

# TI – Traitement d'Images Semaine 12 : Compression d'images Olivier Losson

Master ASE: http://master-ase.univ-lille1.fr Master Informatique: http://www.fil.univ-lille1.fr Spécialité IVI: http://master-ivi.univ-lille1.fr



### Plan du cours

- 1 Introduction
  - Généralités sur la compression de données
  - Mesurer la compression
  - Types de compression et formats d'images
- 2 Compression sans perte (codage)
  - Codage RLE
  - Codage de Huffman
- 3 Compression avec pertes
  - Transformée en cosinus discrète (DCT)
  - Compression JPEG
- Sélection de références



# Généralités sur la compression de données

## Objectif

- → Réduire le volume de données nécessaire au codage d'un signal numérique
- Pour faciliter son stockage ou sa transmission par réseau
- Principe
  - Détection de redondances dans le signal
  - Un algorithme de compression permet le codage réduit du signal
  - Un algorithme (inverse) de décompression permet d'exploiter le signal
- Types de compressions
  - **→** Compression sans perte (ou non-destructive, *i.e.* codage ou compactage):
    - Le signal obtenu après décompression est strictement identique à l'original
    - Utilisation : fichier exécutable, fichier texte
  - Compression avec perte (ou destructive, ou avec dégradation) :
    - Le signal obtenu après décompression diffère (légèrement) de l'original
    - Utilisation : <u>image</u>, son, vidéo
    - Que perdre ?



## Mesurer la compression

### Notations

### Mesures de performance

### Taux de compression

$$\tau := \frac{\text{volume}(\check{I})}{\text{volume}(I)}$$
, souvent noté en ratio.  $Ex : \tau = \frac{2 \text{ Mo}}{10 \text{ Mo}} = 0,2 \text{ noté } 1:5 \text{ ("1 pour 5")}$ 

Confusion commune avec le **quotient** (ou *ratio*) de compression  $q := \frac{\text{volume}(I)}{\text{volume}(\check{I})} = \frac{1}{\tau}$ 

### Mesure objective de distorsion (cas avec perte)

$$MSE = \frac{1}{3 \, MN} \sum_{k=R} \sum_{G} \sum_{R} \sum_{m=0}^{M-1} \sum_{n=0}^{N-1} \left( I_{m,n}^{k} - \hat{I}_{m,n}^{k} \right)^{2}$$

Rapport signal sur bruit pic-à-pic
 (ang. « Peak Signal-Noise Ratio »)
 d = valeur max. possible (ex. 255)

$$PSNR = 10 \cdot \log_{10} \left( \frac{d^2}{MSE} \right)$$



# Types de compressions (1/2)

## Avec ou sans perte

	Compressions sans perte (codages)	Compressions avec perte
Exemples	<ul> <li>delta</li> <li>codes à longueur variable :     VLC préfixé, Shannon-Fano,     Huffman</li> <li>codage arithmétique</li> <li>à base de dictionnaire :     Lempel-Ziv (LZ77, LZW)</li> <li>par décorrélation :     Run-Length Encoding (RLE),     codage prédictif sans perte</li> </ul>	<ul> <li>par moyennage de blocs</li> <li>par transformation linéaire optimale ou de Karhunen-Loeve (KLT)</li> <li>par transformée en cosinus discrète :</li></ul>
Remarques	<ul><li>Taux de compression limité</li><li>Aucune perte d'information</li></ul>	<ul><li>Bon taux de compression</li><li>Perte d'information</li></ul>



# Types de compressions (2/2)

## Compression des principaux formats d'images bitmaps

Format	Espaces couleur	Compression(s)	C. a	Domaines d'utilisation, rem.	
TIFF (.tif)	RGB, CIE L*a*b*, CMYB, couleurs indexées, ndg	Aucune Sans perte (LZW, Huffman) Avec perte (JPEG)	Oui	PAO, Infographie, bureautique Très flexible, mais nombreuses variantes pas toujours supportées	
BMP (.bmp)	<i>RGB</i> , couleurs indexées, ndg	Aucune Sans perte (RLE)	Non	Bureautique sous Windows Compression peu efficace	
GIF (.gif)	couleurs indexées (2 à 256)	Sans perte (LZW)	Oui	Pages web Animations possibles	
JFIF (.jpg)	RGB, CMYB, ndg	Avec perte (JPEG)	Non	Pages web, photographie Compr. efficace mais destructive	
PNG (.png)	<i>RGB</i> , ndg, 256 couleurs indexées	Sans perte (deflate=LZ77+Huffman)	Oui	Pages web, photo. sans perte Format libre. Jusqu'à 48 bits.	

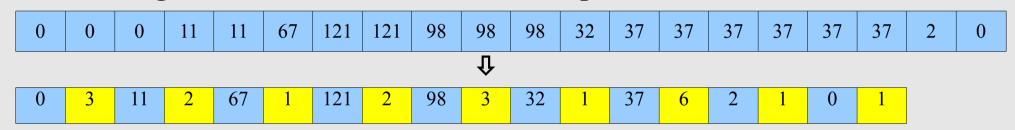
- → TIFF = Tag(ged) Image File Format ; GIF=Graphics Interchange Format ; JFIF = JPEG File Interchange Format ; PNG = Portable Network Graphics.
- → *CMYB* (*fr. CMJN*) = Cyan, Magenta, Jaune, Noir; ndg=niveaux de gris.
- $\bullet$  Canal  $\alpha$ : permet la transparence.



## Codage RLE (1/3)

### Principe

- Codage par plage (ang. « Running Length Encoding »)
- Recherche de séquences de données redondantes (ex. niveaux identiques).
- Codage de la valeur et du nombre de répétitions :



### Avantage

Algorithmes de compression et décompression très simples et rapides.

### Limites

- **Efficace** seulement pour de nombreuses et longues plages constantes.
  - Cas des images de synthèse simples ; peu adapté aux photos.
  - Utilisé ponctuellement dans de nombreux formats (BMP, JPG, TIFF, PCX, ...).
- **→** Nécessite de fixer un maximum pour la longueur des plages (ex. 255).



# Codage RLE (2/3)

- Amélioration : décomposition en plans de bits
  - Les plages *apparemment* uniformes présentent en fait de faibles variations

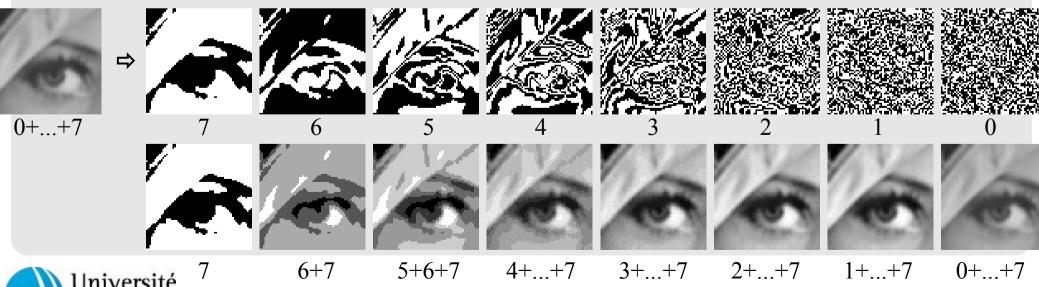
	100	99	100	101	100	101	100	99	
Plan 7	0	0	0	0	0	0	0	0	1 plage <0,8>
Plan 6	1	1	1	1	1	1	1	1	1 plage <1, 8>
Plan 5	1	1	1	1	1	1	1	1	1 plage <1,8>
Plan 4	0	0	0	0	0	0	0	0	1 plage <0,8>
Plan 3	0	0	0	0	0	0	0	0	1 plage <0,8>
Plan 2	1	0	1	1	1	1	1	0	4 plages <1,1><0,1><1,5><0,1>
Plan 1	0	1	0	0	0	0	0	1	4 plages <0,1><1,1><0,5><1,1>
Plan 0	0	1	0	1	0	1	0	1	8 plages unitaires

Forte cohérence entre pixels voisins au niveau des plans de bits.



## Codage RLE (3/3)

- Amélioration : décomposition en plans de bits (suite)
  - Décomposition en 8 plans de bits ⇒ plages constantes plus longues ⇒ codage RLE sélectif
    - Efficace sur plans de poids fort
    - Inutile sur plans 0 et 1
  - Contenu informatif des différents plans
    - plans de poids faibles (0..2) : surtout du bruit
    - plans médians (3..5): (très approximativement) information de contours, textures
    - plans de poids forts (6..7) : information de contraste



# Codage de Huffman (1/3)

### Principe

- Coder les valeurs avec un nombre de bits différent.
  - Code (utilisant des mots) à longueur variable (ang. « Variable Length Coding »),
  - dit aussi codage entropique (ang. « Entropy coding »).
- **→** Plus une valeur apparaît fréquemment, plus le nombre de bits utilisés pour la coder est petit (*i.e.* plus son code est court).
- Algorithme de Huffman : codage
  - Phase 1 : Construction de l'arbre.
    - 1. Trier les différentes valeurs par ordre décroissant de fréquence d'apparition 

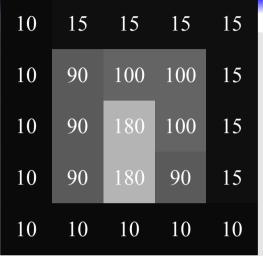
      ⇒ table de *poids*.
    - 2. Fusionner les deux poids minimaux dans un arbre binaire et affecter leur somme à la racine.
    - 3. Réordonner la table de poids par poids décroissants.
    - 4. Recommencer en 2. jusqu'à obtenir un seul arbre.
  - Phase 2 : Construction du code à partir de l'arbre obtenu dans la phase 1.
    - À partir de la racine, attribuer des 0 aux sous-arbres de gauche et des 1 à droite.

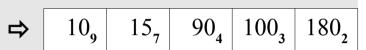


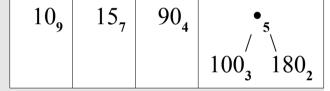
# Codage de Huffman (2/3)

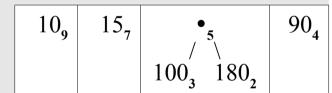
## Exemple de codage

- Construction de l'arbre
  - 1. Table des poids

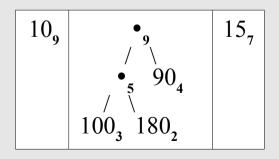


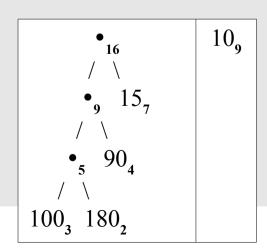


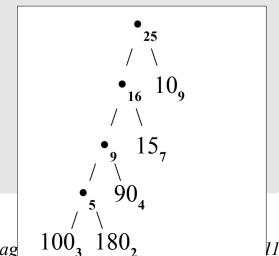




- 2. Fusion des poids minimaux
- 3. Réordonnancement
- 4. Itérations









⇒ cod

# Codage de Huffman (3/3)

- Exemple de codage (suite)
  - Construction du code

Affectation de valeurs binaires aux arcs

Image codée (en lignes)
 10101010110010000...
 soit 55 bits vs. 25x8=200 bits

• 25
0 / \ 1
• <sub>16</sub> 10 <sub>9</sub>
0 / \ 1
• <sub>9</sub> 15 <sub>7</sub>
0 / \ 1
• <sub>5</sub> 90 <sub>4</sub>
0 / \ 1
100 <sub>3</sub> 180 <sub>2</sub>

	Valeur	Code
	10	1
Δ	15	01
.e	90	001
	100	0000
	180	0001

- Décodage
  - **→** Propriété du préfixe unique : aucun code n'est le préfixe d'un autre

**⇒** décodage non ambigu

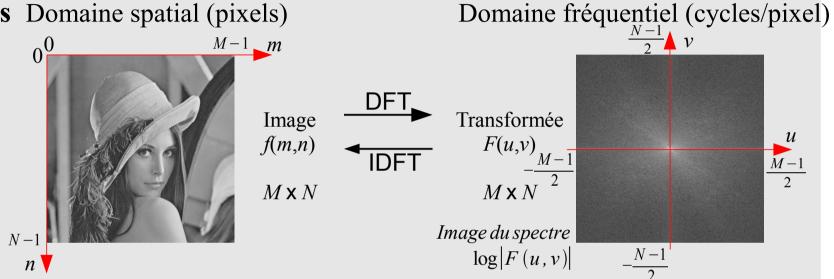
- Le décodeur
  - doit connaître la table de codage (entête);
  - extrait les valeurs au plus tôt :

Entrée	Action	Buffer	Émission
1	Identification de 10	vide	10
0	Bufferise et attend	0	rien
1	Identification de 15	vide	15
0	Bufferise et attend	0	rien
1	Identification de 15	vide	15
		•••	

## Transformée en cosinus discrète (1/6)

### Transformée de Fourier discrète 2D (ang. DFT) (rappel)

**Notations** Domaine spatial (pixels)

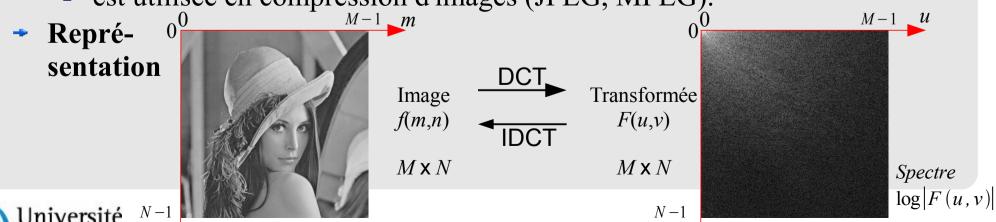


$$\mathbf{DFT \ et \ DFT \ inverse} 
F(u,v) := \frac{1}{\sqrt{MN}} \sum_{m=0}^{M-1} \sum_{n=0}^{N-1} f(m,n) e^{-j2\pi \left(\frac{mu}{M} + \frac{nv}{N}\right)} 
= \frac{1}{\sqrt{MN}} \sum_{m=0}^{M-1} \sum_{n=0}^{N-1} f(m,n) \cdot \left[ \cos 2\pi \left(\frac{mu}{M} + \frac{nv}{N}\right) - j \cdot \sin 2\pi \left(\frac{mu}{M} + \frac{nv}{N}\right) \right] 
f(m,n) := \frac{1}{\sqrt{MN}} \sum_{u=0}^{M-1} \sum_{v=0}^{N-1} F(u,v) e^{+j2\pi \left(\frac{mu}{M} + \frac{nv}{N}\right)} \right]$$



## Transformée en cosinus discrète (2/6)

- Introduction à la transformée en cosinus discrète (ang. DCT)
  - $\blacksquare$  Inconvénients de la DFT : sur un signal f réel,
    - produit un signal F de spectre symétrique ; seule la moitié des coefficients spectraux a donc besoin d'être calculée ;
    - produit un signal *F* complexe, sans que sa partie réelle ou imaginaire seule permette de représenter (donc de reconstruire) le signal *f*.
  - La DCT est une transformation spectrale (parmi d'autres) qui
    - possède les mêmes propriétés que la DFT ;
    - s'applique uniquement sur les signaux réels ;
    - est définie par des fonctions de base en cosinus seulement ;
    - est utilisée en compression d'images (JPEG, MPEG).



### Transformée en cosinus discrète (3/6)

### DCT et DCT inverse

#### En 1D

$$F(u) := \sqrt{\frac{2}{M}} c(u) \sum_{m=0}^{M-1} f(m) \cos\left(\pi \frac{(2m+1)u}{2M}\right)$$

$$D_m^M(u) = D_u^M(m)$$

$$f(m) := \sqrt{\frac{2}{M}} \sum_{u=0}^{M-1} c(u) F(u) \cos\left(\pi \frac{(2m+1)u}{2M}\right)$$

Coef. de normalisation:

$$c(\alpha) := \begin{cases} 1/\sqrt{2} & \text{si } \alpha = 0, \\ 1 & \text{si } \alpha \neq 0. \end{cases}$$
pour  $\alpha \in \{u, v\}$ 

#### - En 2D

$$F(u,v) := \frac{2}{\sqrt{MN}} c(u) c(v) \sum_{m=0}^{M-1} \sum_{n=0}^{N-1} f(m,n) \cos\left(\pi \frac{(2m+1)u}{2M}\right) \cos\left(\pi \frac{(2n+1)v}{2N}\right)$$

$$D_m^M(u) = D_u^M(m)$$

$$D_n^N(v)=D_v^N(n)$$

$$f(m,n) := \frac{2}{\sqrt{M N}} \sum_{u=0}^{M-1} \sum_{v=0}^{N-1} c(u)c(v) F(u,v) \cos\left(\pi \frac{(2m+1)u}{2M}\right) \cos\left(\pi \frac{(2m+1)v}{2N}\right)$$



### Transformée en cosinus discrète (4/6)

### DCT et DCT inverse (suite)

- Lien avec la DFT
  - Par rapport à la DFT, la résolution fréquentielle du spectre est doublée dans la DCT : cf. fonctions de base

• DFT (cos seul) 
$$C_u^M(m) := \cos\left(2\pi \frac{m u}{M}\right)$$

$$D_u^M(m) := \cos\left(\pi \frac{(2m+1)u}{2M}\right) = \cos\left(2\pi \frac{(m+0,5)u}{2M}\right)$$

- Séparabilité
  - Comme la DFT 2D, la DCT 2D peut être séparée en deux transformées 1D

• DFT 
$$F(u,v) := \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{n=0}^{N-1} \left[ \frac{1}{\sqrt{M}} \sum_{m=0}^{M-1} f(m,n) \left( C_u^M(m) - j S_u^M(m) \right) \right] \cdot \left( C_v^N(n) - j S_v^N(n) \right)$$

• DCT
$$F(u,v) := \sqrt{\frac{2}{N}} c(v) \sum_{n=0}^{N-1} \left[ \sqrt{\frac{2}{M}} c(u) \sum_{m=0}^{M-1} f(m,n) D_u^M(m) \right] \cdot D_v^N(n)$$

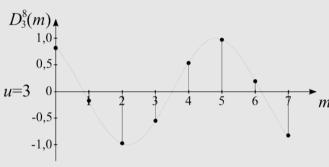


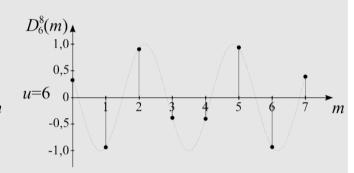
## Transformée en cosinus discrète (5/6)

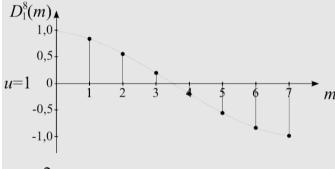
### Fonctions de base

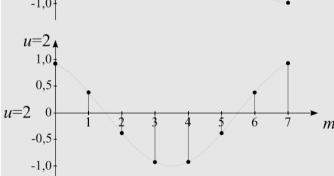
## **►** En 1D pour *M*=8

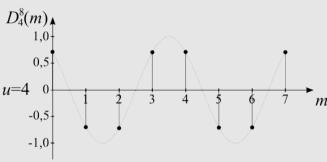
$$D_u^8(m) := \cos\left(\pi \frac{(2m+1)u}{16}\right)$$

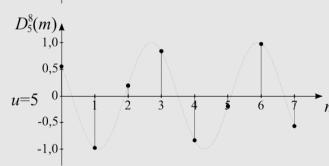


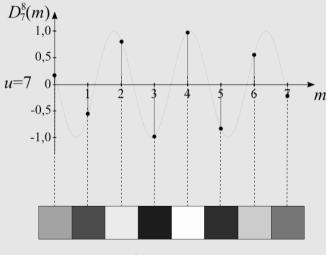










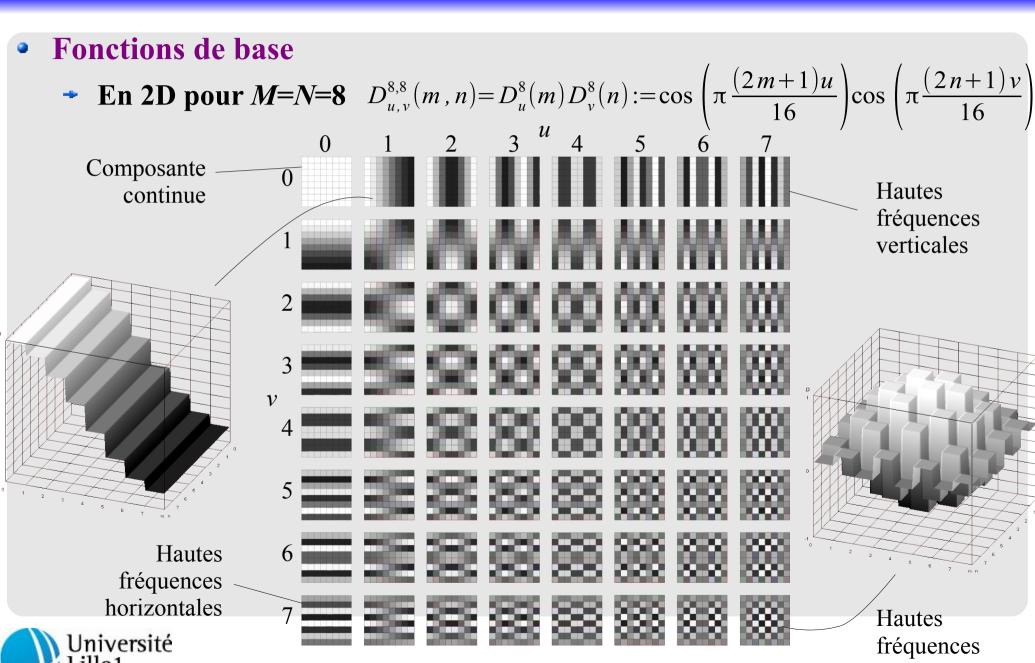


Représentation en niveaux de gris



ences et Technologies

## Transformée en cosinus discrète (6/6)



## **Compression JPEG (1/7)**

### Généralités

- JPEG (Joint Photographic Expert Group): standard depuis 1992.
  - Images en ndg et couleur jusqu'à 24 bits, de qualité photographique.
  - Nombreux domaines d'applications : photo/vidéo en MM, astronomie, ...
- Méthode basée sur une transformation (DCT 2D).
- **→ Ratio de compression nettement plus élevé que sans perte** (25:1 acceptable).

#### Distorsion

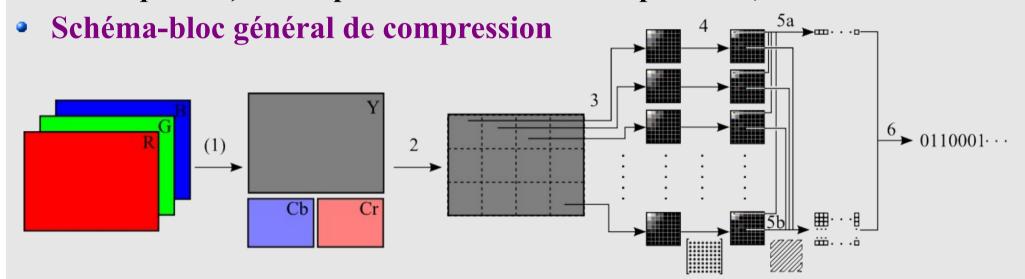
- **→** Perte irréversible **⇒** artefacts de compression
- Minimiser la distorsion perceptible
  - Choix de perte basés sur des expériences psychovisuelles
  - Dégradation uniforme de l'image
  - Pas de limite à la compression (choix utilisateur fonction de l'application)
- Sources de perte lors de la compression JPEG
  - Quantification des coefficients de la DCT (+ éventuellement des couleurs)
  - Arrondis de nombres réels en entiers



# Compression JPEG (2/7)

### Principe fondamental

- $\rightarrow$  Application de la DCT sur des blocs de 8x8 pixels (M=N=8).
- Quantification : les coefficients les moins significatifs (de hautes fréquences) sont représentés avec moins de précision, voire éliminés.



(1) : Changement d'espace couleur et sous-échantillonnage de la chrominance (facultatif)

2 : Découpage de chaque plan  $Y,C_b,C_r$  en blocs de 8x8 pixels

3 : DCT sur chaque bloc 4 : Quantification de chaque bloc suivant table

5a : Codage différentiel des coefficients DC 5b : Codage RLE des coef. AC en parcours zigzag

6 : Codage entropique (de Huffman ou arithmétique) des séquences DC et AC ⇒ Signal compressé



# **Compression JPEG (3/7)**

### • Transformation (facultative) RGB $\rightarrow$ YC<sub>b</sub>C<sub>r</sub>

### Avantage:

- L'œil humain est moins sensible aux détails de l'information de couleur (chrominance) que de ceux de l'intensité (luminance).
- ⇒ Possibilité de
  - compresser davantage la chrominance sans perte visible de qualité (JPEG);
  - réserver une bande passante plus étroite (1/4) à la chrominance (signal TV).

### Principe:

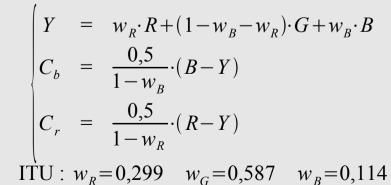
- Séparation des informations de luminance (Y) et de chrominance ( $C_b$  et  $C_r$ ).
- Codage des *différences* de composantes :  $C_b \propto B-Y$  et  $C_r \propto R-Y$ .







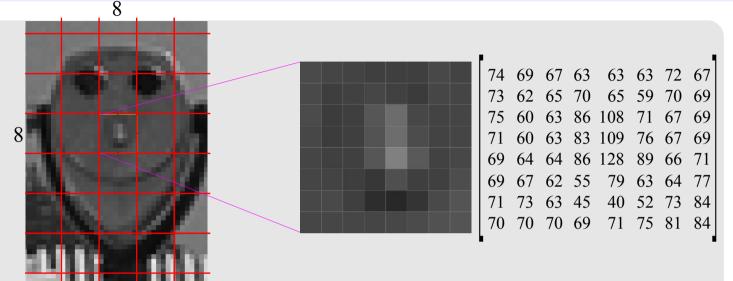






## **Compression JPEG (4/7)**

- DCT sur blocs 8x8
  - → Découpage en P blocs 8x8 Exemple :



- DCT
  - Après centrage des valeurs autour de 0 par soustraction de  $2^{profBits-1}$  (ex.  $2^{8-1}=128$ ).



# Compression JPEG (5/7)

## Quantification (ang. « quantization »)

### Principe

- Réduire la quantité d'information de hautes fréquences.
- Car l'œil humain est plus sensible aux basses fréquences.
- Principale opération destructive dans JPEG.



- Division de chaque coefficient fréquentiel issu de la DCT, puis arrondi à l'entier.
- Les diviseurs sont donnés dans une matrice de quantification Q.
- Le standard JPEG fournit une matrice pour la luminance et pour la chrominance.
- Exemple:

quantification

→

arrondi
à l'entier

$$F^*(u, v) = \text{round}\left(\frac{F(u, v)}{Q(u, v)}\right)$$

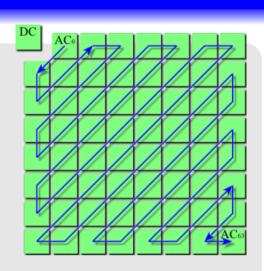
La plupart des coef. de hautes fréquences sont annulés



# Compression JPEG (6/7)

- Codage entropique
  - **→ Formation des séquences intermédiaires** (cas baseline)
    - Le premier coef. (DC) de chaque bloc *i*, qui concentre la majeure partie de l'énergie, varie peu d'un bloc à l'autre. La séquence (DC *i*)<sub>0 \leq i \leq P</sub> est codée par codage différentiel :

$DC^0$ $DC^1$ - $DC^0$	DC <sup>2</sup> -DC <sup>1</sup>		$\mathrm{DC}^{P-2} ext{-}\mathrm{DC}^{P-1}$
------------------------	----------------------------------	--	---



Les autres coef. (AC) de chaque bloc *i* sont lus en zigzag, formant une séquence globalement décroissante, dont une plage finale de coef. nuls :

roissante, dont une plage finale de coef. nuls :
$$\begin{bmatrix}
-29 & -1 & -1 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\
0 & 1 & -1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\
-1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\
-1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\
1 & 0 & -1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\
-1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0
\end{bmatrix}$$

$$zigzag$$

$$0 & 0 & -1 & 1 & 0 & -1 \\
0 & 0 & -1 & 0 & -1 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\
0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0
\end{bmatrix}$$

$$F^*(u, v)$$

La séquence  $(AC_k^i)_{0 \le k \le 63, \ 0 \le i \le P}$  est ensuite codée bloc par bloc par codage RLE.

Codage entropique (de Huffman ou arithmétique) de ces 2 séquences.



# **Compression JPEG (7/7)**

- Influence des coefficients DCT
  - Prise en compte d'un nombre croissant de coefficients (parcours zigzag)



Original

1 coef.

2 coef.

4 coef.

8 coef.

16 coef.

32 coef.

64 coef.

- Application d'un « facteur de qualité » q sur la matrice  $Q: Q' = \frac{100}{} \cdot Q$ 









q = 7

q = 5

q = 2

q = 10grands diviseurs

### Sélection de références

#### Livres

- \* Éric Incerti, Compression d'image Algorithmes et standards, Vuibert 2003
- Gilles Burel, Introduction au traitement d'images Simulation sous Matlab, Hermès 2001 (chapitre 8)
- Sites web
  - Cours de P. Nerzic (U. Rennes)

http://perso.univ-rennes1.fr/pierre.nerzic/IN/

Cours/S3P3%20-%20Codages%20et%20compression.pdf

- Page wikipédia sur JPEG (en anglais, plus complète que celle en français) http://en.wikipedia.org/wiki/JPEG
- **→ Basics of DCT and Entropy Coding, par Nimrod Peleg** www.lokminglui.com/J4DCT-Huff2009.pdf
- Applet de démo, par C. G. Jennings http://cgjennings.ca/toybox/hjpeg/index.html
- Cours de D. Marshall (U. Cardiff)

http://www.cs.cf.ac.uk/Dave/Multimedia/PDF/ (cf. chapitres 9 et 10)

