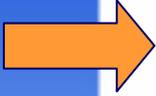


**Brusche variazioni di luminosita' e contrasto**



## TRASFORMATA DEL COSENO DISCRETO (DCT)

- La trasformata del coseno discreta (Discrete Cosine Transform o DCT) rappresenta le componenti frequenziali di un'immagine come combinazione della funzione coseno



Studi statistici hanno dimostrato che la **probabilità** che i pixel di una regione di 8x8 elementi siano simili tra loro è massima

## TRASFORMATA DCT

- Tale proprietà ha indotto a proporre di applicare la trasformata a blocchi di 8x8 pixel dell'immagine originale



Rendere MINIMA la probabilità di eliminare informazione rilevante



## TRASFORMATATA DCT

- La trasformata 2D del coseno di un'immagine di 8x8 elementi e' data da:

$$F(i, j) = \alpha_i \alpha_j \sum_{x=0}^7 \sum_{y=0}^7 P(x, y) \cos \frac{\pi(2x+1)i}{16} \cos \frac{\pi(2y+1)j}{16}$$

$$\alpha_i = \begin{cases} 1/\sqrt{32} & u=0 \\ 1/4 & 1 \leq u \leq 7 \end{cases}$$

$$\alpha_j = \begin{cases} 1/\sqrt{32} & v=0 \\ 1/4 & 1 \leq v \leq 7 \end{cases}$$

## TRASFORMATA DCT

$$F(i, j) = \alpha_i \alpha_j \sum_{i=0}^7 \sum_{j=0}^7 P(x, y) \cos \frac{\pi(2x+1)i}{16} \cos \frac{\pi(2y+1)j}{16}$$

I valori  $F(i, j)$  sono i 64 coefficienti della DCT applicata all'immagine  $P(x, y)$



## TRASFORMATA DCT

- Questa trasformazione puo' essere invertita per ricostruire l'immagine a partire dai coefficienti della trasformata

$$P(x, y) = \sum_{i=0}^7 \sum_{j=0}^7 \alpha_i \alpha_j F(i, j) \cos \frac{\pi(2x+1)i}{16} \cos \frac{\pi(2y+1)j}{16}$$

$$\alpha_i = \begin{cases} 1/\sqrt{32} & u=0 \\ 1/4 & 1 \leq u \leq 7 \end{cases}$$

$$\alpha_j = \begin{cases} 1/\sqrt{32} & v=0 \\ 1/4 & 1 \leq v \leq 7 \end{cases}$$



## TRASFORMATA DCT

$$P(x, y) = \sum_{i=0}^7 \sum_{j=0}^7 \alpha_i \alpha_j F(i, j) \cos \frac{\pi(2x+1)i}{16} \cos \frac{\pi(2y+1)j}{16}$$

- Poiche' i termini del coseno non dipendono dall'immagine (dai valori dei pixel), possono essere calcolati off-line creando una matrice di 8x8 elementi

## TRASFORMATA DCT

Un'immagine si puo' ottenere come somma pesata di 64 funzioni

$$\alpha_i \alpha_j \cos \frac{\pi(2x+1)i}{16} \cos \frac{\pi(2y+1)j}{16}$$

ed i pesi sono dati dai coefficienti  $F(i,j)$  della trasformata dell'immagine

## TRASFORMATA DCT

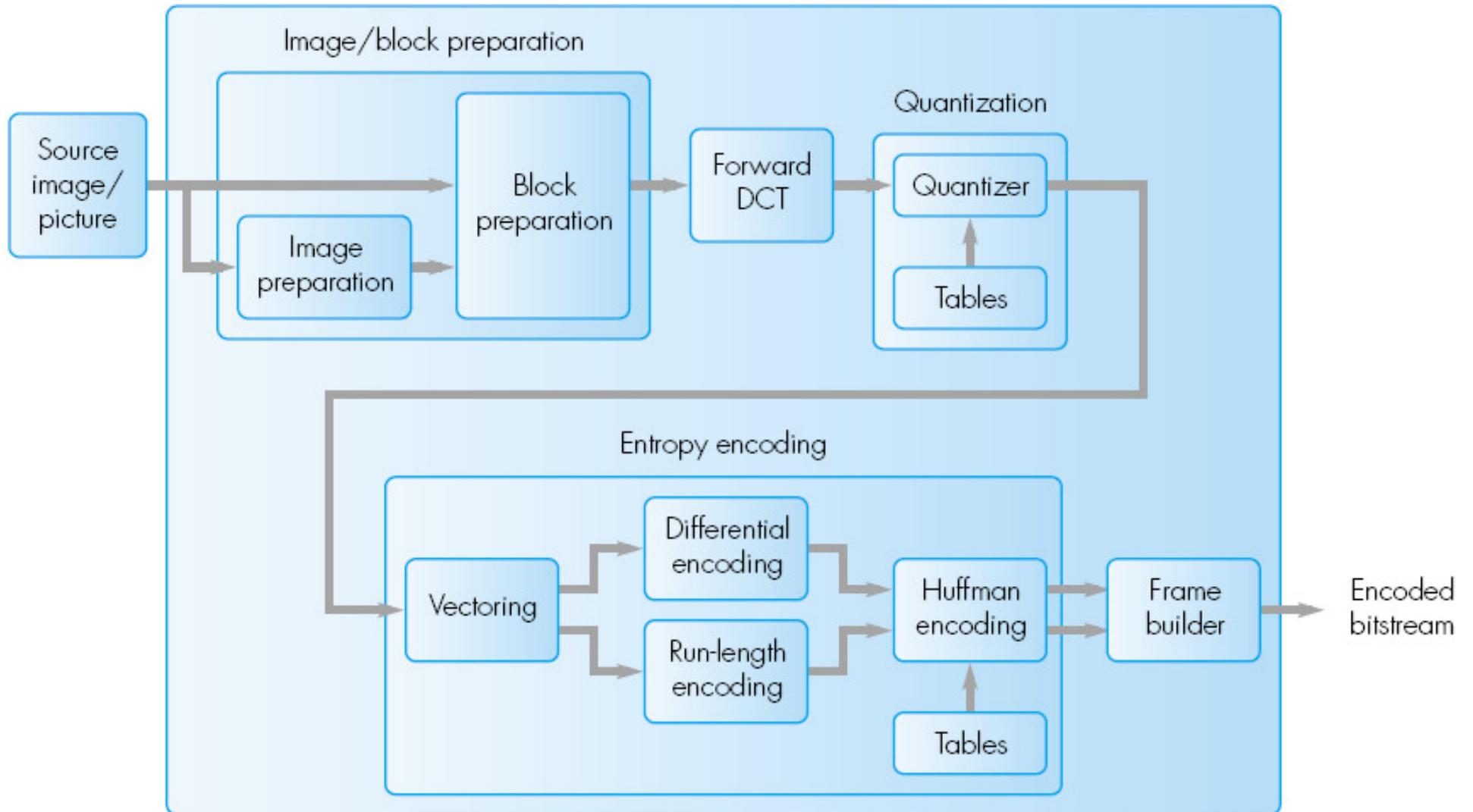
Il metodo di compressione JPEG si basa sulla DCT





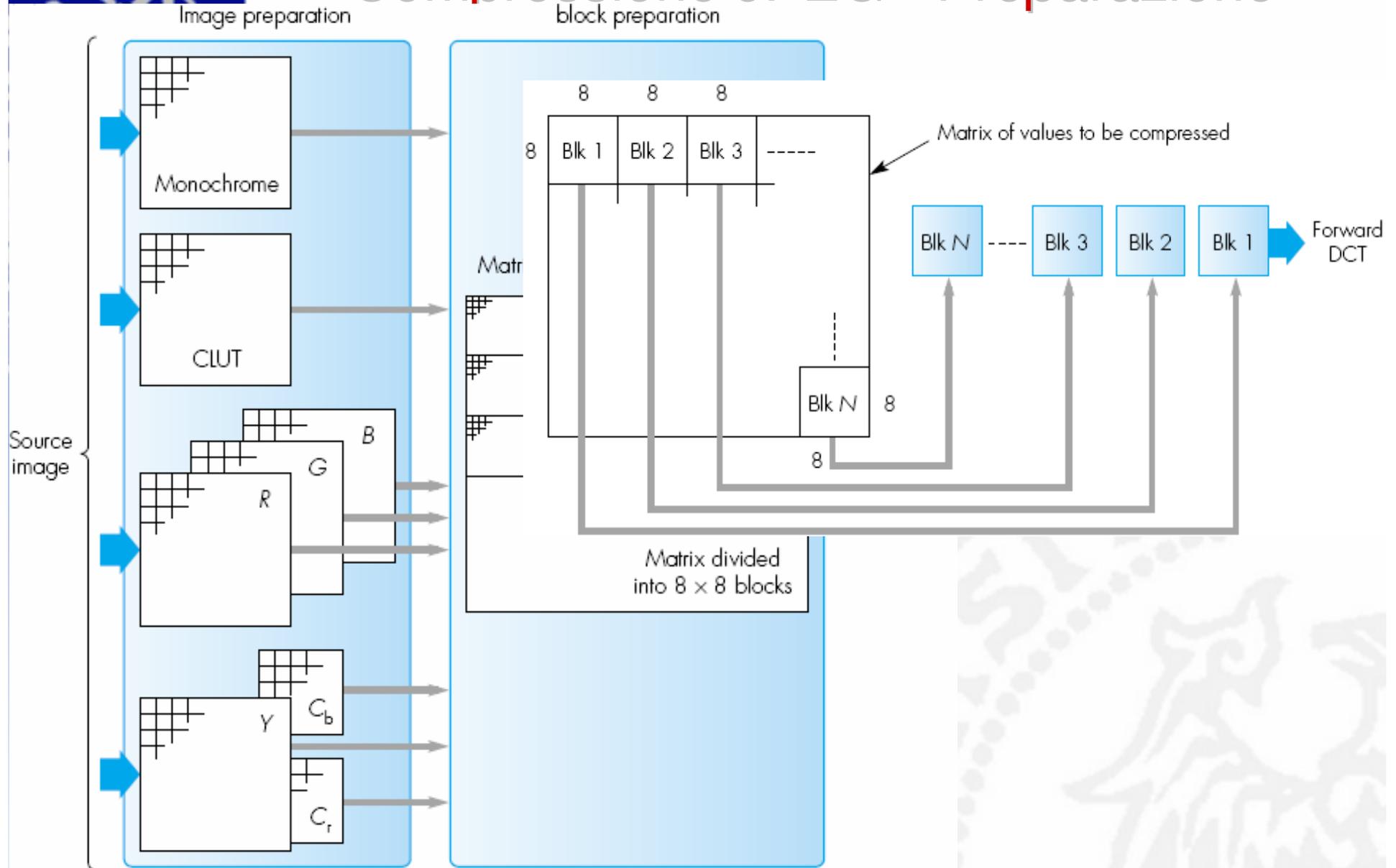
# Compressione JPEG - Schema

JPEG encoder





# Compression JPEG - Preparazione



# Effetto della DCT

$P[x, y]:$

$x=0$  1 2 3 4 5 6 7

$y=0$

1

2

3

4

5

6

7


DCT

$F[i, j]:$

$i=0$  1 2 3 4 5 6 7

$j=0$

1

2

3

4

5

6

7

	○	○	○	○	○	○	○	○
○	○	○	○	○	○	○	○	○
○	○	○	○	○	○	○	○	○
○	○	○	○	○	○	○	○	○
○	○	○	○	○	○	○	○	○
○	○	○	○	○	○	○	○	○
○	○	○	○	○	○	○	○	○
○	○	○	○	○	○	○	○	○
○	○	○	○	○	○	○	○	○

→ Increasing  $f_H$  coefficients

↓ Increasing  $f_V$  coefficients

Increasing  $f_V$  and  $f_H$  coefficients

# Quantizzazione

DCT coefficients

120	60	40	30	4	3	0	0
70	48	32	3	4	1	0	0
50	36	4	4	2	0	0	0
40	4	5	1	1	0	0	0
5	4	0	0	0	0	0	0
3	2	0	0	0	0	0	0
1	1	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0

Quantized coefficients

12	6	3	2	0	0	0	0
7	3	2	0	0	0	0	0
3	2	0	0	0	0	0	0
2	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0

Quantizer

10	10	15	20	25	30	35	40
10	15	20	25	30	35	40	50
15	20	25	30	35	40	50	60
20	25	30	35	40	50	60	70
25	30	35	40	50	60	70	80
30	35	40	50	60	70	80	90
35	40	50	60	70	80	90	100
40	50	60	70	80	90	100	110

Quantization table





