利用課題名 フェーズフィールド法による金属材料のデンドライト凝固成長の

大規模 GPU 計算

1青木尊之、2下川辺隆史、3高木知弘、4山中晃徳、1額田 彰、1遠藤敏夫、1丸山直也、1松岡 聡
1東京工業大学学術国際情報センター
2東京工業大学大学院総合理工学研究科
3京都工芸繊維大学大学院工芸科学研究科
4東京工業大学大学院理工学研究科

# 邦文抄録

軽量・高強度な新材料の開発は低炭素社会の実現に向けて非常に重要である。材料強度を左右する材料のミクロな 組織は凝固過程で決定されるが、機械的強度を判定するには数 mm というマクロなスケールまでの大規模計算を必 要とする。フェーズフィールド法というメソスケールのモデルを用い、TSUBAME 2.0 で合金の樹枝状凝固の大規模 シミュレーションを行った。CUDA を用いて有限差分法で離散化された時間発展方程式を解き、領域分割により並列 化することで TSUBAME 2.0 の 4000 GPUを用いて、2.0 PFLOPS (単精度)という高い実行性能を得た。この成 果に対し、2011 年の ACM ゴードンベル賞・特別賞(本賞)が与えられた。

Keywords: GPGPU、フェーズフィールド法、CUDA、ステンシルアプリケーション

## 1. はじめに

軽量・高強度な新材料を開発することにより、物資を高効 率(低燃費)で輸送することができ、低炭素社会の実現に 大きく貢献する。金属材料の強度はミクロな材料組織に強 く依存し、そのミクロ組織は凝固過程において形作られる (図1)。一方、現実に機械的強度を判定するには、数 mm のマクロなスケールでの解析が必要となる。ミクロな 凝固ダイナミクスを解明するために、非平衡統計力学から 導出されるフェーズフィールド法<sup>[1]</sup>が近年注目されている。 導出される方程式は時間空間の偏微分方程式になって いて、有限差分法や有限要素法などの格子法で解かれ ることが多い。フェーズフィールド法は複雑な非線形項を 多く含み、ステンシル計算で解く場合には1格子点あたり の演算量が多くなる. さらに, 非常に狭い界面領域に複 数の格子を含む必要があるため,格子サイズを小さくする 必要があり、格子数が膨大になり時間ステップを小さく取 らなければならない。このため、CPU で計算すると時間 がかかり過ぎるため、これまでは主に2次元計算による解 析が行われてきた。

本研究では、フェーズフィールド法に基づいて二元合 金の過冷却凝固における樹枝状(デンドライト)組織の成 長を複数 GPU により大規模計算する。CUDA を用いて 有限差分法で離散化された時間発展方程式をプログラミ ングし, MPI を用い領域分割法で並列化することで TSUBAME 2.0 のほぼ全ての計算資源を使った大規模 計算を行う。フェーズフィールド法による超大規模計算を 行った例は国内外で報告されておらず、本計算結果が材 料科学分野に与えるインパクトは大きい。

2. フェーズフィールド法

フェーズフィールド法は非平衡統計物理学から導出され、

分子スケールとマクロなスケールの中間のメソスケールの 現象を記述することができる。秩序変数 ♦ (フェーズフィ ールド変数)を導入し、固相部分に ♦ =1 を、液相部分に



図1 材料のミクロな組成.

本研究で対象とする二元合金の樹枝状凝固成長では、 フェーズフィールド方程式と溶質の拡散方程式を解く。フ ェーズフィールドに対しては、界面エネルギーの異方性 を考慮した次の方程式

$$\frac{\partial \phi}{\partial t} = M_{\phi} \left[ \nabla \cdot (a^2 \nabla \phi) + \frac{\partial}{\partial x} \left( a \frac{\partial a}{\partial \phi_x} |\nabla \phi|^2 \right) + \frac{\partial}{\partial y} \left( a \frac{\partial a}{\partial \phi_y} |\nabla \phi|^2 \right) + \frac{\partial}{\partial z} \left( a \frac{\partial a}{\partial \phi_z} |\nabla \phi|^2 \right) - \Delta S \Delta T \frac{dp(\phi)}{d\phi} - W \frac{dq(\phi)}{d\phi} \right]$$
(1)

を解く。ここで*a*は勾配係数、 $M_{\phi}$ はモビリティーであり、 W はエネルギー障壁、 $\Delta S$ は融解エントロピー、 $\Delta T$ は 過冷却を表している.また、関数  $p(\phi) \ge q(\phi)$ は、それぞ れ  $p(\phi) = \phi^3(10 - 15\phi + 6\phi^2) \ge q(\phi) = \phi^2(1 - \phi)^2$ を用い ている。

一方,溶質の拡散方程式は、次の方程式を用いる。

$$\frac{\partial c}{\partial t} = \nabla \cdot \left[ D_{S} \phi \nabla c_{S} + D_{L} (1 - \phi) \nabla c_{L} \right]$$
(2)

ここで、 $D_s \ge D_L$ はそれぞれ固相、液相の拡散係数を表す。 $c_s$ 、 $c_L$ は $c = (1 - \phi)c_L + \phi c_s$ を満たしている。

3. 単一 GPU への実装

3次元直交格子上で(1)式と(2)式を2次精度有限差分法 で離散化し1次精度の時間積分(オイラー法)を行う。 CUDAを用いてGPUコンピューティングのプログラミング を行い、フェーズフィールド変数、濃度変数は全てビデ オ・メモリ(CUDAではグローバルメモリと呼ばれる)上に 確保し、計算の毎時間ステップでのPCI-Express Bus を 介したGPUとCPU間のデータ通信を排除している。3次 元空間の格子点(i, j, k)上のフェーズフィールド変数 (図2(a))と濃度変数c(図2(b))を時間発展するために必 要な近傍格子点上の変数の空間配置を示す。1タイムス テップでは、それぞれの格子点を時間発展するために、 フェーズフィールド変数 φ の19格子点、濃度変数cの7格 子点を読み込み、メモリへ2回書き込む。



(a) フェーズフィールド変数のステンシル



(b) 濃度変数のステンシル

図2 時間発展に必要な隣接格子点アクセス.

フェーズフィールド・モデルの計算は多くのメモリアクセスを伴うため、効率よく計算するためにはグローバルメモリへのアクセス回数を低減することが重要である。GPUコ

ンピューティングでは、スレッドおよびブロックをどのよう に実際の計算に割り当てるかが高速化のキーポイントで ある。1 つの GPU が担当する計算領域サイズを nx×ny ×nzとし、図3のように64×4×32の複数のピースに分 割する。GPU で実行されるカーネル関数を1つのスレッ ドブロックが1つのピースを担当するよう設定し、各ブロッ クで 64×4×1 のスレッドを実行させる。ある点 (i, j, k)を 割り当てられたスレッドは、z 方向へマーチング(ループ カウンタ k)しながら (i, j, k0) から(i, j, k0+31)の32格子 点を計算する。ここでk0は32の倍数で0,32,64, …,nz - 32 である。あるスレッドが k + 1 番目の面を計算するの に必要なデータの一部は k 番目の面を計算した際にそ のスレッド自身によってすでに使われている。このような データはレジスタに一時的に保持し再利用することで、再 びグローバルメモリヘアクセスすることを回避することが できる。本研究で用いる TSUBAME 2.0 に搭載された M2050 GPU は Fermi コアの GPU であり、L1/L2 キ ャッシュが利用できるため、それまでは複数のスレッド間 でデータを共有する目的(ソフトウェア・マネージド・キャッ シュ)でシェアードメモリを使用する必要がなくなった。



### 4. 複数ノードに搭載された GPU による計算

大規模問題を高速に計算するには、複数の GPU を用い て計算することが必須となる。GPU 内部での並列計算に 加えて、上位でのGPU単位での並列化が必要となる.大 規模並列計算では、3 次元領域分割を行うことにより領域 間のデータ通信量を最小にすることができるが、GPU 計 算の場合はx方向で分割した場合のy-z断面のメモリアド レスが不連続となり、メモリアクセス性能の低下のオーバ ーヘッドの方が通信量の低減より大きくなる。ここでは、y 方向、z 方向に分割する 2 次元の領域分割法を用い、そ れぞれの分割領域の計算を各 GPU へ割り当てる。複数 CPU 計算と同様に隣接する GPU 間での境界領域のデ ータ交換が必要になるが、現状では GPU は他の GPU のグローバルメモリ上のデータに直接アクセスすることが できない。そこで GPU 間のデータ転送はホスト側のメモ リを経由し、次の3段階で構成される。(1)CUDAランタイ ムライブラリによる GPU から CPU への転送、(2) MPI ラ イブラリによる CPU 間のデータ転送、(3) CUDA ランタイ ムライブラリによる CPU から GPU への転送を行う。

従来の複数ノードの CPU 計算の場合と比較すると、 GPUの演算性能が高いため GPU 内での計算時間が短 い。GPU 間のデータ通信の時間が無視できず、大規模 計算では大きなオーバーヘッドになる。GPU 間のデータ 通信の時間を GPU 計算と如何にオーバーラップすること で隠ぺいするかが非常に重要となる。ここでは、 (a)GPU-only method、(b) Hybrid-YZ method、(c) Hybrid-Y methodの3つの実装を行う。

(a)GPU-only method:比較のために計算と通信のオー バーラップを行わず、上記の通信の 3 ステップを順に行 う。



図4 GPU-only method のダイアグラム

(b) Hybrid-YZ method: 1 つの GPU が担当するサブ 領域を、y 方向の境界領域、z 方向の境界領域、残りの中 心領域に分割する。y、z 方向の境界領域を CPU で計算 し、中心領域を GPU で計算する。先行研究<sup>12</sup>では境界も 中心領域も GPU で計算したが、ここでは境界領域を CPU で計算し GPU 関数を分割することなく通信を隠蔽 する。ただし、全計算領域サイズによって CPU による通 信と境界領域の計算にかかる時間が中心領域の GPU 計 算時間よりも長いことがあり、CPU がボトルネックとなるこ とが考えられる。



図5 Hybrid-YZ method のダイアグラム

(c) Hybrid-Y method:(b) と同じように CPU 計算も利用 するが、z 方向の境界領域(x-y 断面)はカーネル関数を 分割して GPU で計算する。境界領域を担当する GPU カ



図6 Hybrid-Y method のダイアグラム

ーネル関数は、グローバルメモリの連続アクセスであるた

め計算効率がよく、また通信バッファへデータを詰め替え る必要もない。

TSUBAME 2.0 の各ノードには 3 GPU と 2 CPU sockets (12 CPU cores) が搭載されている。このため CPU による境界領域の計算に 1 GPU あたり 4CPU cores を割り当て、OpenMP を用いた並列計算をおこな っている。

### 5. 大規模 GPU 計算の実行性能

東京工業大学・学術国際情報センターの GPU スパコン である TSUBAME 2.0 の複数 GPU (M2050)を用い(a) GPU-only method, (b) Hybrid-YZ method, (c) Hybrid-Y method の 3 つの実装の実行性能について述 べる。ここでは、Al-Si 合金の凝固成長の計算を行った。 図 7 (a)は、大阪大学の安田秀幸教授らが大型放射光施 設(SPring-8)を用いて撮影した合金の凝固過程の画像で ある。図 7 (b)は、本研究のフェーズフィールド法により、 同じような 2 次元的な形状で、4096×128×4096 格子を 使ってシミュレーションを行った結果である。合金系は異 なるが,成長過程が非常によく一致していることが分か る。



図7(a) SPring-8を用いて撮影された合金の凝固過程の 実験画像(安田教授のご好意による)



図 7 (b) フェーズフィールド法を用いて GPU で計算した 凝固成長

GPU コードの実行性能の評価において、GPU コード の浮動小数点演算数を直接測定することは困難である。 ここでは全く同じ結果を出す CPU コードに対して PAPI (Performance API)を用いて実測した浮動小数点演算数 を元に GPU の実行時間から実行性能を評価している。 図8の強スケーリングは、問題を固定して GPU 数を増や して行くときの実行性能の向上を示している。

前述の(a), (b), (c) の 3 つの実装の違いによる特徴が表 れている。全体の計算領域を 512<sup>3</sup>、1024<sup>3</sup>、2048<sup>3</sup> とした。 図 5, 図 6 のように計算と通信のオーバーラップを導入し た(b) Hybrid-YZ method, (c) Hybrid-Y method では GPU 数が少ないときには通信を隠蔽できている。GPU 数の増加とともに GPU の計算時間が短くなるため、ある 段階で計算時間より通信時間の方が長くなり、もはや通信 を隠ぺいすることができなくなる。(c) Hybrid-Y method では、GPU 数を増やした時に CPU の計算時間が隠ぺ いの足を引っ張る部分が大幅に改善され、広い範囲の GPU 数で最適化を導入していない(a) GPU-only method と比較して実行性能が大幅に改善されている。



図8 複数 GPU 計算の実行性能(強スケーリング).

弱スケーリングは 1GPU あたりで実行する問題規模を一 定にし、GPU 数の増加とともに問題サイズも大きくする性 能評価である。この測定では、1GPU あたりの計算格子 サイズを単精度計算では 4096×160×128、倍精度計算 では 4096×160×64とした。図 9 のように非常に良い弱 スケーリングの結果が得られ、(c) Hybrid-Y methodでは、 4000 GPUを利用して 4096×6480×13000 格子に対し て行った計算で、2.0 PFLOPS(GPU:1.975 PFLOPS, CPU: 0.025 PFLOPS)という極めて高い実行性能を達 成した。これまでにステンシル計算の実アプリケーション として PFLOPS を超えた計算例は報告されていない。こ の成果に対し、2011 年の ACM ゴードンベル賞・特別賞 (本賞)が与えられた。



TSUBAME 2.0 では消費電力を詳細にモニタリング

している。4000 GPU と 16000 CPU を使って計算し、 2.0 PFLOPS (ピーク性能の 44.5 %)の実行性能を達成 したときの使用した計算ノードとネットワークの消費電力は 約 1.36 MW であった(図 10)。電力性能は 1468 MFlops/Watt であり、少ないエネルギー消費で目的と する計算結果が得られたことになる。



樹枝状凝固の3次元成長を調べるために、4096×4096×1024格子での計算を行った。初期に床面に固相のシードを置き、柱状晶が形成される際の相互干渉などによる空間選択のメカニズムを明らかにすることができる。(図11)



図 11 Al-Si 合金の樹枝状凝固過程の大規模シミュレー ション

### 6. おわりに

フェーズフィールド法により二元合金の樹枝状凝固成長 のプロセスを GPU スパコンである TSUBAME 2.0 を用 いて大規模計算を行い、格子法に基づいたステンシル計 算でありながら単精度で 2.0 PFLOPS という極めて高 い実行性能を達成した。これはピーク性能に対して 44.5% であり、GPU スパコンが実用アプリケーションに 対して十分有効であることを示すことができた。同じような 計算でも GPU スパコンを使うことにより大規模計算が可 能になり、さまざまな分野での研究の発展や開発の進展 が期待できる。

#### 謝辞

本研究の一部は科学研究費補助金・基盤研究(B)課題番号 23360046「GPU スパコンによる気液二相流と物体の相互作用の超大規模シミュレーション」、科学技術振興機構 CREST「次世代テクノロジーのモデル化・最適化による低消費電力ハイパフォーマンス」および「ポストペタスケール高性能計算に資するシステムソフトウェア技術の創出」、日本学術振興会(JSPS) グローバル COE プログラム「計算世界観の深化と展開」(CompView) から支援を頂いた。記して謝意を表す。

### 参考文献

- R. Kobayashi: Modeling and numerical simulations of dendritic crystal growth. Physica D, Nonlinear Phenomena, 63(3-4), 410 - 423 (1993)
- [2] 小川慧、青木尊之、山中晃徳: マルチGPUによるフェーズフィールド相転移計算のスケーラビリティー - 40GPUで5 TFLOPSの実効性能、情報処理学 会論文誌コンピューティングシステムVol. 3 No. 2 67-75 (2010 June)
- [3] A. Yamanaka, T. Aoki, S. Ogawa, and T. Takaki: GPU-accelerated phase-field simulation of dendritic solidification in a binary alloy. Journal of Crystal Growth, 318(1):40 - 45 (2011). The 16th International Conference on Crystal Growth (ICCG16)/The 14th International Conference on Vapor Growth and Epitaxy (ICVGE14)
- [4] T. Shimokawabe, T. Aoki, T. Takaki, A. Yamanaka, A. Nukada, T. Endo, N., Maruyama, S. Matsuoka: Peta-scale Phase-Field Simulation for Dendritic Solidification on the TSUBAME 2.0 Supercomputer, in Proceedings of the 2011 ACM/IEEE International Conference for High Performance Computing, Networking, Storage and Analysis, SC'11, IEEE Computer Society, Seattle, WA, USA, Nov. 2011.