### テクニカルノート

# Sequential Point Clusters: 大規模モデルに対する 効率的なポイントベーストレンダリングシステム

### 岡本泰英 山崎 俊太郎 池内 克史

モデリング技術の向上により、大規模な3次元モデルの生成が容易になった反面,生成された大規模モデルを効率的に描画することは困難になっている.そこで本論文では、Point Based Rendering による効率的な描画システムの考察をし、Sequential Point Trees による多重解像度描画アルゴリズムにデータの幾何的な位置によりクラスタ化することで、描画データ量を削減する Sequential Point Clusters への拡張を提案する、実際に、面数が数千万の大規模なモデルを用いて本手法の実用性を検証するとともに、最適なクラスタサイズを探りその有効性を明らかにする。

## Sequential Point Clusters: Efficient Point-based Rendering Method for Huge 3D Models

### YASUHIDE OKAMOTO,† SHUNTARO YAMAZAKI†† and Katsushi Ikeuchi†

Advancement in modeling technologies has enabled us to obtain very huge 3D models. But the conventional rendering methods are not rapid enough for rendering such models interactively. In this paper, we verify a system for effectively rendering models based on using the Point-Based Rendering technique. In addition, we present the extension of Sequential Point Trees to Sequential Point Clusters. This method is accomplished by using positional clustering, which can reduce the amount of processing data. We have verified the efficiency of our proposed method by rendering very huge models, and demonstrated the superiority of clustering over other methods.

### 1. はじめに

コンピュータビジョンの応用例に実物体の3次元デジタルモデル化がある.近年では計測技術等の発展により非常に高精細な3次元モデルの生成が可能となっているが,これは同時にデータ量の増大を促し,グラフィックス描画が困難になる等の問題が起きている.

CG の分野で 3 次元モデルの描画は , モデルをポリゴン (三角形)により描画するポリゴンレンダリングが最も使われているが , 描画処理の複雑さのためポリゴン数の増大にともない描画速度は非常に低くなる .

大規模モデルの効率的描画法の1つに,描画シーンごとに適切な詳細度のモデルを描画するlevel-of-detail

(LOD) がある.また,描画単位にポリゴンではなく処理の軽いポイントを用いたポイントベーストレンダリング<sup>1)</sup> も提案されている.高密度なモデルではポイントでも十分な画質での描画が可能である.

我々はこれらの先行研究をふまえ, GPU を用いたポイントベーストレンダリング手法による, 従来よりも効率的な描画法を提案する.

### 2. 提案手法

本手法は  $QSplat^2$ )と Sequential Point Trees (SPT) $^3$ ) の手法を基礎としている.それに加え,点群 のクラスタリングを行うことで SPT の描画処理における枝狩りを効率化する.本章ではまず先行研究のアルゴリズムを説明し,提案手法を述べることとする.

### 2.1 先行研究

QSplat は多重解像度描画のためにモデルを点群の 木構造に変換する.モデルのポリゴンを位置・法線・半 径等の情報を持つポイント(点)に変換し,できた点

The University of Tokyo

National Institute of Advanced Industrial Science and Technology

<sup>†</sup> 東京大学

<sup>††</sup> 産業技術総合研究所

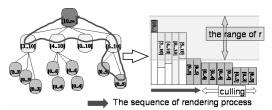


図 1 階層構造から 1 次元リストへの変換

Fig. 1 Sequentialization of a hierarchy structure.

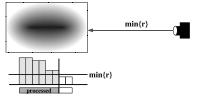
群データを葉とする木構造をボトムアップに生成する.近隣の複数の点を包含する点を定義してこれらの親とし,これを再帰的に繰り返すことで点群から木構造を生成する.描画の際には,QSplat ではこの木構造を視点の変化のたびに探索する.探索中の点の描画サイズが適切な詳細度になる場合,具体的には描画サイズが閾値  $\epsilon$  より小さくなる場合にその点を描画しバックトラックして探索を続ける.そうでなければ子を再帰的に探索する.こうして適切な解像度で描画できる.

SPT ではこの再帰的な探索処理を次のように逐次 処理へと変換する(図1).逐次化された判定処理は GPU 上で実装が可能となり、その性能を生かした多 重解像度描画が可能になる.QSplatの探索の際の描画 判定式は,点の描画サイズは半径Rとその中心から視 点までの距離 r により  $\frac{R}{r}$  で表されることから ,  $\frac{R}{r}<\epsilon$ となる. 各々の点の半径と閾値は不変なので, 判定は r にのみ依存し,式は $r > \frac{R}{\epsilon}$  と置換できる. $\frac{R}{\epsilon}$  はその 点を描画する r の下限なので  $r_{min}$  とする. さらにこ の点が描画されるのは,親の点でこの判定が偽となる 場合のみなので、親の点の  $r_{min}$  を  $r_{max}$  と定義する と,この点が描画されるrの範囲は $r_{min} < r < r_{max}$ となる. つまりそれぞれの点に対し  $r_{min}$  ,  $r_{max}$  をあ らかじめ計算し保持させることで,木の探索ではなく 1次元点群リストを逐次的に判定することで描画がで きる.

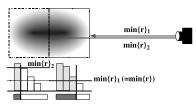
SPT ではさらに点群リストを  $r_{max}$  の大きい順に ソートすることにより , 判定処理の効率化をする . このソートは , モデル中のすべての点でとりうる r の最小値  $\min r$  よりも  $r_{max}$  が小さい点の描画判定をまとめて省略することを可能にする . これにより , 小さすぎる点の枝狩りをすることができる .

### 2.2 Sequential Point Clusters

 $\operatorname{SPT}$  では、過度の枝狩りを防ぐため、r の最小値  $(\min r)$  を閾値としてモデル全体の枝狩りをしているが、この方法だと視点から遠い部分であっても近い部分と同程度の枝狩りしかできず非効率的である.提案手法はこの  $\operatorname{SPT}$  の欠点を克服し、より多くの点を枝



(a) クラスタリングを行わないモデル



(b) 2 個のクラスタに分割したモデル

図 2 クラスタリングによる枝狩りの効果 . モデル下の棒の列は  $r_{max}$  でソートした点群リスト , 黄色の棒は枝狩りで残った点を表す

Fig. 2 The prunning of positional clustering. The row of bars is the list of points, and yellow poles are rest points after prunning.

狩りすることを目指す . そしてこの手法を Sequential Point Clusters (SPC) と名づける .

### 2.2.1 位置情報によるクラスタリング

点群を位置関係によりクラスタリングする手法につ いて説明する.

クラスタリングは木構造生成の際に行う.木構造をボトムアップに生成する過程で,近隣の点群を包含する新たな点を生成し,それを親とする処理をするが,同時にその点の包含する点(木構造中でその点の子孫となる点)の総数を調べ,それが規定値以上ならばその点群を1つのクラスタとする.これにより点群は近隣の点でまとまったクラスタ群へと分割できる.

このクラスタリングにより枝狩りを効率性すること が可能で,その詳細を 2.2.2 項で述べる.

### 2.2.2 クラスタリングの効果

クラスタリングした際の枝狩りの効率化の様子を図 2 に示す.まず,クラスタリングを行わない場合(図 2 (a))では,モデル 1 つに対し, $\min r$  のみを閾値として枝狩りをする.そのため 1 つのモデルにおいて視点に近い部分も遠い部分も枝狩り率は同じである.遠い部分については描画されない小さな点が近い部分に比べて多く,枝狩りには改良の余地があるといえる.次にモデルを 2 分割した場合(図 2 (b))を考える.枝狩りの閾値は,各々のクラスタに対して定義し視点から遠いクラスタへの最小距離  $\min r_i$  と設定する.視点から遠いクラスタの閾値は近いクラスタのそれに比べ大きな値となり,視点から遠いクラスタほど多く

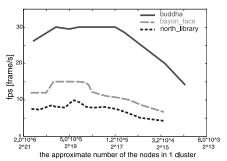


図 3 クラスターサイズに対する描画速度の変化: 入力モデルのサイズは上から 1M , 6M , 9M ポリゴン

Fig. 3 The performance to the size of clusters: the numbers of polygon are  $1\,\mathrm{M},\,6\,\mathrm{M},\,9\,\mathrm{M}$  from upper.

の点を枝狩りできる.視点から最も近いクラスタの枝狩り率は,クラスタリングをしない場合のそれと等しい( $\min \{\min r_i\} = \min r$  であるため).そのため,クラスタリングをした場合の総枝狩り率はしない場合より大きくなることがいえる.

SPT のアルゴリズムのボトルネックは描画判定処理や実際の描画処理といった GPU 上での処理にある. 枝狩りの効率化により GPU に送る点の数を減らすことができるため,クラスタリングの意義は大きい.

図2の議論を再帰的に行えば,枝狩り効率は細かくクラスタ化するほど上がる.しかし細かいデータの増加でオーバヘッドも増えるため,過度に細かくするべきではないと思われる.次章ではクラスタサイズと描画速度の関係について実験・考察を行う.

### 3. 実験結果

本手法は CPU は Intel Pentium4 の 3.2 GHz , GPU に ATI RADEON9800XT という環境で実験し , プログラミングには C++および DirectX を使用した . 本章では , 大規模モデルの描画速度を測定とクラス

タ化による描画速度の変化について考察を行う.

### 3.1 クラスタリングによる効率性の検証

次の実験では,クラスタのサイズに対する描画速度 の変化を測定した.

図3にクラスタサイズ(クラスタが含む点数)に対する描画速度の変化を3つのモデルについて示す.このグラフから,各々のモデルの描画速度にピーク部分が存在することが分かる.

なぜ描画速度にピークがあり、その後減少するのか原因を考察する・細かくクラスタ化することは、逐次性が低下することを意味する・GPU は同じ処理をあるデータ配列の要素に対し逐次的に適用する、といったタスクには非常に有利である・しかし、クラスタリ

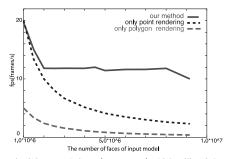


図 4 各手法による入力モデルのサイズに対する描画速度の変化 Fig. 4 The performance to the size of the input model by several methods.

ングによりデータを細かく分割することにより逐次性が下がり,その有用性が生かされなくなる.これは同時に,この処理を1度行う際にかかるオーバヘッドの時間が比例して増加することも意味する.特に GPUへのデータ通信処理は,現在の性能では非常にコストが高いため,その回数の増加によるオーバヘッドが総描画時間に与える影響は大きい.このような理由により速度低下が起こると考えられる.

そのため、より良いパフォーマンスを得るには、適切なクラスタサイズになるようなクラスタリングをする必要がある・グラフより、ピーク部分は1クラスタの点数が約500kのところで出現している・つまり、クラスタサイズがおよそ500k個の点を持つようにクラスタリングするのが最適であり、このときのパフォーマンスはクラスタリングしない場合(図3でグラフの一番左)よりも描画速度が高いことが示された・グラフからはその速度はおよそ20%上昇しており、クラスタリングすることの有用性を示す結果となった・

ピーク範囲は入力サイズが大きくなるほで狭くなっているが,これはモデルサイズが大きいほど,クラスタサイズを変えた際のクラスタ数の変化が大きく,それにともない速度変化も大きくなるためと思われる.グラフにない,より大きなモデルについてもピークは狭いものの存在した.

### 3.2 描画速度

図5に4つのモデルのデータ生成時間と,同一解像度での描画速度を示す.ポリゴン数が10Mを超えるモデルでも毎秒10フレームを達成している.また,提案手法と従来の単純な描画法(多重解像度を用いないポイント・ポリゴン描画)の,描画速度の変化を図4に示す.このグラフから従来の描画法はサイズの増大で速度が一様に減少するが,提案手法は速度の減少が10fps付近で緩やかになっている.これは多重解像度の採用により微細な点を省いた効果といえる.









model	happy buddha	north library (Bayon)	towers (Bayon)	3 towers (Bayon)
Input polygons	1,087,716	9,162,909	13,939,070	18,132,893
Preprocessing time	$42.8\mathrm{s}$	$201.0  \mathrm{s}$	$377.2\mathrm{s}$	471.5  s
Rendering time	$19.7\mathrm{fps}$	$14.5\mathrm{fps}$	$15.0\mathrm{fps}$	$10.0\mathrm{fps}$

図 5 描画結果およびパフォーマンス

Fig. 5 Rendering results and performance.

### 4. ま と め

本論文では大規模なモデルを高速に描画するためのシステムを提案した.その具体的手法として先行研究である SPT を拡張し,点群のクラスタリングをすることで枝狩り処理を効率化した Sequential Point Clusters を提案した.これは同時に,SPT では行われていなかった画面外の点の除去などのさらなる効率化が可能になっている.ただし,クラスタ数の過度な増大は逐次性の低下によるコストも増大させるため,適度なクラスタサイズにする必要があり,実験により1クラスタの点数が約500k個のときに最適となることが分かった.同時にその時の描画速度は SPT の場合に比べて,約20%高くなるという結果が得られた.

しかし,本手法のデータ構造は,QSplatで行われている木構造を利用した圧縮法の実現が困難になっている.大規模データを扱うという目的からデータ圧縮の必要性は高いため,これは将来の課題とする.

### 参考文献

- Levoy, M. and Whitted, T.: The use of points as a display primitive, Technical report, University of North Carolina at Chapel Hill Technical Report TR 85-022 (1985).
- Rusinkiewicz, S. and Levoy, M.: Qsplat: A multiresolution point rendering system for large meshes, Proc. SIGGRAPH 2000, Computer Graphics Proceedings, pp.343–352 (2000).
- Dachsbacher, C., Vogelgsang, C. and Stamminger, M.: Sequential point trees, Proc. SIGGRAPH 2003, Computer Graphics Proceedings, pp.657-662 (2003).

(平成 16 年 8 月 31 日受付) (平成 17 年 3 月 4 日採録)

### 岡本 泰英



2004 年東京大学理学部情報科学 科卒業.同年東京大学大学院情報理 工学系研究科コンピュータ科学専攻 修士課程入学,現在に至る.主にコ ンピュータグラフィックスに関する

研究に従事.

### 山崎俊太郎(正会員)

1999年東京大学理学部情報科学科 卒業,2004年東京大学大学院情報理 工学系研究科コンピュータ科学専攻 博士課程修了,同年より独立行政法 人産業技術総合研究所研究員.博士

(情報理工学). 電子情報通信学会, IEEE, ACM 各会員.

# 1

### 池内 克史(正会員)

1973 年京都大学工学部機械工学 科卒業・1978 年東京大学大学院工 学研究科情報工学専攻博士課程修 了・工学博士・MIT 人工知能研究 所,電総研,CMU 計算機科学部を

経て,1996年より東京大学生産技術研究所教授.人間の視覚機能,明るさ解析,物体認識,人間による組立作業の自動認識等の研究に従事.論文賞(ICCV90,CVPR91,AIJ92,ロボット学会誌97,IEEE R&A誌98,MIRU2000,日本VR学会誌00)受賞.電子情報通信学会,人工知能学会,日本ロボット学会,日本VR学会,OSA,IEEE(Fellow)各会員.