# 深層学習と地震シミュレーションによる地震震源決定手法の開発

### 課題責任者

杉山 大祐 海洋研究開発機構 付加価値情報創生部門 地球情報科学技術センター

## 著者

杉山 大祐\*<sup>1</sup>, 坪井 誠司\*<sup>1</sup> \*<sup>1</sup>海洋研究開発機構 付加価値情報創生部門 地球情報科学技術センター

キーワード:機械学習,地震震源決定,地震波形シミュレーション,スペクトル要素法

#### 1. 研究開始時の背景

地震の震源を決定するための従来の手法は、P 波や S 波などの地震波形に関連する到着時間を使用する線 形最小二乗法に基づいている[1-2]。この手法は、地 球の1次元の内部構造を使用することが一般的である ため、3 次元の構造に拡張するためには波線追跡など の数値的手法を導入する必要がある。また、地震があ まり発生しない場所や、稀にしか起こらない大規模な 地震などの場合に対応することが困難であるという問 題があった。この問題に対して我々は数値計算された 理論的な地震波形と機械学習を組み合わせて地震震源 決定に対する新しい手法を提案している[3]。本手法 を発展させるため、機械学習モデルによる震源決定の 精度の向上を目指すとともに、震源メカニズム決定手 法の有効性および GPU における計算時間の妥当性を確 認する。

#### 2. 機械学習による震源決定の課題

昨年度は、リアルタイムのマグニチュードと震源位 置の推定のために提案されている深層学習アプローチ において、事象の少ない、大きなマグニチュードのイ ベントを過小評価してしまう課題を解決するために、 大きなマグニチュードの地震について理論的な仮想地 震を事前に計算し、学習に用いることを考えた。本研 究では、これを発展させ、地震の震源情報と共に震源 メカニズム推定と地下構造推定を行うための、感度カ ーネルの計算が、GPU を用いることを目標とする。

#### 3. アジョイント法と感度カーネル

本研究では、スペクトル要素法を使用して現実的な 地球モデルの理論的な地震波形を計算するプログラム パッケージ SPECFEM3D\_GLOBE [4-8]を使用して、Earth Simulator 4 (ES4) により教師データの生成を試み た。数値地震記象は日本列島規模の領域を 4×4、す なわちスペクトル要素メッシュの 16 スライスを生成 して計算した。各スライスは、ES4 の GPU ノードの単 ー GPU に割り当てられ、320×320 格子点に細分され、 約 14 秒以上の精度で数値地震記象を生成した。 SPECFEM3D コードは CUDA 用に最適化されており、 HiNet の観測点に対し、サンプリング間隔 0.03 秒で1 分間の記録 3 成分を 16GPU の flat MPI により約 3 分 間の計算時間で計算することが出来た。

スペクトル要素法による理論地震波形の計算において は、地震震源メカニズムおよび地下内部構造を推定す るための感度カーネルをアジョイント法により計算す ることができる。まず、理論波形と観測波形の残差を 定義する。

$$\chi(m) = \sum_{s=1}^{N} \sum_{r=1}^{M} \int_{0}^{T} \frac{1}{2} ||u(x_{r}, x_{s}; t)| - d(x_{r}, x_{s}; t)||^{2} dt \quad (1)$$

d は観測点 xr (r=1,..., M) における観測波形で、地震 震源 xs (s=1,..., N)により励起されたとする.u はその 観測点における理論波形である。理論波形と観測波形 の残差を反復により最小にするために (1) 式のモデル パラメタに関する偏微分;  $\partial \chi(m)/\partial m$  を計算する。時 間領域で波形の偏微分をすべての震源と観測点の組み 合わせに対して計算することは現在のスパコンをもっ てしても計算量が大きすぎるが、Tromp et al. (2005) [9]と Tromp et al. (2008)[10]は アジョイント法により 観測点から時間を逆向きに計算することで計算量を削 減できることを示した。残差の偏微分は:

$$\delta\chi(m) = \sum_{s=1}^{N} \sum_{r=1}^{M} \int_{0}^{1} [u(x_{r}, x_{s}; t) - d(x_{r}, x_{s}; t)] \\ \cdot \delta u(x_{r}, x_{s}; t) dt \qquad (2)$$

と書ける。ここで*δu*は変位の一次ボルン近似による 摂動である。式 (2) は;

$$\delta\chi(m) = -\sum_{s=1}^{N} \int_{V} [K_{\rho}(x, x_{s})\delta \ln\rho(x) + K_{\lambda}(x, x_{s})\delta \ln\lambda(x)]$$

$$+ K_{\mu}(x, x_s) \delta \ln \mu(x) d^3x$$

と書くことができる。弾性定数に関する Fréchet derivatives は次式により定義できる:

$$K_{\rho}(x, x_s) = -\int_0^T \rho(x) u^{\dagger}(x, x_s; T-t)$$
$$\cdot \partial_t^2 u(x, x_s; t) dt$$

$$K_{\lambda}(x, x_{s}) = -\int_{0}^{T} \lambda(x)\nabla \cdot u^{\dagger}(x, x_{s}; T - t)\nabla \cdot u(x, x_{s}; t)dt$$

$$K_{\mu}(x, x_{s}) = -2\int_{0}^{T} \mu(x)\nabla \cdot u^{\dagger}(x, x_{s}; T - t)\nabla \cdot u(x, x_{s}; t)dt$$

$$\Xi \equiv \overline{\mathbb{C}}$$

$$u^{\dagger}(x, x_{s}; t) = \int_{0}^{t'} \int_{V} G(x, x'; t' - t) \cdot f^{\dagger}(x', x_{s}; t)d^{3}x'dt$$

$$\overline{\mathbb{C}} = \int_{0}^{t'} \int_{V} \sum_{v \in V} F^{*}(x', x_{s}; t)d^{3}x'dt$$

$$f^{\dagger}(x, x_{s}; t) = \sum_{r=1}^{M} [u(x_{r}, x_{s}; T - t) - d(x_{r}, x_{s}; T - t)]\delta(x - x_{r})$$

G はグリーンテンソルである。 この感度カーネルに は多くの計算資源が必要であるが、Tromp et al., (2008)[10] と Peter et al (2011) [11]は、時間順向きの計 算後に結果を保存しておき、それを用いた時間逆向き の計算と組み合わせることで計算量を削減できること を示している。地球シミュレータの GPU ノードを用い て、16GPU を MPI により並列化することで、メッシュ サイズが NEX=320,で周期 14 秒の精度の計算が約 3 分間で終了し、時間逆向きの計算による感度カーネル の計算が約 39 分で終了することを確認した。

#### 謝辞

理論地震記象は、地球シミュレータを使用して計算 した。 利用した地震波形は、国立防災科学技術研究 所の観測データを用いた。 計算には、Computational Infrastructure for Geodynamics ( CIG; geodynamics.org)のオープンソースプログラムパッ ケージ SPECFEM3D を使用した。

### 文献

- Bolt, B. A., (1960) The revision of earthquake epicenters, focal depths and origin time using a high-speed computer, Geophys. J. Int. 3, 434-440.
- [2] Bondár, I., and Storchak, D., (2011) Improved location procedures at the International Seismological Centre, Geophys. J. Int. 186, 1220-1244. DOI: 10.1111/j.1365-246X.2011.05107.x.
- [3] Sugiyama, D., Tsuboi, S. & Yukutake, Y. Application of deep learning-based neural networks using theoretical seismograms as training data for locating earthquakes in the Hakone volcanic region, Japan. Earth Planets Space 73, 135 (2021). <u>https://doi.org/10.1186/s40623-021-01461-w</u>
- [4] Komatitsch, D. and Tromp, J., (2002a) Spectral-element simulations of global seismic wave propagation–I.

Validation, Geophys. J. Int. 149, 390-412..

- [5] Komatitsch, D. and Tromp, J., (2002b) Spectral-element simulations of global seismic wave propagation–II. Three-dimensional models, oceans, rotation, and selfgravitation, Geophys. J. Int. 150, 303-318.
- [6] Komatitsch, D., Tsuboi, S., and Tromp, J., (2005) The spectral-element in seismology, in Seismic Earth: Array analysis of broadband seismograms, Geophys. Monograph 157, 205.
- [7] Tsuboi, S., Komatitsch, D., Ji, C., et al. (2003) Broadband modeling of the 2002 Denali fault earthquake on the Earth Simulator, Phys. Earth Planet. Inter. 139, 305-312.
- [8] Tsuboi, S., Ando, K., Miyoshi, T., et al., (2016) A 1.8 trillion degrees of freedom, 1.24 petaflops global seismic wave simulation on the K computer. Int J. High Perform Comput Appl. 30, 411-422. DOI: 10.1177/1094342016632596
- [9] Tromp, J., C. Tape, and Q. Liu. Seismic tomography, adjoint methods, time reversal and banana-doughnut kernels. Geophys. J. Int., 160(1), (2005), pp.195–216. doi: 10.1111/j.1365-246X.2004.02453.x.
- [10] Tromp, J., D. Komatitsch, and Q. Liu. Spectralelement and adjoint methods in seismology. Communications in Computational Physics, 3(1), (2008), pp.1–32.
- [11] Peter, D., D. Komatitsch, Y. Luo, R. Martin, N. Le Goff, E. Casarotti, P. Le Loher, F. Magnoni, Q. Liu, C. Blitz, T. Nissen-Meyer, P. Basini, and J. Tromp. Forward and adjoint simulations of seismic wave propagation on fully unstructured hexahedral meshes. Geophys. J. Int., 186(2), (2011), 721–739. doi: 10.1111/j.1365-246X.2011.05044.x.