

位置依存確率順位付け模型の流体力学極限

服部哲弥（慶應大・経済）

2016.04.28 岡山確率論セミナー（岡山大学）

0 . 目次

1 . 背景と主結果

- Amazon.co.jpの本のランキングと確率順位付け模型（復習）
- 位置依存確率順位付け模型（定義と主結果）

2 . 道具立てと概略

- 強度が直前の到着時刻に依存する点過程
- 流れが定める確率順位付け模型
- 単調関数値独立確率変数列の二重に一様な大数の強法則
- 多変数階層的Gronwall型評価

1 - 1 . Amazonランキングの謎を解く



Amazon.co.jp
(2010年頃)

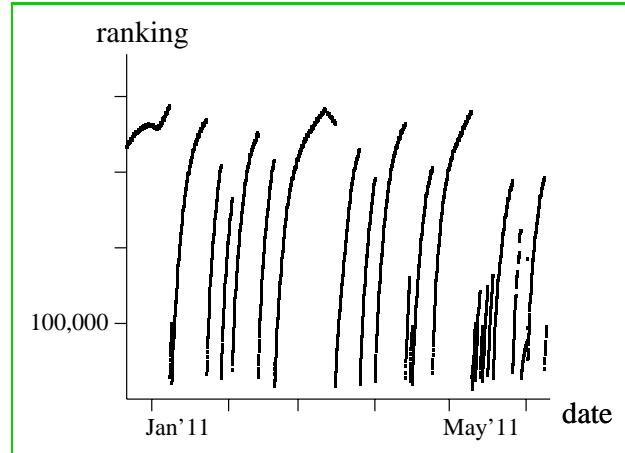
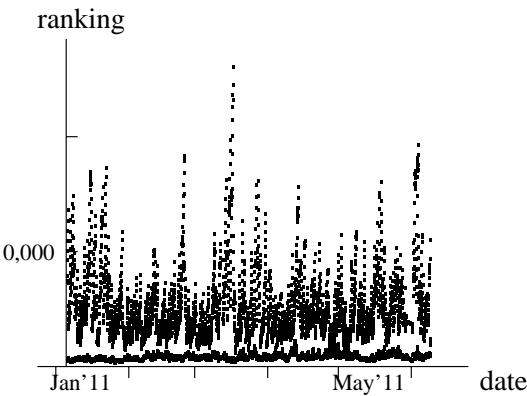
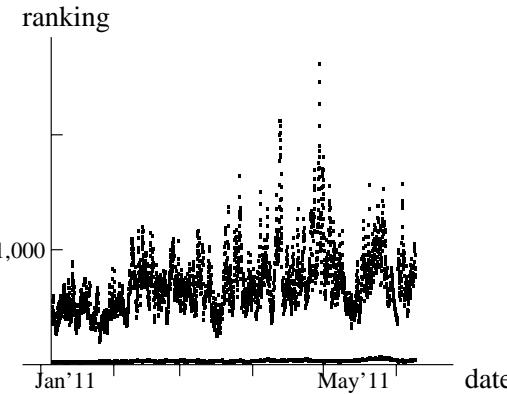
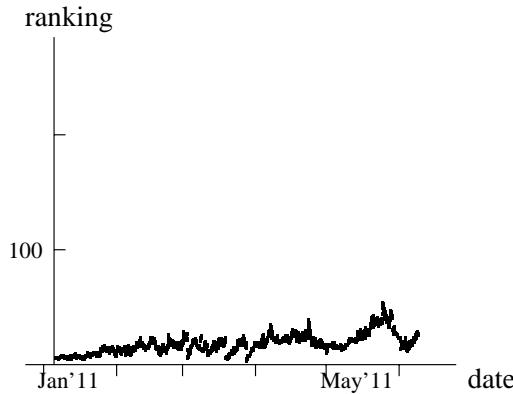
本のページ中程やや下
Amazon.co.jp ランキング

「Amazon の謎順位。」

'Internet retailers are extremely hesitant about releasing specific sales data'

普通の本（ロングテール側）の順位変化

ビッグヒット vs. 普通の本



ロングテール側（9割の本）の順位変化の普遍性

確率的順位付け

先頭に跳ぶ規則

先頭に跳ぶ(Move-To-Front) 規則： M.L.Tsetlin (1963)

N 自然数

N 個の粒子を一列に並べた系の並び方についてのランダムな時間発展



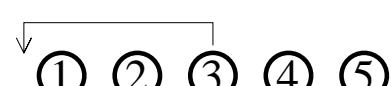
どれかの粒子がランダムに先頭に飛び，追い
越された粒子は順位を 1 ずつ下げる



図は，粒子 1, 2, 1, 3 の順に跳んだときの並
び方の時間発展



積ん読，超整理法，最後に跳んだ順，…



積ん読，超整理法，最後に跳んだ順，…



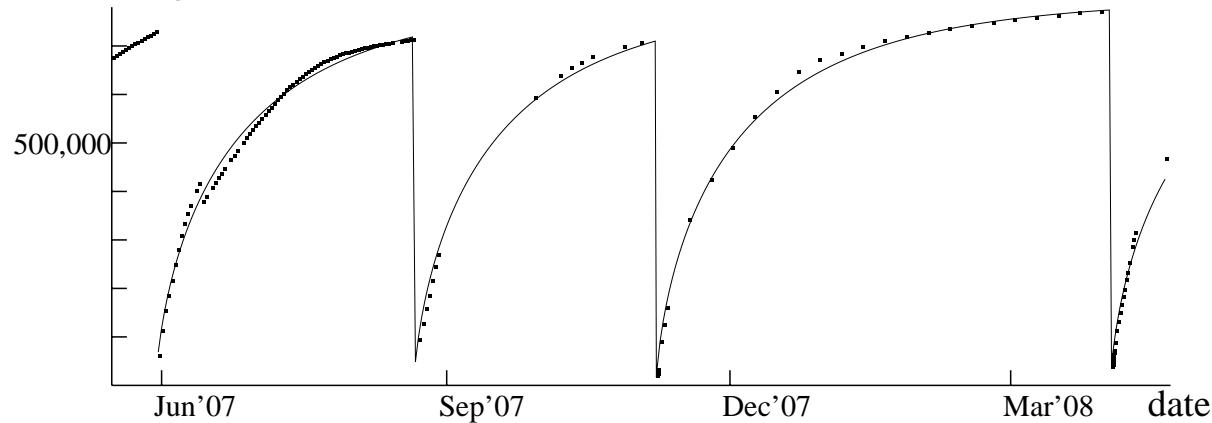
- 確率順位付け模型：先頭に跳ぶ規則 + 各粒子固有の強度を持つポワッソング過程という単純な原理でアマゾンランキングを解析

アマゾンはロングテールに非ず

(服部 - 服部)

初期の簡単な（強度に位置依存性の無い）模型によるデータ解析

ranking



$$(N^*, a^*, b^*) = (8 \times 10^5, 6 \times 10^{-4}, 0.81)$$

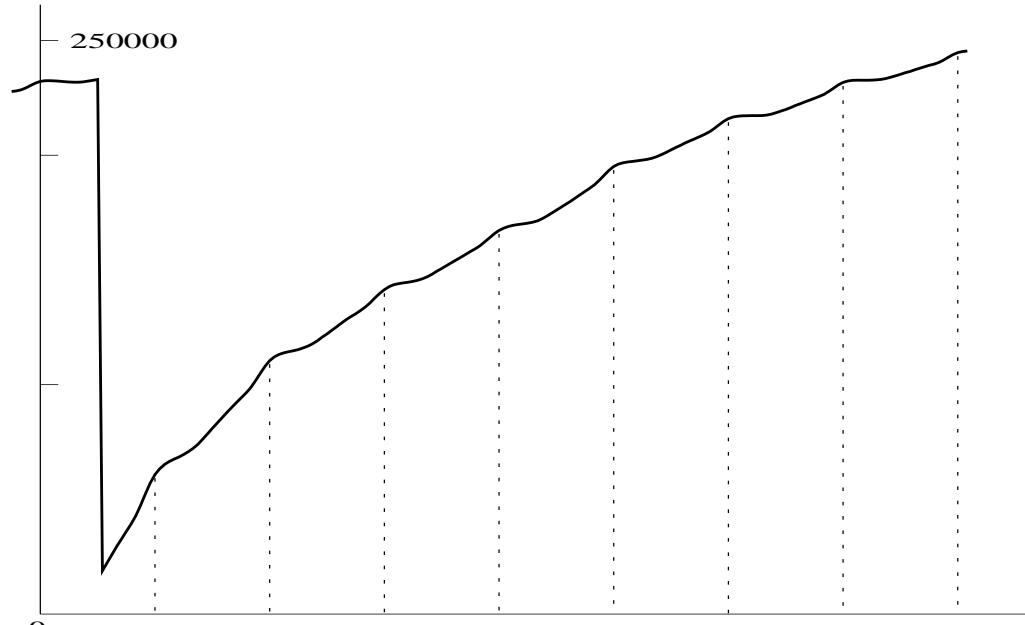
- $b < 1$ 「不平等」上位 $o(N)$ 冊が売り上げの全てを占める

アマゾンはロングテールに非ず

ロングテール型ではなく、ビッグヒット依存型のビジネスモデル

時刻依存性

(針谷 - 服部 - 服部 - 永幡 - 竹島 - 小林 , 永幡)



- 毎時のランキング
- 昼夜差(夜間活動停滞)
- 先頭への飛び : 時刻依存性がある強度 $w(s)$ を持つポワソン過程
- λ : 関数 w 上の分布

- 初期の模型 : 各本の売上は強度 ω (定数) のポワソン過程
 $\lambda : \omega \in \mathbb{R}_+$ 上の分布
 \Leftrightarrow 初期のデータは 24 時間毎の収集 (昼夜差が近似的に消える)

1 - 2 . 位置依存確率順位付け模型

強度が位置依存性を持つ確率順位付け模型（服部 - 楠岡）

- 問 「良い順位は宣伝効果があるか？」に答えたいならば，
位置（順位）依存性のある強度 $w(y, t)$ を持つポワソン過程
- 定義可能 - 強度が位置依存性を持つ確率順位付け模型
- だが， w を通した従属性
- 定式化

N 粒子系（確率過程）の時刻 $T > 0$ までの時間発展 $t \in [0, T]$:

ゼッケン番号 i の粒子の時刻 t での位置 $Y_i^{(N)}(t)$

$t \geq 0, i = 1, 2, \dots, N, Y_i^{(N)} : \Omega \times \mathbb{R}_+ \rightarrow \{\frac{i}{N} \mid i = 0, 1, \dots, N-1\}$

$Y^{(N)} = (Y_1^{(N)}, \dots, Y_N^{(N)})$

初期値： $Y_i^{(N)}(0) = y_i^{(N)}, i = 1, 2, \dots, N; y_i^{(N)} \neq y_j^{(N)}, i \neq j$

先頭に跳ぶ規則 + ポワッソンのランダムな測度

- (0) **先頭に跳ぶ規則** : ある粒子が先頭 ($Y_i^{(N)}(t) = 0$) に飛び、追い越された粒子は順位を 1 ずつ下げる ($Y_j^{(N)}(t) = Y_j^{(N)}(t-) + \frac{1}{N}$)
- (1) 先頭に跳ぶ時刻は i について独立
- (2) 時刻 t に位置 y にいる粒子 i は「 $w_i(y, t)$ の頻度」で先頭に跳ぶ。
 $w_i : [0, 1] \times [0, T] \rightarrow \mathbb{R}_+$: C^1 級, 固定 (強度, または, ジャンプ率)
 $\nu_i^{(N)} : \mathbb{R}_+^2$ 上のポワッソンランダム測度; 強度 $d\xi ds$ (一様), 独立
 $1_{\xi \in [0, w_j(Y_j^{(N)}(s-), s)]}$ をかけて $\nu_i^{(N)}$ で確率積分 (1_A は事象 A の定義関数)

確率順位付け模型の定義

$$i = 1, 2, \dots, N, t \geq 0$$

$$Y_i^{(N)}(t) = y_i^{(N)}$$

$$+ \frac{1}{N} \sum_{j=1}^N \int_{s \in (0, t]} \int_{\xi \in \mathbb{R}_+} \mathbf{1}_{Y_i^{(N)}(s-) < Y_j^{(N)}(s-)} \mathbf{1}_{\xi \in [0, w_j(Y_j^{(N)}(s-), s)]} \nu_j^{(N)}(d\xi ds)$$

(下位の粒子の先頭へのジャンプに押される変化)

$$- \int_{s \in (0, t]} \int_{\xi \in \mathbb{R}_+} Y_i^{(N)}(s-) \mathbf{1}_{\xi \in [0, w_i(Y_i^{(N)}(s-), s)]} \nu_i^{(N)}(d\xi ds)$$

(先頭へのランダムなジャンプ)

- 大数の法則 異なる i の間の従属性が問題 ($\nu_i^{(N)}$ は独立)
- MTF 規則由来の従属性 $\mathbf{1}_{Y_i^{(N)}(s-) < Y_j^{(N)}(s-)}$ は「分布関数」で書くと消せる
- 位置依存性由来の従属性 $w_j(Y_j^{(N)}(s-), s)$ が解析難

流体力学極限（大数の法則）

位置強度結合経験分布 $\mu_t^{(N)} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \delta_{(w_i, Y_i^{(N)}(t))}$

- $\{w_i\} = W \subset C^1$ は固定，位置は交換なので

$\lambda^{(N)}(dw) := \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \delta_{w_i}(dw) = \mu_t^{(N)}(dw \times [0, 1])$ は t 不変

- **流体力学極限**：「 $t = 0$ で $N \rightarrow \infty$ 収束を仮定すれば $[0, T]$ で決定論に収束」

仮定：

- $C_W := \sup_{w \in W} \left\| \frac{\partial w}{\partial y} \right\|_{\top} < \infty$; $\|f\|_{\top} = \sup_{(z,s) \in [0,1] \times [0,T]} |f(z, s)|$
- $\mu_0 : W \times [0, 1]$ 上の Borel 確率測度， $\lambda(dw) = \mu_0(dw \times [0, 1])$
- $\lambda_N \rightarrow \lambda$, weakly, $N \rightarrow \infty$
- $M_W := \int_W \|w\|_{\top} \lambda(dw) = \lim_{N \rightarrow \infty} \int_W \|w\|_{\top} \lambda^{(N)}(dw) < \infty$

主定理

仮定(続) : $W \times [0, 1]$ 上の任意の一様有界同程度連續実数値関数の族 H に
に対して $\exists \delta \in (0, \frac{1}{2})$, $\exists C > 0$; $(\forall N \in \mathbb{N}) (\forall \tilde{h} \in H) (\forall y \in [0, 1])$

$$\left| \int_{W \times [y, 1]} \tilde{h}(w, z) (\mu_0^{(N)} - \mu_0) (dw \times dy) \right| \leq \frac{C}{N^\delta}.$$

主定理 . $\exists \mu_t$; 確率 1 で $N \rightarrow \infty$ の時 t 一様に $\mu_t^{(N)} \rightarrow \mu_t$ (弱収束) .

つまり, $\lim_{N \rightarrow \infty} \sup_{t \in [0, T]} \left| \int_W h(w) (\mu_t^{(N)} - \mu_t) (dw \times [y, 1]) \right| = 0$, a.s.. $y \in [0, 1]$, $h: W \rightarrow \mathbb{R}$.

さらに, $L \in \mathbb{N}$ と $y_i \in [0, 1]$ ($1 \leq i \leq L$) に対して $\nu_i^{(N)} = \nu_i$, $N \in \mathbb{N}$, と $\lim_{N \rightarrow \infty} y_i^{(N)} = y_i$ ($1 \leq i \leq L$) とすると, 確率 1 で $Y_i^{(N)}(t)$ は
 $N \rightarrow \infty$ で t 一様に収束 . 極限は ,

$$Y_i(t) = y_i + \int_{s \in (0, t]} \int_{(w, z) \in W \times [Y_i(s-), 1]} w(z, s) \mu_s (dw \times dz) ds \\ - \int_{s \in (0, t]} \int_{\xi \in \mathbb{R}_+} Y_i(s-) \mathbf{1}_{\xi \in [0, w_i(Y_i(s-), s)]} \nu_i(d\xi ds), \text{ で決まる .} \quad \diamond$$

極限結合分布 μ_t

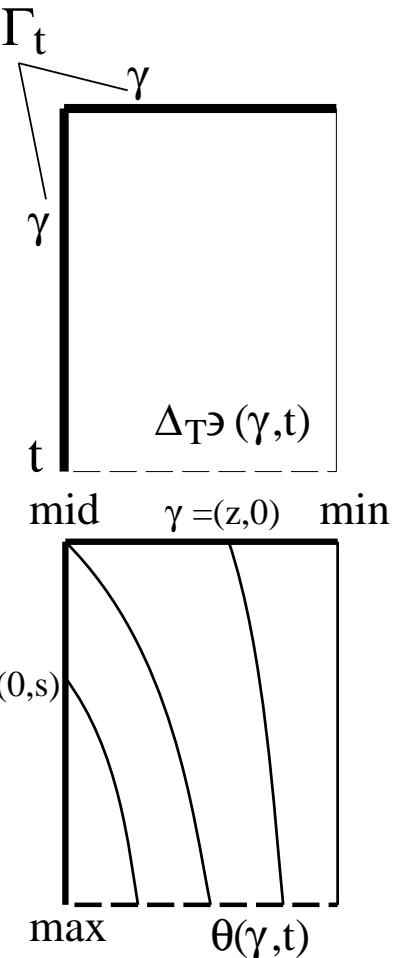
定理の極限結合分布 μ_t : ある点過程の確率を用いて書けることがわかった

どう書けるかのために、流れの集合 Θ 、強度が直前の到着時刻で決まる点過程 $\tilde{\nu}_{\theta, \omega, z}(t)$ 、ある流れ $y_C \in \Theta$ 、 μ_t の「分布関数」 φ_{y_C}
煩雑だが、 $\tilde{\nu}$ 以外は事実上初期の研究からあった道具

初期点境界点 $\Gamma_t = \{(z, 0)\} \cup \{(0, s) \mid s \leq t\}$,

時刻と整合する境界 $\Delta_T = \{(\gamma, t) \mid \gamma \in \Gamma_t\}$

- 流れ $\Theta_T = \{\theta : \Delta_T \rightarrow [0, 1] \mid \text{連続全射}, \theta((y_0, t_0), t_0) = y_0, \gamma, t \text{について単調}\}$



強度が直前の到着時刻に依存する点過程

- 直前の到着時刻に依存する点過程 $\tilde{\nu}_{\theta,w,z}(t)$

到着時刻 $\tau_k = \inf\{t \geq 0 \mid \tilde{\nu}_{\theta,w,z}(t) \geq k\}, \ k \in \mathbb{N}, \ \tau_0 = 0$ が ,

$$t \geq \tau_{k-1} \text{ で } \mathbb{P}[t < \tau_k \mid \mathcal{F}_{\tau_{k-1}}] = \exp\left(- \int_{\tau_{k-1}}^t \omega(\tau_{k-1}, u) du\right)$$

を満たす確率過程 (ω が第1変数について定数でないと非独立増分)

$\omega : [0, T]^2 \rightarrow \mathbb{R}_+$ ($\tilde{\nu}_{\theta,w,z}$ の強度) ,

$w : [0, 1] \times [0, T] \rightarrow \mathbb{R}_+$ ($\nu_i^{(N)}$ の強度)

$$\omega_{\theta,w,z}(s, t) = \begin{cases} w(\theta((z, 0), t), t), & \text{if } s = 0, \\ w(\theta((0, s), t), t), & \text{if } s > 0. \end{cases}$$

- $\varphi_{\theta}(dw, \gamma, t) := \int_{z \in [y_0, 1]} \mathbb{P}[\tilde{\nu}_{\theta,w,z}(t) = \tilde{\nu}_{\theta,w,z}(t_0)] \mu_0(dw \times dz)$

$\gamma = (y_0, t_0) \in \Gamma_t, (\gamma, t) \in \Delta_T$

固定点 y_C

- 主定理の μ_t を記述する θ は位置依存確率順位付け模型の従属性が定める（整合性 = 固定点定理）

定理 . $\exists! y_C \in \Theta_T$;

$$\theta(\gamma, t) = 1 - \varphi_\theta(W, \gamma, t), (\gamma, t) \in \Delta_T, \text{ holds for } \theta = y_C.$$

主定理（続） . 主定理の極限結合分布 μ_t は

$$\mu_t(dw \times [y_C(\gamma, t), 1]) = \varphi_{y_C}(dw, \gamma, t) \text{ で定まる分布} \quad \diamond$$

- 分布関数（等間隔の極限はルベーグ絶対連続）
- 区間の上流（左）端を粒子の流れに合わせる
(先頭に跳ぶ規則の従属性を外す 1 階 PDE の特性曲線)
- 一般の $\theta \in \Theta$ 每に対応する「中間模型」の極限分布は
 $\mu_t(dw \times [\theta(\gamma, t), 1]) = \varphi_\theta(dw, \gamma, t)$

ここまで、模型の定義と主結果を書くための最小限。説明は § 2 以降

服部 - 楠岡との関係

- 服部 - 楠岡 : (技術的仮定を置いて難しい問題を素早く解いた)
 - $\sup_{w \in W} \|w\|_{\top} < \infty$
 - W 上の分布の位相を全変動ノルムとして $\mu_t^{(N)}$ の収束を定義
- 強度が位置不依存 (服部 - 服部, 針谷etal., 永幡) と今回:
 - $\int_W \|w\|_{\top} \lambda(dw) < \infty$ (特に, べき (Pareto) 分布)
 - W 上の分布は弱収束位相 (異なる w_i を持つ粒子間の揺らぎが消える大数の強法則か, $w_i = w_j$ なる範囲の大数の強法則かの違い)
- 固定点定理と y_C は服部 - 楠岡でわかっていたが, φ の具体形が「べき展開」(と今となっては素朴過ぎる評価) でしか見えてなかつたため, 強度有界の技術的仮定
- 服部 - 楠岡では中間模型も異種粒子間の揺らぎの打ち消し (大数の強法則) も無し

2 - 1 . 直前の到着時刻に依存する点過程

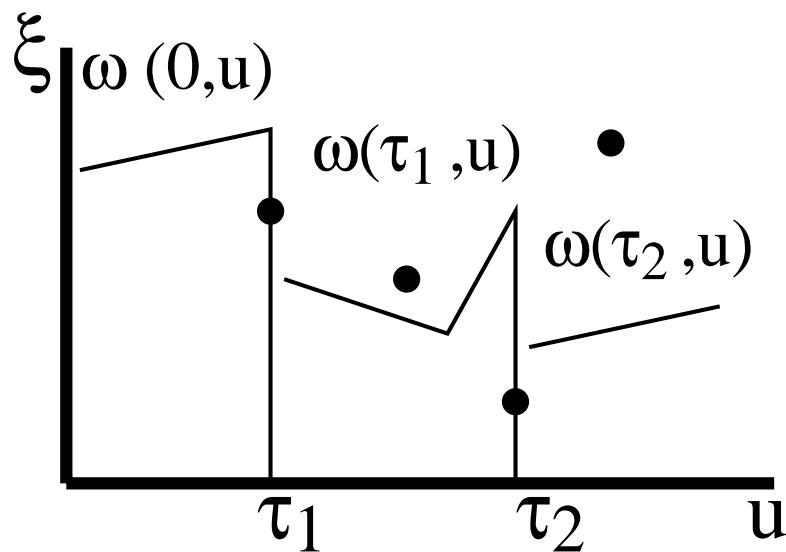
- 直前の到着時刻に依存する点過程 $N(t) = \tilde{\nu}_{\theta, \omega, z}(t)$ の構成

到着時刻 $\tau_k = \inf\{t \geq 0 \mid \tilde{\nu}_{\theta, \omega, z}(t) \geq k\}, \ k \in \mathbb{N}, \ \tau_0 = 0$

$$t \geq \tau_{k-1} \text{ で } \mathbb{P}[t < \tau_k \mid \mathcal{F}_{\tau_{k-1}}] = \exp\left(-\int_{\tau_{k-1}}^t \omega(\tau_{k-1}, u) du\right)$$

ν : 強度 $d\xi ds$ の \mathbb{R}_+^2 上のポワッソンランダム測度

$$\tau_k = \inf\{t \mid \nu(\{(\xi, u) \mid \xi \in [0, \omega(\tau_{k-1}, u)]\}, \tau_{k-1} < u \leq t) > 0\}$$



$$N(t) = \max\{k \in \mathbb{Z}_+ \mid \tau_k \leq t\}, \ t \geq 0$$

確率順位付け模型との関係（再掲）

$\omega : [0, T]^2 \rightarrow \mathbb{R}_+$ ($\tilde{\nu}_{\theta, w, z}$ の強度),

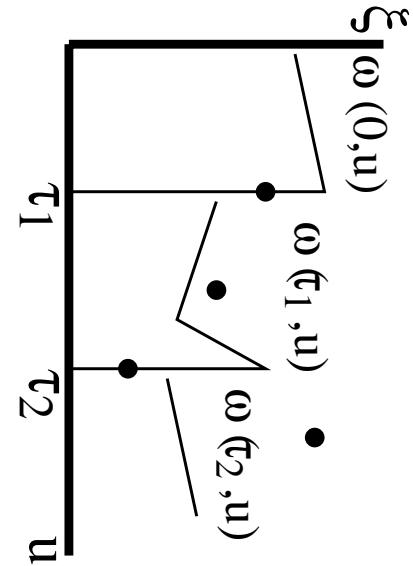
$w : [0, 1] \times [0, T] \rightarrow \mathbb{R}_+$ ($\nu_i^{(N)}$ の強度)

$$\omega_{\theta, w, z}(s, t) = \begin{cases} w(\theta((z, 0), t), t), & s = 0, \\ w(\theta((0, s), t), t), & s > 0. \end{cases}$$

$\gamma = (y_0, t_0) \in \Gamma_t$, $(\gamma, t) \in \Delta_T$

$$\varphi_\theta(dw, \gamma, t) = \int_{z \in [y_0, 1]}$$

$$\mathsf{P}[\tilde{\nu}_{\theta, w, z}(t) = \tilde{\nu}_{\theta, w, z}(t_0)] \mu_0(dw \times dz)$$



- θ を $Y_i^{(N)}(t)$ の軌道（の極限）に選ぶと，先頭に跳ぶ回数が $N(t) = \tilde{\nu}_{\theta, \omega, y_i^{(N)}}(t)$

- γ を始点とする流れの下流から $(t_0, t]$ 間に蒸発しない（流れに居残る）粒子の分布
整合性． 蒸発分 = 1 – 居残り分 = 粒子（流れ）の位置変化 = y_C

$$1 - \varphi_{y_C}(\textcolor{red}{W}, \gamma, t) = y_C(\gamma, t), \quad (\gamma, t) \in \Delta_T,$$

計算が複雑になる部分

命題 . [Funkcialaj Ekvacioj (2016), 大シンポ 2014 , 講究録 1952(2015)]

$$\begin{aligned} \mathbb{P}[N(t) = N(s)] &= \sum_{k \geq 0} \int_0^s =: u_k < u_{k-1} < u_{k-2} < \cdots < u_1 < u_0 \leq s \\ &\times e^{-\sum_{i=0}^{k-1} \Omega(u_{i+1}, u_i) - \Omega(u_0, t)} \left(\prod_{i=0}^{k-1} \omega(u_{i+1}, u_i) du_i \right); \end{aligned}$$

$$\Omega(t_0, t) = \int_{t_0}^t \omega(t_0, u) du$$

◇

ω が第 1 变数によらない (位置不依存) 時

$$\text{公式 . } \int_{0 \leq u_1 \leq u_2 \leq \cdots \leq u_k \leq s} \prod_{i=1}^k f(u_i) du_1 du_2 \dots du_k = \frac{1}{k!} \left(\int_0^s f(v) dv \right)^k$$

によって $\mathbb{P}[N(t) = N(s)] = e^{-\Omega(0, t)} e^{\Omega(0, s)} = e^{-\Omega(s, t)}$ を再現 (ポワソン)
位置依存模型では, これに相当する上からの評価 (差を取る時などに
気をつけてやる必要)

2 - 2 . 流れが定める確率順位付け模型

流れが $\theta \in \Theta$ 定める確率順位付け模型 :

$$\begin{aligned} Y_i^{(N,\theta)}(t) &= y_i^{(N)} \\ &+ \frac{1}{N} \sum_{j=1}^N \int_{s \in (0,t]} \int_{\xi \in \mathbb{R}_+} \mathbf{1}_{Y_i^{(N,\theta)}(s-) < Y_j^{(N,\theta)}(s-)} \\ &\quad \times \mathbf{1}_{\xi \in [0, w_j(\theta(\gamma_j^{(N,\theta)}(s-), s-), s)]} \nu_j^{(N)}(d\xi ds) \\ &- \int_{s \in (0,t]} \int_{\xi \in \mathbb{R}_+} Y_i^{(N,\theta)}(s-) \mathbf{1}_{\xi \in [0, w_i(\theta(\gamma_i^{(N,\theta)}(s-), s-), s)]} \nu_i^{(N)}(d\xi ds) \end{aligned}$$

確率順位付け模型 (再掲) :

$$\begin{aligned} Y_i^{(N)}(t) &= y_i^{(N)} \\ &+ \frac{1}{N} \sum_{j=1}^N \int_{s \in (0,t]} \int_{\xi \in \mathbb{R}_+} \mathbf{1}_{Y_i^{(N)}(s-) < Y_j^{(N)}(s-)} \mathbf{1}_{\xi \in [0, w_j(Y_j^{(N)}(s-), s)]} \nu_j^{(N)}(d\xi ds) \\ &- \int_{s \in (0,t]} \int_{\xi \in \mathbb{R}_+} Y_i^{(N)}(s-) \mathbf{1}_{\xi \in [0, w_i(Y_i^{(N)}(s-), s)]} \nu_i^{(N)}(d\xi ds) \end{aligned}$$

流れが定める確率順位付け模型の先頭への飛び

$$\begin{aligned}\gamma_i^{(N,\theta)}(t) &= (y_i^{(N)}, 0), 0 \leq t < \tau_{i,1}^{(N,\theta)}, \\ &= (0, \tau_{i,k}^{(N,\theta)}), \tau_{i,k}^{(N,\theta)} \leq t < \tau_{i,k+1}^{(N,\theta)};\end{aligned}$$

$$\tau_{i,0}^{(N,\theta)} = 0,$$

$$\tau_{i,k+1}^{(N,\theta)} = \inf\{t > \tau_{i,k}^{(N,\theta)} \mid \nu_i^{(N)}(\{(s, \xi) \in (\tau_{i,k}^{(N,\theta)}, T] \times \mathbb{R}_+ \mid$$

$$0 \leq \xi \leq w_i(Y_i^{(N,\theta)}(s-), s)\}) > 0\}, \quad k \in \mathbb{Z}_+.$$

- $\tau_{i,k}^{(N,\theta)}$ は粒子 i が k 回目に先頭に跳んだ時刻
- $\gamma_i^{(N,\theta)}(t)$ は粒子 i が時刻 t 時点で，最後にいた Γ_t (初期位置か上流端) の位置
 $\nu_i^{(N)}$ だけで決まり $\nu_j^{(N)}$ と独立
- 流れ θ が定める模型は，流れ θ (の，粒子 i の初期位置とジャンプ時刻で決まる流線) に沿って強度 w を拾ったときの確率順位付け模型
- γ は $\nu_i^{(N)}$ 依存 (ランダム) なので，位置不依存確率順位付け模型とは異なるが， w_i の中身を通じた従属性はない

y_C に対応する量

極限の量に対応する流れが定める確率順位付け模型の量

$$y_C \text{ (流線・特性曲線)} \Leftrightarrow Y_C^{(N,\theta)}$$

$$\tilde{\nu}_i^{(N,\theta)}(t) = \int_{s \in (0,t]} \int_{\xi \in [0,\infty)} \mathbf{1}_{\xi \in [0, w_i(\theta(\gamma_i^{(N,\theta)}(s-), s-), s))} \nu_i^{(N)}(d\xi ds)$$

(粒子 i の先頭への飛びの回数)

$$J_i^{(N,\theta)}(t_0, t) = \{\omega \in \Omega \mid \tilde{\nu}_i^{(N,\theta)}(t)(\omega) > \tilde{\nu}_i^{(N,\theta)}(t_0)(\omega)\};$$

(時間 $(t_0, t]$ に粒子 i が先頭に跳ぶ事象)

$$Y_C^{(N,\theta)}((y_0, t_0), t) = y_0 + \frac{1}{N} \sum_{j \in [1, N]; Y_j^{(N,\theta)}(t_0) \geq y_0} \mathbf{1}_{J_j^{(N,\theta)}(t_0, t)}$$

(時刻 t_0 位置 y_0 から粒子に「挟まって」動く仕切りの位置)

- 先頭に跳ぶ規則は下流に向かう時は粒子の追い越しがない

φ_{y_C} に対応する量

φ_{y_C} (不蒸発量・分布関数) $\Leftrightarrow \varphi^{(N,\theta)}$

$$\mu_t^{(N,\theta)} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \delta_{(w_i, Y_i^{(N,\theta)}(t))}$$

$$\begin{aligned} \varphi^{(N,\theta)}(dw, \gamma, t) &= \mu_t^{(N,\theta)}(dw \times [Y_C^{(N,\theta)}(\gamma, t), 1]) \\ &= \frac{1}{N} \sum_{j; Y_j^{(N,\theta)}(t_0) \geq y_0} \mathbf{1}_{J_j^{(N,\theta)}(t_0, t)^c} \delta_{w_j}(dw) \end{aligned}$$

(流れが定める模型の位置強度結合経験分布と分布関数)

- $Y_C^{(N,\theta)}(\gamma, t) = y_0 + \frac{[N(1 - y_0)]}{N} - \varphi^{(N,\theta)}(\textcolor{red}{W}, \gamma, t)$
- $(y_0, t_0) \in \Gamma_t$ のとき , 和の条件は $y_j^{(N)} \geq y_0$ か , $1 \leq j \leq N$ 全て
独立確率変数の算術平均

2 - 3 . 関数値独立変数列の二重一様大数の強法則

中間目標 . $\varphi^{(N,\theta)} \rightarrow \varphi_{yC}$ ($\Rightarrow \mu_t^{(N,\theta)} \rightarrow \mu_t$)

$$h : W \rightarrow \mathbb{R} \text{ 有界連続 , } \varphi^{(N,\theta)}(\textcolor{blue}{h}, \gamma, t) := \int_W h(w) \varphi^{(N,\theta)}(dw, \gamma, t)$$
$$= \frac{1}{N} \sum_{j; Y_j^{(N,\theta)}(t_0) \geq y_0} \mathbf{1}_{J_j^{(N,\theta)}(t_0, t)^c} h(w_j)$$

$$J_i^{(N,\theta)}(t_0, t) = \{\omega \in \Omega \mid \tilde{\nu}_i^{(N,\theta)}(t)(\omega) > \tilde{\nu}_i^{(N,\theta)}(t_0)(\omega)\}$$

- $Y_C^{(N,\theta)}(\gamma, t) \Leftrightarrow h(w) = 1$
- 単調関数値独立確率変数列の大数の強法則 . ただし ,
 - 元の模型 (従属確率変数列)との差のため二重の一様評価 (後述)
 - RW型の概収束ではなく完全収束型 (Hsu, Robbins, 1947)

大数の法則 : $Y_N = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N Z_i^{(N)}$ の収束

概収束型 : $Z_i^{(N)} = Z_i$, $N \geq i$, 完全収束型 : 異なる N の間で仮定無し (= 独立)
現実は N は固定 異なる N は別系 関係を仮定しない定理が妥当
関数値完全収束型大数の強法則は案外手薄 (?) な先行研究

流れが定める確率順位付け模型の無限粒子極限

仮定 . $C_W = \sup_{w \in W} \left\| \frac{\partial w}{\partial y} \right\|_{\top} < \infty$

$$M_W = \lim_{N \rightarrow \infty} \int_W \|w\|_{\top} \lambda^{(N)}(dw) = \int_W \|w\|_{\top} \lambda(dw) < \infty$$

H 一様有界同程度連続関数族の時

$$\sup_{N, \tilde{h} \in H, y} N^{\delta} \left| \int_{W \times [y, 1]} \tilde{h}(w, z) (\mu_0^{(N)} - \mu_0(dw \times dy)) \right| < \infty$$

中間目標の主定理 . $\forall p > 0$ と有界連続 h に対して $\exists C_0$; $(\forall N, \theta)$

$$\mathbb{E} \left[\sup_{(\gamma, t) \in \Delta_T} \left| \varphi^{(N, \theta)}(h, \gamma, t) - \varphi_{\theta}(h, \gamma, t) \right|^{2p} \right] \leq \frac{C}{N^{2p\delta}}, \quad N \in \mathbb{N} \quad \diamond$$

• 定理 . $\mathbb{E} \left[\sup_{(\gamma, t) \in \Delta_T} \left| \varphi^{(N, \theta)}(h, \gamma, t) - \mathbb{E}[\varphi^{(N, \theta)}(h, \gamma, t)] \right|^{2p} \right] \leq \frac{C}{N^{2p\delta_0}}$

(大数の強法則)

• 定理 . $\sup_{(\gamma, t) \in \Delta_T} \left| \mathbb{E}[\varphi^{(N, \theta)}(h, \gamma, t)] - \varphi_{\theta}(h, \gamma, t) \right| \leq \frac{C}{N^{\delta}}$

(期待値分布の収束)

大数の強法則 .

$D_{\uparrow} : [0, T]$ 上の非減少右連続左有極限関数の集合

定理 . 各 N 每に $\{Z_i^{(N)}\}_{i=1}^N$ 独立 D_{\uparrow} 値確率変数 ,

モーメント条件 : $E[|Z_i^{(N)}(T) - Z_i^{(N)}(0)|^q]^{1/q} \leq M, q > 1 + \sqrt{5}$

期待値の連続性 : $|E[Z_i^{(N)}(t)] - E[Z_i^{(N)}(s)]| \leq M|t - s|$

が成り立つとき , 始終時刻について一様な大数の(完全収束の)強法則

$$\lim_{N \rightarrow \infty} \sup_{0 \leq t_1 \leq t_2 \leq T} \left| \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \left((Z_i^{(N)}(t_2) - Z_i^{(N)}(t_1)) - E[Z_i^{(N)}(t_2) - Z_i^{(N)}(t_1)] \right) \right| = 0, \text{ a.e. が成立} \diamond$$

- $Z_i^{(N)}(t_2) - Z_i^{(N)}(t_1)$ のように差の形で無くても(確率順位付け模型で現れる形の) 単調性があれば成り立つ

期待値の収束

定理（再掲）. $\sup_{(\gamma,t) \in \Delta_T} \left| \mathbb{E}[\varphi^{(N,\theta)}(h, \gamma, t)] - \varphi_\theta(h, \gamma, t) \right| \leq \frac{C}{N^\delta}$

- 流れが定める確率順位付け模型の期待値も極限分布も，強度が直前の到着時刻に依存する点過程の確率で書いている！

$$\begin{aligned} & \mathbb{E}[\varphi^{(N,\theta)}(h, \gamma, t)] - \varphi_\theta(h, \gamma, t) \\ &= \int_{W \times [y_0, 1]} h(w) \mathbb{P}[\tilde{\nu}_{\theta,w,z}(t) = \tilde{\nu}_{\theta,w,z}(t_0)] (\mu_0^{(N)} - \mu_0)(dw \times dz) \end{aligned}$$

$$\tilde{h}_{t_0,t}(w, z) = h(w) \mathbb{P}[\tilde{\nu}_{\theta,w,z}(t) = \tilde{\nu}_{\theta,w,z}(t_0)]$$

$$H = \{\tilde{h}_{t_0,t} \mid 0 \leq t_0 \leq t \leq T\}$$

主定理の仮定から， N のべきのオーダーで 0 に収束

□

- 主定理の仮定のうち， $\sup_{N, \tilde{h} \in H, y} N^\delta \left| \int_{W \times [y, 1]} \tilde{h}(w, z) (\mu_0^{(N)} - \mu_0)(dw \times dy) \right| < \infty$

はこの部分だけに必要（従属模型との差の Gronwall 型評価のため，べきも一様に確保したいので Ascoli-Arzela では不十分）

2 - 4 . 多変数階層的 Gronwall 型評価

$$a, c, a_q, b_q, c_q \geq 0, t \in [0, T]$$

命題 (Gronwall 不等式) . $x(t) \leq a + c \int_0^t x(s) ds \Rightarrow x(t) \leq ae^{ct}$ ◇

定理 (q 变数) . $\vec{t} = (t_1, \dots, t_q)$,

$$x(\vec{t}) \leq ae^{c(t_1 + \dots + t_q)} \frac{1}{q} \sum_{i=1}^q e^{-ct_i} + \frac{c}{q} \sum_{i=1}^q \int_0^{t_i} (x(\vec{t})|_{t_i=u}) du$$

ならば $x(\vec{t}) \leq a e^{c(t_1 + \dots + t_q)}$ ◇

定理 (q 再帰 + 非線型項 $0 \leq d \leq 1$) . $x_q \geq 0, q = 1, 2, \dots$, が $x_0 = 1$ と

$$x_q(\vec{t}) \leq a_q \sum_{i=1}^q x_{q-1}(t_1, \dots, \cancel{t_i}, \dots, t_q)^d$$

$$+ b_q \sum_{i=1}^q x_{q-1}(t_1, \dots, \cancel{t_i}, \dots, t_q) + c_q \sum_{i=1}^q \int_0^{t_i} (x_q(\vec{t})|_{t_i=s}) ds \text{ を満たせば ,}$$

$$x_q(\vec{t}) \leq g_q e^{\tilde{c}_q(t_1 + \dots + t_q)} . \quad \text{ここで , } \tilde{c}_q = \max_{1 \leq k \leq q} kc_k, \quad \tilde{c}_q = \max_{1 \leq k \leq q} kc_k$$
 ◇

2模型間の先頭への飛び回数の差の評価

$\mu^{(N)} \rightarrow \mu$ の証明の完成 ($\theta = y_C$ の場合に戻る)

定理. 主定理の仮定の下で, $\exists \delta' > 0$, $p > (2\delta')^{-1}$, $C > 0$; $(\forall N, h)$

$$\mathbb{E} \left[\sup_{(\gamma, t) \in \Delta_T} \left| \varphi^{(N)}(h, \gamma, t) - \varphi_{y_C}(h, \gamma, t) \right|^{2p} \right] \leq \frac{C}{N^{2p\delta'}} \quad \diamond$$

証明の方針. 模型間で $[t_0, t]$ に粒子 i の先頭への飛びの乖離が無い事象 $\tilde{\mathcal{K}}_i^{(N)}(t_0, t)$

$$\sup_{(\gamma, t) \in \Delta_T} |\varphi^{(N)}(h, \gamma, t) - \varphi^{(N, \theta)}(h, \gamma, t)| \leq \frac{C_h}{N} \sum_{i=1}^N \mathbf{1}_{\mathcal{K}_i^{(N)}(0, T)^c}$$

2p乗を評価 $X_q^{(N)}(t_1, \dots, t_q) = \max_{\{i_1, \dots, i_q\} \subset \{1, \dots, N\}} \mathbb{E} \left[\prod_{\alpha=1}^q \mathbf{1}_{\mathcal{K}_{i_\alpha}^{(N)}(0, t_\alpha)^c} \right]$

主定理の証明の完成

乖離 $\mathcal{K}_i^{(N)}(t_0, t)$ の確率は $C_W |Y_i^{(N)} - y_C \circ \gamma_i^{(N)}|$ の積分と $\mathcal{K}_i^{(N)}$ の積分で評価
 $(C_W = \sup_{w \in W} \left\| \frac{\partial w}{\partial y} \right\|_{\mathbb{T}} < \infty)$

ヘルダーで剥がしてランダム測度を計算すると， δ' を δ (初期分布の収束 N べき仮定) より少し損するが（流れが定める模型の評価も合わせて，）Gronwall型再帰評価に持ち込める

$$x_q = X_q, a_q = C_W T C N^{-\delta}, b_q = C_W T (q-1) N^{-1}, c_q = C_W, d = 1 - (2p)^{-1}$$

カオスの伝搬 $\lim_{N \rightarrow \infty} \sup_t |Y_i^{(N)}(t) - Y_i(t)| = 0$ も $y_C = 1 - \varphi_{y_C}(W, \cdot)$ などから推察されるとおり， $\tilde{\mathcal{K}}_i^{(N)}$ の評価に帰着 □

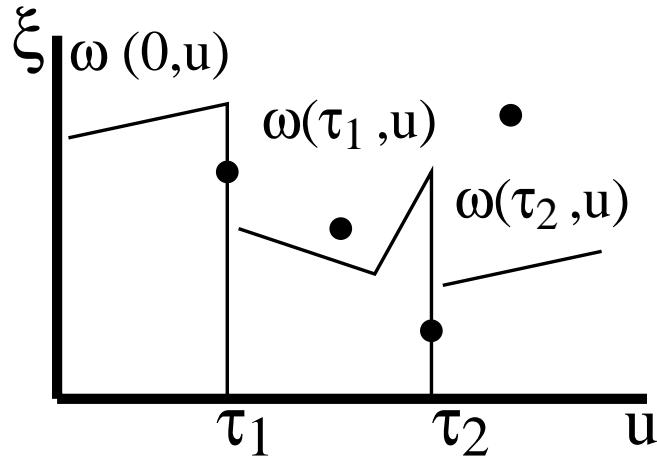
3 - 1 . 強度が直前の到着時刻に依存する点過程

強度 $\omega : \mathbb{R}_+^2 \rightarrow \mathbb{R}_+$ の点過程の構成

\mathbb{R}_+^2 上の単位強度の Poisson random measure ν

($\nu(A)$ は A の面積が平均に等しいポワッソン分布)

$\tau_0 = 0, k = 1, 2, \dots$ について $\tau_k = \inf\{t \geq 0 \mid \nu(\{(\xi, u) \in \mathbb{R}_+^2 \mid 0 \leq \xi \leq \omega(\tau_{k-1}, u), \tau_{k-1} < u \leq t\}) > 0\}$



$$0 = \tau_0 < \tau_1 < \dots$$

$$N(t) = \max\{k \in \mathbb{Z}_+ \mid \tau_k \leq t\}, t \geq 0$$

基本公式

$$\mathbb{P}[t < \tau_k \mid \mathcal{F}_{\tau_{k-1}}] = \exp\left(- \int_{\tau_{k-1}}^t \omega(\tau_{k-1}, u) du\right) \quad \text{on} \quad t \geq \tau_{k-1}.$$

$$\Omega(t_0, t) = \int_{t_0}^t \omega(t_0, u) du, \quad (A_\omega f)(t) = \int_t^\infty f(u) \omega(t, u) e^{-\Omega(t,u)} du$$

$$\mathbb{E}[f(\tau_k) \mid \mathcal{F}_{\tau_{k-1}}] = (A_\omega f)(\tau_{k-1}), \quad \mathbb{E}[f(\tau_k)] = (A_\omega^k f)(0)$$

● 確率は A_ω で書けるが，結果は一般に多重積分（**非独立増分**）

$$(\mathbb{P}[N(t) = 0] = \mathbb{P}[\tau_1 > t] = \exp\left(- \int_0^t \omega(0, u) du\right) \text{のみポワッソンと同じ})$$

$$\begin{aligned} \mathbb{P}[N(t) = N(s)] &= \sum_{k=0}^{\infty} (A_\omega^k f)(0) \quad ; \quad f(u) = \mathbf{1}_{u \leq s} e^{-\Omega(u,t)} \\ &= \sum_{k \geq 0} \int_{0=:\underline{u}_k < \underline{u}_{k-1} < \underline{u}_{k-2} < \cdots < \underline{u}_1 < \underline{u}_0 \leq s} \\ &\quad \times e^{-\sum_{i=0}^{k-1} \Omega(\underline{u}_{i+1}, \underline{u}_i) - \Omega(\underline{u}_0, t)} \left(\prod_{i=0}^{k-1} \omega(\underline{u}_{i+1}, \underline{u}_i) du_i \right) \end{aligned}$$

Funkcialaj Ekvacioj (2016)

評価の例

$$|\omega(s, t) - \omega(0, t)| \leq C \quad (\quad |\frac{\partial w}{\partial y}(y, t)| \leq C_W \quad), \quad \tilde{\Omega}(s, t) = \int_s^t \omega(0, u) du$$

ω と ω' に対応する $P[N(t) = N(s)]$ の差 - Ω の差の寄与

$$\begin{aligned} &\leq \sum_{k \geq 1} \sum_{j=0}^{k-1} \int_{0 \leq u_k < \dots < u_0 \leq s} e^{-\sum_{i=0}^{k-1} \tilde{\Omega}(u_{i+1}, u_i) - \tilde{\Omega}(u_0, t) + Ct} \\ &\quad \times \prod_{i=0}^{j-1} (\omega'(0, u_i) + C) \|\omega' - \omega\|_{\mathcal{T}} \prod_{i=j+1}^{k-1} (\omega(0, u_i) + C) \prod_{i=0}^{k-1} du_i \end{aligned}$$

$\frac{\partial}{\partial u_i} e^{-\tilde{\Omega}(u_{i+1}, u_i)} = -\omega(0, u_i) e^{-\tilde{\Omega}(u_{i+1}, u_i)}$ を使うのは **うまくない**

$$\sum_{k \geq 1} \int_{0 \leq u_{k-1} < \dots \leq u_0 \leq s} \prod_{i=0}^{k-1} (\omega(0, u_i) + C) du_0 \dots du_{k-1} = e^{\tilde{\Omega}(0, s) + Cs} \text{ と}$$

$$\sum_{i=0}^{k-1} \tilde{\Omega}(u_{i+1}, u_i) + \tilde{\Omega}(u_0, t) = \tilde{\Omega}(0, t) \text{ を用いる}.$$

3 - 2 . 二重に一様な完全収束型大数の強法則

D_{\uparrow} : $[0, T]$ 上の非減少右連続左有極限関数の集合

$$\Delta = \{(t_1, t_2) \in \mathbb{R}^2 \mid 0 \leq t_1 \leq t_2 \leq T\}$$

定理 . $r > 0$, $q > 2$, 各 N 每に $\{Z_i^{(N)}\}_{i=1}^N$ 独立 D_{\uparrow} 値確率変数 ,

$$\mathbb{E}[|Z_i^{(N)}(T) - Z_i^{(N)}(0)|^q]^{1/q} \leq M,$$

$$|\mathbb{E}[Z_i^{(N)}(t)] - \mathbb{E}[Z_i^{(N)}(s)]| \leq Mw|t - s|^r$$

が成り立つとき , $\exists C_q, N_0 > 0$; ($\forall N \geq N_0$)

$$\begin{aligned} & \mathbb{E}\left[\sup_{(t_1, t_2) \in \Delta} \left| \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \left((Z_i^{(N)}(t_2) - Z_i^{(N)}(t_1)) - \mathbb{E}[Z_i^{(N)}(t_2) - Z_i^{(N)}(t_1)] \right) \right|^q \right] \\ & \leq \frac{M^q 2^{q-1}}{N^{q^2 r / (2qr+2r+2)}} (C_q^q (2T w^{1/r} + 1) + 2^{2q}) \end{aligned}$$

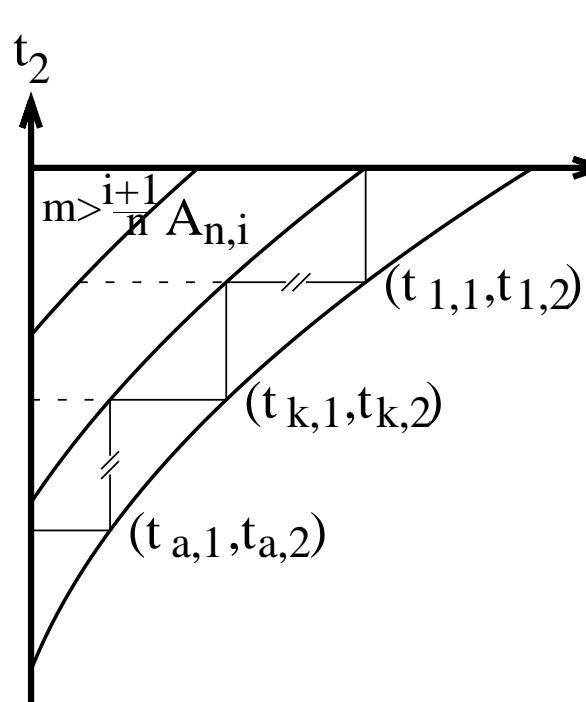
◇

• 序論は $r = 1$, $(q^2 - 2q - 2)r > 2$ の場合

• アイデア . $Z_i^{(N)}$ は単調だが期待値を引く 「仕切り」を入れれば期待値の変化 $< \epsilon$
(証明の技巧上) 仕切りの増加は モーメントの仮定 に帰着

始終2時刻を扱うための補題

- 二重に一様 等高線で網 個数制御は Hölder 連続性の仮定に帰着



$$Y^{(N)}(t_1, t_2) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N Z_i^{(N)}(t_1, t_2)$$

t_1 の減る方向 (右下) に $\mathbb{E}[Y^{(N)}]$ の減少が $2/n$ 以内の見張りを立てる。

$$m(t_1, t_2) = \mathbb{E}[Y^{(N)}(t_2)] - \mathbb{E}[Y^{(N)}(t_1)]$$

$$A_{n,i} = \{(t_1, t_2) \in A \mid \frac{i}{n} < m(t_1, t_2) \leq \frac{i+1}{n}\}$$

$$m(t_{k,1}, t_{k,2}) = \frac{i-1}{n}$$

$(\forall (t_1, t_2) \in A_{n,i}) \exists k;$

$$m(t_1, t_2) \leq m(t_{k,1}, t_{k,2}) + \frac{2}{n}$$

$(t_1, t_2) \in A_{n,0}$ または $m(t_1, t_2) = 0$ だと見張りが無いが、 $m(t_1, t_2) \leq \frac{1}{n}$ が成立して有効

- m の単調性しか使わないので、差 $Z_i^{(N)}(t_2) - Z_i^{(N)}(t_1)$ と同様の単調性が成り立てば定理の結論が成立
- 時間方向は単調性しか使わないので、独立増分性等は不要で、直前の到着時刻に依存する強度を持つ点過程でも何も気にせず使える

例：オフィスビルの照明

ビル新築時刻 t_0 , $Z_i^{(N)}$: 照明設備 i の照明の時刻 t までの交換回数（次に切れるまでの時間分布が設置箇所 i と（技術改良や原材料の法規制などで）交換時刻に依存する強度 w_i の場合も，滑らかならば）

主定理から， $\sup_{N,i,(t_1,t_2) \in \Delta} w_i(t_1, t_2) < \infty$ ならば

$$\lim_{N \rightarrow \infty} \sup_{(t_1, t_2) \in \Delta} \left| \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (Z_i^{(N)}(t_1, t_2) - \mathbb{E}[Z_i^{(N)}](t_1, t_2)) \right| = 0 \quad \diamond$$

- ビル竣工時刻によってその後使用する照明の商品（バージョン）が異なる組み合わせ 個数揺らぎはビル竣工時刻にもよる
- 他の例：交通量調査で，全通勤時間の増分取ると平日の揺らぎは小時間幅についての sup が興味になり得る
- 一様でなければ時刻依存，かつ，マルコフ性が無ければ時刻依存を初期値の問題に帰着できない

完全収束

完全収束（異なる N の間で $Z_i^{(N)}$ 間に関係を仮定しない）現実は N は大きな固定数（アボガドロ数など）なので、異なる N は別世界
関係を仮定しない定理が妥当と思う

cf. 通常の(RW) 大数の強法則は $Y_N = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N Z_i$ の概収束 .

i.i.d のとき

概収束型大数の強法則 $Y_N - \mathbb{E}[Y_N] \rightarrow 0, a.s. \Leftrightarrow \mathbb{E}[|Z_1|] < \infty$

実確率変数完全収束型大数の強法則 (Hsu-Robbins, 1947, Erdös 1949)

$Y_N^{(N)} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N Z_i^{(N)}$ ($\{Z_i^{(N)}\}$ が (N, i) について独立なら他の場合も成り立つ)

i.i.d のとき $Y_N^{(N)} - \mathbb{E}[Y_N^{(N)}] \rightarrow 0, a.s. \Leftrightarrow \mathbb{E}[Z_1^{(N)2}] < \infty$

（バナッハ（関数）空間値になると急に混沌とした文献歴史）

Banach空間値確率変数列の完全収束

$$Y_N^{(N)} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N Z_i^{(N)}$$

命題 . Banach空間 $(B, \|\cdot\|_B)$ が , 4次の Marcikiewicz–Zygmund 型の上からの評価

$$(MZ_4) \quad \mathbb{E}\left[\left\| \sum_{k=1}^n (Z_k - \mathbb{E}[Z_k]) \right\|_B^4 \right] \leq C \mathbb{E}\left[\left(\sum_{k=1}^n \|Z_k - \mathbb{E}[Z_k]\|_B^2 \right)^2 \right]$$

が任意の B 値独立確率変数列に対して成り立つ空間のとき ,

$\mathbb{E}[\|X\|_B^2] < \infty$ なる Z と同分布で独立な $\{X_i^{(N)}\}$ について

$$\left\| \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (X_i^{(N)} - \mathbb{E}[X_i^{(N)}]) \right\|_B \rightarrow 0, \text{ a.s.} \quad \diamond$$

MZ_4 が成り立てば $X_i^{(N)}$ を truncate する実数値の場合の初等証明 (Erdös) が成立
(ほぼ Taylor–Hu 1987)

命題 . σ 有限な測度 (S, μ) 上の関数空間 $L^p(S)$ について , $2 \leq p < \infty$ では MZ_4 が成立 (2次モーメント有限下で独立同分布完全収束 LLN 成立)

一般論アプローチの困まること

- Woyczyński 1975, ... 曰く「 L^p , $2 \leq p < \infty$, はtype 2なので MZ_q が成立」
type 2 = 「分散の加法性」に相当する上からの評価
 $\text{type } p \in [1, 2] \Leftrightarrow \text{Bernoulli 列を } \{\xi_k\} \text{ と書くとき, } \exists C; \text{ 任意の } n \text{ と } B \text{ 列 } \{x_k\} \text{ につ}$

$$\text{いて } E\left[\left\| \sum_{k=1}^n \xi_k x_k \right\|^p \right] \leq C \sum_{k=1}^n \|x_k\|^p \text{ (Hoffmann-Jorgensen, Pisier, 1976)}$$

- (Woyczyński の証明はよくわからない)
- L^p , $2 \leq p < \infty$, で MZ_q が成り立つのは正しい。
- きちんとやると, $1 < p < \infty$ で type r , $1 < r \leq 2$ より微妙に強い条件が成り立ち, その結果として得られる MZ_q の類似を使うと 2 次モーメント有限下で独立同分布完全収束 LLN 成立 (type 2 が本質ではない)
- 実数値の時の証明の $E[|X|^q]$ $E[\|X\|_{L^r}^{rl}]$. ℓ を選ぶのが難しい (実際, $q = 4 \Rightarrow \ell > \frac{1}{r - 1}$)
- ($E\|X\|^q$ のような記述がある文献はそれだけで致命的)
- L^∞ : type についての結果すら見当たらない。一般論は成り立たない模様

● 今回の結果

- t について一様な完全収束 $\sim L^\infty$
- 始時刻についても一様 (但し単調で期待値の連続性を仮定)
- $q > 1 + \sqrt{5} = 3.236 \dots$ ($r = 1$ のとき) 実数値の 2 より悪いが, 知る限り最善 (必要十分か否かは未解決)
- ただし単調関数の場合

3 - 3 . 多変数Gronwall型評価

命題(再掲). $x(t) \leq a + c \int_0^t x(s)ds \Rightarrow x(t) \leq ae^{ct}$

- 变数の数 q についての階層化は帰納法 , 非線型項も丁寧に初等的にやるだけ
- 非齊次項の選択 (「 a 」の拡張) は明らかでもないが , 指数関数 $x_0(t_1, \dots, t_q) = ae^{c(t_1 + \dots + t_q)}$

が等号を attain する選択がうまく行った .

定理(q 变数). $\vec{t} = (t_1, \dots, t_q)$, $a, c \geq 0$

$$x(\vec{t}) \leq ae^{c(t_1 + \dots + t_q)} \frac{1}{q} \sum_{i=1}^q e^{-ct_i} + \frac{c}{q} \sum_{i=1}^q \int_0^{t_i} (x(\vec{t})|_{t_i=u}) du$$

ならば $x(\vec{t}) \leq a e^{c(t_1 + \dots + t_q)}$



- x は可積分性のみ , 連續性も非負性も不要 (等号達成もあり best)

多変数齊次 Gronwall 型不等式

- 齊次な場合の q 変数拡張が恐らく一番の要点

定理 . $c \geqq 0$. $x : [0, T]^q \rightarrow \mathbb{R}$ 可積分

$$x(\vec{t}) \leqq c \sum_{i=1}^q \int_0^{t_i} (x(\vec{t})|_{t_i=s}) ds, \quad \vec{t} \in [0, T]^q, \Rightarrow x(\vec{t}) \leqq 0. \quad \diamond$$

証明 . $(A_{i,k}y)(\vec{t}) = \frac{1}{(k-1)!} \int_0^{t_i} (t_i - s)^{k-1} (y(\vec{t}))|_{t_i=s} ds$

$A_{i,k} A_{j,\ell} = A_{j,\ell} A_{i,k}$, $A_{i,k} A_{i,\ell} = A_{i,1}^{k+\ell} = A_{i,k+\ell}$ を経て

$$x(\vec{t}) \leqq c^N \sum_{\substack{(k_1, \dots, k_q) \in \mathbb{Z}_+^q; \\ k_1 + \dots + k_q = N}} (A_{q,k_q} A_{q-1,k_{q-1}} \cdots A_{1,k_1} x)(\vec{t}).$$

他方 , $(A_{i,k}y)(\vec{t}) \leqq \frac{t_i^k}{k!} \sup_{\vec{t} \in [0, T]^q} y(\vec{t})$ \square

3 - 4 . 流れが定める確率順位付け模型との差

- 本来の模型は粒子の現在位置の強度に従って先頭に跳ぶ
- 流れが定める模型はスクランブルのかかったGPSの教える（予め内蔵していたずれた）位置の強度に従って先頭に跳ぶ
 - 1) 流れが定める確率順位付け模型は強度が時刻だけの関数な（現在位置によらない）ので，証明の鍵になる量 $\varphi^{(N)}$ が独立確率過程
 - 2) 独立確率過程の大数の強法則によって（緩い仮定の下で）
$$\lim_{N \rightarrow \infty} \varphi^{(N, \theta)} = \lim_{N \rightarrow \infty} E[\varphi^{(N, \theta)}]$$
 - 3) $\theta = y_C$ のとき右辺は蒸発分だけ流れる元の従属模型の流れ
 - 4) **主定理**の大数の強法則は始終時刻について一様評価なので，元の確率順位付け模型との差を評価できる

差の評価と多変数階層Gronwall

- 従属性による Hölder 経由の収束べきの損を Gronwall で制御

$$X_q^{(N)}(t_1, \dots, t_q) \leq \frac{C_W T(q-1)}{N} \sum_{i_0=1}^q X_{q-1}^{(N)}(t_1, \dots, t'_{i_0}, \dots, t_q) + C_W \sum_{i_0=1}^q \int_0^{t_{i_0}} X_q^{(N)}(\vec{t})|_{t_{i_0}=s} ds + \\ C_W \max_{\substack{\{i_1, \dots, i_q\} \\ \subset \{1, \dots, N\}}} \int_0^{t_{i_0}} \mathbb{E} \left[\prod_{i_\alpha \neq i_0} \mathbf{1}_{\mathcal{K}_{i_\alpha}(0, t_\alpha)^c} \left| Y_{i_{i_0}}^{(N, y_C)}(s) - y_C((\gamma_{i_{i_0}}^{(N, y_C)}(s), s)) \right| \right] ds$$

Hölder の不等式 $\mathbb{E}[|XY|] \leq \mathbb{E}[|X|^{2p/(2p-1)}]^{1-(2p)^{-1}} \mathbb{E}[|Y|^{2p}]^{1/(2p)}$ でべきを損しつつ剥がして、流れが定める確率順位付け模型の大数の強法則の評価を代入

$$X_q^{(N)}(t_1, \dots, t_q) \leq \frac{C_W T(q-1)}{N} \sum_{i_0=1}^q X_{q-1}^{(N)}(t_1, \dots, t'_{i_0}, \dots, t_q) + C_W \sum_{i_0=1}^q \int_0^{t_{i_0}} X_q^{(N)}(t_1, \dots, s, \dots, t_q) ds + \\ \frac{C_W T C}{N^\delta} \sum_{i_0=1}^q (X_{q-1}^{(N)}(t_1, \dots, t'_{i_0}, \dots, t_q))^{(2p-1)/(2p)}$$

収束べきの計算

多変数階層 Gronwall 型評価から

$$X_q^{(N)}(t_1, \dots, t_q) \leq g_q e^{q^2 C_W T} \leq \frac{C}{N^{2p\delta(1-(1-(2p)^{-1})^{2p})}}, \quad q = 1, 2, \dots, p$$

仮定（初期分布）と独立確率過程の LLN のべき δ より小さいべき $\delta' < (1 - \frac{1}{e})\delta$

$$\lim_{p \rightarrow \infty} (1 - \frac{1}{2p})^{2p} = e^{-1} < 1 \text{ で間に合って,}$$

$$\exists p_0 > \frac{1}{2\delta'}; \quad \delta' < (1 - (1 - \frac{1}{2p})^{2p})\delta, \quad p = p_0, p_0 + 1, \dots.$$

よって $p = p_0, p_0 + 1, \dots$ に対して,

$$X_q^{(N)}(t_1, \dots, t_q) \leq \frac{C}{N^{2p\delta'}}, \quad q = 1, 2, \dots, 2p, \quad \square$$

* .

- 強度が直前の到着時刻に依存する点過程
独立増分で無いが公式や評価がある（可積分系的何か？）
- 単調関数値独立確率変数の二重に一様な大数の強法則
普通の L^∞ 大数の強法則，強い一様性への興味
- 多変数 Gronwall 型不等式
- 位置依存確率順位付け模型の流体力学極限の初等的証明

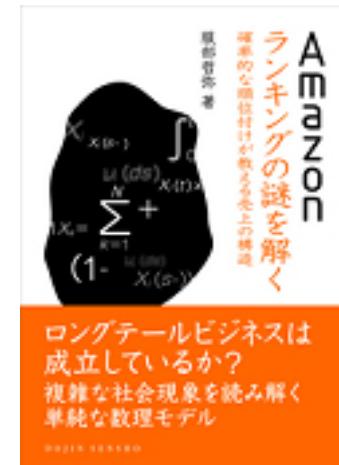
文献

T. Hattori, preprint (2016)

T. Hattori, preprint (2015)

T. Hattori, Funkcialaj Ekvacioj, to appear
(2016)

T. Hattori, S. Kusuoka, ALEA **9** (2012)



服部哲弥「Amazon ランキングの謎を解く」化学同人, 2011.5 .

Y. Hariya, K. Hattori, T. Hattori, Y. Nagahata, Y. Takeshima,
T. Kobayashi, Tohoku Math. J. **63** (2011)
K. Hattori, T. Hattori, Stoch. Proc. Appl. **119** (2009)