機械学習を利用した半経験乱流輸送モデルの拡張と汎用性の検証 Improvement in a machine learning based semi-empirical turbulent transport model and verification of its versatility

成田絵美 ¹, 本多充 ², 仲田資季 ^{3,4}, 吉田麻衣子 ¹, 林伸彦 ¹, 中山智成 ⁴ E. Narita ¹, M. Honda ², M. Nakata ^{3,4}, M. Yoshida ¹, N. Hayashi ¹, T. Nakayama ⁴,

量研¹, 京大², 核融合研³, 総研大⁴ QST¹, Kyoto Univ², NIFS³, SOKENDAI⁴

トカマク装置における輸送は乱流が支配的であるた め、乱流が駆動する粒子・熱流束の正確な算出がプラ ズマの性能予測に欠かせない。ジャイロ運動論やジャ イロ流体に基づく乱流輸送モデルは様々な装置の実 験結果を良く再現してきたが、精緻化による計算コス トの増大により、密度や温度の予測に数時間から数日 という長時間を要し、多数回の試行は困難であった。 そこで、計算の高速化のためニューラルネットワーク (NN) を利用した輸送モデルが国内外で開発され、実 用レベルに達している。多くの NN モデルは、既存の 乱流輸送モデルの入出力関係を学習しているが、本研 究で開発を進めているモデル DeKANIS[1] はジャイロ 運動論コードによる数値計算データと JT-60U の実験 データの両方を学習している。ジャイロ運動論コード を学習データの構築に用いることで、予測する粒子・ 熱流束の背景にある輸送過程を調べられるという、他 の NN モデルにはない特徴を有する。実験データを用 いているために外挿性の制約があったが、二つの拡張 を実施し、ITER の予測計算への適用を実現した。

まず、学習データがカバーする変数領域を拡張した。これまで JT-60U のプラズマの変数を用いてジャイロ運動論コード GKW による計算を行い学習データを構築してきたが、JET のプラズマに対しても同様の計算を実施し、学習データを増加させた。JET のプラズマの導入により、特に電子とイオンの温度比 $T_{\rm e}/T_{\rm i}$ の範囲が拡大し、 $T_{\rm e}/T_{\rm i}$ > 1 の場合でもジャイロ運動論コードによる計算結果を再現できるようになった。さらに、以前は規格化小半径 ρ が 0.65 以内のデータを学習していたが、 $\rho=0.85$ まで学習データを拡張した。

次に、乱流飽和モデルを変更した。DeKANIS は乱流飽和レベルを JT-60U の実験データに基づき構築した比例則で決定している。以前の比例則は帯状流の効果を無衝突仮定のもとで導出される残留帯状流レベルで表現していたが、衝突による影響を含めることで生じる帯状流の乱流抑制効果の低下を考慮できるよう変

更した。これまでは比例則の導出に用いていない JET の粒子拡散係数を過小評価していたが、この変更により過小評価が解消された。

二つの拡張を施した DeKANIS を統合モデル GOTRESS+[2] に導入し、ITER の Pre-Fusion Power Operation 1 (PFPO-1) フェイズで計画されている電 子サイクロトロン加熱の実験を想定して温度分布の予 測計算を行った。この統合シミュレーションではプラ ズマコア部と周辺部を矛盾なく解いており、 $\rho=0.85$ よりも内側の乱流輸送係数を DeKANIS で与えてい る。得られた温度は電子の方が高い (図 1(a))。学習 データの拡張によって、 $T_{\rm e}/T_{\rm i} > 1$ のプラズマを周辺 部と結合させながら予測することが可能になった。ま た、広く用いられている乱流輸送モデル TGLF によ る予測結果と近い温度である [3]。図 1(b) に示すよう に、DeKANIS は温度分布と同時に電子熱流束を構成 する拡散・非拡散項を予測する。非拡散項 $C_{
m N}R/L_{n_o}$ と C_{HP} の結果の妥当性は GKW との比較で検証でき る。 C_{HP} は GKW の計算結果と乖離があるものの、他 項と比べると小さい値であるため、電子熱流束は拡散 項 R/L_{T_e} と非拡散項 $C_{
m N}R/L_{n_e}$ に支配されており、こ れらの寄与は同程度であると言える。

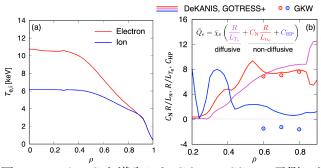


図 1: DeKANIS を導入した GOTRESS+ で予測した ITER PFPO-1 プラズマの (a) 温度と (b) 電子熱流束 の拡散・非拡散項の分布及び検証用の GKW の結果。

- [1] E. Narita et al 2021 Nucl. Fusion **61** 116041.
- [2] M. Honda et al 2021 Nucl. Fusion **61** 116029.
- [3] A. Loarte et al 2021 Nucl. Fusion 61 076012.