ランダムフォレストを用いた地震動予測式の構築

Construction of ground motion prediction equation using random forest

久保久彦^{*1} Hisahiko Kubo 可刀卓^{*1} Takashi Kunugi 鈴木進吾^{*1} Shingo Suzuki 鈴木亘^{*1} Wataru Suzuki 青井真*1 Shin Aoi

*1 防災科学技術研究所

National Research Institute for Earth Science and Disaster Resilience

In this study, we construct a new ground motion prediction equation, which empirically predicts peak ground acceleration, using a random forest method and strong-motion big data recorded in Japan. The obtained predictor can reproduce the features of observed ground motions, although we still have some problems such as the effect of imbalanced data-set.

1. はじめに

地震動予測式は地震による強い揺れ(強震動)を過去の記録 に基づいて経験的に予測する手法の一つである[日本建築学 会 2005] [翠川 2009]. 地震動予測式では地震動の特性を地震 規模(マグニチュード)・地震の震源からの距離・地盤の増幅率 などによってモデル化しており, 地震動の強さが震源からの距 離によって減衰していく様を表すことから距離減衰式とも呼ばれ る. その簡便さから, 地震工学の分野では緊急地震速報や強 震動予測などにおいて広く一般的に使われてきた.

本研究ではこの地震動予測式の構築を機械学習手法の一 つであるランダムフォレストによって試みる.先行研究では最小 二乗法に基づく回帰によって地震動予測式を導出しており, 説 明変数と目的変数の関係を表す関数の形を事前に仮定する必 要があった[司 1999] [Morikawa 2013]. それに対して本研究で はランダムフォレストに代表されるノンパラメトリックな機械学習 手法を用いることにより, 関数形を事前に仮定することなく, 関 数形も含めて過去のデータから直接求めることができる.ニュー ラルネットワークなどの機械学習手法を地震動予測式の構築に 用いた研究は既に行われているが[Derras 2012],本研究では 機械学習手法の利点を最大限に生かしながら,より高い予測性 能を持つ地震動予測式の構築を目指す.

2. データ・手法

データセットには,防災科学技術研究所が維持・管理する陸 海統合地震津波火山観測網 MOWLAS の全国強震観測網 K-NET・基盤強震観測網 KiK-net [功刀 2009] [Aoi 2011]による 強震ビックデータを使用する.これらの観測網は 1995 年兵庫 県南部地震による阪神・淡路大震災を契機として日本全国を均 質に網羅する形で整備され,観測された強震動記録は web を 通じて公開されている.

訓練データとしては 1997 年 4 月から 2015 年 12 月までに発 生した地震 計 2177 イベントによる強震記録 計 288,644 記録 を使用した.またテストデータには 2016 年 1 月から 10 月までに 発生した地震 計 223 イベントによる強震記録 31,273 記録を使 用した.ここでは, F-net モーメントテンソル解カタログ[福山 1998]および気象庁一元化震源カタログに存在し, 4.5 以上 7.5 以下のモーメントマグニチュード(Mw)を持ち, 深さ 200km より 浅い深さで発生した地震の記録のみを用いた. 地震の規模に 上限を用いているが, 巨大地震(Mw 8 以上)は発生頻度が少 なく, それらを学習データセットに組み入れると, 構築する地震 動予測式において巨大地震の地震動予測が過去の数少ない 記録に大きく引きずられる可能性があるためである.

本研究の予測対象である目的変数は地表最大加速度 (PGA)である. PGA を予測するための説明変数として, 震源と 予測地点の水平距離(震央距離,L),震源の深さ(H), Mw, 予 測地点の地下深さ 30m までの平均 S 波速度(Vs30), 予測地 点の地下において S 波速度が 1400m/s に達するまで深さ (D1400)の 5 つを用いる. L の計算における地震の水平位置, H, Mwは F-net モーメントテンソル解カタログの情報を参照した. Vs30 については防災科学技術研究所の地震ハザードステー ション J-SHIS (http://www.j-shis.bosai.go.jp) で公開されている 表層地盤情報[松岡 2008] [若松 2013]から各地点での値を参 照した. D1400 については J-SHIS の深部地盤構造モデル[藤 原 2009] [藤原 2012]から各地点での値を参照した. 先行研究 [Morikawa 2013]では浅部地盤および深部地盤による増幅を Vs30 および D1400 を用いてモデル化した上で, 地盤増幅の補 正を行っており、本研究でも同様の補正効果を見込んで Vs30 および D1400 を説明変数に加えた. 解析におけるデータセット の前処理として、PGA と L の対数値をとった上で、各目的変 数・説明変数それぞれについて標準化を行った.

解析には Python のオープンソース機械学習ライブラリ scikitlearn において実装されているランダムフォレストを用いる. 最大 深さ 100 で, 最小説明変数が 1 つである決定木が計 2000 で構 成されるランダムフォレストを使用した. これらの最大深さ・最小 説明変数・決定木数は交差検定の結果から決定した.

3. 結果

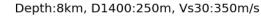
図1と図2に構築した地震動予測式による予測値の距離減 衰の様子を、三つ異なるマグニチュードの場合の予測距離減衰 について示している.また図1は深さ8kmと浅い地震、図2は 深さ44kmとやや深めの地震の場合である.それぞれにおいて 距離が大きくなるに伴いPGAが小さくなる傾向、また地震の規 模が大きいほどPGAが大きくなる傾向が見て取れる.この傾向 は先行研究で構築された地震動予測式と調和的であり、地震 動の物理的特性と整合している.

また異なるマグニチュードにおける予測距離減衰を比べると、 地震の規模によって異なっており、またその違いが線形で表す ことができないことも分かる.これは地震規模(震源継続時間)の

連絡先:久保久彦,防災科学技術研究所,茨城県つくば天王 台 3-1,029-863-7304, hkubo@boai.go.jp

違いが実体波と表面波という距離減衰が異なる2種類の地震の励起に与える影響の違いを反映しているためだと考えられる. 回帰式を事前に仮定せずに,機械学習によって直接的に地震動予測式を求めた利点が出ていると考える.ただし規模の大きな地震はデータセットの中で記録数があまり多くなく,更なる検証が必要である.

図1と図2では予測対象としている地震の深さが異なるが, 深さの違いが地震動予測式に与える影響も異なっていることが 分かる.浅い地震(図1,深さ8km)の方が震源直近で大きな PGAが予測されているが,やや深い地震(図2,深さ44km)で はより遠方まで比較的強いPGAが予測される結果となっている. この違いは線形で表すことができるような関係でないことも見て 取れ,この点にもノンパラメトリックな手法を用いた本研究のメリ



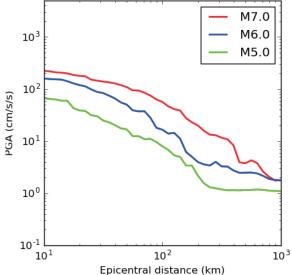


図1 震源の深さ8km・Vs30 350m/s・D1400 250mの場合 における予測距離減衰.赤線が Mw7.0,青線が Mw 6.0, 緑線が Mw 5.0 の場合の予測を示す.

Depth:44km, D1400:250m, Vs30:350m/s

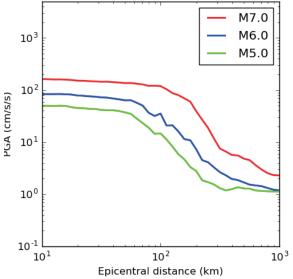


図 2 震源の深さ 44km・Vs30 350m/s・D1400 250m の場合 における予測距離減衰. 赤線が Mw7.0, 青線が Mw 6.0, 緑 線が Mw 5.0 の場合の予測を示す.

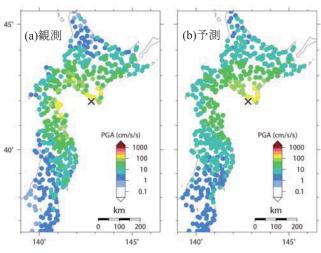


図 3 2016年1月14日12時25分に浦河沖で発生した地 震(Mw 6.6, 深さ56km)における(a) 観測値と(b)予測値の 分布.×は震央(震源の水平位置)を表す.

ットが出ていると考えられる.

また、これまでの地震動予測式は比較的大きな規模(M6 以上)の地震を対象とする場合が多かった.これは従来の手法で は実体波(S 波)のみをターゲットとしており、同じ距離減衰パラ メータで異なる規模の地震全てに対応することが難しかったた めである.本研究はランダムフォレストを活用することにより、M5 程度の規模までをカバーする地震動予測式を構築することがで きた.

図 3 では 2016 年 1 月 14 日 12 時 25 分に浦河沖で発生した 地震(Mw 6.6, 深さ 56km)における 観測と予測の比較を行って いる. この地震は訓練データには含まれておらず、テストデータ の一つである。距離に対する地震動強度の広がりを含め,大ま かな地震動の分布は再現できており,実用レベルの地震動予 測式が得られたと考える.しかしながら,東日本では前弧(火山 フロントの東側)と背弧(火山フロントの西側)で地下の減衰構造 が異なることに起因して同じ距離でも前弧の方がより強い地震 動が観測されるということが分かっており[宇津 2001] [森川 2006],この地震の観測記録(図 3a)でも見られるそのような傾向 は予測結果(図 3b)では再現できていない.このような地域ごと の地震動特性を加味した地震動予測式へとするためには,説 明変数に地震の発生位置座標や観測地点の座標位置を加え ていくことが考えられる.

構築したランダムフォレストの各決定木における説明変数へのアクセス数から算出した重要度は[L, Mw, H, Vs30, D1400]=[0.489, 0.190, 0.072, 0.136, 0.125]である. 震源距離 L と Mw の重要度がほかに比べて飛びぬけて大きく, 二つを合わせると全体の約7割を占める. それらに比べると他の説明変数の重要度は相対的に低いが, これらを考慮することによって地震動予測式の予測性能が向上することを確認している.

図 4 は訓練データとテストデータについて、本研究で用意し た観測値と予測値の比較を示しており、観測と予測が完全に一 致すれば対角線上に位置することとなる.全体的には対角線上 にのっているが、観測値が大きいほど過小評価する傾向も見ら れた.これは、学習データセットに偏りがある(小さな PGA の記 録が多く、大きな PGA の記録が少ない)ために生じていると考 えられる. 今後、気象庁や自治体などが持つ地震動記録を追 加し、データセットをさらに充実させていくとともに、不均衡デー タに対応した手法に改良していく必要がある.

4. 結論

本研究ではランダムフォレストと強震ビックデータを用いた地 震動予測式の構築を図った.得られた地震動予測式は実用レ ベルの予測が可能であることを確認し、また機械学習手法を適 用したことによるメリットも見られた.強震データの偏りに起因す る問題や地震の地域特性の取り込み方については今後検討し ていく必要があると考える.

参考文献)

- [Aoi 2011] Aoi, S., Kunugi, T., Nakamura, H., and Fujiwara, H.: Deployment of new strong motion seismographs of K-NET and KiK-net, in Earthquake Data in Engineering Seismology, Geotech. Geol. Earthquake Eng., Vol.14, pp.167–186, Springer, Dordrecht, Netherlands (2011)
- [Derras 2012] Boumédiène Derras, Pierre-Yves Bard, Fabrice Cotton, and Abdelmalek Bekkouche: Adapting the neural network approach to PGA prediction: an example based on the KiK-net data, Bull. Seismol. Soc. Am., Vol. 102, pp. 1446–1461 (2012)
- [福山 1998] 福山英一,石田瑞穂, Douglas, S. Dreger,川井啓 廉: オンライン広帯域地震データを用いた完全自動メカニズ ム決定, 地震 2 (1998)
- [藤原 2009] 藤原広行,河合伸一,青井真,森川信之,先名 重樹,工藤暢章,大井昌弘,はお憲生,早川讓,遠山信彦, 松山尚典,岩本鋼司,鈴木晴彦,劉瑛:強震動評価のため の全国深部地盤構造モデル作成手法の検討,防災科学技 術研究所研究資料,第 337 号 (2009)
- [藤原 2013] 藤原広行,河合伸一,青井真,森川信之,先名 重樹,東宏樹,大井昌弘,はお憲生,長谷川信介,前田宜 浩,岩城麻子,若松加寿江,井元政二郎,奥村俊彦,松山 尚典,成田章:東日本大震災を踏まえた地震ハザード評価 の改良に向けた検討,防災科学技術研究所研究資料,第 379号,pp.197-200 (2012)
- [切刀 2009] 切刀卓,青井真,藤原広行:強震観測一歴史と展

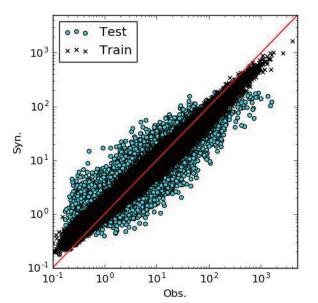


図 4 観測値と予測値の比較.○が訓練記録を,×がテスト記録を示す.

望一, 地震 2, S19-S24 (2009)

- [松岡 2008] 松岡昌志・若松加寿江(2008): 地形・地盤分類 250m メッシュマップ全国版に基づく地盤のゆれやすさデー タ,産業技術総合研究所,知的財産管理番号 H20PRO-936 (2008)
- [翠川 2009] 翠川三郎: 地震動強さの距離減衰式, 地震 2, S471-S478 (2009)
- [森川 2006] 森川信之,神野達夫,成田章,藤原広行,福島美 光:東北日本の異常震域に対応するための最大振幅およ び応答スペクトルの新たな距離減衰式補正係数,第6巻第 1号, pp. 23-3, (2006)
- [Morikawa 2013] Morikawa, N. and Fujiwara, H.: A New Ground Motion Prediction Equation for Japan Applicable up to M9 Mega-Earthquake, Journal of Disaster Research, Vol.8, No.5, pp.878–888 (2013)
- [日本建築学会 2005] 日本建築学会:地盤震動一(日本建築 学会・編集), 丸善, 408pp (2005).
- [司 1999] 司宏俊, 翠川三郎:断層タイプ及び地盤条件を考慮した最大加速度・最大速度の距離減衰式,日本建築学会構造系論文集, No. 523, pp. 63-70(1999)
- [宇津] 宇津徳冶:地震学第3版, 共立出版, 2001, 310pp.
- [若松 2013] 若松加寿江, 松岡昌志:全国統一基準による地 形・地盤分類 250m メッシュマップの構築とその利用, 地震 工学会誌, No.18, pp.35-38 (2013)