

Finding Hall blockers by matrix scaling

平井 広志

東京大学大学院 情報理工学系研究科

数理情報学専攻

JST さきがけ

hirai@mist.i.u-tokyo.ac.jp

Joint work with

林 興養（中央大学）

応用数理学会年会

離散システム研究部会

2022年9月9日

(2重確率) 行列スケーリング (Sinkhorn 1964)

$A: n \times n$ 非負行列

正対角行列 R, C によって RAC を 2重確率行列にできるか？

$$RAC \mathbf{1} \approx \mathbf{1}, (RAC)^T \mathbf{1} \approx \mathbf{1} \text{ としたい}$$

応用：

- マルコフ連鎖の推定
- 線形計算の前処理
- 最適輸送, Entropic regularization (Cuturi 2013)
- and more

Sinkhorn のアルゴリズム

- 行正規化 : $A \leftarrow RA$ s.t. $(RA)\mathbf{1} = \mathbf{1}$; $R = \text{diag}(\dots \frac{1}{\sum_k A_{ik}} \dots)$
- 列正規化 : $A \leftarrow AC$ s.t. $(AC)^\top \mathbf{1} = \mathbf{1}$; $C = \text{diag}(\dots \frac{1}{\sum_k A_{kj}} \dots)$
- これをくりかえす

$$\begin{array}{l} 6 \\ 3 \\ 4 \\ 3 \end{array} \begin{pmatrix} 4 & 10 & 1 & 1 \\ & 6 & & \\ 1 & & 1 & 1 \\ & 4 & & \\ 3 & & & \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{行正規化}} \begin{array}{l} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{array} \begin{pmatrix} 4/3 & 2 & 1/3 & 1/3 \\ & 1 & & \\ 1/3 & & 1/3 & 1/3 \\ & 1 & & \\ 1 & & & \end{pmatrix}$$

$$\begin{array}{l} \text{列正規化} \\ \rightarrow \end{array} \begin{array}{l} 1/2 \\ 9/4 \\ 1/2 \\ 3/4 \end{array} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ & 1/2 & & \\ 1/4 & & 1 & 1 \\ & 1/2 & & \\ 3/4 & & & \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{行正規化}} \dots$$

2重確率スケーリング可能性の特徴付け

Sinkhorn, Knopp 1967, Rothblum, Schneider 1989

Thm: $A: n \times n$ 非負行列, 以下は同値.

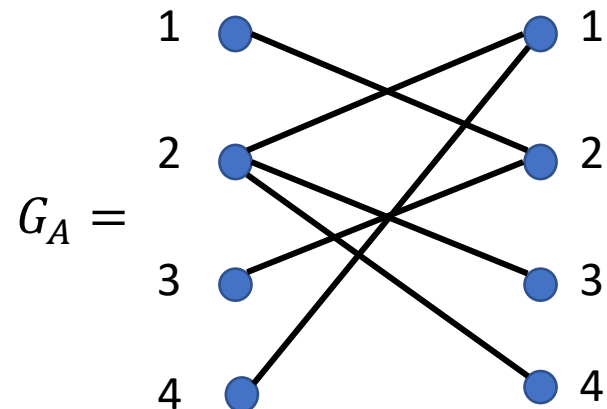
- A は (近似的) 2重確率スケーリング可能:

$$\forall \epsilon > 0, \exists R, C \text{ s.t. } \|RAC\mathbf{1} - \mathbf{1}\| < \epsilon, \|(RAC)^\top \mathbf{1} - \mathbf{1}\| < \epsilon$$

- Sinkhornアルゴリズムによって, A は2重確率行列に収束
- 2部グラフ G_A に完全マッチングが存在

$$V(G_A) := [n] \sqcup [n], E(G_A) := \{ij \mid A_{ij} \neq 0\}$$

$$A = \begin{matrix} & \begin{matrix} 1 & 2 & 3 & 4 \end{matrix} \\ \begin{matrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{matrix} & \begin{pmatrix} & & & \\ & 6 & & \\ 1 & & 1 & 1 \\ & 4 & & \\ 3 & & & \end{pmatrix} \end{matrix}$$



Sinkhorn 反復による完全マッチングの存在判定

Linial, Samorodnitsky, Wigderson 2000

$G = (U \sqcup V, E)$: 2部グラフ, $|U| = |V| = n$

$$A(G)_{ij} := \begin{cases} 1 & \text{if } ij \in E \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

初期化: $A \leftarrow A(G)$

1. 行正規化: $A \leftarrow \text{diag}(1/\sum_k A_{ik})A$
2. 列正規化: $A \leftarrow A \text{diag}(1/\sum_k A_{kj})$
3. $\|A\mathbf{1} - \mathbf{1}\|_2 < 1/\sqrt{n}$ なら終了.
4. Go to 1.

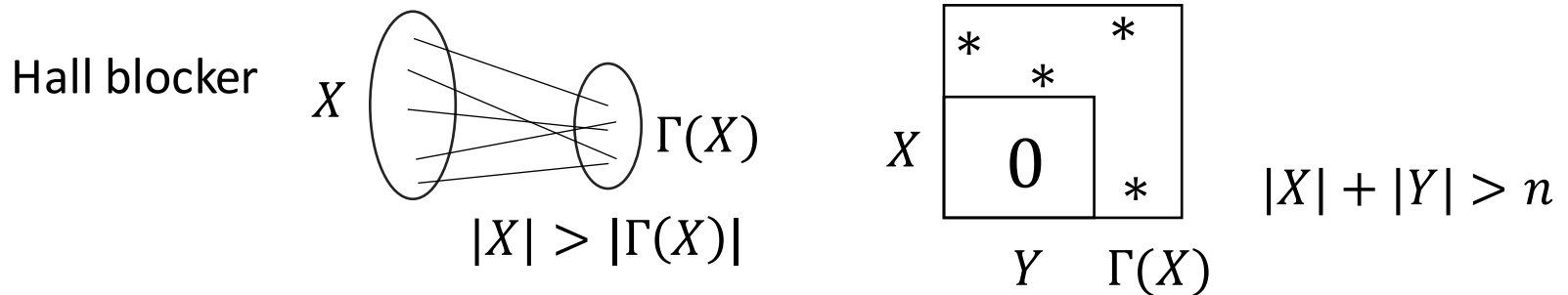
Thm [LSW2000]

G に完全マッチング有り $\rightarrow n^2 \log n$ 反復以内に終了.

G に完全マッチング無し \rightarrow 終了しない.

- LSWアルゴリズムは、増加道アルゴリズムより遅いが、根本的に異なる原理に基づいている点やそのアルゴリズムの（異常な）単純さにおいて興味深い。
- 作用素スケーリングの最近の発展につながる重要な結果
- LSWアルゴリズムは、完全マッチングも非存在の証拠（Hall blocker）も出力しない。

Hallの結婚定理：完全マッチングが存在 \Leftrightarrow Hall blockerが存在しない



本研究の問題意識：

Sinkhorn反復によってHall blockerは特定できるか？

ねらい：作用素スケーリングへの展開（後述）

本研究の成果

多項式回の Sinkhorn 反復で Hall blocker は特定可能

初期化: $A \leftarrow A(G)$

1. 行正規化: $A \leftarrow \text{diag}(1/\sum_k A_{ik})A$

2. 列正規化: $A \leftarrow A \text{diag}(1/\sum_k A_{kj})$

3. $p := A\mathbf{1}$ を $p_{i_1} \leq p_{i_2} \leq \dots \leq p_{i_n}$ とソートし,
 $\mathcal{X} := \{\{i_1, i_2, \dots, i_k\} \mid k = 1, 2, \dots, n\}$.

4. Go to 1.

LSW: $\|A\mathbf{1} - \mathbf{1}\|_2 < 1/\sqrt{n}$ なら終了

Thm (本研究)

G に完全マッチング無し \rightarrow

$O(n^7 \log n)$ 回の反復のうちに \mathcal{X} には Hall blocker が含まれる.

証明のアイデア 1: Sinkhorn 反復の交互最適化解釈

LSWの解析 ~ capacity 交互最適化解釈

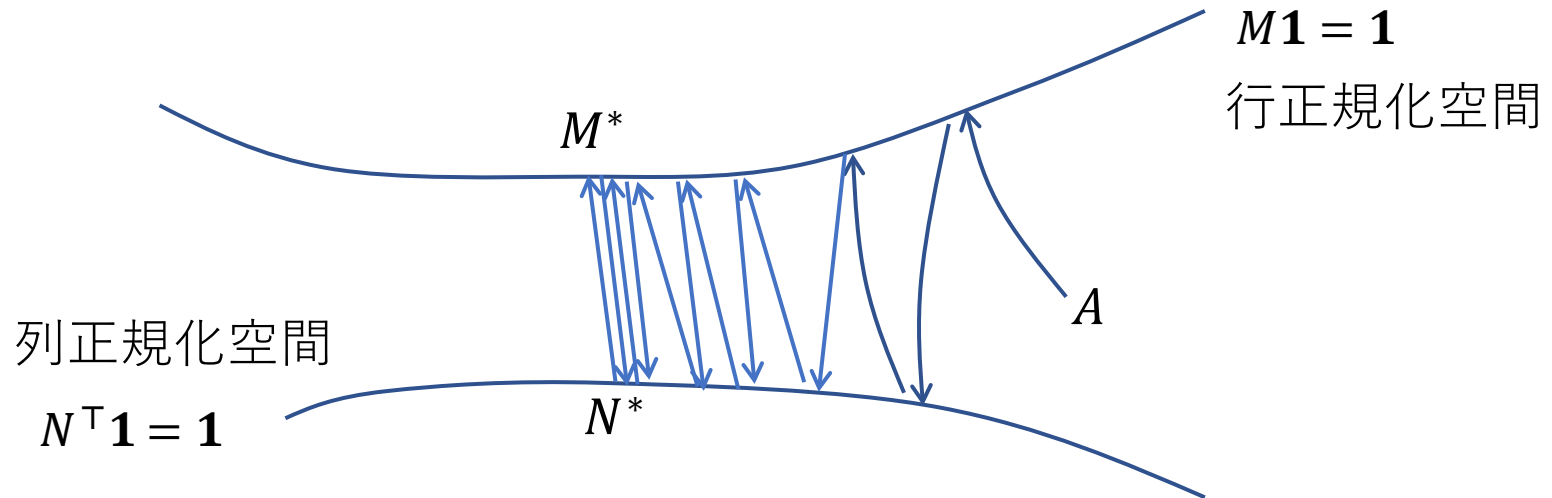
$$\inf. \log \frac{x^\top A y}{\prod_i x_i \prod_j y_j} \quad \text{s.t.} \quad x > 0, y > 0.$$

- $\text{opt} > -\infty \Leftrightarrow$ スケーリング可能 (RS89)
- 収束のスピード & 定数 κ : $\text{opt} > -\infty \Rightarrow \text{opt} > \kappa$ の評価

本研究の解析 ~ KLダイバージェンス交互最適化解釈 (情報幾何解釈)

$$\inf. \sum_{ij} M_{ij} \log \frac{M_{ij}}{N_{ij}} \quad \text{s.t.} \quad M\mathbf{1} = \mathbf{1}, N^\top \mathbf{1} = \mathbf{1}, \\ M, N \geq 0, \quad \text{supp } M, \text{supp } N \subseteq \text{supp } A$$

Sinkhorn反復の情報幾何学的解釈



Thm (Csiszar, Tusnady 1984, Gietl, Reffel 2013)

最小 KL ダイバージェンス点对 (M^*, N^*) に収束

- Sinkhorn反復が収束しないとき， 極限で M^*, N^* を振動
- 最適値 $D_{\text{KL}}(M^* \parallel N^*)$ への収束レート $\sim O(1/k)$

本研究： $p^* = N^* \mathbf{1}$ への収束評価

← Pinskerの不等式 & 収束先 (M^*, N^*) の特徴付け (次ページ)

証明のアイデア 2：収束先の特徴付け

Aas 2014:

- M^*, N^* はブロック対角化される.
- 各ブロックは, 極限で

$$\begin{array}{c} 1 \ 1 \ 1 \ \dots \ 1 \\ \alpha \\ \alpha \\ \vdots \\ \alpha \end{array} \begin{array}{c} \square \\ \square \\ \square \\ \square \end{array} \Leftrightarrow \begin{array}{c} \frac{1}{\alpha} \ \frac{1}{\alpha} \ \frac{1}{\alpha} \ \dots \ \frac{1}{\alpha} \\ 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{array} \begin{array}{c} \square \\ \square \\ \square \\ \square \end{array} \quad \text{と振動}$$

$\alpha := \text{列数} / \text{行数}$

本研究: **一般化 DM 分解**の対角ブロックたちに一致

行列の並べ替えの標準形

→DEMO

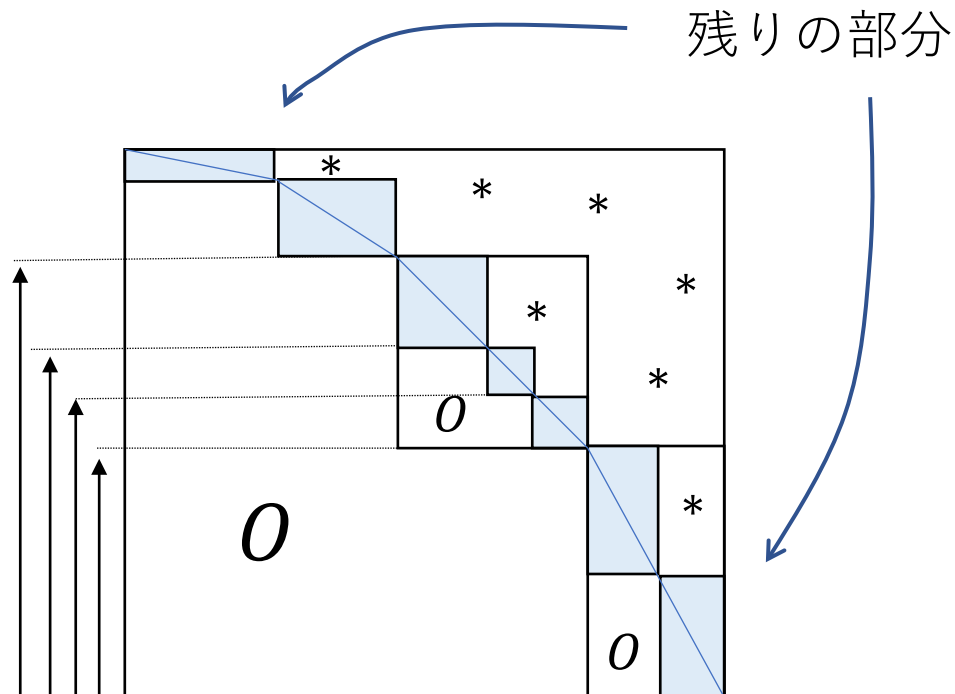
Dulmage-Mendelson 1958

DM分解 =

「最大」Hall blockerにそって
行と列を並べ替え

$A \rightarrow$

ゼロブロックのサイズ
:= 行数 + 列数



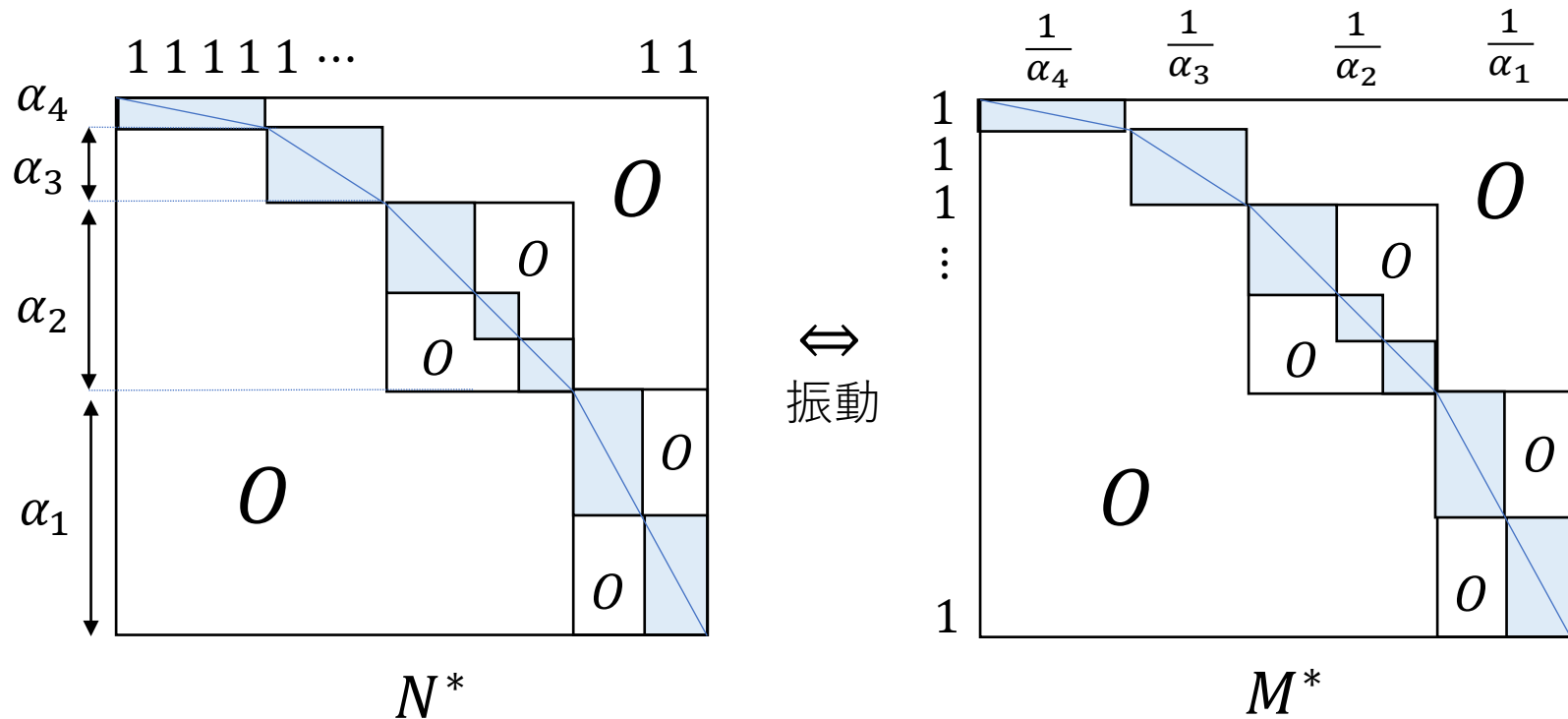
富澤 1977 (unpublished)

一般化 DM 分解 = 基本分割の理論に基づいて「残りの部分」も分解

ゼロブロックの重み付きサイズ := $\alpha \times$ 行数 + 列数

$$[0, \infty)$$

Sinkhorn 反復の極限



- $\alpha_1 < \alpha_2 < \alpha_3 < \dots$ より，行和ベクトル $p^* = N^* \mathbf{1}$ を並べかえると DM 分解の構造がわかる \rightarrow Hall blocker もわかる
- 反復がすすむと $p = A \mathbf{1}$ は，十分 $p^* = N^* \mathbf{1}$ に近くなるので， $p = A \mathbf{1}$ を並べかえてもわかる（収束評価を使う）。

まとめ

- Sinkhorn反復で Hall blocker も求まるようにした.
- 情報幾何 & DM分解との関係
- $O(n^7 \log n)$ を改良できるか？

作用素スケーリング (Gurvits 2004) への展開

$A_1, A_2, \dots, A_m \in \mathbb{C}^{n \times n}$ がつくる完全正值作用素が

$$\text{2重確率} \stackrel{\text{def}}{\Leftrightarrow} \sum_k A_k A_k^\dagger = I, \sum_k A_k^\dagger A_k = I$$

正則行列 g, h によって, $g(A_1, A_2, \dots, A_m)h^\dagger$ を2重確率にできるか？

作用素 Sinkhorn アルゴリズム (Gurvits のアルゴリズム)

1. 行正規化: $A_k \leftarrow g A_k \quad : \quad g (\sum_k A_k A_k^\dagger) g^\dagger = I$
2. 列正規化: $A_k \leftarrow A_k h^\dagger \quad : \quad h (\sum_k A_k^\dagger A_k) h^\dagger = I$
3. Go to 1.

Thm (Gurvitz 2004): 以下は同値.

- (A_1, A_2, \dots, A_m) は (近似的) 2重確率スケールリング可能.
- 作用素 Sinkhorn アルゴリズムが収束.
- $U^\dagger A_k V = \{0\} (\forall k)$, $\dim U + \dim V > n$ となる
ベクトル部分空間 $U, V \subseteq \mathbb{C}^n$ 無し.

Shrunk subspace: スケールリング不可能性の証拠

作用素 Sinkhorn 反復で Shrunk subspace は見つかるか?

Franks, Soma, Goemans 2022: (修正された Sinkhorn 反復で) 見つかる

- K. Hayashi and H.Hirai: Finding Hall blockers by matrix scaling, arXiv, 2022
- 平井広志「行列スケーリングの数理」（読み物，演習資料）
平井のページからダウンロード可
- 9/12: JST 数学関連 3 領域連携 WS 「情報科学と拓く新しい数理科学」
平井広志「行列スケーリングから非正曲率空間上の測地的凸最適化へ」

おわり