Signaux, Sons et Images pour l'Informaticien: compression des images

Diane Lingrand

Polytech SI3

2016 - 2017

Au programme :

- Idées pour la compression
- Notions de théorie de l'information
- Codages utilisés dans les formats GIF, PNG et JPEG :
 - Codage LZW
 - Codage d'Huffman
- Algorithmes utilisés pour la compression GIF, PNG et JPEG

Ce qui est attendu des algorithmes de compression

- Rapidité de la compression / décompression
- Robustesse lors de la décompression (pertes éventuelles de données)
- Taux de compression (taille du fichier compressé)
- Qualité :
 - meilleur possible (humain / matériel)
 - suffisante pour distinguer certains éléments
 - suffisante pour appliquer des traitements dessus
- Quantité d'informations
 - avec ou sans pertes

Idées intuitives pour la compression

- Réduire le nombre de couleurs
 - quantification
- Réduire le nombre de pixels
 - scaling
 - réduction des canaux chromatiques par rapport à l'intensité
- Mémoriser les motifs répétitifs
- Codage entropique
 - les éléments fréquents sont stockés sur moins de bits que les éléments rares
- Espace de représentation plus compact
 - transformée en cosinus discrète
 - ondelettes

Ordres de grandeur

- taille des supports
 - CD: 650 Mo
 - DVD : 4.7Go / 8.5Go
 - clef USB : 8Go / 512Gocarte mémoire (compact, SD) : 256 Go
 - disque dur : 16 To
- taille des images
 - appareil photo numérique : 20 millions de pixels
 - sans compression, RGB, 1 octet par composante
 - \bullet 1 image = 60 Mo
 - 1 CD : 11 images
 - carte mémoire : 4250 images
 - un disque de 16To : 270 000 images

Quantité d'informations





image? Théorie de l'Information

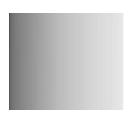
• Comment évaluer la quantité d'informations contenue dans une

- chaque point d'une image est considéré comme une variable aléatoire
- une image est considérée comme un ensemble de w * h variables aléatoires
- Soit P un point d'une image :
 - valeurs possibles de la variable aléatoire : [0 ; 255]
 - variable indépendante des autres variables (points de l'image)
 - soit $p(n_i)$ la probabilité pour que le niveau de gris en P soit n_i
 - quantité d'information :

$$QI(n_i) = \log_a(\frac{1}{p(n_i)}) = -\log_a(p(n_i))$$

Entropie d'une image





- par analogie avec la thermodynamique
- entropie d'un point (exprimée en bits) :

$$H(P) = \sum_{i=0}^{255} p(n_i)QI(n_i) = -\sum_{i=0}^{255} p(n_i)\log_2(p(n_i))$$

- entropie d'un bloc de pixels :
 - sous hypothèse de stationnarité et d'ergodicité : $H(P^L) = LH(P)$

Théorème de codage sans pertes

- Permet de déterminer le nombre de bits minimal pour coder une image
- On code les pixels par blocs (1 mot binaire par bloc)
- La taille des mots mot, est variable : ℓ_i
- Longueur moyenne :

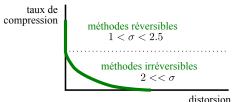
$$\ell = rac{1}{L}E(\{\ell_i\})$$
 avec : $E(\{\ell_i\}) = \sum_{i=1}^m p(\ell_i)\ell_i$

Théorème du codage :

$$\forall \delta > 0 \, \exists L \, \forall \mathsf{mot}_i \, \boxed{H(P) \leq \ell \leq H(P) + \delta}$$

Taux de compression et distorsion

 \bullet Taux de compression σ : rapport taille image originale / taille image compressée



- Distorsion :
 - erreur quadratique moyenne (EQM ou MSE) :

$$EQM = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} (\hat{n}_i - n_i)^2$$

• rapport signal à bruit crête (PSNR), en dB :

$$PSNR = 10\log_{10}(\frac{255^2}{EOM})$$

Codage LZW (Lempel Ziv Welch)

- plusieurs versions : LZ77, LZ78, LZW
- utilisé dans : gif(LZW, 8 bits), tiff (LZ77, optionnel), png (LZ77, optionnel), .Z, .gzip
- LZW fait l'objet d'un copyright
- compression sans pertes
- fonctionne bien pour des images avec zones homogènes (horizontales)
- principe : découpage des pixels en mots de longueurs différentes et attribution d'un code, de même longueur, à chaque mot

Algorithme de codage LZW

```
mot <- ""
tant que (lecture c)
  si concat(mot,c) dans dic
    mot <- concat(mot,c)
  sinon
    ajouter concat(mot,c) dans dic
    retourner code(mot)
    mot <- c</pre>
```

Codage de : ABRACADABRACADA...

	mot	С	mot + c	existe?	retour	entrée	0
С	Α	В	AB	non	@(A)	AB	@ 0
	В	R	BR	non	@(B)	BR	$@_0+1$
	R	Α	RA	non	@(R)	RA	$@_0 + 2$
	Α	C	AC	non	@(A)	AC	$@_0 + 3$
	C	Α	CA	non	@(C)	CA	$@_0+4$
	Α	D	AD	non	@(A)	AD	$@_0 + 5$
	D	Α	DA	non	@(D)	DA	$@_0+6$
	Α	В	AB	oui			
		R	ABR	non	$@(AB) = @_0$	ABR	$@_0 + 7$
	R	Α	RA	oui			
		C	RAC	non	$@(RA) = @_0 + 2$	RAC	$@_0 + 8$
	C	Α	CA	oui			
		D	CAD	non	$@(CA) = @_0 + 4$	CAD	0_0+9

Algorithme de décodage LZW

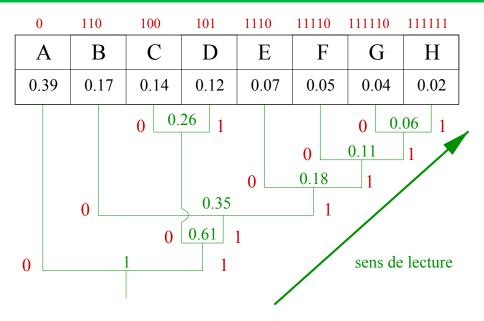
```
prec <- """
tant que (lecture d'un code)
  mot <- contenu stocké à @ code
  retourner mot
  c <- ler caractère de mot
  à la lère adresse libre :
    stocker concat(prec,c)
  prec <- mot</pre>
```

code	mot	sortie	С	entrée	@	mot
reçu o	courant					
Α	Α	Α				Α
В	В	В	В	AB	Q_0	В
R	R	R	R	BR	$@_0 \ +1$	R
Α	Α	Α	Α	RA	$@_0 + 2$	Α
C	C	C	C	AC	$@_0 +3$	C
Α	Α	Α	Α	CA	$0_0 + 4$	Α
D	D	D	D	AD	$@_0 + 5$	D
100	AB	AB	Α	DA	$@_0 + 6$	AB
102	RA	RA	R	ABR	$@_0 + 7$	RA
104	CA	CA	C	RAC	$@_0 + 8$	CA

Codage d'Huffman

- codage entropique (longueur variable)
- code préfixe (aucun code n'est préfixé par un autre code)
- 2 phases :
 - phase descendante : construction de l'arbre
 - phase ascendante : codage de l'information

Codage d'Huffman : construction de l'arbre et codage



Codage d'Huffman : exemple

- Codage d'un mot
 - codage ordinaire : sommes des $p(n_i) * 3$ bits
 - codage d'Huffman : somme des $p(n_i) * l_i$ bits
 - pour notre exemple : 3 bits contre 2.57 bits
 - pour une image (640*480) : économie de 132096 bits soit environ 13 kO
- Codage de l'arbre
 - statique : pas besoin de coder l'arbre
 - semi-statique : arbre calculé 1 fois pour toutes les données
 - adaptatif : modifications d'un arbre non transmis

Format PNG

Différentes possibilités :

- sans compression
- avec compression (sans pertes)
 - prédiction des données (DPCM = Differential pulse-code modulation)
 - algorithme Deflate = combinaison de LZW puis Huffman (arbre prédéfini ou non)

Transformée en cosinus discrète (DCT)

- coefficients rééls et plus petits
- espace DCT plus approprié à la dynamique des images

$$n_{\text{dct}}(u, v) = \frac{2}{N}C(u)C(v)\sum_{i=0}^{N-1}\sum_{j=0}^{N-1}\cos\left[\frac{\pi}{N}u(i+\frac{1}{2})\right]\cos\left[\frac{\pi}{N}v(j+\frac{1}{2})\right]n(i, j)$$

avec
$$C(0) = \frac{1}{\sqrt{2}}$$
 et $\forall \alpha \ C(\alpha) = 0$

Codage JPEG

- Découpage de l'image en blocs de 8x8 pixels
- Sur chaque bloc :
 - transformée DCT
 - quantification des valeurs
 - parcours en zigzag
 - RLC sur les zéros
 - codage d'Huffman

1	_2	6-	_ 7	15	_16	28	_29
3	5	8	14	17	27	30	43
4	9	13	18	26	31	42	44
10	12	19	25	32	41	45	54
11	20	24	33	40	46	53	55
21	23	34	39	47	52	56	61
22	35	38	48	51	57	60	62
36	_37	49	-5 0	58	_59	63	► 64

Exemples de compression JPEG

image originale (640x480) : JPEG 88kO (900kO non compressée) $\sigma=10.2$



Compression JPEG à 50%; 68kO; $\sigma=13.2$



Compression JPEG à 25%; 36kO; $\sigma = 25$



Compression JPEG à 12%; 20kO; $\sigma = 45$



Compression JPEG à 5%; 12kO; $\sigma = 75$



Compression JPEG à 1% ; 8kO ; $\sigma=112.5$



Les ondelettes

Base orthogonale :

$$\psi_{m,n}(x) = 2^{-\frac{m}{2}} \psi(2^m(x-n))$$

Coefficients d'ondelettes :

$$c_{m,n}(f) = \langle f, \psi_{m,n} \rangle = \int f(x) \overline{\psi}_{m,n}(x) dx$$

• Base d'ondelettes de Haar :

$$f(x) = \sum_{m,n} c_{m,n}(f) \psi_{m,n}(x)$$

avec

$$\psi(x) = \begin{cases} 1 & \text{si} & x \in [0, \frac{1}{2}[\\ -1 & \text{si} & x \in [\frac{1}{2}, 1[\\ 0 & \text{ailleurs} \end{cases}$$



JPEG 2000

- la décomposition DCT est remplacée par une décomposition sur base d'ondelettes de Haar
- autres propriétés :
 - organisation progressive du train binaire
 - taux de compression sans pertes meilleur que JPEG
 - possibilité de faire varier le taux de compression selon les régions de l'image

Comparaison JPEG / JPEG 2000



JPEG à 65 % : 80 kO



JPEG 2000: 80 kO

Comparaison JPEG / JPEG 2000



JPEG à 30 % : 40 kO



JPEG 2000: 40 kO

Comparaison JPEG / JPEG 2000



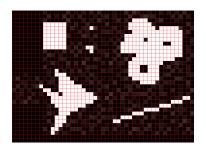
JPEG à 12 % : 20 kO



JPEG 2000: 20 kO

Conclusion

- GIF : pour les logos de petites tailles avec peu de couleurs
- PNG : pour n'avoir aucune perte
- JPEG : pour compresser plus



Codages ad-hoc

• Comment coder l'image de Lena sur 1 bit?



Codages ad-hoc

• Comment coder l'image de Lena sur 1 bit?



- Le bit vaut :
 - True si c'est l'image de Lena
 - False sinon