デジタル光波データのデータサイズ削減手法

增地 将哉,松島恭治,棟安実治

関西大学 システム理工学部 電気電子情報工学科

概要:計算機合成ホログラムの技術発展により,数100億ピクセル規模の高解像度 CGH が作成されるようになった.コンピュータホログラフィでは光波はデジタルデータとして 扱われるが,そのデータサイズが莫大であるため,保存やネットワークでの伝送が困難で ある.また,光波データの保存・伝送を行う場合,光波分布と干渉縞のどちらを扱うかと いう問題があるが,汎用性の点で光波分布を扱う方が良い.そこで,本研究では,光波分 布を振幅分布と位相分布に分け,線形量子化または非線形量子化を行った時の再生像の影響を評価し,デジタル光波データのデータサイズ削減を試みた.

1. はじめに

コンピュータホログラフィでは、コンピュータ上 で光波を数値合成し、干渉縞パターンを求めること で高解像度計算機ホログラム(以下, CGH)を作成す る.近年では、実物体の光波をイメージセンサによ って電子的に記録するデジタルホログラフィ(以下, DH)によって3波長光波をコンピュータ上に取り込 み、フルカラー高解像度 CGH によって再生するこ ともできるようになっている¹⁾.

コンピュータホログラフィでは、光波はデジタル データとして扱われるが、そのデータサイズは莫大 であるため、保存やネットワークでの伝送が困難で ある.また、光波データの保存・伝送を行う場合、 光波複素振幅分布(以下、光波分布)と干渉縞のどち らを扱うかが問題である.干渉縞データは単なる2 次元画像であるためデータサイズが小さいが、再生 システムを限定してしまうため、汎用性の点で光波 分布の方が利点が大きい.

そのため,光波分布の振幅分布に特異値分解を適 用した圧縮手法が提案されているが²⁾,特異値分解 の処理時間が長く本格的な高解像度 CGH に適用す ることは困難と考えられる.また,2K サイズ (1K=1024)の光波分布を k-means アルゴリズムを用 いて非線形量子化しデータ量を削減した場合に再 生像が受ける影響も検討されているが³⁾,光波が高 解像度 CGH としては小さすぎ,また評価対象の再 生像も単純な逆回折で得られたものであり,実際に 人が像を見るときの結像再生像ではない.

そこで、本研究では光波分布の振幅ヒストグラム が光波の種類やサイズに依存しないことに注目し、 k-means アルゴリズムを用いて小さな光波データの 非線形量子化を行い、得られた量子化パラメータを 用いて大きな光波データを量子化した時に再生像 が受ける影響を調べた.またその結果から、光波分 布を1サンプル点あたり4~16ビットで量子化し た場合に最適な振幅・位相量子化ビット数の組み合 わせを調べ、実際に高解像度 CGH を作製し確認を 行った.

2. 量子化の手法

2.1 振幅分布のヒストグラムと正規化

本研究では、1 サンプル点が実部・虚部二つの単 精度浮動小数点数で表される複素振幅を振幅・位相 形式に変換し、線形または非線形量子化を行った.

振幅分布a(m,n)の最大値 a_{max} を用いて,

$$a'(m,n) = \frac{a(m,n)}{a_{\max}} \tag{1}$$

として正規化を行い,正規化後の振幅分布 a'(m,n) で求 めたヒストグラムの一例を図1に示す.このヒスト グラムから分かるように,一般に光波分布の振幅分 布には偏りがあり,このまま線形量子化を行うと量 子化誤差が大きくなってしまう.そこで,サンプル 点の上位 a[%]を無視して出現確率の高い範囲を [0,1]の範囲に正規化するため,

$$N_{\text{total}} \times (1 - \frac{\alpha}{100}) \le \sum_{i=0}^{i'} R_i \tag{2}$$

の条件を満たす最小の階級*i*'を求める.ここで、 N_{total} はサンプル点の総数であり、 R_i は [i/100, (i+1)/100]の階級に含まれるサンプル点の 数を表している.この*i*'の値を用いて、

$$\hat{a}(m,n) = \frac{a'(m,n)}{i'/100}$$
(3)

として再び正規化を行なった.ここで、本研究では $\alpha = 0.1$ [%] としている.

2.2 線形量子化の手法

振幅分布の線形量子化には次式を用いた.

 $a_q(m,n)$

$$=\begin{cases} \operatorname{round}(\hat{a}(m,n) \times Q_a) \times \frac{1}{Q_a - 1} & \Lambda \ \hat{a}(m,n) \le 1 \\ 1 & \Lambda \ \hat{a}(m,n) > 1 \end{cases}$$
(4)

ここで, $round(\zeta)$ はその値を最も近い整数値に丸め る関数, Q_a は振幅値の量子化レベル数である.同様

に, 位相分布の線形量子化には次式を用いた.

$$\phi_q(m,n) = \operatorname{round}\left(\frac{\left[\phi(m,n) + \pi\right] \times Q_p}{2\pi}\right) \times \frac{2\pi}{Q_p} - \pi \quad (5)$$

ここで、 Q_n は位相値の量子化レベル数である.

2.3 非線形量子化の手法

図1に示すように、光波分布の振幅分布には偏り がある.そこで、k-means アルゴリズムにより⁴, 量子化パラメータ(量子化閾値と量子化代表値)の最 適化を行った.

k-means アルゴリズムでは、まずサンプル値 $y_n(n=1,K,N)$ を初期のクラスタ $S_i(i=1,K,K)$ に割 り振る.ここで、Nはサンプリング数であり、Kはクラスタの数である.その後、クラスタ S_i の代 表値 $q_i(i=1,K,K)$ と、閾値 $x_i(i=1,K,K)$ を決定す る.次に、クラスタの閾値 x_i と代表値 q_i を以下の 式を用いて更新する.

$$q_{i} = \frac{1}{s_{i}} \sum_{j=1}^{s_{i}} y_{i,j}$$
(6)

$$x_i = (q_{i+1} + q_i)/2$$
 (7)
ここで、 $s_i(i=1,K,K)$ はクラスタ S_i に含まれるサン

プル値の総数であり、 $y_{i,j}(i=1,K,K,j=1,K,s_i)$ は、 クラスタ S_i に含まれる j 番目のサンプル値である. この更新を反復し、一定の値に収束したところで量 子化パラメータの最適化を終了する.

3. 量子化した光波の評価

3.1 用いた物体モデルと評価方法

本研究で用いた物体モデルと座標系を図 2 に示 す.また,求めた光波のパラメータを表 1 に示す. ここで,図 2(a)と(b)はポリゴンモデルでありその光 波分布はポリゴン法によって数値合成したもので ある⁵⁾.一方(c)では,3D プリンタにより作製した 実物体の光波を合成開口 DH によって記録し,それ を 100 mm 伝搬したものである.これらの光波分布 は,量子化によってデータサイズ削減した後に結像 再生シミュレーションで像を再生し⁶⁾,同じ方法で 再生した原光波の再生像との類似性を PSNR によ り評価した.

3.2 量子化した光波の再生像の評価

Bunnyの光波分布の振幅分布のみを量子化した ときの数値再生像の PSNR を図3に示す.振幅量 子化ビット数が5付近のときを除いて,k-meansア ルゴリズムによる非線形量子化の方が線形量子化 よりも PSNR が高いことがわかる.

また、同様に Bunny の位相分布のみを量子化したときの数値再生像の PSNR を図4に示す. 位相分布には偏りがほぼないため線形量子化のみを行った. PSNR は位相量子化ビット数に対して単調に増加することがわかる.



表1 光波のパラメータ

	Bunny	FiveRing	Vase
Number of samples	65,536 × 65,536	65,536 × 65,536	32,768 × 32,768
Sampling interval	$0.8~\mu m \times 0.8~\mu m$	$0.8~\mu m \times 0.8~\mu m$	$1.0~\mu m imes 1.0~\mu m$
Wavelength	632.8 nm	630 nm	632.8 nm

4 非線形量子化パラメータの汎用性

様々なタイプの光波分布の振幅分布で2.1節に 示した正規化を行い,階級数100としてヒストグ ラムを求めた結果を図5に示す.ここで、(A)と (B)はそれぞれ Bunny と FiveRing の光波分布(モノ クロ, サンプル点数 64K×64K), (C)がカラーCGH 用の3波長の光波分布(64K×64K)⁷⁾, (D)が点光源 で計算したワイヤーフレームモデルの光波分布 (64K×64K), (E)が DH で記録した実物体の光波分 布(32K×32K)である.いずれの光波分布でも振幅分 布のヒストグラムはほぼ同じであるため、どの場 合も量子化パラメータはほぼ同じ値に収束すると 予想される.一方,大規模な光波でk-meansアル ゴリズムを用いて量子化パラメータを完全に収束 させるには長い計算時間が必要である. そこで本 研究では、小規模な光波で最適化した量子化パラ メータを大きさや種類の異なるすべての光波に適 用することを試みた.

Bunny の 4K×4K サイズ光波分布の振幅分布に 対して、k-means アルゴリズムを用いて最適化した 量子化パラメータ(量子化閾値と量子化代表値)を用 いて Vase の 32K×32K サイズ光波の振幅分布を量 子化した場合の PSNR を図6に示す.この図には 元の 32K×32K サイズ光波自体で量子化パラメー タを最適化した場合の PSNR も示してある. PSNR の値がほぼ変わらないことから、量子化パラメー タには高い汎用性があることがわかる.

5 光波分布サンプル値のコード化

120

(a) Bunny

Bunny model

48

図7に示すように光波分布の1サンプル点をN_t ビットでコード化することを考えた. N_tビットの うちN_aビットで振幅値を表し,残りのN_pビットで 位相値を表すことにする. 64K×64K サイズの Bunny と 32K×32K サイズの Vase の光波分布を N_t=4, 6, 8, 16 ビットでコード化した時の PSNR をそれ ぞれ図8と図9に示す.ここで,振幅分布の非線形量 子化に用いた量子化パラメータは、先ほどと同様に、

Hologram

4K×4K サイズの Bunny で求めたものである. こ れらの図では、横軸は振幅量子化ビット数Naであ り、位相量子化ビット数は $N_p = N_t - N_a$ である.



(b) FiveRing 図2 用いた物体モデルと座標系 (単位:mm)

40

また、実線は振幅を非線形量子化した場合、破線 は線形量子化した場合であり、位相は常に線形量 子化している.いずれの場合も、1 サンプル点を1 バイトでコード化($N_t = 8$)しても、振幅を3 ビット で非線形量子化し、位相を5 ビットで線形量子化 すれば、40dB 以上の高い PSNR が得られることが わかる.

そこで、これらのビット数でコード化した光波 および原光波分布を用いて実際に CGH を作製し た.作製した CGH のパラメータを表 2 に、その光 学再生像を図 10 に示す.8 ビット/サンプル点でコ ード化した場合の再生像(B)は原光波の再生像(A) に比べて遜色ない結果となった.

6 まとめ

光波分布の振幅分布を線形・非線形量子化,位 相を線形量子化し,デジタル光波データのデータ サイズ削減を行い,再生像が受ける影響を評価し た.また実際に CGH を作製し確認を行った. 謝辞

本研究は,JSPS 科研費 15K00512,および文部科 学省私立大学戦略基盤研究形成支援事業(平成 25 年~平成 29 年)の助成を受けたものである.

参考文献

- (1) K. Matsushima, N. Sonobe, Appl. Opt. in press.
- (2) M. Liji, M. Muneyasu, K. Matsushima, S. Yoshida, and A. Taguchi, SISA 2017, RS2-7(2017).
- (3) A. Arrifano, M. Antonini, and M. Pereira, Proc. European Workshop on Visual Information Processing, 232-237 (2013).
- (4) S. P. Lloyd, IEEE Transactions on Information Theory, **IT-28**, 129-137 (1982)
- (5) K. Matsushima, Appl. Opt. 44, 4607-4614(2005).
- (6) 村上和也,松島恭冶,映情学誌 65,1793-1800 (2011).
- (7) Y. Tsuchiyama, K. Matsushima, Opt. Express 25, 2016-2030 (2017).





(A) 原光波
(B) コーディングした光波
(N_a = 3, N_p=5)
図 10 作製した CGH の光学再生像

