

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
(1) 導入, 等長埋め込み可能性

岡本 吉央

北陸先端科学技術大学院大学

2011年1月11日

”最終更新 : 2011/02/04 8:02”

目標

この講義は数学と計算理論に関するもの

講義の目標

- ▶ 「有限距離空間」に関する問題の理解
 - ▶ 数学的問題
 - ▶ 計算理論的問題
- ▶ 「その応用」に関する理解
 - ▶ 大規模データ処理, ネットワーク

前提知識

- ▶ 学部 1, 2 年生程度の数学 (線形代数, 離散数学, 確率)

参考文献

2冊の書籍

- ▶ J. Matoušek,
Lectures on Discrete Geometry.
Springer, New York, 2002.
日本語訳あり
- ▶ M. M. Deza and M. Laurent,
Geometry of Cuts and Metrics.
Springer, Berlin Heidelberg, 1997.

その他, 研究論文

単位修得のための条件

レポートの提出

- ▶ 内容：研究論文の要約
- ▶ 評価法：要約内容および文章表現の正確さ，的確さ，簡潔さ
- ▶ 提出締切：2011年2月4日（金）23:59（UTC+9）
- ▶ 提出場所：岡本へ直接メールで（okamotoy at jaist.ac.jp）

詳細

- ▶ 授業 wiki ページに掲載されている研究論文の1つを選択
- ▶ その内容の核となる部分を要約
 - ▶ どんな問題に取り組んでいるか，主要な貢献は何か，それを理解するために必要な専門用語の意味は何か
- ▶ A4 片面で多くても4ページぐらいを目安
- ▶ **日本語に翻訳することが目的ではないので，英語でもよい**

進め方 (予定)

	10:30-	13:00-	14:40-	16:20-
1/11(火)	講義	講義	演習+討議	講義
1/12(水)	講義	講義	演習+討議	講義
1/13(木)	講義	講義	演習+討議	講義
1/14(金)	講義	講義	講義+討議	

注意：演習と討議には積極的に参加を

- ① 1/11(2) : 導入, 等長埋め込み可能性 (理論)
- ② 1/11(3) : 最適化理論速習
- ③ 1/11(5) : 等長埋め込み可能性 (応用) :
センサネットワーク位置同定問題
- ④ 1/12(2) : 歪み, 次元削減 (理論) : Johnson–Lindenstrauss の補題
- ⑤ 1/12(3) : 次元削減 (応用) : 線形方程式系の疎解
- ⑥ 1/12(5) : 次元削減 (応用) : 近似最近点探索
- ⑦ 1/13(2) : 低歪み埋め込み (理論) : 歪みと次元のトレードオフ
- ⑧ 1/13(3) : 低歪み埋め込み (理論) : Bourgain の埋め込み
- ⑨ 1/13(5) : 低歪み埋め込み (理論) : l_2 埋め込みに対する歪みの下界
- ⑩ 1/14(2) : 低歪み埋め込み (応用) : 最疎カット問題と l_1 距離
- ⑪ 1/14(3) : 低歪み埋め込み (応用) : 最疎カット問題と負タイプの距離
- ⑫ 1/14(4) : 予備

事務的内容

- ▶ 講義のウェブページ
 - ▶ <http://www.jaist.ac.jp/~okamotoy/lect/2010/metemb/>
 - ▶ 講義スライド, 演習問題, レポート問題はここを参照のこと
- ▶ 講師: 岡本 吉央
 - ▶ 北陸先端科学技術大学院大学 大学院教育イニシアティブセンター
 - ▶ Email: `okamotoy at jaist.ac.jp`

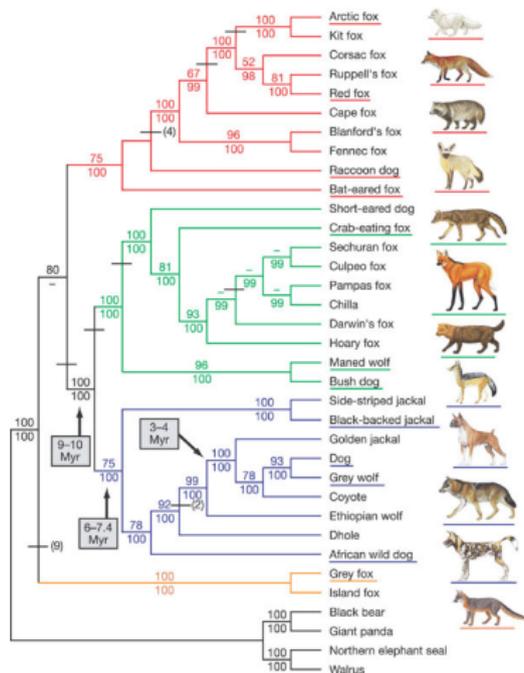
- ① 導入
- ② 有限距離空間：定義と例
- ③ 有限距離空間の性質
- ④ 等長埋め込み可能性：定義
- ⑤ 等長埋め込み可能性： l_∞
- ⑥ 等長埋め込み可能性： l_2
- ⑦ 等長埋め込み可能性： l_1

距離空間の例：交通網と経路選択



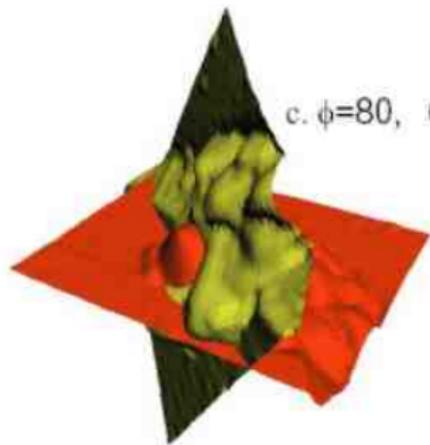
(from Google)

距離空間の例：生物種と進化系統樹

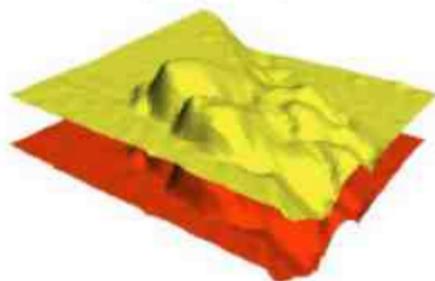


Lindblad-Toh et al., Nature 438 (2005) 803-819

距離空間の例：形状モデリングとマッチング



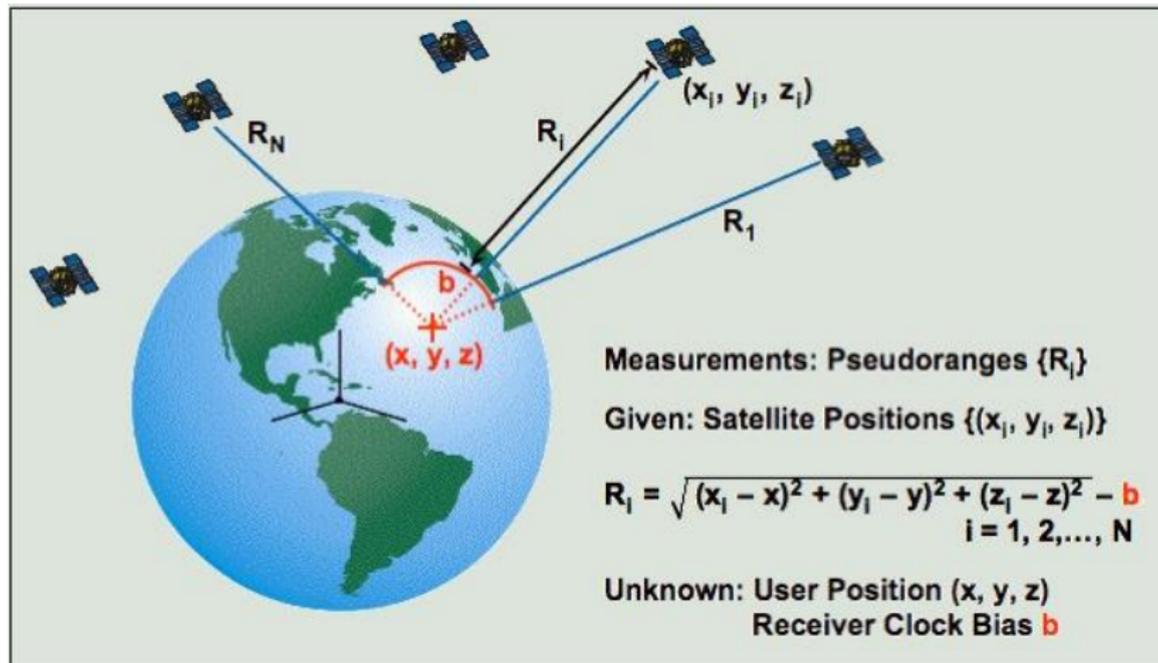
c. $\phi=80$, $\theta=225$, $\omega=20$



a. $\phi=0$, $\theta=0$, $\omega=0$

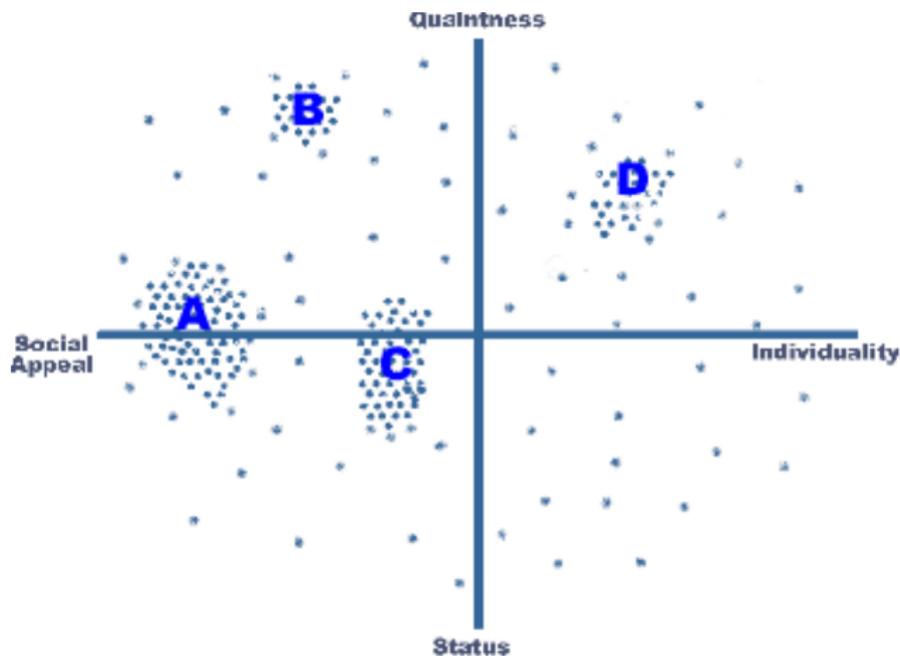
<http://parlab.epfl.ch/page79375.html?matrix=1237804470776>

距離空間の例：GPS 測量



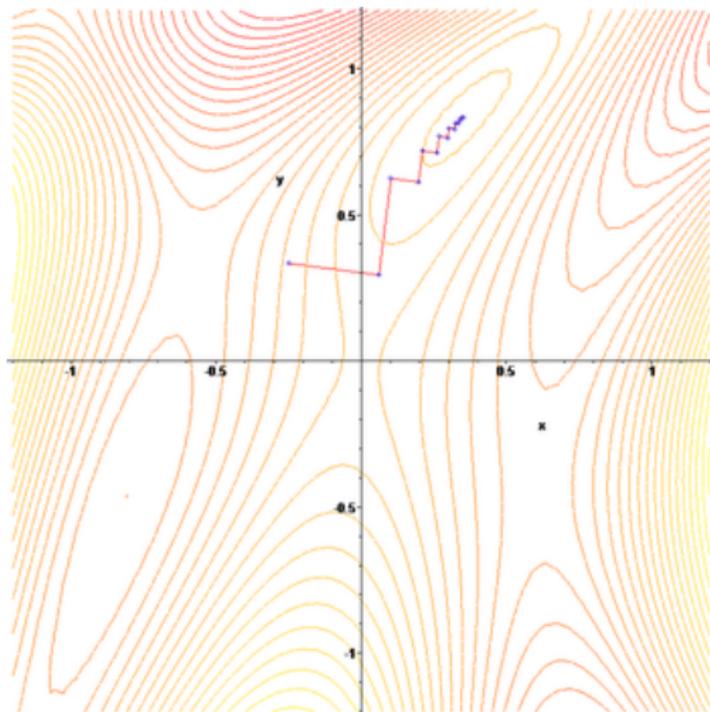
<http://www.gpstextbook.com/>

距離空間の例：マーケティング・データとクラスタリング



[http://en.wikipedia.org/wiki/Cluster_analysis_\(in_marketing\)](http://en.wikipedia.org/wiki/Cluster_analysis_(in_marketing))

距離空間の例：アルゴリズムの進行



http://en.wikipedia.org/wiki/Gradient_descent

なぜ距離空間？

- ▶ 多様な分野に登場
- ▶ 定義が極めて単純
- ▶ 豊かな数学的構造
- ▶ 近年の活発な研究

- ① 導入
- ② 有限距離空間：定義と例
- ③ 有限距離空間の性質
- ④ 等長埋め込み可能性：定義
- ⑤ 等長埋め込み可能性： l_∞
- ⑥ 等長埋め込み可能性： l_2
- ⑦ 等長埋め込み可能性： l_1

距離空間：定義

X : 集合

定義：距離

関数 $\mu: X \times X \rightarrow \mathbb{R}$ が X 上の距離 (metric) であるとは、次の3つの条件を満たすこと

- ① $\forall x, y \in X: \mu(x, y) = \mu(y, x)$ (対称性)
- ② $\forall x, y \in X: \mu(x, y) = 0 \Leftrightarrow x = y$
- ③ $\forall x, y, z \in X: \mu(x, y) \leq \mu(x, z) + \mu(z, y)$ (三角不等式)

定義：距離空間

2つ組 (X, μ) が距離空間 (metric space) であるとは、 $\mu: X \times X \rightarrow \mathbb{R}$ が X 上の距離であること

擬距離空間：定義

X ：集合

定義：擬距離

関数 $\mu: X \times X \rightarrow \mathbb{R}$ が X 上の擬距離 (pseudo-metric) であるとは、次の3つの条件を満たすこと

- ① $\forall x, y \in X: \mu(x, y) = \mu(y, x)$ (対称性)
- ② $\forall x, y \in X: \mu(x, y) = 0 \iff x = y$
- ③ $\forall x, y, z \in X: \mu(x, y) \leq \mu(x, z) + \mu(z, y)$ (三角不等式)

定義：擬距離空間

2つ組 (X, μ) が擬距離空間 (pseudo-metric space) であるとは、 $\mu: X \times X \rightarrow \mathbb{R}$ が X 上の擬距離であること

注意：距離空間は擬距離空間

有限距離空間

定義：有限距離空間

有限距離空間 (finite metric space) とは距離空間 (X, μ) で X が有限集合であるもの

定義：有限擬距離空間

有限擬距離空間 (finite pseudo-metric space) とは擬距離空間 (X, μ) で X が有限集合であるもの

注：「離散距離空間」は違うものを指す

有限距離空間の例

$$X = \{a, b, c, d\}$$

$\mu(a, a) = 0$	$\mu(a, b) = 2$	$\mu(a, c) = 1$	$\mu(a, d) = 2$
$\mu(b, a) = 2$	$\mu(b, b) = 0$	$\mu(b, c) = 1$	$\mu(b, d) = 2$
$\mu(c, a) = 1$	$\mu(c, b) = 1$	$\mu(c, c) = 0$	$\mu(c, d) = 3$
$\mu(d, a) = 2$	$\mu(d, b) = 2$	$\mu(d, c) = 3$	$\mu(d, d) = 0$

定義：距離

関数 $\mu: X \times X \rightarrow \mathbb{R}$ が X 上の距離 (metric) であるとは、次の3つの条件を満たすこと

- ① $\forall x, y \in X: \mu(x, y) = \mu(y, x)$ (対称性)
- ② $\forall x, y \in X: \mu(x, y) = 0 \Leftrightarrow x = y$
- ③ $\forall x, y, z \in X: \mu(x, y) \leq \mu(x, z) + \mu(z, y)$ (三角不等式)

有限擬距離空間の例

$$X = \{a, b, c, d\}$$

$\mu(a, a) = 0$	$\mu(a, b) = 1$	$\mu(a, c) = 0$	$\mu(a, d) = 2$
$\mu(b, a) = 1$	$\mu(b, b) = 0$	$\mu(b, c) = 1$	$\mu(b, d) = 2$
$\mu(c, a) = 0$	$\mu(c, b) = 1$	$\mu(c, c) = 0$	$\mu(c, d) = 2$
$\mu(d, a) = 2$	$\mu(d, b) = 2$	$\mu(d, c) = 2$	$\mu(d, d) = 0$

定義：擬距離

関数 $\mu: X \times X \rightarrow \mathbb{R}$ が X 上の擬距離 (pseudo-metric) であるとは、次の3つの条件を満たすこと

- ① $\forall x, y \in X: \mu(x, y) = \mu(y, x)$ (対称性)
- ② $\forall x, y \in X: \mu(x, y) = 0 \iff x = y$
- ③ $\forall x, y, z \in X: \mu(x, y) \leq \mu(x, z) + \mu(z, y)$ (三角不等式)

有限距離空間の表現 (1) : 行列

$$\begin{array}{c}
 \\
 a \\
 b \\
 c \\
 d
 \end{array}
 \begin{array}{c}
 a \quad b \quad c \quad d \\
 \begin{array}{|cccc|}
 \hline
 0 & 2 & 1 & 2 \\
 2 & 0 & 1 & 2 \\
 1 & 1 & 0 & 3 \\
 2 & 2 & 3 & 0 \\
 \hline
 \end{array}
 \end{array}
 \in \mathbb{R}^{X \times X}$$

距離 \rightsquigarrow 距離行列

距離行列は

- ▶ 対称
- ▶ 対角成分がゼロ，非対角成分が非ゼロ
- ▶ 三角不等式を満たす

有限擬距離空間の表現 (1)：行列

$$\begin{array}{c} a \\ b \\ c \\ d \end{array} \begin{array}{|cccc|} \hline a & b & c & d \\ \hline 0 & 1 & 0 & 2 \\ \hline 1 & 0 & 1 & 2 \\ \hline 0 & 1 & 0 & 2 \\ \hline 2 & 2 & 2 & 0 \\ \hline \end{array} \in \mathbb{R}^{X \times X}$$

擬距離 \rightsquigarrow 擬距離行列

距離行列は

- ▶ 対称
- ▶ 対角成分がゼロ (非対角成分はゼロでもよい)
- ▶ 三角不等式を満たす

有限距離空間の表現 (2) : ベクトル

$$\begin{array}{c}
 a \\
 b \\
 c \\
 d
 \end{array}
 \begin{array}{c}
 a \\
 b \\
 c \\
 d
 \end{array}
 \begin{array}{c}
 b \\
 c \\
 d
 \end{array}
 \begin{array}{c}
 c \\
 d
 \end{array}
 \begin{array}{c}
 d
 \end{array}
 \begin{array}{c}
 0 \\
 2 \\
 1 \\
 2
 \end{array}
 \begin{array}{c}
 2 \\
 0 \\
 1 \\
 2
 \end{array}
 \begin{array}{c}
 1 \\
 1 \\
 0 \\
 3
 \end{array}
 \begin{array}{c}
 2 \\
 1 \\
 2 \\
 0
 \end{array}
 \in \mathbb{R}^{X \times X}
 \quad \leftrightarrow \quad
 \begin{array}{c}
 \{a, b\} \\
 \{a, c\} \\
 \{a, d\} \\
 \{b, c\} \\
 \{b, d\} \\
 \{c, d\}
 \end{array}
 \begin{array}{c}
 2 \\
 1 \\
 2 \\
 1 \\
 2 \\
 3
 \end{array}
 \in \mathbb{R}^{\binom{X}{2}}$$

補足 (記法)

$$\binom{X}{2} = \{Y \subseteq X \mid |Y| = 2\}$$

有限擬距離空間の表現 (2) : ベクトル

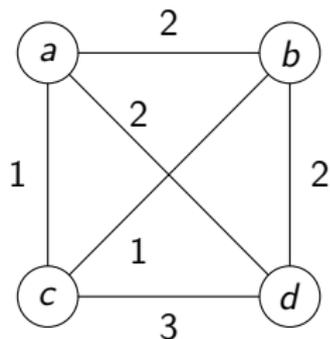
$$\begin{array}{c}
 \\
 a \\
 b \\
 c \\
 d
 \end{array}
 \begin{array}{c}
 \\
 a \\
 b \\
 c \\
 d
 \end{array}
 \begin{array}{c}
 \\
 b \\
 c \\
 d
 \end{array}
 \begin{array}{c}
 \\
 c \\
 d
 \end{array}
 \begin{array}{c}
 \\
 d
 \end{array}
 \begin{array}{c}
 \\
 0 \\
 1 \\
 0 \\
 2
 \end{array}
 \begin{array}{c}
 \\
 1 \\
 0 \\
 1 \\
 2
 \end{array}
 \begin{array}{c}
 \\
 0 \\
 1 \\
 0 \\
 2
 \end{array}
 \begin{array}{c}
 \\
 2 \\
 2 \\
 2 \\
 0
 \end{array}
 \in \mathbb{R}^{X \times X}
 \quad \leftrightarrow \quad
 \begin{array}{c}
 \\
 \{a, b\} \\
 \{a, c\} \\
 \{a, d\} \\
 \{b, c\} \\
 \{b, d\} \\
 \{c, d\}
 \end{array}
 \begin{array}{c}
 \\
 1 \\
 0 \\
 2 \\
 1 \\
 2 \\
 2
 \end{array}
 \in \mathbb{R}^{\binom{X}{2}}$$

有限距離空間の表現 (3) : グラフ

	a	b	c	d
a	0	2	1	2
b	2	0	1	2
c	1	1	0	3
d	2	2	3	0

$\in \mathbb{R}^{X \times X}$

↔



定義 (最短パス距離)

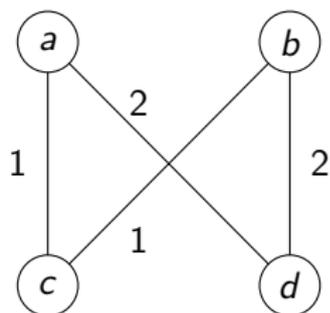
辺重み付きグラフにおける**最短パス距離** (shortest-path metric) とは、2 頂点間の最短パス長によって定義された距離

有限距離空間の表現 (3) : グラフ

	a	b	c	d
a	0	2	1	2
b	2	0	1	2
c	1	1	0	3
d	2	2	3	0

$\in \mathbb{R}^{X \times X}$

↔



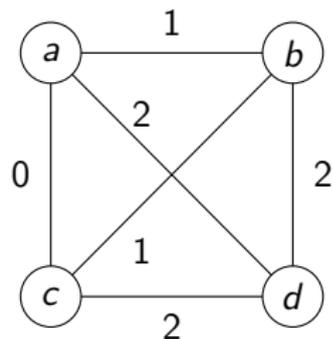
定義 (最短パス距離)

辺重み付きグラフにおける**最短パス距離** (shortest-path metric) とは、2 頂点間の最短パス長によって定義された距離

有限擬距離空間の表現 (3) : グラフ

	a	b	c	d
a	0	1	0	2
b	1	0	1	2
c	0	1	0	2
d	2	2	2	0

$\in \mathbb{R}^{X \times X}$

 \leftrightarrow


定義 (最短パス距離)

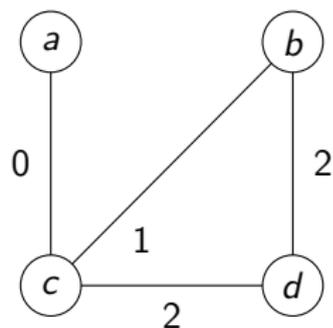
辺重み付きグラフにおける**最短パス距離** (shortest-path metric) とは、2 頂点間の最短パス長によって定義された距離

有限擬距離空間の表現 (3) : グラフ

	a	b	c	d
a	0	1	0	2
b	1	0	1	2
c	0	1	0	2
d	2	2	2	0

$\in \mathbb{R}^{X \times X}$

↔



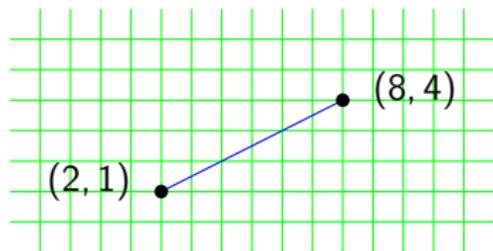
定義 (最短パス距離)

辺重み付きグラフにおける**最短パス距離** (shortest-path metric) とは、2 頂点間の最短パス長によって定義された距離

距離空間の例：ユークリッド距離

2点 $x, y \in \mathbb{R}^d$ のユークリッド距離 (Euclid distance) とは

$$\sqrt{\sum_{i=1}^d (x_i - y_i)^2}$$



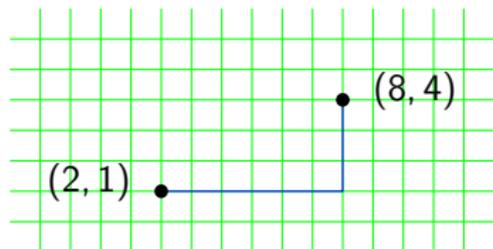
(2, 1) と (8, 4) のユークリッド距離は

$$\sqrt{(2 - 8)^2 + (1 - 4)^2} = \sqrt{(-6)^2 + (-3)^2} = 3\sqrt{5}$$

距離空間の例：マンハッタン距離

2点 $x, y \in \mathbb{R}^d$ のマンハッタン距離 (Manhattan distance) とは

$$\sum_{i=1}^d |x_i - y_i|$$

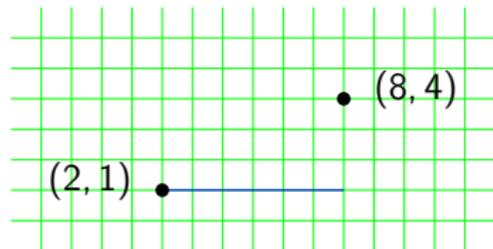


(2, 1) と (8, 4) のマンハッタン距離は $|2 - 8| + |1 - 4| = |-6| + |-3| = 9$

距離空間の例：最大距離

2点 $x, y \in \mathbb{R}^d$ の**最大距離** (maximum distance) とは

$$\max\{|x_i - y_i| \mid i \in \{1, \dots, d\}\}$$



(2, 1) と (8, 4) のマンハッタン距離は $\max\{|2 - 8|, |1 - 4|\} = 6$

ノルムから距離空間を構成する

 d : 自然数

定義：ノルム

 \mathbb{R}^d 上のノルム (norm) とは関数 $\|\cdot\|: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$ で次を満たすもののこと

- ① $\forall x \in \mathbb{R}^d: \|x\| \geq 0$
- ② $\forall x \in \mathbb{R}^d: \|x\| = 0 \Leftrightarrow x = 0$
- ③ $\forall x \in \mathbb{R}^d, \lambda \in \mathbb{R}: \|\lambda x\| = |\lambda| \cdot \|x\|$
- ④ $\forall x, y \in \mathbb{R}^d: \|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$

性質 (演習問題)

 \mathbb{R}^d 上のノルム $\|\cdot\|$ に対して, $\mu: \mathbb{R}^d \times \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$ を

$$\mu(x, y) = \|x - y\|$$

と定義すると, (\mathbb{R}^d, μ) は距離空間

よく登場するノルム

- ▶ l_1 ノルム (マンハッタン・ノルム)

$$\|x\|_1 = \sum_{i=1}^d |x_i|$$

- ▶ l_2 ノルム (ユークリッド・ノルム)

$$\|x\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^d x_i^2}$$

- ▶ l_∞ ノルム (最大ノルム)

$$\|x\|_\infty = \max\{|x_i| \mid i \in \{1, \dots, d\}\}$$

よく登場するノルム： l_p ノルム $1 \leq p < \infty$: 実数定義： l_p ノルム \mathbb{R}^d 上の l_p ノルム (l_p -norm) とは

$$\|x\|_p = \sqrt[p]{\sum_{i=1}^d |x_i|^p}$$

のこと

注： l_p ノルムは実際にノルムである

記法

距離空間 (\mathbb{R}^d, μ) の μ が l_p ノルムに誘導されるとき、
この距離空間、および \mathbb{R}^d そのものを l_p^d と書くことがある

距離空間の例：ハミング距離

Σ : 有限集合, d : 自然数

定義：ハミング距離

Σ^d 上のハミング距離 (Hamming distance) とは,
関数 $\mu: \Sigma^d \times \Sigma^d \rightarrow \mathbb{R}$ で,

$$\mu(x, y) = |\{i \in \{1, \dots, d\} \mid x_i \neq y_i\}|$$

と定義されるもののこと

(Σ^d, μ) は距離空間 (演習問題)

$s_1 = \text{ieyasu}$
 $s_2 = \text{ietuna}$
 $s_3 = \text{ienobu}$
 $s_4 = \text{ieharu}$

μ	s_1	s_2	s_3	s_4
s_1		4	3	2
s_2			4	4
s_3				3
s_4				

- ① 導入
- ② 有限距離空間：定義と例
- ③ 有限距離空間の性質
- ④ 等長埋め込み可能性：定義
- ⑤ 等長埋め込み可能性： l_∞
- ⑥ 等長埋め込み可能性： l_2
- ⑦ 等長埋め込み可能性： l_1

数学的思考の一端

数学的思考の典型

- ▶ ある性質を満たすものの「全体」を見る
- ▶ その全体の性質・構造を探る

なぜ？

- ▶ よい性質を満たすもの/満たさないものの関連が分かる
- ▶ よい性質/悪い性質の区分が可能になる
- ▶ 特殊化/一般化の糸口がつかめる

どういう構造？

- ▶ 代数的構造
- ▶ 幾何的構造 ← この講義ではこちら

距離の非負スカラー倍も距離

$$\mathbb{R}_+ = \mathbb{R} \cap [0, +\infty)$$

観察 1.1

$$\mu: X \times X \rightarrow \mathbb{R}, \lambda \in \mathbb{R}_+$$

- ▶ μ : 距離 $\Rightarrow \lambda\mu$: 距離
- ▶ μ : 擬距離 $\Rightarrow \lambda\mu$: 擬距離

証明 : 簡単なので省略

距離の和も距離

観察 1.2

$$\mu_1: X \times X \rightarrow \mathbb{R}, \mu_2: X \times X \rightarrow \mathbb{R}$$

- ▶ μ_1, μ_2 : 距離 $\Rightarrow \mu_1 + \mu_2$: 距離
- ▶ μ_1, μ_2 : 擬距離 $\Rightarrow \mu_1 + \mu_2$: 擬距離

証明：簡単なので省略

(擬) 距離全体は錐を成す

命題 1.3 (観察 1.1 と観察 1.2 の帰結)

有限集合 X に対して $\{\mu \mid \mu: X \times X \rightarrow \mathbb{R} \text{ は (擬) 距離}\}$ は錐

定義：錐

集合 $C \subseteq \mathbb{R}^d$ が錐 (cone) であるとは、次の2つを満たすこと

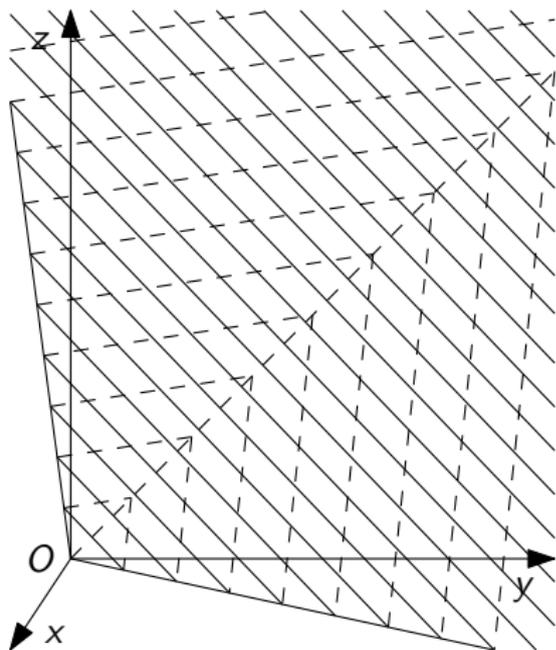
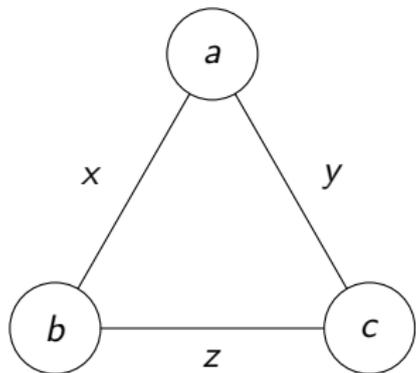
- ① $x \in C, \lambda \in \mathbb{R}_+ \Rightarrow \lambda x \in C$
- ② $x, y \in C \Rightarrow x + y \in C$

注：命題 1.3 では μ を $\mathbb{R}^{\binom{X}{2}}$ 中のベクトルと見なしている

定義：擬距離錐

X 上の擬距離全体の集合を X 上の擬距離錐 (pseudo-metric cone) と呼ぶ

例 : $X = \{a, b, c\}$



擬距離全体は多面体を成す

命題 1.4 (擬距離の定義の帰結)

擬距離錐は多面体

定義：多面体

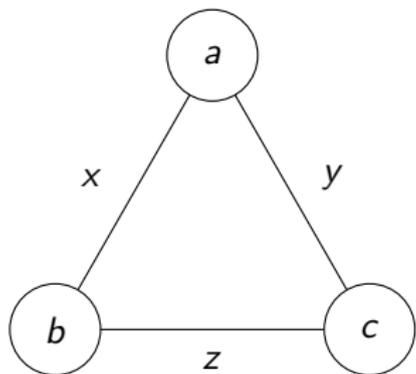
集合 $P \subseteq \mathbb{R}^d$ が**多面体** (polyhedron) であるとは、それが (等号付き) 線形不等式系の解集合であること

有限集合 X 上の擬距離錐は

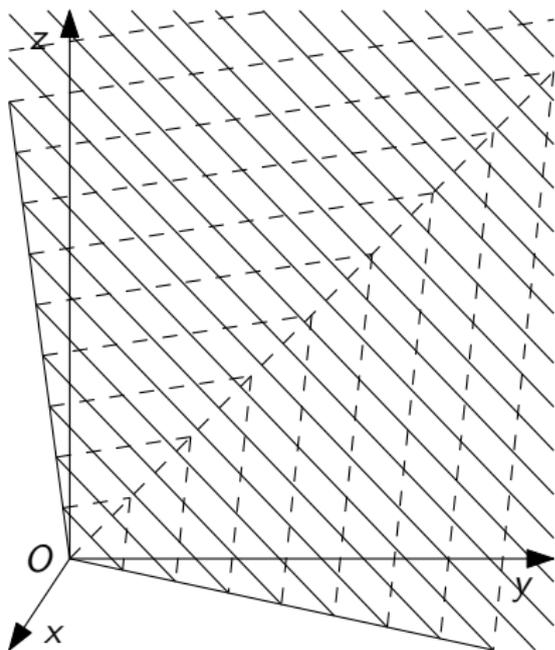
$$\left\{ x \in \mathbb{R}^{\binom{X}{2}} \mid \begin{array}{l} x_{\{i,j\}} \geq 0 \quad \text{for all } i, j \in X, i \neq j, \\ x_{\{i,j\}} \leq x_{\{i,k\}} + x_{\{k,j\}} \quad \text{for all } i, j, k \in X, i \neq j, i \neq k, j \neq k \end{array} \right\}$$

定義：多面的錐

錐であり、かつ多面体である集合は**多面的錐** (polyhedral cone) と呼ばれる

例 : $X = \{a, b, c\}$ 

$$\left\{ \begin{array}{l} \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} \mid \begin{array}{l} x, y, z \geq 0, \\ x \leq y + z, \\ y \leq x + z, \\ z \leq x + y \end{array} \end{array} \right\}$$



- ① 導入
- ② 有限距離空間：定義と例
- ③ 有限距離空間の性質
- ④ 等長埋め込み可能性：定義
- ⑤ 等長埋め込み可能性： l_∞
- ⑥ 等長埋め込み可能性： l_2
- ⑦ 等長埋め込み可能性： l_1

有限距離空間の分類

今日の目標

- ▶ 有限距離空間の間の関係を調べる
- ▶ 同じ有限距離空間をまとめる
- ▶ 特に、ノルム空間から得られるものを考える

有限距離空間が「同じ」であることの定義...

距離を保存するような写像があれば、同じと見なせる

等長埋め込み可能性

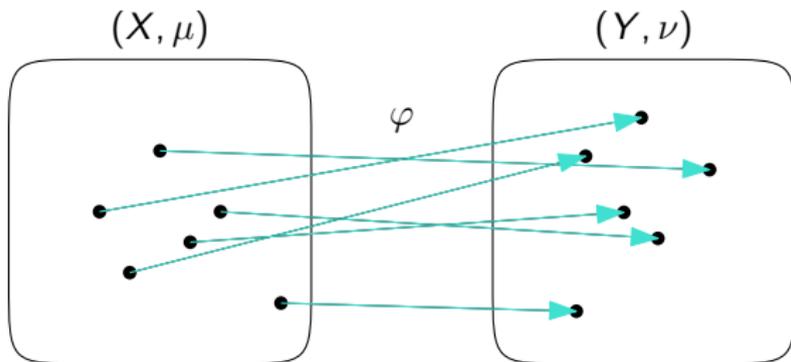
$(X, \mu), (Y, \nu)$: 有限擬距離空間

定義：等長埋め込み可能性

(X, μ) が (Y, ν) に等長埋め込み可能 (isometrically embeddable) であるとは、ある写像 $\varphi: X \rightarrow Y$ が存在して

$$\mu(x, x') = \nu(\varphi(x), \varphi(x'))$$

が任意の $x, x' \in X$ に対して成立すること



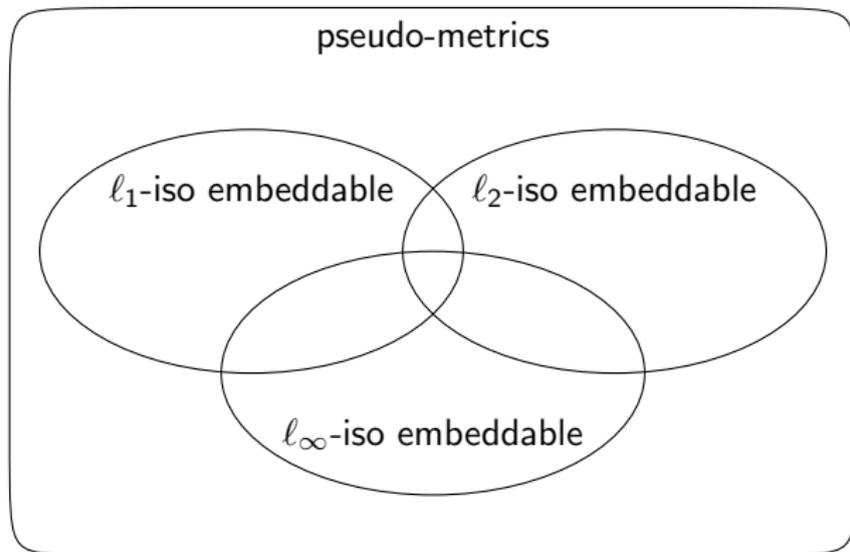
l_1 等長埋め込み可能性 (l_2, l_∞ も同様) (X, μ) : 有限擬距離空間, d : 自然数定義 : l_1^d 等長埋め込み可能性 (X, μ) が l_1^d 等長埋め込み可能 (l_1^d -isometrically embeddable) であるとは、ある写像 $\varphi: X \rightarrow \mathbb{R}^d$ が存在して

$$\mu(x, x') = \|\varphi(x) - \varphi(x')\|_1$$

が任意の $x, x' \in X$ に対して成立すること定義 : l_1 等長埋め込み可能性 (X, μ) が l_1 等長埋め込み可能 (l_1 -isometrically embeddable) であるとは、ある自然数 d に対して (X, μ) が l_1^d 等長埋め込み可能であること l_2, l_∞ に対しても同様に定義

今から行うこと

- ▶ l_∞ 等長埋め込み可能な有限擬距離空間はどのようなものか？
- ▶ l_2 等長埋め込み可能な有限擬距離空間はどのようなものか？
- ▶ l_1 等長埋め込み可能な有限擬距離空間はどのようなものか？

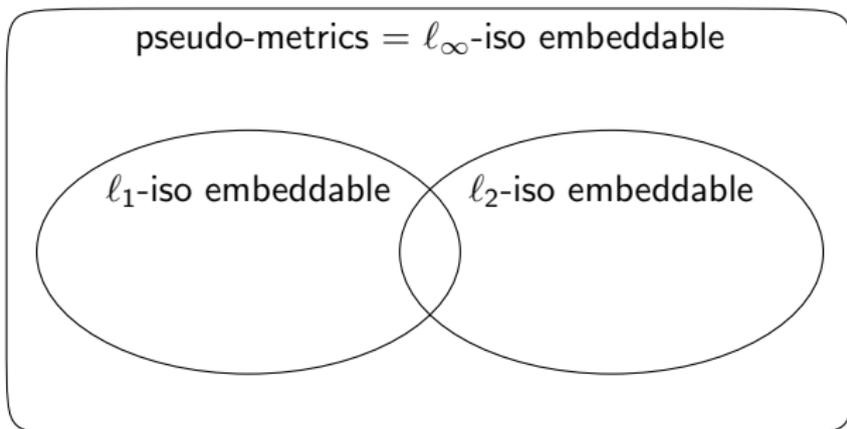


- ① 導入
- ② 有限距離空間 : 定義と例
- ③ 有限距離空間の性質
- ④ 等長埋め込み可能性 : 定義
- ⑤ 等長埋め込み可能性 : l_∞
- ⑥ 等長埋め込み可能性 : l_2
- ⑦ 等長埋め込み可能性 : l_1

Kuratowski の埋め込み

定理

任意の有限擬距離空間 (X, μ) は l_∞ 等長埋め込み可能



証明の流れ :

- ① 等長埋め込み φ を具体的に構成
- ② その φ が等長埋め込みであることを証明

Kuratowski の埋め込み (2)

$X = \{x_1, \dots, x_n\}$ とする

構成法 (Kuratowski の埋め込み (簡易版))

埋め込み $\varphi: X \rightarrow \mathbb{R}^n$ を次で定義

$$\varphi(x) = (\mu(x, x_1), \mu(x, x_2), \dots, \mu(x, x_n))$$

	a	b	c	d		
a	0	2	1	2	$\in \mathbb{R}^{X \times X}$	\rightsquigarrow
b	2	0	1	2		
c	1	1	0	3		
d	2	2	3	0		
						$\varphi(a) = (0, 2, 1, 2)$ $\varphi(b) = (2, 0, 1, 2)$ $\varphi(c) = (1, 1, 0, 3)$ $\varphi(d) = (2, 2, 3, 0)$

Kuratowski の埋め込み (3)

主張

この φ は l_∞^n 等長埋め込み

▶ 距離が小さくならないこと (non-contracting)

▶ 距離が大きくなること (non-expanding)

Kuratowski の埋め込み (3)

主張

この φ は l_∞^n 等長埋め込み

- ▶ 距離が小さくならないこと (non-contracting)

$$\|\varphi(x_i) - \varphi(x_j)\|_\infty = \max\{|\varphi(x_i)_k - \varphi(x_j)_k| \mid k \in \{1, \dots, n\}\}$$

- ▶ 距離が大きくなること (non-expanding)

Kuratowski の埋め込み (3)

主張

この φ は l_∞^n 等長埋め込み

- ▶ 距離が小さくならないこと (non-contracting)

$$\begin{aligned}\|\varphi(x_i) - \varphi(x_j)\|_\infty &= \max\{|\varphi(x_i)_k - \varphi(x_j)_k| \mid k \in \{1, \dots, n\}\} \\ &\geq |\varphi(x_i)_j - \varphi(x_j)_j|\end{aligned}$$

- ▶ 距離が大きくなること (non-expanding)

Kuratowski の埋め込み (3)

主張

この φ は ℓ_∞^n 等長埋め込み

- ▶ 距離が小さくならないこと (non-contracting)

$$\begin{aligned}\|\varphi(x_i) - \varphi(x_j)\|_\infty &= \max\{|\varphi(x_i)_k - \varphi(x_j)_k| \mid k \in \{1, \dots, n\}\} \\ &\geq |\varphi(x_i)_j - \varphi(x_j)_j| \\ &= |\mu(x_i, x_j) - \mu(x_j, x_j)|\end{aligned}$$

- ▶ 距離が大きくならないこと (non-expanding)

Kuratowski の埋め込み (3)

主張

この φ は l_∞^n 等長埋め込み

- ▶ 距離が小さくならないこと (non-contracting)

$$\begin{aligned}\|\varphi(x_i) - \varphi(x_j)\|_\infty &= \max\{|\varphi(x_i)_k - \varphi(x_j)_k| \mid k \in \{1, \dots, n\}\} \\ &\geq |\varphi(x_i)_j - \varphi(x_j)_j| \\ &= |\mu(x_i, x_j) - \mu(x_j, x_j)| \\ &= \mu(x_i, x_j)\end{aligned}$$

- ▶ 距離が大きくならないこと (non-expanding)

Kuratowski の埋め込み (3)

主張

この φ は ℓ_∞^n 等長埋め込み

- ▶ 距離が小さくならないこと (non-contracting)

$$\begin{aligned} \|\varphi(x_i) - \varphi(x_j)\|_\infty &= \max\{|\varphi(x_i)_k - \varphi(x_j)_k| \mid k \in \{1, \dots, n\}\} \\ &\geq |\varphi(x_i)_j - \varphi(x_j)_j| \\ &= |\mu(x_i, x_j) - \mu(x_j, x_j)| \\ &= \mu(x_i, x_j) \end{aligned}$$

- ▶ 距離が大きくならないこと (non-expanding)

$$\|\varphi(x_i) - \varphi(x_j)\|_\infty = |\varphi(x_i)_k - \varphi(x_j)_k| \quad (\text{for some } k)$$

Kuratowski の埋め込み (3)

主張

この φ は ℓ_∞^n 等長埋め込み

- ▶ 距離が小さくならないこと (non-contracting)

$$\begin{aligned} \|\varphi(x_i) - \varphi(x_j)\|_\infty &= \max\{|\varphi(x_i)_k - \varphi(x_j)_k| \mid k \in \{1, \dots, n\}\} \\ &\geq |\varphi(x_i)_j - \varphi(x_j)_j| \\ &= |\mu(x_i, x_j) - \mu(x_j, x_j)| \\ &= \mu(x_i, x_j) \end{aligned}$$

- ▶ 距離が大きくならないこと (non-expanding)

$$\begin{aligned} \|\varphi(x_i) - \varphi(x_j)\|_\infty &= |\varphi(x_i)_k - \varphi(x_j)_k| \quad (\text{for some } k) \\ &= |\mu(x_i, x_k) - \mu(x_j, x_k)| \end{aligned}$$

Kuratowski の埋め込み (3)

主張

この φ は ℓ_∞^n 等長埋め込み

- ▶ 距離が小さくならないこと (non-contracting)

$$\begin{aligned} \|\varphi(x_i) - \varphi(x_j)\|_\infty &= \max\{|\varphi(x_i)_k - \varphi(x_j)_k| \mid k \in \{1, \dots, n\}\} \\ &\geq |\varphi(x_i)_j - \varphi(x_j)_j| \\ &= |\mu(x_i, x_j) - \mu(x_j, x_j)| \\ &= \mu(x_i, x_j) \end{aligned}$$

- ▶ 距離が大きくならないこと (non-expanding)

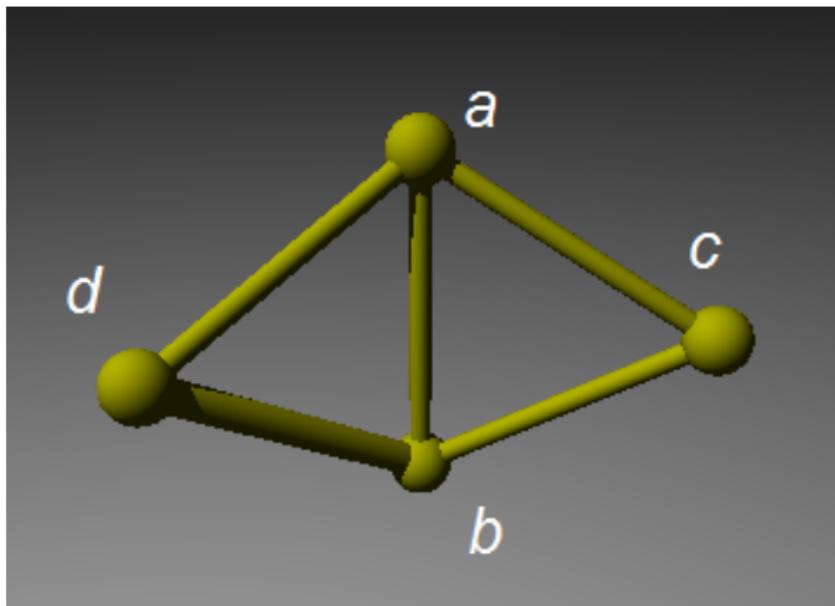
$$\begin{aligned} \|\varphi(x_i) - \varphi(x_j)\|_\infty &= |\varphi(x_i)_k - \varphi(x_j)_k| \quad (\text{for some } k) \\ &= |\mu(x_i, x_k) - \mu(x_j, x_k)| \\ &\leq \mu(x_i, x_j) \end{aligned}$$



- ① 導入
- ② 有限距離空間：定義と例
- ③ 有限距離空間の性質
- ④ 等長埋め込み可能性：定義
- ⑤ 等長埋め込み可能性： l_∞
- ⑥ 等長埋め込み可能性： l_2
- ⑦ 等長埋め込み可能性： l_1

l_2 等長埋め込み可能ではない例

	a	b	c	d
a	0	1	1	1
b	1	0	1	1
c	1	1	0	2
d	1	1	2	0



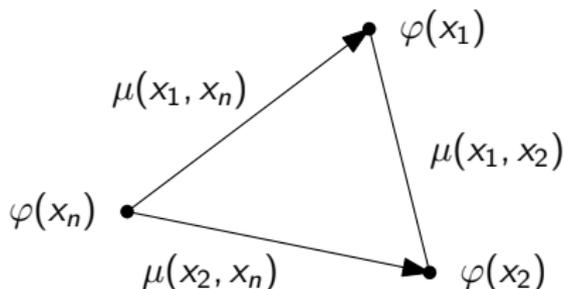
l_2 等長埋め込み可能な擬距離空間の特徴 (1)

- ▶ $X = \{x_1, \dots, x_n\}$, $(X, \mu) : l_2$ 等長埋め込み可能な擬距離空間
- ▶ $\varphi: X \rightarrow \mathbb{R}^d : l_2$ 等長埋め込み

観察

- ▶ $\varphi(x_1), \varphi(x_2), \varphi(x_n)$ は (ある平面上の) 三角形
- ▶ 余弦定理より

$$\langle \varphi(x_1) - \varphi(x_n), \varphi(x_2) - \varphi(x_n) \rangle = \frac{1}{2}(\mu(x_1, x_n)^2 + \mu(x_2, x_n)^2 - \mu(x_1, x_2)^2)$$



ℓ_2 等長埋め込み可能な擬距離空間の特徴 (2)

- ▶ 行列 $G \in \mathbb{R}^{(n-1) \times (n-1)}$ を次で定義

$$\begin{aligned} g_{ij} &= \frac{1}{2}(\mu(x_i, x_n)^2 + \mu(x_j, x_n)^2 - \mu(x_i, x_j)^2) \\ &= \langle \varphi(x_i) - \varphi(x_n), \varphi(x_j) - \varphi(x_n) \rangle \end{aligned}$$

- ▶ これは対称半正定値行列

復習: 半正定値行列

定義: 半正定値行列

実行列 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ が**半正定値** (positive semi-definite) であるとは任意の $x \in \mathbb{R}^n$ に対して $x^T A x \geq 0$ が成り立つこと

復習: 半正定値行列

定義: 半正定値行列

実行列 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ が**半正定値** (positive semi-definite) であるとは任意の $x \in \mathbb{R}^n$ に対して $x^\top A x \geq 0$ が成り立つこと

事実 (証明は省略)

実対称行列 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ に対して, 次は同値

- ① A は半正定値行列
- ② \exists 自然数 k , 行列 $B \in \mathbb{R}^{n \times k} : A = B B^\top$
- ③ \exists 自然数 k , ベクトル $v_1, \dots, v_n \in \mathbb{R}^k : a_{i,j} = \langle v_i, v_j \rangle$
- ④ A のすべての固有値が非負実数

l_2 等長埋め込み可能な擬距離行列の特徴付け (X, μ) : 有限擬距離空間, $X = \{x_1, \dots, x_n\}$

定理 (Schoenberg '35)

次の2つは同値

- ① (X, μ) は l_2 等長埋め込み可能
- ② 行列 $G \in \mathbb{R}^{(n-1) \times (n-1)}$ を

$$g_{i,j} = \frac{1}{2}(\mu(x_i, x_n)^2 + \mu(x_j, x_n)^2 - \mu(x_i, x_j)^2)$$

と定義したとき, G は対称半正定値行列特に, ベクトル $v_1, \dots, v_{n-1} \in \mathbb{R}^k$ を用いて $g_{i,j} = \langle v_i, v_j \rangle$ と書けるとき, X は l_2^k 等長埋め込み可能証明: 演習問題 (今までの議論を踏襲すれば難しくないはず)

l_2 等長埋め込み可能な擬距離行列の特徴付け (X, μ) : 有限擬距離空間, $X = \{x_1, \dots, x_n\}$

定理 (Schoenberg '35)

次の2つは同値

- ① (X, μ) は l_2 等長埋め込み可能
- ② 行列 $G \in \mathbb{R}^{(n-1) \times (n-1)}$ を

$$g_{i,j} = \frac{1}{2}(\mu(x_i, x_n)^2 + \mu(x_j, x_n)^2 - \mu(x_i, x_j)^2)$$

と定義したとき, G は対称半正定値行列特に, ベクトル $v_1, \dots, v_{n-1} \in \mathbb{R}^k$ を用いて $g_{i,j} = \langle v_i, v_j \rangle$ と書けるとき, X は l_2^k 等長埋め込み可能証明: 演習問題 (今までの議論を踏襲すれば難しくないはず)系: (X, μ) が l_2 等長埋め込み可能 $\Rightarrow l_2^{n-1}$ 等長埋め込み可能

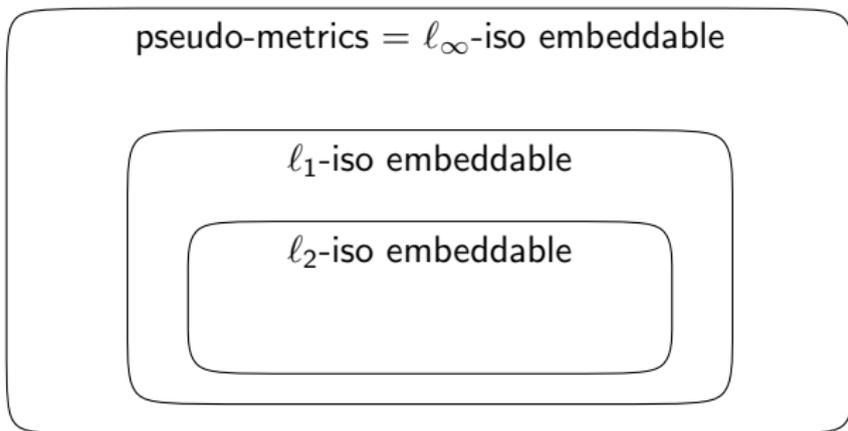
- ① 導入
- ② 有限距離空間：定義と例
- ③ 有限距離空間の性質
- ④ 等長埋め込み可能性：定義
- ⑤ 等長埋め込み可能性： l_∞
- ⑥ 等長埋め込み可能性： l_2
- ⑦ 等長埋め込み可能性： l_1

l_2 等長埋め込み可能性と l_1 等長埋め込み可能性

定理 (folklore?)

 (X, μ) : 有限擬距離空間 (X, μ) が l_2 等長埋め込み可能 \Rightarrow (X, μ) が l_1 等長埋め込み可能証明: 略 (Deza & Laurent, Section 6.4 参照)

□



l_1 等長埋め込み擬距離全体は錐を成す

X : 有限集合

命題

X 上の l_1 等長埋め込み可能擬距離全体は多面的錐

証明:

- ▶ 錐を成すこと: 演習問題
- ▶ 多面体を成すこと: 後の講義にて



- ① 導入
- ② 有限距離空間：定義と例
- ③ 有限距離空間の性質
- ④ 等長埋め込み可能性：定義
- ⑤ 等長埋め込み可能性： l_∞
- ⑥ 等長埋め込み可能性： l_2
- ⑦ 等長埋め込み可能性： l_1

判定問題: l_2 等長埋め込み可能性, l_1 等長埋め込み可能性

問題: l_2 等長埋め込み可能性判定問題

入力: 有限距離空間 (X, μ)

質問: (X, μ) は l_2 等長埋め込み可能であるか?

命題

l_2 等長埋め込み可能性判定問題は多項式時間 ($O(|X|^3)$ 時間) で解ける

($n \times n$ 行列の半正定値性が $O(n^3)$ 時間で判定可能だから)

問題: l_1 等長埋め込み可能性判定問題

入力: 有限距離空間 (X, μ)

質問: (X, μ) は l_1 等長埋め込み可能であるか?

定理 (Avis, Deza '91)

l_1 等長埋め込み可能性判定問題は NP 完全