

文章编号:1001-9081(2006)05-1048-02

JPEG2000 的 Le Gall(5,3) 有损压缩重构优化

陈 斌, 崔志明

(苏州大学 智能信息处理研究所, 江苏 苏州 215006)

(210313090@suda.edu.cn)

摘 要: JPEG2000 定义了一种标准的可逆的整数提升小波: Le Gall(5,3) 小波。对 JPEG2000 进行了研究, 介绍了一种方法, 在使用 Le Gall(5,3) 小波进行有损压缩时, 可以求得一个在解压缩时使用的参数, 使用该参数可以在保持压缩比完全不变的情况下, 保留更多的图像细节。

关键词: 5/3 有损压缩; 量化; PSNR 最大

中图分类号: TP391 **文献标识码:** A

Le Gall(5,3) lossy compression reconfiguration optimization in JPEG2000

CHEN Bin, CUI Zhi-ming

(Institute of Intelligence Information Processing, Soochow University, Suzhou Jiangsu 215006, China)

Abstract: In JPEG 2000, a standard reversible lifting-based 5/3 wavelet filters was defined. In this paper, a method was used to get a parameter, which would be used at the time of decompression, the parameter was got when compressed the image using lifting-based 5/3 wavelet filters. At the time of decompression, the parameter could be used to preserve more image detail.

Key words: 5/3 lossy compression; quantization; maximal PSNR

0 引言

最新的图像压缩标准 JPEG2000 分为十几部分, 核心的压缩算法分为有损压缩和无损压缩, 在 Part 1 中提供了两种标准的提升小波^[1]: Le Gall(5,3) 提升小波和 9/7 小波; 9/7 小波变换是不可逆变换, 主要是浮点数运算, 只能是有损压缩; 而 Le Gall(5,3) 小波是整数运算, 是可逆的变换, 采用它既可以进行有损压缩, 也可以进行无损压缩。本文介绍一种方法, 在使用 Le Gall(5,3) 小波进行有损压缩的同时求得一个参数, 在解压缩时使用该参数, 可以在保持压缩比不变的情况下, 尽可能多的保留图像信息。

1 有损压缩量化

在 Part 1 中使用 dead-zone 量化方法。对于一个任意的经 Le Gall(5,3) 小波变换后的系数 x , 按下面的公式来产生量化后的系数 q ^[2]:

$$q = Q(x) = \text{sign}(x) \left\lfloor \frac{|x|}{\Delta} \right\rfloor \quad (1)$$

观察上式可以发现: 当 x 在 $(-\Delta, +\Delta)$ 时 q 的值为 0; 间距宽度为 2Δ , 在图像解压缩时, 进行反量化; 由于在量化时使用了向下取整数, 丢失了余数, 在反量化时, 无法知道这些丢失的信息, 所以反量化后的系数往往与量化前的系数不一样, 这样就丢失了信息, 是有损压缩。 Δ 既可以为整数, 也可以为浮点数; 反量化通常按下式进行^[2]:

$$\begin{aligned} \hat{x} &= Q^{-1}(q) \\ &= \begin{cases} 0, & q = 0 \\ \text{sign}(q) \lfloor (|q| + \delta)\Delta \rfloor, & q \neq 0 \end{cases} \quad (2) \end{aligned}$$

其中: δ 是一个参数, 取值为 0 到 1 之间。为了方便, 经常取 $\delta = 0$, 典型的取 $\delta = 1/2$; 由于 Le Gall(5,3) 小波是整数可逆小波, 如果反量化后得到的系数与量化前的系数的均方误差

越小, 就越能保留更多的图像细节。如何让 δ 或 $\delta * \Delta$ 取得一个合适的值, 对保留图像细节有积极的意义。

2 求重构参数

式(2) = $\text{sign}(q) * (|q| \Delta + p)$; Δ 既可以是整数, 也可以是浮点数; 通常情况下, 为了计算的方便常取 Δ 为整数, 这里也是如此。设 $k = \Delta$, 由于采用的 Le Gall(5,3) 提升小波是整数变换, 变换后的系数仍然为整数, 即量化式中的 x 为整数, x 除以整数 k , 余数只可能为 $0, 1, 2, \dots, (k-1)$ 中的一个。假设在一幅图像中, 所有经过 Le Gall(5,3) 变换后的系数除以 k 后 (即量化后), 余数为 $0, 1, 2, \dots, (k-1)$ 的系数的个数为 $m[0], m[1], m[2], \dots, m[k-1]$ 。

对于任意一个即将量化的系数 x , 假设 $x/k = s, x \% k = y$; $/$ 表示求商操作, 而 $\%$ 代表求余数操作, s 和 k 将被传送到解压缩端, 那么在解压缩端得到的解压缩系数为 $s * k + p$; 而 $x = s * k + y$; 那么系数经量化后的损失为 $|p - y|$; 以上变量全部为正整数, 系数的符号另外计算。实际上, 这里的量化只是简单的求商操作, 并不会改变系数的符号, 所以求系数量化损失时, 只要求 $|p - y|$ 即可, 不用考虑其符号。

例: $x = -9; k = 4$; 量化后 $q = -2; |x| \% k = 1$; 解压缩后得到的系数为 $-(4 * 2 + p)$; 那么它们的差为 $|p - 1|$ 。 P 就是要求的对整幅图像最优的重构参数。

对于一幅图像, 要保留更多的图像细节, 其中一种思想就是要使 PSNR 近最大, 而 Le Gall(5,3) 小波是整数可逆的, 所以只需使得下式 SUM 最小:

$$SUM = m[0] * (0 - p)^2 + m[1] * (1 - p)^2 + \dots + m[k-1] * (k-1 - p)^2$$

将上式展开后, 二次项系数为:

$$A = m[0] + m[1] + m[2] + \dots + m[k-1]$$

一次项系数为:

$$B = -2 * [(0 * m[0]) + (1 * m[1]) + (2 * m[2]) + (3 * m[3]) + \dots + ((k-1) * m[k-1])]]$$

在JPEG2000中进入最终压缩编码器的都是正整数,在量化后,如果系数是负数,则要取绝对值,当然符号要通过其他的机制保存。当然,可以先取绝对值,然后再量化。由于量化后的系数都经过了取绝对值,所以 A 是正数。根据数学知识可知, SUM 有最小值,当且仅当 $p = -B/(2 * A)$ 时, SUM 取最小值;这里的 p 必定是个正数。设定 p 向下取整后为 z ,

$$\begin{aligned} zhi\ 1 &= p - z \\ zhi\ 2 &= z + 1 - p \\ \text{if } (zhi\ 1 > zhi\ 2) & p = z + 1 \\ \text{else } & p = z \end{aligned}$$

通过以上的计算方法,可以得到一个正整数 p ,使得 SUM 最小,即可以使图像经过有损压缩后,保留更多的图像细节。

由于求 p 值是在图像压缩时进行的,而该值起作用的地方是在解压缩时,因此必须把 p 值在图像压缩时保留,以便在解压缩时使用。由于JPEG2000的核心算法中,并没有计算 δ 或 p 的算法,所以JPEG2000中并没有办法传输该值,那么就必须要修改JPEG2000的文件格式;在文件中增加一项以便传输该值,文件大小上也只需要增加几个字节。

3 试验结果

对很多图像进行了试验,下面给出其中两幅试验图像ct1.dcm和ct2.dcm的试验结果。

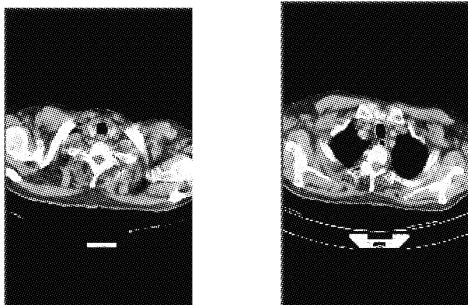


图1 图像ct1

图2 图像ct2

对同一幅图像,如果 Δ 值相等,那么压缩比是相同的; p 值为0表示不对反量化进行修正; p 值为 $1/2 * \Delta$ 表示典型的反量化修正;另外一个 p 值是按本文方法计算的;通过大量试验和上面的试验数据可以看出,通过本文计算的 p 值来反量化修正,在压缩比相同时,能保留更多的图像细节。上面都是对整个图像使用同一种量化系数,在实际中,我们往往对小波分解后的不同子带使用不同的量化系数;同样也可以使用本文的方法计算不同子带的反量化修正值。

4 结语

使用本文介绍的方法,可以求得近似最优的解压缩反量化修正参数;使用此参数,在 Δ 值一定的情况下,即图像的有损压缩比一定时,能够保留更多的图像细节。经过大量的试验证明,该方法能在相同的压缩比下,明显提高其PSNR,并且实现简单,是一种有效,可行的方法。

表1 ct1的试验数据

图像	Δ 值	p 值	PSNR
ct1	10	3	52.3098
ct1	10	$1/2 * 10$	51.3176
ct1	10	0	49.4295
ct1	20	3	46.8759
ct1	20	$1/2 * 20$	45.5675
ct1	20	0	44.5466
ct1	100	8	33.5468
ct1	100	$1/2 * 100$	32.5237
ct1	100	0	32.5656

表2 ct2的试验数据

图像	Δ 值	p 值	PSNR
ct2	10	4	52.7843
ct2	10	$1/2 * 10$	51.8654
ct2	10	0	49.9845
ct2	20	3	47.4879
ct2	20	$1/2 * 20$	46.1256
ct2	20	0	44.8475
ct2	100	9	34.6542
ct2	100	$1/2 * 100$	33.2648
ct2	100	0	32.9835

参考文献:

- [1] TAUBMAN DS, MARCELLIN MW. JPEG2000 图像压缩基础、标准和实践[M]. 魏江力,译.北京:电子工业出版社,2004.
- [2] LONG M, TAI HM, YANG S. Quantisation step selection schemes in JPEG2000[J]. ELECTRONICS LETTERS, 2002, (6): 547 - 548.
- [3] 候文生,吴小鹰,彭承琳.一种基于小波变换的医学图像量化编码算法的研究[J].中国生物医学工程学报,2002,19(4),657 - 659.
- [4] 黄战华,谢洪波,郁道银,等.医学内窥镜图像自适应量化压缩编码方法研究[J].医学信息,2000,19(3):308 - 312.

(上接第1039页)

参考文献:

- [1] 边肇祺,张学工.模式识别[M].第2版.北京:清华大学出版社,1999.176 - 177.
- [2] LOOG M, DUIN RPW, HAEB-UMBACH R. Multiclass linear dimension reduction by weighted pairwise Fisher criteria[J]. IEEE Transactions on Pattern Analysis And Machine Intelligence, 2001, 23(7): 762 - 766.
- [3] JIN Z, YANG JY, HU ZS, et al. Face recognition based on uncorrelated discriminant transformation[J]. Pattern Recognition, 2001, 34(7): 1405 - 1416.
- [4] BELHUMEUR V, HESPANHA J, KRIEGMAN D, et al. Eigenfaces vs. Fisherfaces: Recognition using class specific linear projection

[J]. IEEE Transactions on Pattern Analysis And Machine Intelligence, 1997, 19(7): 711 - 720.

- [5] 杨健,杨静宇,叶晖,等. Fisher 线性鉴别分析的理论研究及其应用[J].自动化学报,2003,29(4):482 - 493.
- [6] DUDA R, HART P. Pattern Classification and Scene Analysis[M]. New York: Wiley, 1973. 113 - 120.
- [7] FUKUNAGA KS. Introduction to Statistical Pattern Recognition [M]. New York: Academic Press, 1990.
- [8] CHEN LF, MARK LIAO HY, KO MT, et al. A new LDA-based face recognition system which can solve the small sample size problem[J]. Pattern Recognition, 2000, 33(10): 1713 - 1726.
- [9] 程云鹏.矩阵论[M].西安:西北工业大学出版社,1989.294 - 302.