# 時空間 ETAS モデルの拡張バージョンとその応用

## 郭 一村<sup>1</sup>·庄 建倉<sup>2,3</sup>

(受付 2021 年 2 月 15 日;改訂 9 月 14 日;採択 9 月 16 日)

## 要 旨

この論文は、統計地震学で広く使用されている時空間 Epidemic-Type Aftershock Sequence (ETAS)モデルのいくつかの拡張バージョンをまとめたものである.ETAS モデルの拡張バー ジョンには、2次元有限震源モデル、3次元点震源モデル、および3次元有限震源モデルが含 まれる.有限震源モデルは大地震の断層形状を、3次元震源モデルは地震の深さを考慮に入れ ている.この論文は、モデル推定、確率的デクラスタリング、および地震シミュレーションに 関連するアルゴリズムを示し、これまでに日本、イタリア、南カリフォルニアで実施されてき た各 ETAS モデルの適用結果をまとめている.フィッティングの結果は、2次元有限震源およ び3次元有限震源モデルが、点震源モデルよりも大きなα値をもたらすことにより、本震の余 震生成密度を増大させることを示している.余震の生産性と地震性すべりを比較すると、大き なすべり領域で余震が少なく、断層面上の余震生成率密度の空間パターンは、明らかにすべり の補償を示していることがわかる.

キーワード:確率密度分布,残差解析,地震誘発,余震,確率的再構成.

## 1. 前書き

過去数十年で, Epidemic-Type Aftershock Sequences (ETAS) モデルは,地震誘発の定量化 (Ogata, 1988, 1998; Console and Murru, 2001),常時地震活動の推定 (Zhuang et al., 2002; Console et al., 2003; Zhuang et al., 2005),地震活動異常の抽出 (Reverso et al., 2015; Nishikawa and Ide, 2017),および短期余震の予測 (Zhuang, 2011; Tsuruoka et al., 2012)などに有効なツー ルであることが証明された.時空間 ETAS モデルでは,余震の分布は経験的なべき乗法則(時 間に関する大森・宇津法則 (Utsu, 1969; Omori, 1894)と空間に関する逆べき乗則)に従うと想 定されている.さらに,このモデルは地震のマグニチュード・頻度分布を決定するためのグー テンベルグ・リヒターの法則(GR 則) (Gutenberg and Richter, 1956)を ETAS モデルと組み 合わせたシミュレーションを行っている.ETAS モデルは数学的にはホークス過程 (Hawkes, 1971a, 1971b)の地震系列への具体化の一例である.ETAS モデルは既に数十年の歴史があり, 他分野でのホークス過程の統計的推論の理論や手法の発展にどのような影響を与えた (庄・尾 形, 2021).

ETAS モデルでは、地震活動は2つの要素に分けられている:背景の地震活動と誘発された 地震活動である. 起源が不明な、第0世代地震とも呼ばれる背景地震活動の地震は、時間的に

<sup>1</sup>中国科学院大学地球動力学実験室:100049中国北京市石景山区玉泉路19甲

<sup>&</sup>lt;sup>2</sup> 統計数理研究所: 〒190-8562 東京都立川市緑町 10-3

<sup>3</sup>総合研究大学院大学 複合科学研究科統計科学専攻:〒190-8562 東京都立川市緑町 10-3

定常的であるが空間的に不均一なポアソン過程によるものである.各イベントが発生すると, それは背景地震または誘発されたイベントに関係なく,確率ルールに従っていくつかの子イベ ントを誘発する.ETASモデルは,直接の子孫とその親の間のタイムラグが大森・宇津法則に 従って分布し,各イベントの大きさがその発生時間と場所,および親イベントの大きさに依存 しないことを前提としている.背景地震(第0世代)によって直接誘発されたイベントを第1世 代,第1世代の直接の子孫を第2世代などと順番に命名する.イベントによって間接的に誘発 されたイベントは,2次子孫と呼ばれる.

時空間 ETAS モデルの条件付き強度関数は、次の式で記述できる.

(1.1) 
$$\lambda(t, x, y \mid \mathcal{H}_t) = \mu(x, y) + \sum_{i: t_i < t} \kappa(m_i)g(t - t_i)f(x - x_i, y - y_i; m_i).$$

ここで、 $\mathcal{H}_t$ はフィッティング期間以前の期間に記録されているイベントであり、解析地域外の イベントも含む. 上式において  $\mu(x,y)$  は位置 (x,y) で推定された常時地震発生率であり、 $\kappa(m)$ はマグニチュード m の余震生産性を示す.

$$\kappa(m) = A e^{\alpha(m - m_c)}$$

ここで,  $M_c$  はカットオフマグニチュードである. 時刻 t における確率密度関数 (Probability Density Function, PDF) g(t) は, 余震が次のように減衰する経験的な大森・宇津の法則に従う と仮定する.

$$g(t) = \frac{p-1}{c} \left(1 + \frac{t}{c}\right)^{-p}, \ t > 0.$$

空間位置 PDF は

$$f(x,y;m) = \frac{q-1}{\pi D e^{\gamma(m-m_c)}} \left(1 + \frac{x^2 + y^2}{D e^{\gamma(m-m_c)}}\right)^{-q}$$

である.

ETAS モデルが連続型ホークス過程の特殊な形式であることは明らかである. この別の説明 として,位置 (*x*, *y*)と時間 *t* での地震リスクが,背景の地震活動と前の各イベントによって引 き起こされた地震活動からなるということが挙げられる. イベントが大きく,空間と時間が近 いほど,トリガー効果は大きくなっている.

時空間 ETAS モデルによる大地震のモデル化を改善することは、常に重要な目標となってい る.これまでの研究によると、断層の幾何形状を無視して等方的な余震応答を仮定すると、パ ラメータ推定に大きな偏りが生じる可能性があり(Hainzl et al., 2008)、余震分布の異方性に 向けた改良が行われてきた(Ogata, 1998; Marsan and Lengliné, 2010; Bach and Hainzl, 2012). この問題を解決するには、断層形状が重要であり、このことは余震のほとんどが本震の破壊断 層に沿って発生することからわかる.

大規模地震の直接余震の偏った推定を改善するために, Guo et al. (2015a)は,本震の断層形 状を組み込んだ2次元有限震源 ETAS モデルを提案した.このモデルは,本震の生産性を向上 させ,本震破断部における余震の異方性を再現することに成功している(Zhuang et al., 2018). さらに, Guo et al. (2015b)は3次元震源 ETAS モデルを提案しており,このモデルでは,ベー タ分布に従って震源の深さが組み込まれている.さらに,Guo et al. (2019)は,有限震源 ETAS モデルの3次元バージョンを提案し,熊本地震について検証した.それに応じて,本来の時空 間 ETAS モデルは2次元点震源 ETAS モデルと呼ばれる.

この論文は、時空間 ETAS モデルの拡張バージョンをまとめ、これまでのさまざまな地域への適用事例を示すことにより、余震の生成における大地震の断層形状の重要性を説明すること

を目的としている.

## 2. 方法論

## 2.1 モデルの定式化

3次元点震源と2次元有限震源 ETAS モデルの条件付き強度関数は、それぞれ

(2.1) 
$$\lambda(t, x, y, z \mid \mathcal{H}_t) = \mu(x, y, z) + \sum_{i: t_i < t} \kappa(m_i) g(t - t_i) f(x - x_i, y - y_i; m_i) h(z; z_i)$$

と

(2.2) 
$$\lambda(t, x, y \mid \mathcal{H}_t) = \mu(x, y) + \sum_{i: t_i < t} \kappa(m_i) g(t - t_i) f_{2D}(x - x_i, y - y_i; S_i, m_i)$$

で記述する.ここで, z は深さを示し,  $\mathcal{H}_t \ge \mu \ge \kappa \ge g$  および f は式(1.1)と同様に定義される.3 次元点震源モデルにおける誘発された地震の震源深さがベータ分布に従うと仮定し,

(2.3) 
$$h(z,z_i) = \frac{\left(\frac{z}{Z}\right)^{\eta \frac{z_i}{Z}} \left(1 - \frac{z}{Z}\right)^{\eta \left(1 - \frac{z_i}{Z}\right)}}{ZB\left(\eta \frac{z_i}{Z} + 1, \eta \left(1 - \frac{z_i}{Z}\right) + 1\right)}$$

が示す PDF がある.式(2.3)で最大の深さ Z を与えることにより,地震が限られた地震発生層 に分布しているという仮定を簡単に満たすことができる.2次元有限震源 ETAS モデルにおけ る誘発された地震の空間位置 PDF は

$$f_{2D}(x,y;S_{i},m_{i}) = \begin{cases} \frac{q-1}{\pi D e^{\gamma(m_{i}-m_{c})}} \left(1 + \frac{x^{2} + y^{2}}{D e^{\gamma(m_{i}-m_{c})}}\right)^{-q}, \text{ 地震 } i \text{ は点震源である場合}, \\\\ \frac{\int \int_{S_{i}} f^{*}(x-u,y-v)\tau_{i}(u,v) \,\mathrm{d} u \mathrm{d} v}{\int \int_{S_{i}} \tau_{i}(u,v) \,\mathrm{d} u \mathrm{d} v}, \text{ 地震 } i \text{ は有限震源である場合}, \\\\ f^{*}(x,y) = \frac{q-1}{\pi D'} \left(1 + \frac{x^{2} + y^{2}}{D'}\right)^{-q} \end{cases}$$

である.ここで、 $\tau_i(u,v)$ はイベントiの地震断層の位置(u,v)について子地震の生成率密度である.

式(2.1)と(2.2)を組み込んで,Guo et al. (2019)は3次元有限震源 ETAS モデルを提案した. このモデルの条件付き強度関数は次の式で記述する.

(2.4) 
$$\lambda(t, x, y, z \mid \mathcal{H}_t) = \mu(x, y, z) + \sum_{i: t_i < t} \kappa(m_i) g(t - t_i) f_{3D}(x - x_i, y - y_i, z; z_i, S_i, m_i).$$

ここで、地震 i は点震源  $(S_i = \{(x_i, y_i, z_i)\})$ の場合、

$$f_{3D}(x, y, z; S_i, m_i) = \frac{q-1}{\pi D e^{\gamma(m_i - m_c)}} \left( 1 + \frac{x^2 + y^2}{D e^{\gamma(m_i - m_c)}} \right)^{-q} h(z, z_i).$$

断層が数十 km 以上の大地震では、断層形状をモデルに組み込む必要がある.地震 *i* は有限震 源の場合,

(2.5) 
$$f_{3D}(x, y, z; z_i, S_i, m_i) = \frac{\iiint_{S_i} f^*(x - u, y - v)h(z, w)\tau_i(u, v, w) \, \mathrm{d}u\mathrm{d}v\mathrm{d}w}{\iiint_{S_i} \tau_i(u, v, w) \, \mathrm{d}u\mathrm{d}v\mathrm{d}w}$$

ここで、<sub>*\tau\_i*(*u*,*v*,*w*) は震源 *S<sub>i</sub>*上の任意の3次元位置 (*u*,*v*,*w*) の子地震生成率密度である.</sub>

したがって、2次元点震源、2次元有限震源、3次元点震源、3次元有限震源 ETAS モデルで推定 されるパラメータはそれぞれ合計 7 個 ( $\theta = (A, \alpha, c, p, D, q, \gamma)$ )、8 個 ( $\theta = (A, \alpha, c, p, D, D', q, \gamma)$ ), 8 個 ( $\theta = (A, \alpha, c, p, D, q, \gamma, \eta)$ )、9 個 ( $\theta = (A, \alpha, c, p, D, D', q, \gamma, \eta)$ )となる.

#### 2.2 地震誘発の確率論的な説明

ETAS モデルでは、カタログから常時地震を抽出するために、以下のような定義を用いて、 本震と余震の誘発関係を確率的に記述している。3次元有限震源 ETAS モデルを例として、イ ベント j が常時地震である確率  $\varphi_j$  と、イベント j がそれ以前のイベント i によって引き起こ される確率  $\rho_{ij}$  を以下のように定義する。

(2.6) 
$$\varphi_j = \frac{\mu(x_j, y_j, z_j)}{\lambda(t_j, x_j, y_j \mid \mathcal{H}_{t_j})}.$$

(2.7) 
$$\rho_{ij} = \frac{\kappa(m_i)g(t_j - t_i)f_{3D}(x_j - x_i, y_j - y_i, z_j; S_i, m_i)}{\lambda(t_j, x_j, y_j \mid \mathcal{H}_{t_j})}$$

有限震源  $S_i$  が多くのパッチ,  $S_{i\iota}$ ,  $\iota = 1, 2, ..., n_i$  に分割されていると仮定する. 同様に,  $S_i$  上のパッチ  $\iota$  によって引き起こされるイベント j の確率, つまり  $\rho_{i\iota j}$  は, 次のように定義する ことができる.

(2.8) 
$$\rho_{i\iota j} = \frac{\iiint_{S_{i\iota}} f^*(x-u,y-v)h(z,w)\tau_i(u,v,w) \,\mathrm{d}u\mathrm{d}v\mathrm{d}w}{\lambda(t_j,x_j,y_j\mathcal{H}_{t_j}) \iiint_{S_i} \tau_i(u,v,w) \,\mathrm{d}u\mathrm{d}v\mathrm{d}w}$$

なお,イベント *j* が誘発されたイベント  $\rho_j = \sum_{i=1}^{j-1} \rho_{ij}$  となる確率は, $\varphi_j + \rho_j = 1$  である. *j* = 1 の場合には, $\rho_j = 0, \varphi_j = 1$  である.

式(2.6)と式(2.7)は、直接余震と二次余震を区別するための基準を与える.本震*i*に対する、 イベント*j*, *j* = *i*+1,...,*N*, が直接余震である確率  $\rho_{ij}$  とすることで、その派生の過程を表すこ とができる. Zhuang et al. (2002)によって提案された確率的デクラスタリング手法は、このよ うな考え方に基づいており、カタログ内のイベントをそれぞれ樹形図に分類することができる.

2.3  $\mu(x, y, z)$  と  $\tau(u, v, w)$  の推定

3次元 ETAS モデルでは、総地震発生率 M(x, y, z)をカーネル法で推定している.

(2.9) 
$$\hat{M}(x,y,z) = \frac{1}{T} \sum_{j=1}^{N} K_{d_j}(x-x_j,y-y_j) \frac{\left(\frac{z}{Z}\right)^{d_z \frac{z_j}{Z}} \left(1-\frac{z}{Z}\right)^{d_z \left(1-\frac{z_i}{Z}\right)}}{ZB\left(d_z \frac{z_i}{Z}+1, d_z \left(1-\frac{z_i}{Z}\right)+1\right)}$$

ここで, *d<sub>z</sub>* は深さ成分のベータカーネルのバンド幅であり, *d<sub>j</sub>* は経度・緯度成分のガウシア ンカーネルのバンド幅である.

$$K_{d_j}(x,y) = \frac{1}{2\pi d_j^2} \exp\left(-\frac{x^2+y^2}{2d_j^2}\right).$$

なお, d<sub>j</sub>は,イベント j とその n 番目に近いイベントとの距離で表される異なるイベントに対して,最小のカットオフ値(一般的に 0.02~0.05 度)を用いてそれぞれ異なる値を取るが,これは,震源決定誤差に相当すると考えられる.式(2.6)と式(2.9)を組み合わせることで,以下のようにして常時地震発生率を推定することができる.

(2.10) 
$$\hat{\mu}(x,y,z) = \frac{1}{T} \sum_{j=1}^{N} \varphi_j K_{d_j}(x-x_j,y-y_j) \frac{\left(\frac{z}{Z}\right)^{d_z \frac{z_i}{Z}} \left(1-\frac{z}{Z}\right)^{d_z \left(1-\frac{z_i}{Z}\right)}}{ZB\left(d_z \frac{z_i}{Z}+1, d_z \left(1-\frac{z_i}{Z}\right)+1\right)}.$$

 $\tau(u,v,w)$ を計算するには、式(2.5)を離散化したものを使用する.

(2.11) 
$$f_{3D}(x, y, z; S_i, m_i) = \sum_{\iota=1}^{n_i} \frac{\tau_{i\iota}}{P_i} f^*(x - u_{i\iota}, y - v_{i\iota}) h(z; w_{i\iota}).$$

なお、 $\tau_{i\iota}$ は $(u_{i\iota}, v_{i\iota}, w_{i\iota})$ を中心とする $S_i$ 上のパッチ $\iota$ の生産率であり、 $P_i = \sum_{\iota=1}^{n_i} \tau_{i\iota}$ はイベントiの総生産性、 $n_i$ はパッチ数である、式(2.8)を用いれば、 $\tau_{i\iota} = \sum_{j:j>i} \rho_{i\iotaj}$ により $\tau_{i\iota}$ を容易に算出することができる。しかし、我々の経験によれば、このような単純な処理は余震が高度にクラスター化されているパッチに大きな重みを与え、最終的にはパラメーター推定の数値を不安定にする可能性がある。これを避けるために、 $\tau_{i\iota}$ の計算に平滑化係数を導入する。

(2.12) 
$$\hat{\tau}_{i\iota} = \frac{1}{H_{d_1,d_2}(\iota)} \sum_{j=1}^{n_i} K^*_{d_1,d_2}(u_j - u_\iota, v_j - v_\iota, w_j | w_\iota) \sum_{k:k>i} \rho_{i\iota k}.$$

ここで,平滑カーネル z<sub>d</sub> は次の形をとる.

(2.13) 
$$K_{d_1,d_2}^*(u,v,w|w') = K_{d_1}(u,v) \frac{\left(\frac{w}{Z}\right)^{d_2\frac{w'}{Z}} \left(1-\frac{w}{Z}\right)^{d_2\left(1-\frac{w'}{Z}\right)}}{ZB\left(d_2\frac{w'}{Z}+1,d_2\left(1-\frac{w'}{Z}\right)+1\right)}.$$

ここで, $d_1$ および $d_2$ は,それぞれ水平成分のガウスカーネルおよび深さ成分のベータカーネルの帯域幅の値である.式(2.12)では,jは $S_i$ 上のすべてのパッチに適用され,次の式で正規化されていることに注意する.

$$H_{d_1,d_2}(\iota) = \sum_{j=1}^{n_i} K^*_{d_1,d_2}(u_j - u_\iota, v_j - v_\iota, w_j | w_\iota).$$

3. アルゴリズム

#### 3.1 モデルの最尤推定

常時地震活動  $\mu(x, y, z)$  と本震の生産性  $\tau(u, v, w)$  が与えられると、最尤法を用いてモデルパ ラメータを推定することができる.対数尤度関数は次のように書くことができる (Daley and Vere-Jones, 2003).

$$\log L(\boldsymbol{\theta}) = \sum_{j} \log \lambda(t_j, x_i, y_j, z_j) - \int_0^Z \iint_R \int_{T_1}^{T_2} \lambda(t, x, y, z) \mathrm{d}t \, \mathrm{d}x \mathrm{d}y \, \mathrm{d}z$$

なお,ここで $\theta = (A, \alpha, c, p, D, q, \gamma, \eta, D')$ において3次元有限震源 ETAS モデルの場合, *j* は, 時間窓 [*T*<sub>1</sub>, *T*<sub>2</sub>],解析領域*R*,および深度範囲 [0, *Z*]内のカタログ内のすべてのイベントを対象 としている.Guo et al. (2017)は,2次元有限震源 ETAS モデルでモデルパラメータ,常時地 震活動  $\mu(x, y)$ ,および本震の余震生成率密度  $\tau(u, v)$  を同時に推定するための反復アルゴリズ ムを提供している.3次元有限震源の場合,以下のような同様のアルゴリズムを使用してモデ ル推定を行う.

S1. イベント j = 1, 2, ..., N ごとに異なる変数ガウス帯域幅  $d_j$  と全ての j に共通な深さ成分 のためのベータバンド幅  $d_z$  を設定する.

S2.  $\ell = 0$ ,  $\mu^{(\ell)}(x, y, z) = \tau^{(\ell)}(u, v, w) = 1$ , 初期パラメータ $\theta = (A, \alpha, c, p, D, q, \gamma, \eta, D')$ , およ び式(2.13)の平滑カーネルのバンド幅 $d_1, d_2$ を設定する.

S3. 式(2.11) および(2.12) によって  $\tau^{(\ell)}(u, v, w)$  を数回更新して,安定した  $\tau^{(\ell)}(u, v, w)$  を取得 する.

図 1. 確率的除群法の図. 各セグメントの長さは,対応する確率の値を表す. iつ目のイベントには,  $n_i$  パッチを含む有限震源がある. U は, [0,1] に一様分布する乱数である. この図では, U はセグメント $\rho_{kj}$  に分類され,イベントk がjの親として指定されていることを示している (Zhuang et al., 2019).

S4. 最尤推定 (Maximum Likelihood Estimation, MLE) 手順を使用して  $\lambda(t, x, y, z \mid \mathcal{H}_t)$  を フィットさせ,モデルパラメーター  $\hat{\theta}$  を更新し,  $\hat{\theta}^{(\ell+1)}$  として記録する.

S5. 式(2.6)の  $\varphi_j$  と式(2.8)の  $\rho_{i\iota j}$  を, j = 1, 2, ..., N,  $\iota = 1, 2, ..., n_i$  および  $i = 1, 2, ..., N_{sub}$  について計算する. ここで,  $N_{sub}$  は有限震源の総数を表す.

S6. 式(2.10)により  $\hat{\mu}(x, y, z)$ を再計算し、 $\mu^{(\ell+1)}(x, y, z)$ として記録し、式(2.12)により、  $i = 1, 2, \ldots, N_{\text{sub}}$ 、に対する $\hat{\tau}_i(u, v, w)$ を再計算し、 $\hat{\tau}_i^{(\ell+1)}(u, v, w)$ として記録する.

S7. もし max  $|\mu^{(\ell+1)}(x, y, z) - \mu^{(\ell)}(x, y, z)| > \epsilon$  であると、その  $\epsilon$  が収束を保証するのに十分に 小さい正の数で、 $\ell \in \ell + 1$  と更新し、ステップ S3 に進む、それ以外の場合は、 $\hat{\mu}^{(\ell+1)}(x, y, z)$ と  $\hat{\tau}_i^{(\ell+1)}(u, v, w)$ を出力し、停止する.

#### 3.2 確率的デクラスタリング

2.2節の式(2.6)と式(2.7)で示されているように,地震が常時イベントおよびトリガイベント になる確率は, ETAS モデルによって計算できる.トリガイベントは,それぞれのサブプロセ スに分類され,それぞれのサブプロセスは特定のマザーイベントによってトリガされる.

これらの確率に基づいて, Zhuang et al. (2002)は地震カタログから常時地震活動を客観的に 与えるための確率的デクラスタリング法を提案している.この節では, ETAS モデルの有限震 源バージョンのデクラスタリングアルゴリズムをまとめる.カタログから系図を確率的に与え るアルゴリズムは以下の通りである.

## S1. j = 1 を設定する.

S2. 区間 [0,1] の一様乱数 U<sub>i</sub> を生成する.

S3.  $U_j < \varphi_j$  ならば, イベント j を常時イベントとみなす.

S4. それ以外の場合は,  $U_j < \varphi_j + \sum_{i=1}^{I} \rho_{ij}$ を満たす最小の *I* を選択し, イベント *j* をイベント *I* によってトリガされたものと見なす.

S5. イベント *I* の震源が有限である場合,  $U_j < \varphi_j + \sum_{i=1}^{I-1} \rho_{ij} + \sum_{\iota=1}^{J} \rho_{i\iota j}$  を満たす最小の *J* を見つける. そして, イベント *j* は震源 *S<sub>i</sub>* 上のパッチ *ι* によってトリガされたものとみなす. それ以外の場合, ステップ 6 に進む.

S6. j = Nの場合,停止する.そうでなければ、j = j + 1に設定し、手順S2に進む.

このような,手順に固有の不確実性は,選択に使用される乱数のシードによって説明され, 選択を何度も繰り返すことによって定量化される.

この手順は図1に説明された.

#### 3.3 シミュレーションアルゴリズム

[0,t]の観測カタログがあれば、Zhuang(2011)の2次元 ETAS モデルのアルゴリズムに基づいて、 $[t,t+\Delta t]$ の地震活動をシミュレーションすることができる.マグニチュード度数分布(GR 則)でb値を1.0と仮定することにより、我々のアルゴリズムを3次元の場合に一般化する.

228

S1. 常時地震カタログを生成する. カタログ内の各イベント *i* について, [0,1] に一様分布 するランダム変数  $U_i$ を生成し,  $U_i < \nu \varphi_i \Delta t / (t - t_0)$ の場合受け入れる. ここで,  $\nu$  はデータ のフィッティングの収束を速めるために  $\mu(x, y, z) = \nu \mu_0(x, y, z)$ として導入され,  $t_0$  はフィッ ティングの開始時間である. 選択されたイベントについて, その発生時刻を  $[t, t + \Delta t]$ の一様 分布, 震源を帯域幅  $d_i$ の2次元ガウス分布, 深さをデータフィッティングから得た  $\eta$ のベー タ分布でそれぞれ与える. これらの新しいイベントを Generate 0, すなわち  $G'^{(0)}$ として記録 する.

S2. G<sup>(0)</sup> を G'<sup>(0)</sup> の集合とし,カタログ中のすべてのイベントを t 以前のものとする.

S3. ℓ ← 0 を設定する.

S4. カタログ  $G^{(\ell)}$  の各イベント  $(t_i, x_i, y_i, z_i, m_i)$  について,

 $O_i^{(\ell)} \leftarrow \{(t_k^{(i)}, x_k^{(i)}, y_k^{(i)}, z_k^{(i)}, m_k^{(i)}) : k = 1, 2, \dots, N^{(i)}\}$ 

として記録された  $N^{(i)}$  派生地震のシミュレーションを行う.  $N^{(i)}$  は, 平均値が  $\kappa(m_i)$  であるポアソン分布に従う乱数である.  $t_k^{(i)}, x_k^{(i)}, y_k^{(i)}$  および  $z_k^{(i)}$  はそれぞれ, 確率密度  $g(\cdot - t_i)$ ,  $f(\cdot - x_i, \cdot - y_i)$  および  $h(\cdot | z_i)$  から生成される.  $t_k^{(i)} \in [t, t + \Delta t]$  で  $O_i^{(\ell)}$  のイベントを選択し,  $O_i^{(\ell)}$  として記録する.

S5.  $G^{(\ell+1)} \leftarrow \bigcup_{i \in G^{(\ell)}} O'_i^{(\ell)}$ を設定する.

S6.  $G^{(\ell+1)}$  が空でない場合は $\ell \leftarrow \ell+1$ と設定して,ステップS4 に戻り,そうでなければ  $G'^{(0)} \cup \bigcup_{i=1}^{\ell} G^{(j)}$ を返す.

4. データ

このセクションと次のセクションでは,新しい形式の ETAS モデルを日本,イタリア,南カ リフォルニアのデータに適用した例を示す (Guo et al., 2017, 2021; Zhuang et al., 2018).

2次元点震源と2次元有限震源のETASモデルを日本地域に適用し,気象庁のカタログ(1964年1月1日から2014年7月31日まで)を用いて,北緯32~46度,東経130~148度を調査地域とした.1983年以降に発生したM7.5よりも大きな6つの主要な地震を,有限震源とし,マグニチュードの閾値は4.0に設定した(表1).データとモデル設定の詳細については,Guo et al. (2017)を参照されたい.

イタリア地域については, INGV が編集した 2005 年から 2017 年までの ISIDE 地震カタログ

Index		Year	$\text{Lon.}(^{\circ}E)$	Lat. $^{\circ}N$	Mag.	Depth (km)	Region
1	Akita-Oki	1983	139.07	40.36	7.7	14.0	Japan
<b>2</b>	Hokkaido-Nansei-Oki	1993	139.18	42.78	7.8	35.1	Japan
3	Sanriku-Haruka-Oki	1994	143.75	40.43	7.6	0.0	Japan
4	Tokachi-oki	2003	144.08	41.78	8.0	45.1	Japan
5	Tohoku	2011	142.86	38.10	9.0	23.7	Japan
6	Tohoku aftershock	2011	141.25	36.12	7.6	42.7	Japan
7	L'Aquila	2009	13.38	42.34	5.9	8.3	Italy
8	Finale Emilia	2012	11.20	44.90	5.9	9.5	Italy
9	Mirandola	2012	11.07	44.84	5.8	8.1	Italy
10	Amatrice	2016	13.23	42.70	6.0	8.1	Italy
11	Visso	2016	13.13	42.91	5.9	7.5	Italy
12	Norcia	2016	13.11	42.83	6.1	9.2	Italy
13	Landers	1992	-116.44	34.20	7.3	2.0	$\mathbf{SC}$
14	Northridge	1994	-118.54	34.21	6.7	20.3	$\mathbf{SC}$
15	Hector Mine	1999	-116.27	34.60	7.1	15.8	$\mathbf{SC}$
16	Ridgecrest	2019	-117.60	35.77	7.1	10.1	$\mathbf{SC}$

表 1. 日本, イタリア, 南カリフォルニアの主要な地震の一覧. SC は南カリフォルニアの 略号.

が使用されている. 調査領域は北緯 35~48 度, 東経 6~19 度とした. マグニチュード閾値は 2.9 に設定されている. 有限震源として調査地域における 6 つの M5.5 以上の本震断層を地表 に投影したものを用いた(表 1). データと研究地域の詳細は Zhuang et al. (2018)に記載されて いる.

南カリフォルニアへの適用には、1980 年から 2019 年までの南カリフォルニア地震データ センターのカタログデータを用いた.調査地域は、北緯 33~37 度、西経 122~114 度である. 1990 年以降に発生した M6.5 以上のマグニチュードを持つ 4 つの主要な地震の破断形状が、有 限震源 ETAS モデルに組み込まれている(表 1). この研究のより詳細な設定については、Guo et al. (2021)を参照されたい.

### 5. 結果

5.1 モデルフィッティング

(1) 点震源モデルと有限震源モデルの比較.

表2の1行目と2行目は、JMA データへの2次元点震源および2次元有限震源の ETAS モ デルのフィッティング結果を示している. イタリア地域へのフィッティング結果は、3 行目と 5 行目に示されている。表 2 の 6~7 行目には南カリフォルニア地域の 3 次元点震源と 3 次元 有限震源の ETAS モデルのフィッティング結果を示す.ここで,最後の列の尤度を比較する と、有限震源モデルが対応の点震源モデルより優れていることがわかる。また、余震生産性パ ラメータ  $\alpha$  は、点震源モデルにおいて有限震源モデルよりも小さい.これは  $\alpha$  値が高いほど、 小さなイベントと大きなイベントの余震生産性の差が大きくなるためである。表2の最後の2 行については,マグニチュード 7.0 の場合,3 次元有限震源 ETAS モデルでは想定される余震 の生産性が 34.3 から 224.5 に増加しており (Mc = 3.0), 破断形状を取り入れることで大規模地 震の生産性が飛躍的に向上することを示唆している. ここで α 値が大きいことは, 余震がカタ ログ内の最大のイベントらによって直接発生する可能性が高いことを意味する. α 値の違いは 等方性空間応答カーネルを使用して、非等方性地震破壊源に対する余震発生率の異方性応答を モデル化することによって引き起こされる. これも Hainzl et al. (2008), Guo et al. (2015b)お よび Zhuang et al. (2019)によって結論付けられた.また, $A \ge \alpha$ は反相関関係にあり, $\alpha$ が 増加するとトレードオフとして各モデルのフィッティングでAが減少する. (2)2次元モデルと3次元モデルの比較.

2次元 ETAS モデルと3次元 ETAS モデルの唯一の比較は、3行目と5行目である. 尤度を 比較すると、3次元モデルは2次元モデルよりもイタリアのデータにはるかによく適合し、尤

表 2. 日本, イタリア, 南カリフォルニアにおける ETAS モデルの各バージョンのフィッ ティング結果.\*イベントの深さが一様分布 (PDF: h(z) = 1/Z,  $0 \le z \le Z$ ) に従う 2 次元モデルの対数尤度値.\*\*イベントの深さがヒストグラム分布 (PDF:  $h(z) \propto \sum_i I(\operatorname{int}(z) < z_i < \operatorname{int}(z) + 1)$ )に従う 2D モデルの対数尤度値.

Model	4	0	C	n	$D^2$		~	$D^{/2}$	2	log I
Unit	А	u	$(10^{-2} day)$	P	$(10^{-4} deg^2)$	Ч	,	$(10^{-4} \text{deg}^2)$	"	log L
					JMA					
2D-PS	0.34	1.33	1.16	1.12	1.91	1.56	1.33	***		-15526.4
2D-FS	0.18	1.80	1.85	1.10	1.62	1.74	1.45	2.14	-	-14628.7
					Italy					
2D-PS	0.32	1.54	1.84	1.21	1.08	2.46	1.16			-5637.0*/ -2426.9**
2D-FS	0.18	2.03	2.61	1.21	1.25	2.89	1.10	1.06		-4930.1*/ -1719.9**
3D-PS	0.49	1.04	1.51	1.22	1.04	2.17	1.02	-	77.5	7445.4
					S California					
3D-PS	0.58	1.02	0.46	1.10	0.15	1.57	1.07	-	53.8	2063.3
3D-FS	0.25	1.70	0.72	1.11	0.095	1.69	1.38	0.17	65.2	2916.8

230

度の増分が2次元点震源モデルと2次有限点震源モデルの尤度差よりもはるかに大きいことが わかる.これは,深さの相関関係が地震活動の誘発に重要な役割を果たしていることを意味す る.しかし,驚くべきことに,余震の生産性パラメータαは,3次元点震源モデルにおいて,2 次元点震源モデルよりも小さくなっている.同じ結果がGuo et al. (2015a)によって発見され た.Zhuang et al. (2019)は,これは,余震イベントの場所が地表の2次元経度緯度空間に投影 されると,3次元経度-緯度-深度空間のこのような異方性が減少するためであると説明した. このようにα値が低いため,Zhuang et al. (2019)は余震を分類する可能性が高い3次元点震源 は第2世代以上の本震であると断定した.当時,3次元有限震源 ETAS モデルは実装されてい なかったが,Zhuang et al. (2019)は3次元有限震源 ETAS モデルがしまがのモデリングにおいて理想的であることを示した.上記の結果は,3次元有限震源 ETAS モデルがこれらすべて のモデルの中で最も適切であるという結論を裏付けている.

マグニチュード 7.0 の場合, 3 次元有限震源 ETAS モデルでは,想定される余震の生産性が 34.3 から 224.5 に増加しており ( $m_c$  = 3.0),破断形状を取り入れることで大規模地震の生産性 が飛躍的に向上することを示唆している.

#### 5.2 モデルの検証

(1)と(2)と(3)と(5)のなかで使用した定式が確率的再構築法で評価できた(Zhuang et al., 2004). たとえば,余震生成率と時間差分布の再構成に対応する方程式はそれぞれ,

$$\hat{\kappa}(m) = \frac{\sum_{i} \sum_{j} \rho_{ij} I(m_i \in [m - \Delta m, m + \Delta m])}{\sum_{i} \rho_{ij} I(m_i \in [m - \Delta m, m + \Delta m])}$$
$$\hat{g}(t) = \frac{\sum_{i} \sum_{j} \rho_{ij} I(t_i - t_i \in [t - \Delta t, t + \Delta t])}{2\Delta t \sum_{i,j} \rho_{ij}}$$

である.ここで, $\rho_{ij}$ は式(8)で定義され,I(X)は,Xが真であれば1,そうでなければ0の値を持つ指示関数である.

点震源の場合,次の式によって標準化された距離を定義し,

$$r_{ij} = \sqrt{\frac{(x_j - x_i)^2 + (y_j - y_i)^2}{De^{\gamma(m - m_c)}}}$$

さらに,空間応答の再構成では,式は,

$$\hat{f}_R(r) = \frac{\sum_i \sum_j \rho_{ij} I(r_{ij} \in [r - \Delta r, r + \Delta r])}{2\Delta r \sum_{i,j} \rho_{ij}}$$

で表され,有限震源の場合,余震は有限パッチの中心からの距離に応じて減衰し,再構成式は 次のようになる.

(5.1) 
$$\hat{f'}_R(r) = \frac{\sum_{i,\iota,j} \rho_{i\iota j} I(r_{i\iota j} \in [r - \Delta r, r + \Delta r])}{2\Delta r \sum_{i,\iota,j} \rho_{ij}}.$$

 $r_{\iota j}$ は、トリガとなったイベント jからパッチ  $\iota$  までの標準化された距離であり、以下の式で定義される.

(5.2) 
$$r_{i\iota j} = \sqrt{\frac{(x_j - u_{i\iota})^2 + (y_j - v_{i\iota})^2}{D'}}.$$

図 2(a)の ETAS の 2 次元点震源モデルと 2 次元有限震源モデルは日本地域の生産性分布,時間差分布,空間分布の再構築結果を示している.したがって,再構成された生産性分布は,理



図 2. (a)生産性分布, (b)タイムラグ(本震後の経過時間)分布, (c)震源間距離分布の再構成 結果. κ(M)の時間分布と空間分布の確率密度関数の理論曲線を点線と破線でそれぞれ プロットしたものである. (c)の丸は,有限震源上のパッチまでの距離から再構成した 結果である. この図は Guo et al. (2017)の図3を修正したものである.

論直線よりも低い A 値と大きい α 値を持つ傾向がある.有限震源モデルでは,この偏差は有限震源を持つ大きな地震に対して補正されている.図 2(b)では,時間差分布は 2 つのモデルで ほぼ同じであり,また確率密度は理論曲線と非常によく一致している.図 2(c)から,空間的な 余震の集中性は有限震源モデルの方が大きく,また余震の空間的な減衰が速くなることがわか る.特に,断層形状を取り入れることにより,有限震源モデルの式(3.1)の結果は理論曲線と完 全に一致していることが示唆される.

#### 5.3 断層面で生産性密度分布

有限震源 ETAS モデルによって明らかにされたもう 1 つの重要な結果は,余震の生産率密度 パターンと本震によって引き起こされた地震時のすべりとの相関関係である.図3は,3つの データセットからの3つの主要な地震の結果を示している.その3つの地震は東日本大地震 (Guo et al., 2017 を参照),ノルチャ地震 (Zhuang et al., 2018),リッジクレスト地震 (Guo et al., 2021)である.その中で,最初の2つのパターンは2次元バージョンの有限震源 ETAS モ デルに基づいており,3番目のパターンは3次元バージョンの有限震源 FS モデルに基づいて いる.

図 3(a) は東北地方太平洋沖地震の結果は、すべりパターンの詳細は大きく異なるが、大きな すべり領域の張り出しや全モーメントの解放などの主要な特徴は類似している。それらを我々 の結果と比較すると、断層の浅い部分では生産性が非常に低く、すべりが非常に大きいことが わかった.これは、プレート界面に蓄積された弾性ひずみが既に地震時に解放されているため と考えられる(Yagi and Fukahata 2011).したがって、子地震生成率密度の高い場所は、主に すべり量の大きい領域から小さい領域への移行部や、2つのアスペリティの中間に位置すると 考えられる.結果を図2に示す本震のすべり分布は、Dreger (1994)から引用した.図3(c)の リッジクレスト地震では生産性の高い値が断層面右上に存在している。高い余震生産性を示す 領域は主に5km から15kmの間に分布しており、中央部では20kmの深さまですべりが広がっ ている.

図3では、生産性の高いパッチが、全体的に高スリップ領域と相補的なパターンを形成している。例えば、図3(c)に示したリッジクレスト地震のすべりと余震生産性のパターンは、全体的にやや相補的なものとなっている。生産性が最も高い領域は断層の北端であり、ここでは地震時のすべりが比較的低い。



図 3. 有限震源 ETAS モデルによる推測 1 次余震生産率密度と破裂領域の地震すべりのパ ターンの比較. (a) 2011 年東北地方太平洋沖地震の相対的な生産性分布. 等値線は, Yagi and Fukahata (2011)のすべり分布であり, 左のカラーバーはすべり量, 右側で は, 生産性を示す. この図は Guo et al. (2017)の図 5 を修正したものである. (b) / ルチャ地震. ゼロから最大までの地震時すべりの値は, 虹色の緑から赤までの等高線で 示されている. 赤い星は本地震の震央位置を表し, 青い点はその地域の町や都市の場所 を表している. 黒い点は, 本震の直後に発生した小地震の位置を示している. また, 活 断層の痕跡もプロットされている. この図は Zhuang et al. (2018)の図 10 から選択さ れた. (c) リッジクレスト地震性すべり (左パネル)と余震生産率密度分布(右パネル). すべりモデルは, Jin と Fialko (2020)を参考にしている. この図は Guo et al. (2021) の図 S1 を修正したものである.

6. まとめ

いずれの地震に対しても、有限震源モデルでは、震源域の生産性のスケーリングパラメータ αが大きくなり、より大きなマグニチュードの地震の誘発能力が向上している.すなわち、FS モデルでは、本震の破壊域での余震は直接余震として捉えられ、PS モデルでは二次余震とし て認識される可能性が高い.

日本,イタリア,南カリフォルニアのデータに ETAS モデルを適用し,余震生産性の再構築 されたパターンにより,本震の断層面上に生産性の値を補間することが可能となった.全体と して,すべりと余震の生産性は相補的なパターンを形成する.このことは,余震が地震後の応 力緩和の役割を果たし,応力の変化に対応していることを示す. また,大規模なすべり領 域の内部では余震はほとんど観測されておらず,本震の発生時には,このような大規模なす べり領域は破壊されていることから,本震発生後に発生する余震が限られていることが示唆 される.その結果,その後に発生する余震は,大規模なアスペリティの周辺付近で発生する 傾向がある.この結果は,これまでの余震分布に関する研究 (Das and Henry, 2003; Ebel and Chambers, 2016; Wetzler et al., 2018; Woessner et al., 2006)と一致している.

新しいモデルの地震活動を予測する際のパフォーマンスについて簡単に説明する.1-dayの 地震予測に3次元点震源 ETAS モデルを適用することは簡単であり、2次元点震源 ETAS モデ ルに対して確実で優れたパフォーマンスを提供する.ただし、有限震源 ETAS モデルを適用す ることは容易ではない.これは、生産率密度の推定に地震系列全体の情報が必要であり、本震 の発生直後には利用できないためである.Guo et al. (2021)は、初期余震の位置の情報を使用 することにより、生産率密度の空間的変動の大まかな推定が初期余震の場所の予測を改善でき ることを示した.

## 謝 辞

著者は有益なコメントを寄せてくれた査読者に感謝する.この研究は科研費 19H04073 に よってサポートされたものである.

#### 参考文献

- Bach, C. and Hainzl, S. (2012). Improving empirical aftershock modeling based on additional source information, Journal of Geophysical Research: Solid Earth (1978–2012), 117(B4).
- Console, R. and Murru, M. (2001). A simple and testable model for earthquake clustering, Journal of Geophysical Research, 106(B5), 8699–8711.
- Console, R., Murru, M. and Lombardi, A. M. (2003). Refining earthquake clustering models, Journal of Geophysical Research, 108(B10), 2468.
- Daley, D. D. and Vere-Jones, D. (2003). An Introduction to Theory of Point Processes—Volume 1: Elementrary Theory and Methods, 2nd ed., Springer, New York.
- Das, S. and Henry, C. (2003). Spatial relation between main earthquake slip and its aftershock distribution, *Reviews of Geophysics*, 41(3), 1013.
- Dreger, D. (1994). Empirical Green's function study of the January 17, 1994 Northridge, California earthquake, Geophysical Research Letters, 21(24), 2633–2636.
- Ebel, J. E. and Chambers, D. W. (2016). Using the locations of M>= 4 earthquakes to delineate the extents of the ruptures of past major earthquakes, *Geophysical Journal International*, 207, 862–875.
- Guo, Y., Zhuang, J. and Zhou, S. (2015a). A hypocentral version of the space-time ETAS model, Geophysical Journal International, 203(1), 366–372.
- Guo, Y., Zhuang, J. and Zhou, S. (2015b). An improved space-time ETAS model for inverting the rupture geometry from seismicity triggering, *Journal of Geophysical Research*, **120**, 3309–3323.
- Guo, Y., Zhuang, J., Hirata, N. and Zhou, S. (2017). Heterogeneity of direct aftershock productivity of the main shock rupture, *Journal of Geophysical Research: Solid Earth*, **122**(7), 5288–5305.
- Guo, Y., Zhuang, J. and Ogata, Y. (2019). Modeling and forecasting aftershocks can be improved by incorporating rupture geometry in the ETAS model, *Geophysical Research Letters*, 46(22), 12881–12889.

234

- Guo, Y., Zhuang, J. and Zhang, H. (2021). Heterogeneity of aftershock productivity along the mainshock ruptures and its advantage in improving short-term aftershock forecast, *Journal of Geophysical Research: Solid Earth*, **126**, e2020JB020494.
- Gutenberg, B. and Richter, C. F. (1956). Magnitude and energy of earthquakes, Annals of Geophysics, 9(1), 1–15.
- Hainzl, S., Christophersen, A. and Enescu, B. (2008). Impact of earthquake rupture extensions on parameter estimations of point-process models, *Bulletin of the Seismological Society of America*, 98(4), 2066–2072.
- Hawkes, A. G. (1971a). Point spectra of some mutually exciting point processes, Journal of the Royal Statistical Society: Series B (Statistical Methodology), 33(3), 438–443.
- Hawkes, A. G. (1971b). Spectra of some self-exciting and mutually exciting point processes, *Biometrika*, 58(1), 83–90.
- Jin, Z. and Fialko, Y. (2020). Finite slip models of the 2019 Ridgecrest earthquake sequence constrained by space geodetic data and aftershock locations, *Bulletin of the Seismological Society* of America, **110**(4), 1660–1679.
- Marsan, D. and Lengliné, O. (2010). A new estimation of the decay of aftershock density with distance to the mainshock, *Journal of Geophysical Research: Solid Earth* (1978–2012), 115(B9).
- Nishikawa, T. and Ide, S. (2017). Detection of earthquake swarms at subduction zones globally: Insights into tectonic controls on swarm activity, *Journal of Geophysical Research: Solid Earth*, 122(7), 5325–5343.
- Ogata, Y. (1988). Statistical models for earthquake occurrences and residual analysis for point processes, Journal of the American Statistical Association, 83, 9–27.
- Ogata, Y. (1998). Space-time point-process models for earthquake occurrences, Annals of the Institute of Statistical Mathematics, 50, 379–402.
- Omori, F. (1894). On the aftershocks of earthquakes, Journal of the College of Science, Imperial University of Tokyo, 7, 111–200.
- Reverso, T., Marsan, D. and Helmstetter, A. (2015). Detection and characterization of transient forcing episodes aecting earthquake activity in the Aleutian Arc system, *Earth and Planetary Science Letters*, **412**, 25–34.
- Tsuruoka, H., Hirata, N., Schorlemmer, D., Euchner, F., Nanjo, K. Z. and Jordan, T. H. (2012). CSEP testing center and the first results of the earthquake forecast testing experiment in Japan, *Earth, Planets and Space*, 64(8), 661–671.
- Utsu, T. (1969). Aftershock and earthquake statistics (I), Some parameters which characterize an aftershock sequence and their interrelations, Journal of the Faculty of Science, Hokkaido University, Japan, Series, 3(3), 129–195.
- Wetzler, N., Lay, T., Brodsky, E. E. and Kanamori, H. (2018). Systematic deficiency of aftershocks in areas of high coseismic slip for large subduction zone earthquakes, *Science Advances*, 4(2), eaao3225.
- Woessner, J., Schorlemmer, D., Wiemer, S. and Mai, P. (2006). Spatial correlation of after-shock locations and on-fault main shock properties, *Journal of Geophysical Research: Solid Earth*, **111**(B8), B08301.
- Yagi, Y. and Fukahata, Y. (2011). Rupture process of the 2011 Tohoku-oki earthquake and absolute elastic strain release, *Geophysical Research Letters*, 38(19), L19307.
- Zhuang, J. (2011). Next-day earthquake forecasts by using the ETAS model, *Earth, Planet, and Space*, 63, 207–216.
- 庄 建倉, 尾形 良彦 (2021). 統計地震学における ETAS モデル-その進展とホークス型モデル, 統計数理, 69(2), 145-163.

- Zhuang, J., Ogata, Y. and Vere-Jones, D. (2002). Stochastic declustering of space-time earthquake occurrences, Journal of the American Statistical Association, 97(3), 369–380.
- Zhuang, J., Ogata, Y. and Vere-Jones, D. (2004). Analyzing earthquake clustering features by using stochastic reconstruction, *Journal of Geophysical Research*, 109(3), B05301.
- Zhuang, J., Chang, C.-P., Ogata, Y. and Chen, Y.-I. (2005). A study on the background and clustering seismicity in the Taiwan region by using point process models, *Journal of Geophysical Research: Solid Earth*, **110**(B5), 1978–2012.
- Zhuang, J., Murru, M., Falcone, G. and Guo, Y. (2018). An extensive study of clustering features of seismicity in Italy from 2005 to 2016, *Geophysical Journal International*, 216(1), 302–318.
- Zhuang, J., Murru, M., Falcone, G. and Guo, Y. (2019). An extensive study of clustering features of seismicity in Italy from 2005 to 2016, *Geophysical Journal International*, 216, 302–318.

# Extended Versions of the Space-time ETAS Model and Their Applications

Yicun Guo<sup>1</sup> and Jiancang Zhuang<sup>2,3</sup>

<sup>1</sup>Key Laboratory of Computational Geodynamics, University of Chinese Academy of Sciences <sup>2</sup>The Institute of Statistical Mathematics <sup>3</sup>Department of Statistical Science, School of Multidisciplinary Sciences, The Graduate University for Advanced Studies (SOKENDAI)

This paper summarizes several extended versions of the space-time Epidemic-type Aftershock Sequence (ETAS) model. The ETAS model is commonly accepted as a standard model in statistical seismology, and its extended versions include the 2D finite source (FS) model, the 3D hypocentral model, and the 3D-FS model. The finite source model incorporates the rupture geometries of large earthquakes, while the 3D hypocentral model considers focal depths of earthquakes. The relevant algorithms for model estimation, stochastic declustering, and earthquake simulations are given. Additionally, the results from previous applications of the finite source and 3D ETAS models to Japan, Italy, and Southern California are summarized. The 2D-FS and 3D-FS models enhance the productivity of mainshocks by yielding a larger  $\alpha$  value than the point source model. Comparing the aftershock productivity with the coseismic slip suggests that large slip areas are depleted of aftershocks, and the trajectory of the productivity pattern on the fault plane demonstrates the apparent compensation to the slip.

Key words: ETAS model, probability density, residual analysis, earthquake triggering, aftershock, stochastic reconstruction.