

情報基礎数理学特選
有限距離空間の離散幾何学とアルゴリズム
(9) 低歪み埋め込み可能性：エキスパンダに対する下界

岡本 吉央

北陸先端科学技術大学院大学

2011 年 1 月 13 日

"最終更新：2011/01/12 23:28"

① l_2 への低歪み埋め込み：下界

② エクスパンダ

③ l_2 への低歪み埋め込み：下界 (証明)

④ l_2 への低歪み埋め込み：補足

今から行うこと

流れ (遊行)

- ▶ Bourgain の定理がタイトであることを示す
特に, l_2 への埋め込みの歪みが $\Omega(\log n)$ になる **具体例** を与える
(この講義)
- ▶ その準備として,
 l_2 への埋め込みの歪みが $\Omega(\sqrt{\log n})$ になる **具体例** を与える
(前の講義)
- ▶ 具体例はなかったが, $\Omega(\log n / \log \log n)$ は示した (前の前の講義)

定理 9.1 (Linial, London, Rabinovich '95, Aumann, Rabani '98)

頂点数 n のエキスパンダ上の最短パス距離が l_2 へ D -埋め込み可能
 $\Rightarrow D = \Omega(\log n)$

① l_2 への低歪み埋め込み：下界

② エクスパンダ

③ l_2 への低歪み埋め込み：下界 (証明)

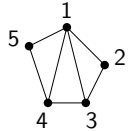
④ l_2 への低歪み埋め込み：補足

次数

$G = (V, E)$: グラフ

定義 : 次数

頂点 $v \in V$ の**次数** (degree) とは, v に隣接する頂点の数のこと
($\deg_G(v)$ で表す)



- ▶ $\deg_G(1) = 4$
- ▶ $\deg_G(2) = \deg_G(5) = 2$
- ▶ $\deg_G(3) = \deg_G(4) = 3$

定義 : 正則グラフ

r 正則グラフ (r -regular graph) とは, すべての頂点の次数が r であるグラフ

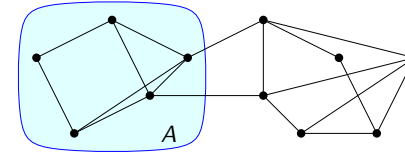
カット

$G = (V, E)$: グラフ

定義 : カット

G の**カット** (cut) とは頂点集合 $A \subseteq V$ ($A \neq \emptyset, V$) のことで, その**容量** (capacity) とは, A と $V \setminus A$ の間を結ぶ G の辺の数

$$e(A, V \setminus A) = |\{\{u, v\} \in E \mid u \in A, v \in V \setminus A\}|$$



$$e(A, V \setminus A) = 2$$

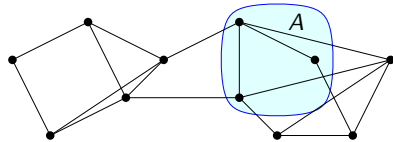
辺伸張

$G = (V, E)$: グラフ

定義 : 辺伸張

G の**辺伸張** (edge expansion) とは次の値のこと

$$\Phi(G) = \min \left\{ \frac{e(A, V \setminus A)}{|A|} \mid A \subseteq V, 1 \leq |A| \leq \frac{1}{2}|V| \right\}$$



$$\frac{e(A, V \setminus A)}{|A|} = \frac{6}{3}$$

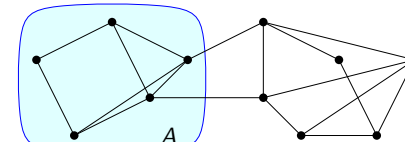
辺伸張

$G = (V, E)$: グラフ

定義 : 辺伸張

G の**辺伸張** (edge expansion) とは次の値のこと

$$\Phi(G) = \min \left\{ \frac{e(A, V \setminus A)}{|A|} \mid A \subseteq V, 1 \leq |A| \leq \frac{1}{2}|V| \right\}$$



$$\Phi(G) = \frac{e(A, V \setminus A)}{|A|} = \frac{2}{5}$$

エクスペンダ

$r \geq 3$: 自然数 (固定)

定義 : エクスペンダ

r 正則グラフの無限族 $\{G_1, G_2, \dots\}$ で

$$|V(G_1)| < |V(G_2)| < \dots$$

を満たすものが**エクスペンダ** (expander) の族であるとは、ある定数 $\beta > 0$ が存在して

$$\Phi(G_i) \geq \beta$$

が任意の正整数 i に対して成り立つこと

エクスペンダの構成

エクスペンダの構成はグラフ理論・計算理論における大きな関心事

- ▶ Margulis '73
- ▶ Lubotzky, Phillips, Sarnak '88
- ▶ Alon, Roichman '94
- ▶ Reingold, Vadhan, Wigderson '02
- ▶ ...

重要なサーベイ論文

- ▶ S. Hoory, N. Linial, A. Wigderson. Expander graphs and their applications. Bulletin of the American Mathematical Society 43 (2006) 439–561.

ここからの流れ

- ▶ グラフの固有値を定義
 - ▶ そのために、グラフの Laplace 行列を定義
- ▶ グラフの固有値とグラフの辺伸張の関係を観察

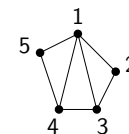
グラフの Laplace 行列

$G = (V, E)$: グラフ

定義 : Laplace 行列

G の Laplace 行列 (Laplacian) とは、 $L_G \in \mathbb{R}^{V \times V}$ で、

$$(L_G)_{u,v} = \begin{cases} \deg_G(u) & (u = v \text{ のとき}) \\ -1 & (u \neq v \text{ かつ } \{u, v\} \in E \text{ のとき}) \\ 0 & (\text{その他のとき}) \end{cases}$$



| | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 |
|---|----|----|----|----|----|
| 1 | 4 | -1 | -1 | -1 | -1 |
| 2 | -1 | 2 | -1 | 0 | 0 |
| 3 | -1 | -1 | 3 | -1 | 0 |
| 4 | -1 | 0 | -1 | 3 | -1 |
| 5 | -1 | 0 | 0 | -1 | 2 |

Laplace 行列の性質

$G = (V, E)$: グラフ, $n = |V|$, $L_G \in \mathbb{R}^{V \times V}$: G の Laplace 行列

観察 1 (演習問題)

L_G は対称半正定値

- ▶ \therefore すべての固有値は非負実数
- ▶ $\lambda_1(G) \leq \lambda_2(G) \leq \dots \leq \lambda_n(G)$: L_G の固有値

観察 2

$\lambda_1(G) = 0$

観察 2 の証明: $x = (1, 1, \dots, 1)^T \in \mathbb{R}^V$ に対して

$$(L_G x)_v = \deg_G(v) - \sum_{u: \{u,v\} \in E} 1 = \deg_G(v) - \deg_G(v) = 0$$

よって, x は L_G の固有ベクトルであり, 対応する固有値は 0 □

Rayleigh 商と第二固有値

事実 (あるいは復習)

行列 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ の最小固有値 λ_1 とそれに付随する固有ベクトル v_1 に対して, 第二固有値 λ_2 は

$$\lambda_2 = \min \left\{ \frac{x^T A x}{x^T x} \mid x \in \mathbb{R}^n, x \perp v_1 \right\}$$

を満たす

Laplace 行列 $L_G \in \mathbb{R}^{V \times V}$ に適用すると, 次が得られる (演習問題)

$$\lambda_2(G) = \min \left\{ \frac{\sum_{\{u,v\} \in E} (x_u - x_v)^2}{\sum_{v \in V} x_v^2} \mid x \in \mathbb{R}^V, \sum_{v \in V} x_v = 0 \right\}$$

第二固有値と辺伸張の関係

命題 9.1

任意のグラフ G に対して,

$$\lambda_2(G) \leq 2\Phi(G)$$

つまり,

- ▶ $\lambda_2(G) \geq \beta \Rightarrow \Phi(G) \geq \beta/2$

備忘録

$$\Phi(G) = \min \left\{ \frac{e(A, V \setminus A)}{|A|} \mid A \subseteq V, 1 \leq |A| \leq \frac{1}{2}|V| \right\}$$

r 正則グラフ G に対して, $\lambda_2(G) \geq \frac{\Phi(G)^2}{2r}$ も知られている (Dodziuk '84, Alon, Milman '85, Alon '86)

命題 9.1 の証明 (1)

証明すること

$$\lambda_2(G) \leq 2\Phi(G)$$

- ▶ A^* : $\Phi(G)$ を与える最適化問題の最適解
- ▶ $\bar{A}^* = V \setminus A^*$
- ▶ $x^* \in \mathbb{R}^V$ を次で定義

$$x_v^* = \begin{cases} -|A^*| & (v \in A^* \text{ のとき}) \\ |A^*| & (v \in \bar{A}^* \text{ のとき}) \end{cases}$$

$$\lambda_2(G) \leq \frac{\sum_{\{u,v\} \in E} (x_u^* - x_v^*)^2}{\sum_{v \in V} (x_v^*)^2}$$

命題 9.1 の証明 (2)

$$\begin{aligned}
 & \sum_{\{u,v\} \in E} (x_u^* - x_v^*)^2 \\
 &= \sum_{\substack{\{u,v\} \in E, \\ u \in A^*, v \in \bar{A}^*}} (x_u^* - x_v^*)^2 + \sum_{\substack{\{u,v\} \in E, \\ u, v \in A^*}} (x_u^* - x_v^*)^2 + \sum_{\substack{\{u,v\} \in E, \\ u, v \in \bar{A}^*}} (x_u^* - x_v^*)^2 \\
 &= \sum_{\substack{\{u,v\} \in E, \\ u \in A^*, v \in \bar{A}^*}} (-|\bar{A}^*| - |A^*|)^2 + \sum_{\substack{\{u,v\} \in E, \\ u, v \in A^*}} (-|\bar{A}^*| + |\bar{A}^*|)^2 + \sum_{\substack{\{u,v\} \in E, \\ u, v \in \bar{A}^*}} (|A^*| - |A^*|)^2 \\
 &= \sum_{\substack{\{u,v\} \in E, \\ u \in A^*, v \in \bar{A}^*}} (|A^*| + |\bar{A}^*|)^2 \\
 &= C(A^*, \bar{A}^*) (|A^*| + |\bar{A}^*|)^2
 \end{aligned}$$

命題 9.1 の証明 (3)

$$\begin{aligned}
 & \sum_{v \in V} (x_v^*)^2 \\
 &= \sum_{v \in A^*} (x_v^*)^2 + \sum_{v \in \bar{A}^*} (x_v^*)^2 \\
 &= \sum_{v \in A^*} (-|\bar{A}^*|)^2 + \sum_{v \in \bar{A}^*} |A^*|^2 \\
 &= |A^*| |\bar{A}^*|^2 + |\bar{A}^*| |A^*|^2 \\
 &= |A^*| |\bar{A}^*| (|\bar{A}^*| + |A^*|)
 \end{aligned}$$

命題 9.1 の証明 (4)

$$\begin{aligned}
 \therefore \lambda_2(G) &\leq \frac{\sum_{\{u,v\} \in E} (x_u^* - x_v^*)^2}{\sum_{v \in V} (x_v^*)^2} = \frac{C(A^*, \bar{A}^*) (|A^*| + |\bar{A}^*|)^2}{|A^*| |\bar{A}^*| (|A^*| + |\bar{A}^*|)} \\
 &= C(A^*, \bar{A}^*) \frac{|A^*| + |\bar{A}^*|}{|A^*| |\bar{A}^*|} \\
 &\leq C(A^*, \bar{A}^*) \frac{2 \max\{|A^*|, |\bar{A}^*|\}}{|A^*| |\bar{A}^*|} \\
 &= 2 \frac{C(A^*, \bar{A}^*)}{\min\{|A^*|, |\bar{A}^*|\}} = 2\Phi(G) \quad \square
 \end{aligned}$$

事実

$$\forall \text{正実数 } a, b : a + b \leq 2 \max\{a, b\}, \quad \frac{\max\{a, b\}}{ab} = \frac{1}{\min\{a, b\}}$$

- ① ℓ_2 への低歪み埋め込み: 下界
- ② エクスパンダ
- ③ ℓ_2 への低歪み埋め込み: 下界 (証明)
- ④ ℓ_2 への低歪み埋め込み: 補足

エクспанダを用いた ℓ_2 への埋め込みの歪みに対する下界

定理 9.2 (Linial, London, Rabinovich '95, Aumann, Rabani '98)

設定

- ▶ $r \geq 3$: 定数, $\beta > 0$: 定数
- ▶ $G = (V, E)$: r 正則グラフで, $\mu_2(G) \geq \beta$ を満たすもの
- ▶ (V, ρ) : G 上の最短パス距離空間
- ▶ $f: V \rightarrow \ell_2$: D -埋め込み

結論

- ▶ $\exists c > 0: D \geq c \log n$

つまり, 頂点数 n のエクспанダに対して D の下界 $\Omega(\log n)$ が得られる

定理 9.2 の証明 (1): 記法 (再掲)

設定

- ▶ $(X, \mu), (X, \nu)$: 距離空間
- ▶ $E, F \subseteq \binom{X}{2}$: X の要素数 2 の部分集合の集まり (非空)

記法

- ▶ $\text{ave}_2(\mu, E) = \sqrt{\frac{1}{|E|} \sum_{\{x,y\} \in E} \mu(x,y)^2}$ (二乗平均平方根)
- ▶ $R_{E,F}(\mu) = \frac{\text{ave}_2(\mu, F)}{\text{ave}_2(\mu, E)}$

定理 9.2 の証明 (2)

$G = (V, E)$: 定理の仮定を満たすグラフ

- ▶ $F = \binom{V}{2}$ とする
- ▶ μ : G 上の最短パス距離
- ▶ D -埋め込み $f: V \rightarrow \ell_2^d$ に対して, $\nu(x,y) = \|f(x) - f(y)\|_2$ とする
- ▶ $R_{E,F}(\mu) \leq D \cdot R_{E,F}(\nu)$ (定理 8.2 の証明参照)

今から示すこと

- ① $R_{E,F}(\mu) = \Omega(\log n)$
- ② $R_{E,F}(\nu) = O(1)$

これらを示せば, 証明が完了

定理 9.2 の証明 (3): $R_{E,F}(\mu) = \Omega(\log n)$ の証明 (1)

- ▶ $\text{ave}_2(\mu, E) = \sqrt{\frac{1}{|E|} \sum_{\{u,v\} \in E} \mu(u,v)^2} = \sqrt{\frac{1}{|E|} \sum_{\{u,v\} \in E} 1} = 1$
- ▶ $\therefore \text{ave}_2(\mu, F) = \Omega(\log n)$ を証明すれば十分
- ▶ $v_0 \in V$: 任意 (固定)
- ▶ $V_i = \{v \in V \mid \mu(v_0, v) = i\}$ とする
- ▶ $|V_0| = 1$ ($\because V_0 = \{v_0\}$)
- ▶ $|V_i| \leq r|V_{i-1}|$ ($i \geq 1$) ($\because G$ は r 正則)
- ▶ $\therefore |V_i| \leq r^i$ ($i \geq 1$)
- ▶ $|V_0| + \dots + |V_k| = 1 + \dots + r^k \leq r^{k+1}$
- ▶ $k = \log_r(\frac{n}{2}) - 1$ とすると, $r^{k+1} = \frac{n}{2}$
- ▶ $\therefore |\{v \in V \mid \mu(v_0, v) > k\}| \geq \frac{n}{2}$
- ▶ $\therefore |\{\{u, v\} \in \binom{V}{2} \mid \mu(u, v) > k\}| \geq \frac{n^2}{4}$

定理 9.2 の証明 (4) : $R_{E,F}(\mu) = \Omega(\log n)$ の証明 (2)

$$\begin{aligned} \text{ave}_2(\mu, F) &= \sqrt{\frac{1}{|F|} \sum_{\{u,v\} \in F} \mu(u,v)^2} = \sqrt{\frac{1}{\binom{n}{2}} \sum_{\{u,v\} \in \binom{V}{2}} \mu(u,v)^2} \\ &= \sqrt{\frac{2}{n(n-1)} \left(\sum_{\substack{\{u,v\} \in \binom{V}{2}, \\ \mu(u,v) \leq k}} \mu(u,v)^2 + \sum_{\substack{\{u,v\} \in \binom{V}{2}, \\ \mu(u,v) > k}} \mu(u,v)^2 \right)} \\ &\geq \sqrt{\frac{2}{n(n-1)} \sum_{\substack{\{u,v\} \in \binom{V}{2}, \\ \mu(u,v) > k}} \mu(u,v)^2} \\ &> \sqrt{\frac{2}{n(n-1)} \sum_{\substack{\{u,v\} \in \binom{V}{2}, \\ \mu(u,v) > k}} k^2} \geq \sqrt{\frac{2}{n(n-1)} \frac{n^2}{4} k^2} = \Omega(k) = \Omega(\log n) \end{aligned}$$

定理 9.2 の証明 (5) : $R_{E,F}(\nu) = O(1)$ の証明 (1)

主張

任意の n 個の実数 $x_u, v \in V$ に対して

$$\sum_{\{u,v\} \in \binom{V}{2}} (x_u - x_v)^2 = O(n) \sum_{\{u,v\} \in E} (x_u - x_v)^2$$

主張の証明：一般性を失わずに $\sum_{v \in V} x_v = 0$ を仮定 (平行移動すればよい)

$$\begin{aligned} \sum_{\{u,v\} \in \binom{V}{2}} (x_u - x_v)^2 &= n \sum_{v \in V} x_v^2 - \left(\sum_{v \in V} x_v \right)^2 && \text{(演習問題)} \\ &= n \sum_{v \in V} x_v^2 \\ \sum_{\{u,v\} \in E} (x_u - x_v)^2 &\geq \lambda_2(G) \sum_{v \in V} x_v^2 \geq \beta \sum_{v \in V} x_v^2 && \square \end{aligned}$$

定理 9.2 の証明 (6) : $R_{E,F}(\nu) = O(1)$ の証明 (2)

$$\begin{aligned} \text{ave}_2(\nu, F) &= \sqrt{\frac{1}{|F|} \sum_{\{u,v\} \in F} \nu(u,v)^2} = \sqrt{\frac{2}{n(n-1)} \sum_{\{u,v\} \in \binom{V}{2}} \|f(u) - f(v)\|_2^2} \\ &= \sqrt{\frac{2}{n(n-1)} \sum_{\{u,v\} \in \binom{V}{2}} \sum_{i=1}^d |f(u)_i - f(v)_i|^2} \\ &= \sqrt{O\left(\frac{1}{n^2}\right) \sum_{i=1}^d \sum_{\{u,v\} \in \binom{V}{2}} |f(u)_i - f(v)_i|^2} \\ &= \sqrt{O\left(\frac{1}{n^2}\right) \sum_{i=1}^d O(n) \sum_{\{u,v\} \in E} |f(u)_i - f(v)_i|^2} && \text{(主張)} \\ &= \sqrt{O\left(\frac{1}{n}\right) \sum_{i=1}^d \sum_{\{u,v\} \in E} |f(u)_i - f(v)_i|^2} \end{aligned}$$

定理 9.2 の証明 (7) : $R_{E,F}(\nu) = O(1)$ の証明 (3)

$$\begin{aligned} \text{ave}_2(\nu, F) &= \sqrt{O\left(\frac{1}{n}\right) \sum_{i=1}^d \sum_{\{u,v\} \in E} |f(u)_i - f(v)_i|^2} \\ &= \sqrt{O\left(\frac{1}{n}\right) \sum_{\{u,v\} \in E} \sum_{i=1}^d |f(u)_i - f(v)_i|^2} \\ &= \sqrt{O\left(\frac{1}{n}\right) |E| \text{ave}_2(\nu, E)} = \sqrt{O\left(\frac{1}{n}\right) \frac{r}{2} n \text{ave}_2(\nu, E)} \\ &= O(1) \text{ave}_2(\nu, E) \end{aligned}$$

したがって, $R_{E,F}(\nu) = \frac{\text{ave}_2(\nu, F)}{\text{ave}_2(\nu, E)} = O(1)$ □

事実

任意の r 正則グラフ $G = (V, E)$ に対して, $|E| = \frac{r}{2}|V|$

- ① l_2 への低歪み埋め込み：下界
- ② エクスパンダ
- ③ l_2 への低歪み埋め込み：下界 (証明)
- ④ l_2 への低歪み埋め込み：補足

 l_p への歪みに対する下界

定理 9.1 (Linial, London, Rabinovich '95, Aumann, Rabani '98)

頂点数 n のエクスパンダ上の最短パス距離が l_2 へ D -埋め込み可能
 $\Rightarrow D = \Omega(\log n)$

定理 (Matoušek '97)

$p \in [1, \infty)$: 固定

頂点数 n のエクスパンダ上の最短パス距離が l_p へ D -埋め込み可能
 $\Rightarrow D = \Omega(\log n)$

 l_2 への歪みが $\Omega(\log n)$ になってしまう例

あまり知られていない

- ▶ Linial, London, Rabinovich '95, Aumann, Rabani '98
- ▶ Khot, Naor '06
- ▶ Newman, Rabinovich '09

グラフの族を制限する

\mathcal{G} : (連結な) グラフの族

定義 : \mathcal{G} -距離

有限距離空間 (X, μ) が \mathcal{G} -距離 (\mathcal{G} -metric) であるとは
 グラフ $G = (V, E) \in \mathcal{G}$ と非負の辺重み関数 $w: E \rightarrow \mathbb{R}$ が存在して,
 (X, μ) を G 上の重み付き最短パス距離に等長埋め込み可能であること

- ▶ 木距離 : $\mathcal{G} =$ 木全体の族
- ▶ 外平面的グラフ距離 : $\mathcal{G} =$ 外平面的グラフ全体の族
- ▶ 平面的グラフ距離 : $\mathcal{G} =$ 平面的グラフ全体の族
- ▶ ...

木距離

木 (tree) : サイクルを含まない連結グラフ

定理

n 点から成る任意の木距離は

- ▶ ℓ_1 へ等長埋め込み可能 (演習問題)
- ▶ ℓ_p へ歪み $O((\log \log n)^{\min\{1/2, 1/p\}})$ で埋め込み可能 (Matoušek '99)
- ▶ これはタイト (Bourgain '86)

(悪い例は完全二分木)

平面的グラフ距離

平面的グラフ (planar graph) : 平面上に辺交差なく描けるグラフ

定理

n 点から成る任意の平面的グラフ距離は

- ℓ_2 に歪み $O(\sqrt{\log n})$ で埋め込み可能 (Rao '99)
- ▶ これはタイト (Newman, Rabinovich '03)

予想 (Gupta, Newman, Rabinovich, Sinclair '04)

平面的グラフ距離は ℓ_1 へ定数歪みで埋め込み可能

- ▶ 彼らは直並列グラフに対しては、予想が正しいことを証明した
- ▶ 彼らは H -マイナーを含まないグラフ上の最短パス距離も ℓ_1 に定数歪みで埋め込み可能であることを予想した (H は固定)

外平面的グラフ距離

外平面的グラフ (outer-planar graph) :

平面的グラフで、すべての頂点を非有界面に置けるもの

定理

n 点から成る任意の外平面的グラフは

- ▶ ℓ_1 に等長埋め込み可能 (Okamura, Seymour '81)

その一般化

定理

n 点から成る任意の k -外平面的グラフは

- ▶ ℓ_1 に定数歪みで埋め込み可能 (定数は k に指数的依存) (Chekuri, Gupta, Newman, Rabinovich, Sinclair '06)

内周と歪み

グラフの内周 : 最小サイクルの長さ

定理 (Linial, Magen, Naor '02)

内周 g の任意の r -正則グラフ (辺重みは一定) 上の最短パス距離を ℓ_2 に埋め込むとき、歪み $\Omega(\sqrt{g})$ を必要とする (ただし、 $r \geq 3$ は定数)

予想 (Linial, London, Rabinovich '95)

真の下界は $\Omega(g)$

① l_2 への低歪み埋め込み：下界

② エクスパンダ

③ l_2 への低歪み埋め込み：下界 (証明)

④ l_2 への低歪み埋め込み：補足