6X-01

関与媒質の多光源レンダリングのための誤差推定法

安明 真哉 名畑 豪祐 岩崎 慶 和歌山大学

1. はじめに

雲や煙といった関与媒質の高精細な画像生成 は CG の分野において重要な研究課題の一つであ る.関与媒質が存在するシーンでは、関与媒質内 での光の散乱や吸収を考慮する必要がある.関与 媒質を伴うシーンのレンダリング方法として、多 光源レンダリング法[1]が提案されている.多光 源レンダリング法は、仮想的な点光源(Virtual Point Light : 以降 VPL)をシーン中に大量に生 成し、大域照明計算を VPL からの寄与計算に近似 している.多光源レンダリング法では、大量の VPL を用いる場合、すべての VPL からの寄与を計算す るのはコストが高いという問題がある.

Multidimensional Lightcuts[1]は、VPLをクラ スタリングすることで関与媒質のレンダリング を高速化しているが、クラスタリングによる誤差 を制御できないという問題がある。多光源レンダ リングのための誤差推定法[2]は提案されている が、この方法では関与媒質が考慮されていない。 そこで本研究では、多光源レンダリングにおける 関与媒質のための誤差推定法を提案する。

2. 関与媒質の多光源レンダリング

関与媒質をレンダリングする場合,関与媒質内 で起こる散乱や減衰などを考慮する必要がある. また,関与媒質をレンダリングするためには,視 線上の散乱光の寄与を積分する必要があるが,視 線上でサンプルした点(以降シェーディング点と 呼ぶ)での寄与の和で近似される(図1参照).多 光源レンダリングにおける視点に到達する光の 輝度Lは以下の式で計算される.

$$L(x_{\nu}, \omega_{\nu}) = \tau(x_{\nu}, x_{s}) \Sigma_{i=1}^{N\nu pl} L_{s}(x_{s}, y_{i}) + \Sigma_{j=1}^{N} \tau(x_{\nu}, x_{j}) \Sigma_{i=1}^{N\nu pl} L_{j}(x_{j}, y_{i}) \Delta t$$

$$(2, 1)$$

 N_{vpl} はシーン中の VPL の個数, Nは視線分割数, x_v は視点の位置, ω_v は視線方向, x_s は物体表面のシ ェーディング点, x_i は視線を分割して生成する関 与媒質内のシェーディング点, y_j は VPL, L_s は物 体表面のシェーディング点から視点方向への寄 与, L_j は関与媒質内のシェーディング点から視点 への輝度, τ は減衰率, Δt は視線を分割した区間幅 である.関与媒質の多光源レンダリングを行う際, 式(2.1)によって計算を近似するが,シェーディ ング点すべてで計算を行うのは計算コストが非 常に高いという問題がある.



図 1:多光源レンダリングによる関与媒質の輝度 計算

3. 提案法

3.1. 提案法の概要

提案法では、Nabata らの手法と Walter らの手 法を組み合わせ、関与媒質を含むシーンにおいて も正確に誤差を制御する.なお、Walter らと同様 に関与媒質は均質かつ等方散乱を仮定する.提案 法の処理の流れは以下のとおりである.

- シェーディング点と VPL をそれぞれ VPL クラ スタCとシェーディング点クラスタGにクラ スタリングする.
- CとGからそれぞれサンプリングを行い,視点に到達する輝度Lを推定する.
- ③ 推定した輝度Lと真値との誤差を推定する. 誤差が閾値以下なら輝度計算を終了する.
- ④ 分散が最大のクラスタのペアを選択して分割する.
- ②と同様に、分割されたそれぞれのペアの輝度を推定し、③へ戻る.

以上の流れを繰り返し行うことで誤差を推定 する.次節以降は輝度の推定,真値との誤差推定, クラスタ分割の詳細を説明する.

An Error Estimation Framework for Many-Light Rendering of Participating Media †Shinya Yasuaki Wakayama University

[‡]Kosuke Nabata Wakayama University

^{††}Kei Iwasaki Wakayama University

3.2. 輝度の推定

©からの寄与を考慮したGから視点への輝度を 推定し、CとGの全ペアの輝度の総和が式(2.1)で 示した視点への輝度の近似となる. CとGのペアか ら視点への輝度の推定値℃は以下の式で計算する.

$$L(\mathbb{C}, \mathbb{G}, x_{v}) = \frac{1}{2} \Sigma_{s=1}^{2} W_{\mathbb{G}} I_{\mathbb{C}} M(x_{v}, x_{s}, y_{s}) G(x_{s}, y_{s}) V(x_{s}, y_{s})$$
(3. 2. 1)

x_sとy_sはそれぞれサンプリングしたシェーディン グ点と VPL, W_Gはシェーディング点の重みの総 和, I_Cはクラスタ内 VPL の放射強度の総和, Mは 材質項, Gは幾何項, Vは可視関数である.シェー ディング点の重みや材質項の詳細な説明は[1]を 参照されたい. Lから計算するクラスタペアから の輝度の推定値の総和と標本分散を利用して処 理③の真値との誤差推定を行う.

3.3. 真値との誤差推定

Nabata らの手法で用いられた誤差推定式を用 いて,誤差を推定する. 真値との誤差の推定値 ΔL は $\Delta L = t_{\alpha} \sqrt{\sum_{i=1}^{N} s_i^2}$ で計算される. ここで, t_{α} はt分 布の α 分位点, Nはクラスタ数, s_i^2 はクラスタペア からの輝度の推定値の標本分散である. s_i^2 は式 (3.2.1)の \hat{L} を計算する際に一緒に計算する.

3.4. 分散の近似とクラスタ分割

クラスタ分割の指標に用いるクラスタの輝度 の分散値 σ^2 は、以下の式で近似する.

$$\sigma^{2} \approx W_{\mathbb{G}}^{2} I_{\mathbb{C}}^{2} M_{ub}(\mathbb{C}, \mathbb{G}) G_{ub}(\mathbb{C}, \mathbb{G}) Var[V]$$
(3. 4. 1)

*M_{ub}*はクラスタペアの材質項上限値,*G_{ub}*は幾何 項の上限値,*Var*[*V*]は可視関数の分散である. Nabata らと同様に*Var*[*V*]は最大値の 0.25 を用い る.

σ²の近似値を用いて最大の分散を持つクラス タペアを選択し分割するが、CとGのうちどちらの 分割を行うかを選択する必要がある.CとGのどち らを分割するかは、バウンディングボックス(以 降 BB と略す)の大きさをもとに行う(図 2 参照). 以上の 3.2 節から 3.4 節で説明したことを繰り返 し行い、視点への輝度を求める.



図 2:分割するクラスタの選択. Cの BB がGの BB より大きいため, Cを分割する.

4. 結果

本研究の結果を図3に示す.実行環境はIntel Xeon E5-2670 2.60GHz, 64GB RAM を搭載した PC で、レンダリングするシーンは CornelBox シーン に Happy Buddha を二つ置いたシーンで行った. 比較対象として、Walter らの手法でレンダリング した結果を利用する.参照画像は推定対象である 式(2.1)の計算結果である.パラメータとして,視 線分割数を 124, VPL 数は約 84 万個,提案法およ び Walter らの手法のそれぞれで目標相対誤差を 2%として行った. また, 提案法では信頼度を 95% として t_{α} を設定した.比較内容は真値画像との相 対誤差とし、誤差5%以上を最大として相対誤差を 可視化した.図3でWalterらの手法は相対誤差 2%以下の領域が全体の 61.4%であるのに対し,提 案法は 92.7% であり, Walter らの手法に比べ正確 に誤差が制御できている.また、このケースで相 対誤差 2%以下の領域を 92%以上になるように Walter らの手法を調整した場合, 目標誤差を 0.45%に指定する必要があった.



図3: 左から順に参照画像, Walter らの手法の 誤差画像,提案法の誤差画像

5. まとめ

本論文では,関与媒質の多光源レンダリングの ための誤差推定法を提案した.今後の課題として, 異方性散乱や非均質な媒質への応用があげられ る.

参考文献

[1] B. Walter et al., Multidimensional Lightcuts, ACM Trans. Graphs., Vol. 25, No. 3, pp. 1081-1088, 2006.

[2] K. Nabata, et al., An Error Estimation Framework for Many-Light Rendering, Computer Graphics Forum, Vol. 35, No. 7,

pp. 431-438, 2016.