公益社団法人 化学工学会 https://www.scej.org/

からみ合い高分子溶融体の流動解析手法の進展 ーマルチスケールシミュレーション法と機械学習の融合ー

宮本 奏汰・MOLINA John J.・谷口 貴志

1. MSS法を用いた流動解析の概況

高分子材料は現代社会を支えるための最も重要な材料の 1つである。その高分子材料を,溶融し鋳型や金型に流し 込み所望の形状に成形する工程では,高分子流体の流動予 測と制御が不可欠である。現在ではカーボンニュートラル の観点から,高分子材料を無駄なく効率的に製品へと変換 する必要があり,その基盤となる知見の蓄積が喫緊の課題 である。しかし,高分子流体は粘性だけでなく弾性も示し, その内部構造により流動予測が困難な複雑流体に属する。 その流動挙動は分子構造や分子運動と強く相関する。よっ て流動予測に当たり,分子量や分岐構造といった分子鎖の 特徴から統一的に流動特性を解釈することが望ましい。だ が現状では,典型的な条件下の実験や現象論的なモデルに よる解析に基づく間接的な理解に留まっている。

このような状況から、ミクロスケールの分子情報とマク ロスケールの流動現象の関係を統一的に理解し、予測する ことを目的として、我々の研究グループでは、マルチスケー ルシミュレーション法 (MSS法) と呼ばれる方法論の研究を 進めている¹⁻⁷⁾。我々の手法では、ミクロな分子シミュレー タをマクロスケールの流体要素に割り当て、階層の異なる ダイナミクスを同時に解く。このMSS法を用いて、流動 下での流体内部の構造を直接観察する。これまでに、から み合い高分子溶融体の流動解析を、平行な二平板間¹¹、円 柱周り²¹、溶融紡糸工程内のモデル流路^{3,4)}、急縮小急拡大 流路^{5,6)}、および非等温な二重円筒⁷¹の系へと広げてきた。



Development of the Analytical Methods for Entangled Polymer Melts Under Flows: Combination Between Multi-Scale Simulation and Machine Learning
Souta MIYAMOTO(学生会員)
2022年 京都大学大学院工学研究科化学工学 専攻修士課程修了
現 在 京都大学大学院工学研究科 D1
連絡先;〒615-8510 京都市西京区京都大学 桂
E-mail s.miyamoto@cheme.kyoto-u.ac.jp

2022年11月11日受理

そこでは例えば,超高分子量成分を添加した時の流動挙動 の変化や,溶融高分子鎖上に存在するからみ合い数の線密 度といった流体を構成する分子の状態と流動挙動との関係 を明らかにした。一方で,MSS法による解析には膨大な 計算資源が必要であり,最新の計算機に並列計算の技術を 組み合わせても,3次元空間のシミュレーションを実行す るには数ヶ月を超える期間を要する。この時間的制約か ら,工業的な問題への適用は未だ進んでいない。

近年,機械学習の方法がMSS法における計算精度の向 上および計算資源の節約に有効であることが示唆された。 Zhaoらの先行研究では⁸⁾,計算コストの高い分子シミュ レータを直接取り扱うのではなく,機械学習モデルにより 流動解析に必要な構成関係(応力-ひずみ関係)を抽出して用 いることで,必要となる計算資源を大幅に節約する方法を 提案した。しかし,この方法は,高分子流体の持つ粘弾性 のうち,粘性のみを表現する回帰モデルであった。そこで, 我々は弾性も表現できるように回帰モデルを拡張した。こ れを用いて粘弾性を持つ高分子流体の簡単な系に対して流 動予測を試験した。その結果から,流動予測に含まれる統 計的誤差を大きく抑えつつ,計算を大幅に高速化できるこ とを報告した⁹。

現在,我々のグループではMSS法の適用系を拡大しつ つ,機械学習を用いた計算技術を発展させており,工業的 に重要な流路への応用を目指している。次節では,当グルー

	John J. MOLINA(正会員) 2011年 パリ第6大学物理化学専攻博士課程 修了 Ph.D. 現 在 京都大学大学院工学研究科 助教 連絡先:〒615-8510 京都市西京区京都大学 桂 E-mail john@cheme.kyoto-u.ac.jp
and the	Takashi TANIGUCHI(正会員)
	1994年 九州大学大学院理学研究科物理学専
	攻修了 博士(理学)
	租 在 古郏大学大学院工学研究科 准教授



特

集

プで取り組んできた従来型のMSS法を用いる方法および機 械学習を用いる方法による流動解析をそれぞれ紹介する。

公益社団法人 化学工学会 https://www.scej.org/

MSS法によるからみ合い高分子溶融体 の流動解析

2.1 急縮小急拡大流路の解析

MSS法を用いた解析事例のうち,急縮小急拡大部を持 つ流路におけるからみ合い高分子溶融体の流動に対する研 究について紹介する^{5.6)}。これまでMSS法が適用された流 路は主に,変形様式が単一のずり変形や伸長変形のみで表 すことのできる単純な流路であった。ここで解析した急縮 小急拡大流路は,ずり変形と伸長変形の両方が流体要素へ と印加される典型的な例であると言える。からみ合い高分 子溶融体のように長い緩和時間を持つ流体は流動下で,そ の流動履歴に依存した非線形な粘弾性応答を示す。単分散 の分子量分布を持つ直鎖状高分子系の解析,およびその系 に高分子量成分を添加した二峰性の分子量分布を持つ系の 流動解析をおこなった。

マクロスケールの計算にはSmoothed Particle Hydrodynamics (SPH)法と呼ばれる Lagrange 描像に基づいた数値解法を用 いる。そこで離散化された流体要素のそれぞれに、Sliplink モデルと呼ばれるからみ合い高分子モデルのシミュ レータを割り当てる。シミュレーションでは、マクロスケー ルの計算から流体要素に印加される速度勾配を求め、ミク ロスケールの高分子モデルのシミュレータに与えるひずみ 速度テンソルを算出する。そして、シミュレータでは統計 力学的手法に基づいて分子配置から応力を求める。このよ うに求めた応力には人為的な仮定が無く、印加されたひず み速度の履歴を自然に反映する。計算された応力テンソル をマクロスケールの流体要素に渡して時間発展させること で、ミクロスケールとマクロスケールの計算を連結する。

図1はxy平面内の急縮小急拡大流路における二峰性分子 量分布を持つからみ合い直鎖高分子系について,有効ひず み速度の分布と,各位置における高分子モデルの配向を表 している。流路には圧力勾配が外力として印加され,左か ら右に流体が流れている。図から,中央付近の壁面から離 れた高分子鎖は,縮小部への流入時にはx軸方向に配向し ており,また,縮小部出口では無配向状態であったものが, そのすぐ右位置ではy軸方向に配向していることが分か る。壁面に近い場所では,せん断変形によって対応する向 きに大きく配向している。これらの挙動は高分子鎖が異な る方向および異なる様式の変形,すなわち,せん断変形と 平面伸長変形のそれぞれを受けた結果である。このような 流動変形を受けた時,高分子鎖の緩和が十分でない場合に は、シアシニングやひずみ硬化などの非線形な粘弾性応答



図1 急縮小急拡大流路内の有効ひずみ速度分布(左上図:青色の 濃淡)と各位置での高分子鎖の配向状態(黒:短鎖,赤:長鎖)。 上図のr_xとr_yは左上図の水平,鉛直方向に対応する向きの位 置ベクトルである。(a)~(f)にある流体粒子中の各高分子 の分子配置を,重心を原点に固定して下図に重ねて書いて いる。θはモデル高分子の配向テンソルを楕円体として扱う 時の水平方向からの射角である。また,aはからみ合い点間 の熱的平衡長である(文献6の図8より転載)

が現れる。この結果では特に,壁面付近の高分子鎖で,短 鎖と長鎖が共に配向しており,シアシニングによって粘度 が著しく低下していることが予想される。MSS法を用い れば,このように分子状態を直接確認しつつ,その流動物 性を定量的に予測できることが大きな利点である。だが現 在,膨大な計算量を必要とするという課題を抱えている。

2.2 機械学習を用いた MSS 法の高速化

前節で述べたMSS法の実施には、計算量の問題があっ た。この問題を解決するために、機械学習を用いたMSS 法の高速化に取り組んでいる。我々は、あるミクロな分子 からなる流体の流動予測をおこなうために、粘弾性を表す 構成関係をミクロモデルから学習し、それを用いる方法を 提案している。具体的には、応力の時間微分値が応力と速 度勾配から決まると考えて、その応力の時間微分値がガウ ス過程に従うと見なしてガウス過程回帰法を用いる。この 提案手法を検証するため、ダンベルモデルと呼ばれるミク ロモデルを用いて流動解析をおこなった⁹⁾。ダンベルモデ ルから統計的に算出される応力の時間発展ダイナミクス は、統計的な極限においてマクスウェル構成方程式のもの と解析的に一致する。よって構成方程式を用いた場合の結 果と比較検証できる。

2次元平面内での流動解析をおこなうため、ダンベルモ デルの構成関係を再現する機械学習モデルを作成した。静 止状態にあるダンベルの系に、一定のひずみ速度でせん断

集



図2 機械学習を用いた構成関係の学習方法の模式図 σ:応力 テンソル, κ:速度勾配テンソル, σ:応力テンソルの時 間微分, f(x):ガウス過程, Θ:ハイパーパラメータ(文献 9の図2より転載)

変形および平面伸長変形を印加し、応力の時系列データから訓練データを作成した(図2左)。続いて、その訓練データに対して機械学習モデルのパラメータを最適化した(図2 中央)。この機械学習モデルを、MSS法で用いるミクロス ケールのシミュレータに代えて、各時刻における応力と速 度勾配から、応力の時間変化を予測し(図2右)、流動解析 に用いた。

図3は、ある時刻における平行な二平板に挟まれた流体 の速度分布である。上部平板は周期的に振動している。機 械学習を用いた場合の速度分布と、構成方程式を用いた結 果は良好に一致する。ダンベルモデルを直接用いてMSS 法を実施する場合と比べ、機械学習を用いた場合、1/100 程度の極めて短い時間で予測結果を得ることができる。現 在、非線形な粘弾性を持つからみ合い高分子系へと本方法 の適用系を拡張し、精度と速度の両方の観点で良好な結果 を得ている。この内容は既に本学会で発表¹⁰⁰しており、詳 しくは、そちらを参照頂きたい。これまでの報告では考慮 していないものの、ガウス過程回帰法を用いれば、予測の 信頼度を評価してデータを逐次的に継ぎ足す方法(デマン ド・ドリブン法)が原理的に可能である⁸⁰。これにより信頼性 を担保した予測がおこなえる。

3. おわりに

我々はマルチスケールシミュレーション法をからみ合い 高分子溶融体の流動解析に応用し,分子構造に基づく流動



特

集

図3 上下の平行な二平板に挟まれたモデル流体の速度分布。こ こでt は時刻,λはモデル高分子鎖の緩和時間であり,無次 元数Woはウオマスリー数であり,マクロスケールの時間単 位t₀を基準とした上部振動平板の周波数を表す。またDeは デボラ数で,λ/t₀の値である。(灰色の実線:構成方程式に よる結果,赤色の点線:従来のMSS法の結果,青色の破線: ガウス過程(GP)回帰法を用いたMSS法の結果)

予測のための技術的基盤の開発を進めた。また,機械学習 を用いた高速化手法を提案し,その検証をおこなった。現 在も,高分子成形工程の諸問題に対する分子論的知見の創 出を目指して,提案手法の適用範囲の拡大に取り組んでいる。

今後,物理的知見に機械学習の方法を組み合わせたアプ ローチがその重要性を増していくだろう。からみ合い高分 子溶融体の流動予測に限っても、本稿で紹介した手法のほ か、構成方程式モデルの選択¹¹⁾、レオロジー的なモデルと ニューラルネットワークを組み合わせる方法¹²⁾などが提案 されている。新しい流動予測手法としての更なる進展を期 待したい。

参考文献

公益社団法人 化学工学会 https://www.scej.org/

- 1) Murashima, T. and T. Taniguchi : J. Polym. Sci., Part B, 48(8), 886-893 (2010)
- 2) Murashima, T. and T. Taniguchi : Euro-phys. Lett., 96(1), 18002(2011)
- 3) Sato, T. et al. : Nihon Reoroji Gakkaishi, 44 (5), 265-280 (2016)
- 4) Sato, T. and T. Taniguchi : J. Non-Newtonian Fluid Mech., 241, 34-42 (2017)
- 5) Sato, T. et al. : Macromolecules., **52**(10), 3951-3964(2019)
- 6) Sato, T. and T. Taniguchi : Nihon Reoroji Gakkaishi, 49(2), 87-95(2021)
 7) Hamada, Y. et al. : Mathematics in Engineering, 3(6), 1-23(2020)
- Hamada, Y. et al. : Mathematics in Engineering, 3(6), 1-25 (20.
 Zhao, L. et al. : J. Comput. Phys., 363 (15), 116-127 (2018)
- 9) Seryo, N. *et al.* : *Phys. Rev. Research*, 2(3), 033107(2020)
- 10) Miyamoto, S. *et al.* : SCEJ 52nd Autumn Meeting, SY52 (2021)
- 11) Seryo, N. et al. : Nihon Reoroji Gakkaishi, 49(2), 97-113 (2021)
- 12) Mahmoudabadbozchelou, M. and S. Jamali : *Sci. Rep.*, **11**, 12015(2021)