

ランダム測度の従属操作と一般化Fleming-Viot過程

半田賢司 (佐賀大学)

背景

$$\text{ベータ分布} = \mathcal{L}\left(\frac{Z_1}{Z_1 + Z_2}\right)$$

↑ 定常分布

Wight-Fisher 拡散モデル

↓ 飛躍を許す

ここで議論する問題

(さらに無限次元化を考えたい)

正規化

←

正規化

←

←

正規化

Z_1, Z_2 : 独立ガンマ r.v.
(同じ scale parameter)

↑ 定常分布

CIR モデル

↓ 飛躍を許す

CBI 過程

(移入を伴う連続相空間上の分枝過程)

ベータ分布とWright-Fisher拡散モデル

事実

$(c_1, c_2 > 0 : \text{所与})$

ベータ分布 $B_{c_1, c_2}(dx) := \frac{\Gamma(c_1 + c_2)}{\Gamma(c_1)\Gamma(c_2)} x^{c_1-1} (1-x)^{c_2-1} dx$

は次の生成作用素 A を持つ拡散過程 (A -過程) の (可逆) 定常分布 :

$$A = \frac{1}{2} x(1-x) \frac{d^2}{dx^2} + \frac{1}{2} \{c_1(1-x) - c_2x\} \frac{d}{dx}, \quad x \in [0, 1]$$

問題 少なくとも次の意味で自然なジャンプ過程版とは？

(I) 定常分布が同定できること .

(II) (定常分布もこめて) 無限次元化を許すこと .

解答 各 $0 < \alpha < 1$ に対して生成作用素 $A_\alpha G(x) :=$

$$\int_0^1 \frac{B_{1-\alpha, 1+\alpha}(du)}{u^2} [xG(x+u(1-x)) + (1-x)G(x-ux) - G(x)] \\ + \int_0^1 \frac{B_{1-\alpha, \alpha}(du)}{(\alpha+1)u} [c_1G(x+u(1-x)) + c_2G(x-ux) - (c_1+c_2)G(x)]$$

を考えると, $A_\alpha G(x) \rightarrow AG(x) (\alpha \uparrow 1)$ であり,

A_α -過程は次の分布 $P_{\alpha, (c_1, c_2)}$ を一意な定常分布として持つ.

$$\Gamma(\alpha+1) \int_0^1 B_{c_1, c_2}(dy) E_{\alpha, y} \left[(Z_1 + Z_2)^{-\alpha}; \frac{Z_1}{Z_1 + Z_2} \in \bullet \right]$$

ただし, $E_{\alpha, y}[e^{-\lambda_1 Z_1} e^{-\lambda_2 Z_2}] = e^{-y\lambda_1^\alpha} e^{-(1-y)\lambda_2^\alpha}$ ($\lambda_1, \lambda_2 \geq 0$).

注意 $E_{\alpha, y}[(Z_1 + Z_2)^{-\alpha}] = \Gamma(\alpha+1)^{-1}$.

定常分布 $P_{\alpha, (c_1, c_2)}$ について

$$P_{\alpha, (c_1, c_2)}(\bullet)$$

$$= \Gamma(\alpha + 1) \int_0^1 B_{c_1, c_2}(dy) E_{\alpha, y} \left[(Z_1 + Z_2)^{-\alpha}; \frac{Z_1}{Z_1 + Z_2} \in \bullet \right]$$

(1) $E_{\alpha, y}$ の下で $\frac{Z_1}{Z_1 + Z_2} \sim \text{Lamperti}(\alpha, y)$: skew パラメータ y

の $(2 - 2\alpha)$ 次元 skew Bessel 過程の正側滞在時間の分布

(2) 混合されている分布 $\Gamma(\alpha + 1) E_{\alpha, y} \left[(Z_1 + Z_2)^{-\alpha}; \frac{Z_1}{Z_1 + Z_2} \in \bullet \right]$

は skew パラメータ y の $(2 - 2\alpha)$ 次元 skew Bessel **bridge** の

正側滞在時間の分布 (cf. **[Y.Yano, 2006]**)

Wright-Fisher 拡散モデル (およびその一般化である Fleming-Viot 過程) のジャンプ版についての結果

一般的なジャンプ測度を許した設定でのプロセスの構成・特徴づけ：

- [Donnelly & Kurtz, 1999]
- [Hiraba, 2000], [Bertoin & Le Gall, 2003] 等 ($c_1 = c_2 = 0$)
- (非自明な) 定常分布の具体形についての結果はない(?) .

以下の内容

- §1. 分枝過程の‘正規化’による A_α -過程の導出
- §2. A_α -過程の定常分布と従属操作
- §3. 無限次元化としてのランダム測度版

§1. 分枝過程の‘正規化’による A_α -過程の導出

事実 ($\alpha = 1$ の場合の際立った性質; skew product 表示)

$[0, \infty)$ 上の独立なプロセス $\{Z_1(t)\}$ と $\{Z_2(t)\}$ は生成作用素

$$L_{c_i} f(z) := z f''(z) + (-z + c_i) f'(z) \quad \text{CIR モデル}, \quad i \in \{1, 2\}$$

をそれぞれ持つとすると,

$\{Z_1(t) + Z_2(t)\}$ と独立な A -過程 $\{X(t)\}$ が存在して

$$\frac{Z_1(t)}{Z_1(t) + Z_2(t)} = X \left(2 \int_0^t \frac{ds}{Z_1(s) + Z_2(s)} \right)$$

for $0 < t < \inf\{s : Z_1(s) + Z_2(s) = 0\}$.

証明のエッセンス $F(z_1, z_2) := G\left(\frac{z_1}{z_1+z_2}\right) H(z_1 + z_2)$ に対し

$$\begin{aligned} & (L_{c_1}F(\cdot, z_2))(z_1) + (L_{c_2}F(z_1, \cdot))(z_2) \\ &= \frac{2}{z_1 + z_2} AG\left(\frac{z_1}{z_1 + z_2}\right) H(z_1 + z_2) \\ & \quad + G\left(\frac{z_1}{z_1 + z_2}\right) L_{c_1+c_2}H(z_1 + z_2). \end{aligned}$$

(この式の見方)

左辺：‘直積’プロセス $\{(Z_1(t), Z_2(t))\}$ の生成作用素を施した形

右辺：もし $\frac{2}{z_1+z_2}$ がなければ

独立な A -過程 $\{X(t)\}$ と和 $\{Z_1(t) + Z_2(t)\}$ を成分とする 2次元

プロセス $\{(X(t), Z_1(t) + Z_2(t))\}$ の生成作用素を施した形

CIRモデルの拡張としてのCBI過程

(自然な疑問) CIRモデルのジャンプ版の正規化により
 $[0, 1]$ -値 Markov 過程が導かれるか？

移入を伴う連続相空間上の分枝過程(CBI-過程) :

生成作用素

[Kawazu-Watanabe, 1971]

$$\begin{aligned}
 Lf(z) = & azf''(z) - bzf'(z) \\
 & + z \int_0^\infty [f(z+y) - f(z) - yf'(z)] n_1(dy) \\
 & + \delta f'(z) + \int_0^\infty [f(z+y) - f(z)] n_2(dy)
 \end{aligned}$$

注意 最後の2項は移入の効果から来る .

CBI過程の正規化から得られる Markov 過程

事実 (移入のない場合) **[Birkner et al, 2005]**

「ジャンプを伴う分枝過程の正規化から Markov 過程 (の時間変更) が得られるのは , ジャンプ測度 n_1 がベキ型の密度を持つ場合に限る .」

(ただし , skew product までは言えない .)

これを踏まえると 我々の目的に合う CBI-過程は次である :

$$L_{\alpha, c_i} f(z) = \frac{\alpha + 1}{\Gamma(1 - \alpha)} z \int_0^\infty (f(z + y) - f(z) - y f'(z)) \frac{dy}{y^{\alpha+2}} \\ - \frac{z}{\alpha} f'(z) + \frac{c_i \alpha}{\Gamma(1 - \alpha)} \int_0^\infty (f(z + y) - f(z)) \frac{dy}{y^{\alpha+1}}$$

cf. [Kawazu-Watanabe, 1971] (Example 1.1)

Key identity

補題 $F(z_1, z_2) := G\left(\frac{z_1}{z_1+z_2}\right)$ に対し

$$\begin{aligned} & (L_{\alpha, c_1} F(\cdot, z_2))(z_1) + (L_{\alpha, c_2} F(z_1, \cdot))(z_2) \\ &= \frac{\Gamma(\alpha + 1)}{(z_1 + z_2)^\alpha} A_\alpha G\left(\frac{z_1}{z_1 + z_2}\right). \end{aligned}$$

帰結 1 独立な L_{α, c_1} -過程と L_{α, c_2} -過程の正規化から A_α -過程（の時間変更）が得られる。

帰結 2 **key identity** を用いて, L_{α, c_i} -過程の定常分布から A_α の定常分布を導くことができる。[次ページ]

A_α -過程の定常分布の計算

ステップ1 L_{α, c_i} -過程 $\{Z_i(t)\}$ の推移半群の公式により,

$$\begin{aligned} \lim_{t \rightarrow \infty} E \left[e^{-\lambda Z_i(t)} \right] &= e^{-c_i \log(1 + \lambda^\alpha)} \\ &=: \int e^{-\lambda z} Q_{\alpha, c_i}(dz). \quad (Q_{\alpha, c_i}: \text{非対称 Linnik 分布}) \end{aligned}$$

ステップ2 **Key identity** の両辺を直積 $Q_{\alpha, c_1}(dz_1)Q_{\alpha, c_2}(dz_2)$ で積分する. $\int_{\mathbf{R}_+} L_{\alpha, c_i} f(z) Q_{\alpha, c_i}(dz) = 0$ より左辺は消えるので

$$0 = \int_{\mathbf{R}_+} \int_{\mathbf{R}_+} \frac{\Gamma(\alpha + 1)}{(z_1 + z_2)^\alpha} A_\alpha G \left(\frac{z_1}{z_1 + z_2} \right) Q_{\alpha, c_1}(dz_1) Q_{\alpha, c_2}(dz_2)$$

これらを基にすると ...

A_α -過程の定常分布 (1) ある制限の下で

命題 独立確率変数 Y_1, Y_2 はそれぞれ $Q_{\alpha, c_1}, Q_{\alpha, c_2}$ に従うする .

$$(i) \quad E[(Y_1 + Y_2)^{-\alpha}] < \infty \iff c_1 + c_2 > 1.$$

そして , $c_1 + c_2 > 1$ のとき

$$E[(Y_1 + Y_2)^{-\alpha}] = (\Gamma(\alpha + 1)(c_1 + c_2 - 1))^{-1}.$$

(ii) $c_1 + c_2 > 1$ のとき , 次で定義される $[0, 1]$ 上の分布は A_α -プロセスの定常分布である :

$$\tilde{P}_{\alpha, (c_1, c_2)}(\bullet)$$

$$:= \Gamma(\alpha + 1)(c_1 + c_2 - 1) E \left[(Y_1 + Y_2)^{-\alpha}; \frac{Y_1}{Y_1 + Y_2} \in \bullet \right].$$

§2. A_α -過程の定常分布と従属操作

非対称 Linnik 分布 $Q_{\alpha,c}$ の一つの表現:

$\{Z(t)\}$: 片側 α -安定過程 s.t. $E[e^{-\lambda Z(t)}] = e^{-t\lambda^\alpha}$

$\{T(t)\}$: ガンマ過程 s.t. $E[e^{-\lambda T(t)}] = e^{-t \log(1+\lambda)}$

が独立とすると

$$E[e^{-\lambda Z(T(c))}] = E[e^{-T(c)\lambda^\alpha}] = e^{-c \log(1+\lambda^\alpha)} = \int Q_{\alpha,c}(dz) e^{-\lambda z}.$$

特に, $Q_{\alpha,c}$ は片側 α -安定分布をガンマ分布で混合したものの:

$$\int_0^\infty \frac{y^{c-1}}{\Gamma(c)} e^{-y} dy E_{\alpha,y}[e^{-\lambda Z_1}] = \int Q_{\alpha,c}(dz) e^{-\lambda z}.$$

ただし, $E_{\alpha,y}[e^{-\lambda Z_1}] = e^{-y\lambda^\alpha}$.

A_α -過程の定常分布 (2) 制限の除去

定理 (1) $c_1 + c_2 > 1$ のとき

$$\begin{aligned} \tilde{P}_{\alpha, (c_1, c_2)}(\bullet) &= P_{\alpha, (c_1, c_2)}(\bullet) \\ &:= \Gamma(\alpha + 1) \int_0^1 B_{c_1, c_2}(dy) E_{\alpha, y} \left[(Z_1 + Z_2)^{-\alpha}; \frac{Z_1}{Z_1 + Z_2} \in \bullet \right]. \end{aligned}$$

(2) A_α -過程は $P_{\alpha, (c_1, c_2)}$ を一意な定常分布として持つ .

証明のエッセンス (1) α 次の Stieltjes 変換の一致を示す .

(2) 「定常性」の条件をモーメントの漸化式で置き換え , それが $c_1 + c_2 > 0$ の範囲で特異性を持たないことを見る .

(いずれの計算も無限次元化した方が計算の見通しが良い .)

§3. 無限次元化としてのランダム測度版

現況

Wright-Fisher 拡散モデル

↓ ジャンプ版

A_α -過程

↓ 無限次元化

ここで議論する対象

↓ 定常分布

ここで議論する問題

正規化

←

←

正規化

←

正規化

←

正規化

CIR モデル

↓ ジャンプ版

CBI過程のあるクラス

↓ 無限次元化

移入を伴う測度値分枝過程

↓ 定常分布

ランダム測度

(注意) Wright-Fisher 拡散過程の無限次元版 = Fleming-Viot 過程

Fleming-Viot 過程のジャンプ版

E : コンパクト距離空間, $\mathcal{M}_1(E)$: E 上の確率測度全体

$\mathcal{M}(E)$: E 上の有界測度全体 (記号: $\langle \mu, f \rangle := \int_E f(r) \mu(dr)$)

$0 < \alpha < 1$, $m \in \mathcal{M}(E)$: 所与

生成作用素 $A_\alpha \Phi(\mu)$

$$= \int_0^1 \frac{B_{1-\alpha, 1+\alpha}(du)}{u^2} \int_E \mu(dr) [\Phi((1-u)\mu + u\delta_r) - \Phi(\mu)] \\ + \int_0^1 \frac{B_{1-\alpha, \alpha}(du)}{(\alpha+1)u} \int_E m(dr) [\Phi((1-u)\mu + u\delta_r) - \Phi(\mu)]$$

注意 この設定は 1 次元の場合を含む:

$E = \{r_1, r_2\}$ とすると, 対応 $\mathcal{M}_1(E) \ni \mu \mapsto \mu(\{r_1\}) =: x \in [0, 1]$ により

A_α -過程 $\{\mu(t)\} \mapsto A_\alpha$ -過程 $\{X(t)\}$ **with** $c_1 = m(\{r_1\}), c_2 = m(\{r_2\})$.

必要となるランダム測度

$B_+(E)$: E 上の非負 Borel 関数全体, $m(E) > 0$ とする .

(i) パラメータ測度 m の α -安定乱測度の確率法則 $\mathcal{S}_{\alpha,m}$:

$$\int_{\mathcal{M}(E)} \mathcal{S}_{\alpha,m}(d\eta) e^{-\langle \eta, f \rangle} = e^{-\langle m, f^\alpha \rangle}, \quad f \in B_+(E)$$

(ii) 平均測度 m のガンマ乱測度の確率法則 \mathcal{G}_m :

$$\int_{\mathcal{M}(E)} \mathcal{G}_m(d\eta) e^{-\langle \eta, f \rangle} = e^{-\langle m, \log(1+f) \rangle}, \quad f \in B_+(E)$$

(iii) パラメータ測度 m の Dirichlet 乱測度とは ,

E の任意の有限 Borel 分割 E_1, \dots, E_n に対して $(\mu(E_1), \dots, \mu(E_n))$ が

パラメータ $(m(E_1), \dots, m(E_n))$ の Dirichlet 分布*に従うような

$\mathcal{M}_1(E)$ -値確率変数 μ である . その法則を \mathcal{D}_m と書く .

* B_{c_1, c_2} はパラメータ (c_1, c_2) の Dirichlet 分布である .

Dirichlet 乱測度について

- \mathcal{D}_m は $(\lim_{\alpha \uparrow 1} \mathcal{A}_\alpha$ に付随する) Fleming-Viot 過程の (可逆) 定常分布である . **[Shiga, 1990]**

- Dirichlet 乱測度はガンマ乱測度の正規化として得られる :

$\eta \sim \mathcal{G}_m$ ならば

(i) $\eta(E)^{-1} \eta \sim \mathcal{D}_m$

(ii) $\eta(E)^{-1} \eta \perp \eta(E)$

- \mathcal{D}_m は次式で特徴づけられる . **[Cifarelli-Regazzini, 1990]**

$$\int_{\mathcal{M}_1(E)} \frac{\mathcal{D}_m(d\mu)}{\langle \mu, 1 + f \rangle^{m(E)}} = e^{-\langle m, \log(1+f) \rangle}, \quad f \in B_+(E)$$

A_α -過程の定常分布 – 「解答」の無限次元化 –

定理 A_α -過程の定常分布は一意であり，それは次で与えられる：

$$\mathcal{P}_{\alpha,m}(\bullet)$$

$$:= \Gamma(\alpha + 1) \int_{\mathcal{M}_1(E)} \mathcal{D}_m(d\mu) E^{\mathcal{S}_{\alpha,\mu}} [\eta(E)^{-\alpha}; \eta(E)^{-1}\eta \in \bullet].$$

注意 $m(E) > 1$ のとき， $\mathcal{P}_{\alpha,m}$ は次と一致する．

$$\tilde{\mathcal{P}}_{\alpha,m}(\bullet) := \Gamma(\alpha + 1)(m(E) - 1) E^{\mathcal{Q}_{\alpha,m}} [\eta(E)^{-\alpha}; \eta(E)^{-1}\eta \in \bullet]$$

ただし， $E^{\mathcal{Q}_{\alpha,m}} [e^{-\langle \eta, f \rangle}] = e^{-\langle m, \log(1+f^\alpha) \rangle}$ **Linnik 乱測度**

or 混合表現 $\mathcal{Q}_{\alpha,m}(\bullet) = \int_{\mathcal{M}(E)} \mathcal{G}_m(d\eta) \mathcal{S}_{\alpha,\eta}(\bullet)$

証明のアイデア – 1次元の場合の自然な拡張 –

ステップ1 移入を伴う測度値分枝過程で，その生成作用素 \mathcal{L}_α が $\Psi(\eta) := \Phi(\eta(E)^{-1}\eta)$ に対し

$$\mathcal{L}_\alpha \Psi(\eta) = c \eta(E)^{-\alpha} \mathcal{A}_\alpha \Phi(\eta(E)^{-1}\eta) \quad \text{Key identity}$$

を満たし，かつ定常分布が $\mathcal{Q}_{\alpha,m}$ であるものを導入する．

ステップ2 **key identity** を利用して， $\nu \in \mathcal{M}_1(E), \theta > 1$ に対し $\tilde{\mathcal{P}}_{\alpha,\theta\nu}$ が定常分布であることを示す．

ステップ3 $\mathcal{P}_{\alpha,\theta\nu}$ の定常性の $\theta > 0$ への解析的拡張