# アルゴリズム論 2 第 5回: 凸包 (1)

関川 浩

2016/10/12

- 凸集合・凸包の定義と性質
  - 凸集合の定義と性質
  - 凸包の定義と性質
  - 端点
  - 支持超平面
  - 有限個の点の凸包
  - 凸包の応用
- 2 2次元凸包構成アルゴリズム
  - 問題の設定
  - Graham のアルゴリズム
  - 包装法

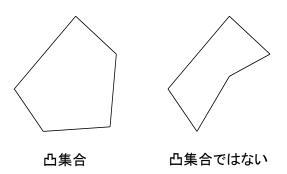
- 1 凸集合・凸包の定義と性質
- ② 2次元凸包構成アルゴリズム

# 凸集合の定義

### 定義 1 (凸集合)

集合  $S \subset \mathbb{R}^d$  が凸

$$\iff \forall P, Q \in S, 0 \leq \forall t \leq 1$$
 に対し  $tP + (1-t)Q \in S$ 



# 凸集合の性質

#### 命題1

$$S_{\lambda}$$
 ( $\forall \lambda \in \Lambda$ ) が凸のとき  $\bigcap_{\lambda \in \Lambda} S_{\lambda}$  は凸

#### 証明

$$\Longrightarrow \forall \lambda \in \Lambda$$
 に対し  $P, Q \in S_{\lambda}$ 

$$S_{\lambda}$$
 は凸だから  $tP + (1-t)Q \in S_{\lambda}$ 

よって, 
$$tP + (1-t)Q \in \bigcap_{\lambda \in \Lambda} S_{\lambda}$$

したがって 
$$\bigcap_{\lambda \in \Lambda} S_{\lambda}$$
 は凸

## 凸包の定義と性質

### 定義 2 (凸包)

$$S\subset\mathbb{R}^d$$
 に対し, 
$$\bigcap_{S\subset X\subset\mathbb{R}^d,\ X\ \text{td}} X \qquad を S \ \text{の凸包といい } \mathrm{CH}(S) \ \mathrm{と表す}$$

#### 命題 2

 $\mathrm{CH}(S)$  は S を含む最小の凸集合すなわち,  $S\subset S'\subset\mathbb{R}^d$  かつ S' が凸なら  $\mathrm{CH}(S)\subset S'$ 

#### 証明

 $S \subset S'$  かつ S' は凸だから,

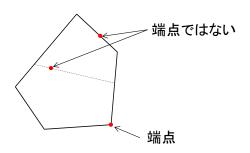
$$\mathrm{CH}(S) = \bigcap_{S \,\subset\, X \,\subset\, \mathbb{R}^d,\ X \text{ is in }} X = \left(\bigcap_{S \,\subset\, X \,\subset\, \mathbb{R}^d,\ X \text{ is in }} X\right) \cap S' \subset S' \quad \blacksquare$$

### 端点

### 定義 3 (端点)

S: 凸集合

 $P \in S$  が端点  $\Longleftrightarrow \forall Q$ ,  $R \in S$  s.t.  $Q \neq P$ ,  $R \neq P$  に対し  $P \not\in \overline{QR}$ 



### 支持超平面

### 定義 4 (支持超平面)

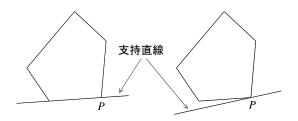
 $P \in S$ : 凸集合

π: P を通る超平面

S が  $\pi$  の片側に含まれるとき,  $\pi$  を支持超平面という

#### 注意

P が凸集合 S の端点ならば, S との共通部分が P だけであるような 超平面が存在



# 有限個の点の凸包

 $\mathbb{R}^2$  内の n 点の凸包は多角形

頂点数は高々 n (n 多角形)

#### $\mathbb{R}^3$ 内の n 点の凸包は多面体

- 端点数 (頂点数) を h とすると,  $h \le n$
- 辺の数は高々  $3h-6 \le 3n-6$
- 面の数は高々  $2h-4 \le 2n-4$

#### 証明

辺の数を e, 面の数を f とする

- h e + f = 2 (Euler の多面体公式)
- $3f \leq 2e$  (各面の辺の数は 3 以上, 各辺はちょうど二つの面が共有)

より

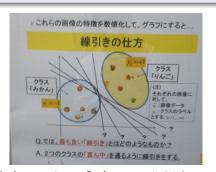
# 凸包の応用 (1/2)

#### パターン認識, データの分類

S,  $T \subset \mathbb{R}^2$ 

 $\mathrm{CH}(S)\cap\mathrm{CH}(T)=\emptyset$  (線形分離可能) ならば S と T は本質的に異なるとみなすことが多い

⇒ 凸包構成アルゴリズムが不可欠



矢部研究室のパネル「データを分類する」の一部

# 凸包の応用 (2/2)

#### 最遠点対

 $P_1, \ldots, P_n \in \mathbb{R}^2$ : 与えられた有限個の点

問題:  $P_i$ ,  $P_j$  間の距離が最大となるような対  $(P_i, P_j)$  を求めよ

 $\Longrightarrow P_1, \ldots, P_n$  の凸包が既知ならばキャリパー法を用いて O(h) で解ける (h は凸包の頂点数)

- 1 凸集合・凸包の定義と性質
- 2 2 次元凸包構成アルゴリズム

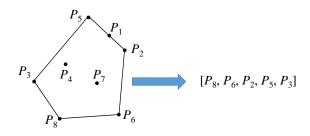
### 問題の設定

### 問題 (2 次元の凸包構成)

入力: 有限個の点  $P_1, \ldots, P_n \in \mathbb{R}^2 \ (n < \infty)$ 

出力: 凸包 (凸多角形) を構成する頂点を反時計周りに並べたリスト

 $[P_{i_1},\ldots,P_{i_m}]$ 



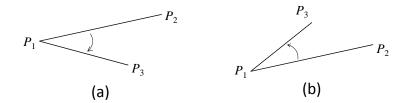
#### 基本処理

 $P_1(x_1, y_1), P_2(x_2, y_2), P_3(x_3, y_3) \in \mathbb{R}^2$ 

 $P_1$  を中心に  $\overline{P_1P_2}$  を  $\theta$  回転させると  $\overline{P_1P_3}$  に重なるとき  $(-\pi < \theta \leq \pi)$ , 以下のどれかの判定

(a) 
$$-\pi < \theta < 0$$
 (b)  $0 < \theta < \pi$  (c)  $\theta = 0$  あるいは  $\pi$ 

$$\begin{vmatrix} x_2 - x_1 & x_3 - x_1 \\ y_2 - y_1 & y_3 - y_1 \end{vmatrix}$$
 の符号が  $\begin{cases} - \iff (a) \\ + \iff (b) \\ 0 \iff (c) \end{cases}$ 



# Graham のアルゴリズム (1/4)

#### Grahama のアルゴリズム

入力: 有限個の点  $P_1(x_1, y_1), \ldots, P_n(x_n, y_n) \in \mathbb{R}^2$ 

出力: 凸包の頂点リスト  $[P_{i_1},\ldots,P_{i_m}]$  (反時計周り)

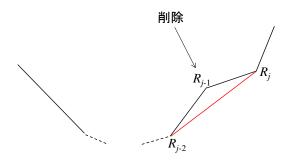
- $lackbox{0}$   $P_i$  のうち凸包の頂点となる点を一つとり  $Q_1$  とする (例: x 座標最小の点,複数あればその中で y 座標最大の点)
- ② 入力された点  $(Q_1$  以外) を  $Q_1$  からの偏角が小さい順にソートした 結果を  $Q_2,\ldots,Q_m$  とする 偏角が同じ点があるときは  $Q_1$  から一番遠い点のみ採用  $m\leq 3$  なら  $[Q_1,\ldots,Q_m]$  を返して終了
- ③  $\overline{Q_{i-2}Q_i}$  と  $\overline{Q_{i-2}Q_{i-1}}$  の位置関係を調べ凸包を構成 (詳細は次ページ)

# Graham のアルゴリズム (2/4)

### Step 3 の詳細

```
i \leftarrow 1; \quad i \leftarrow 1;
while (i \leq m) {
   R_i \leftarrow Q_i;
   時計周り (角度 0 を含む)) {
       R_{i-1} \leftarrow R_i;
       j \leftarrow j - 1;
   j \leftarrow j + 1; \quad i \leftarrow i + 1;
return [R_1,\ldots,R_i];
```

# Graham のアルゴリズム (3/4)



Step 3

# Graham のアルゴリズム (4/4)

計算量:  $O(n \log n)$ 

• Step 1: *O*(*n*)

Step 2 (ソート部分): O(n log n)

• Step 3: *O*(*n*)

#### 注意

2次元凸包構成アルゴリズムを用いてソートが可能

- ①  $x_1, \ldots, x_n \in \mathbb{R}$  に対して  $(x_1, x_1^2), \ldots, (x_n, x_n^2) \in \mathbb{R}^2$  の凸包の 頂点リストを構成 (すべての点が凸包の頂点となることに注意)
- ②  $x_1, \ldots, x_n$  の最小値が先頭になるよう書き換えた頂点リストの第 1 座標が  $x_1, \ldots, x_n$  のソート結果
- $\implies 2$  次元凸包構成アルゴリズムは  $\Omega(n \log n)$

# 包装法 (1/3)

### 包装法 (1/2)

入力: 有限個の点  $P_1(x_1, y_1), \ldots, P_n(x_n, y_n) \in \mathbb{R}^2$ 

出力: 凸包の頂点リスト  $[P_{i_1},\ldots,P_{i_m}]$  (反時計周り)

- ullet  $P_i$  のうち x 座標最小の点をとり  $Q_1$  とする 複数あるときはその中で y 座標最小の点を  $Q_1$  とする
- ②  $Q_1$  を原点としたとき、入力された点  $(Q_1$  以外)の中でy 軸の負方向からの偏角が最小の点を $Q_2$  とする偏角が同じ点があるときは $Q_1$  から一番遠い点を $Q_2$  とするi=2 とおく

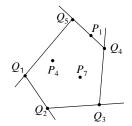
注意: 入力点はすべて  $\overline{Q_1Q_2}$  の片側にある

# 包装法 (2/3)

### 包装法 (2/2)

- ③  $Q_i$  を中心として半直線  $Q_{i-1}Q_i$  を反時計周りに回転したとき 最初に半直線に載る点を  $Q_{i+1}$  とする (複数の点が載ったら  $Q_{i-1}$  から一番遠い点を  $Q_{i+1}$  とする)
- もし  $Q_1 = Q_{i+1}$  ならリスト  $[Q_1, ..., Q_i]$  を返して終了 そうでなければ  $i \leftarrow i+1$  として Step 3 へ

注意: 入力点はすべて  $\overline{Q_{i-1}Q_i}$  の片側にある



# 包装法 (3/3)

計算量: O(hn) (h: 凸包の頂点数)

- Step 1 ( $Q_1$  を探す手間): O(n)
- Step 2 (Q<sub>2</sub> を探す手間): O(n)
- Step 3 ( $i \ge 3$  のとき  $Q_i$  を探す手間): O(n)

よって、凸包の 1 頂点を探す手間は O(n)

 $\implies$  全体の計算量は O(hn)

注意: 最悪の場合  $h = \Omega(n)$  なので  $O(hn) = O(n^2)$