

Métodos Numéricos para Geração de Malhas – SME0250

## Fecho Convexo

Afonso Paiva  
ICMC-USP

12 de agosto de 2016

## Definição

Um conjunto  $K \subseteq \mathbb{R}^d$  é **convexo** quando para quaisquer pontos  $x, y \in K$ , o segmento de reta  $\overline{xy}$  ligando  $x$  e  $y$  em  $\mathbb{R}^d$  está totalmente contido em  $K$ .

## Definição

Um conjunto  $K \subseteq \mathbb{R}^d$  é **convexo** quando para quaisquer pontos  $x, y \in K$ , o segmento de reta  $\overline{xy}$  ligando  $x$  e  $y$  em  $\mathbb{R}^d$  está totalmente contido em  $K$ .



convexo



não-convexo



# Fecho Convexo

## Definição

O **fecho convexo** de um conjunto  $S \subseteq \mathbb{R}^d$  é o menor conjunto convexo de  $\mathbb{R}^d$  que contém  $S$ , e é denotado por  $\text{conv}(S)$ .

# Fecho Convexo

## Definição

O **fecho convexo** de um conjunto  $S \subseteq \mathbb{R}^d$  é o menor conjunto convexo de  $\mathbb{R}^d$  que contém  $S$ , e é denotado por  $\text{conv}(S)$ . Mais precisamente, o fecho convexo de  $S$  é caracterizado por:

- ▶  $\text{conv}(S)$  é convexo;
- ▶  $S \subseteq \text{conv}(S)$ ;
- ▶  $K$  convexo,  $S \subseteq K \Rightarrow K \supseteq \text{conv}(S)$ .

# Fecho Convexo

## Definição

O **fecho convexo** de um conjunto  $S \subseteq \mathbb{R}^d$  é o menor conjunto convexo de  $\mathbb{R}^d$  que contém  $S$ , e é denotado por  $\text{conv}(S)$ . Mais precisamente, o fecho convexo de  $S$  é caracterizado por:

- ▶  $\text{conv}(S)$  é convexo;
- ▶  $S \subseteq \text{conv}(S)$ ;
- ▶  $K$  convexo,  $S \subseteq K \Rightarrow K \supseteq \text{conv}(S)$ .

## Proposição 1 (no quadro)

$$\text{conv}(S) = \bigcap_{\substack{K \text{ convexo} \\ K \supseteq S}} K$$

## Fecho Convexo

As duas definições anteriores de fecho convexo são muito abstratas. Uma caracterização mais concreta usa a noção de [combinação convexa](#).

# Fecho Convexo

As duas definições anteriores de fecho convexo são muito abstratas. Uma caracterização mais concreta usa a noção de [combinação convexa](#).

## Definição

Um ponto  $\mathbf{p}$  é uma [combinação convexa](#) dos pontos  $\mathbf{p}_1, \dots, \mathbf{p}_n$  quando  $\mathbf{p} = \sum_{i=1}^n \lambda_i \mathbf{p}_i$  com  $\lambda_i \in \mathbb{R}$ ,  $\lambda_i \geq 0$  e  $\sum_{i=1}^n \lambda_i = 1$ .

# Fecho Convexo

As duas definições anteriores de fecho convexo são muito abstratas. Uma caracterização mais concreta usa a noção de [combinação convexa](#).

## Definição

Um ponto  $\mathbf{p}$  é uma [combinação convexa](#) dos pontos  $\mathbf{p}_1, \dots, \mathbf{p}_n$  quando  $\mathbf{p} = \sum_{i=1}^n \lambda_i \mathbf{p}_i$  com  $\lambda_i \in \mathbb{R}$ ,  $\lambda_i \geq 0$  e  $\sum_{i=1}^n \lambda_i = 1$ .

## Definição

Um conjunto  $K \subseteq \mathbb{R}^d$  é [fechado](#) por combinações convexas quando  $K$  contém todas as combinações convexas de pontos de  $K$ .

# Fecho Convexo

As duas definições anteriores de fecho convexo são muito abstratas. Uma caracterização mais concreta usa a noção de [combinação convexa](#).

## Definição

Um ponto  $\mathbf{p}$  é uma [combinação convexa](#) dos pontos  $\mathbf{p}_1, \dots, \mathbf{p}_n$  quando  $\mathbf{p} = \sum_{i=1}^n \lambda_i \mathbf{p}_i$  com  $\lambda_i \in \mathbb{R}$ ,  $\lambda_i \geq 0$  e  $\sum_{i=1}^n \lambda_i = 1$ .

## Definição

Um conjunto  $K \subseteq \mathbb{R}^d$  é [fechado](#) por combinações convexas quando  $K$  contém todas as combinações convexas de pontos de  $K$ .

## Proposição 2 (exercício)

Um conjunto é convexo se e somente se ele é fechado por combinações convexas. Dica: use indução matemática.

# Fecho Convexo

## Proposição 3

O fecho convexo de um conjunto  $S$  é o conjunto das combinações convexas de pontos de  $S$ .

# Fecho Convexo

## Proposição 3

O fecho convexo de um conjunto  $S$  é o conjunto das combinações convexas de pontos de  $S$ .

**Prova:** precisamos mostrar que  $\text{conv}(S) = C$  onde

$$C = \left\{ \sum_{i=1}^n \lambda_i \mathbf{p}_i : \mathbf{p}_i \in S, \lambda_i \geq 0, \sum_{i=1}^n \lambda_i = 1 \right\}$$

# Fecho Convexo

## Proposição 3

O fecho convexo de um conjunto  $S$  é o conjunto das combinações convexas de pontos de  $S$ .

**Prova:** precisamos mostrar que  $\text{conv}(S) = C$  onde

$$C = \left\{ \sum_{i=1}^n \lambda_i \mathbf{p}_i : \mathbf{p}_i \in S, \lambda_i \geq 0, \sum_{i=1}^n \lambda_i = 1 \right\}$$

( $\Leftarrow$ ) Como  $S \subseteq \text{conv}(S)$  e pela Prop. 2 então  $\text{conv}(S) \supseteq C$ .

# Fecho Convexo

## Proposição 3

O fecho convexo de um conjunto  $S$  é o conjunto das combinações convexas de pontos de  $S$ .

**Prova:** precisamos mostrar que  $\text{conv}(S) = C$  onde

$$C = \left\{ \sum_{i=1}^n \lambda_i \mathbf{p}_i : \mathbf{p}_i \in S, \lambda_i \geq 0, \sum_{i=1}^n \lambda_i = 1 \right\}$$

( $\Leftarrow$ ) Como  $S \subseteq \text{conv}(S)$  e pela Prop. 2 então  $\text{conv}(S) \supseteq C$ .

( $\Rightarrow$ ) como  $S \subseteq C$  e  $C$  é convexo (provar) então  $\text{conv}(S) \subseteq C$ .



## Fecho Convexo de um Conjunto Finito

Problema: se  $S$  é conjunto finito de pontos como definir  $\text{conv}(S)$ ?

## Fecho Convexo de um Conjunto Finito

Problema: se  $S$  é conjunto finito de pontos como definir  $\text{conv}(S)$ ?

Precisamos de uma caracterização de  $\text{conv}(S)$  que seja discreta, isto é, representável num computador.

# Fecho Convexo de um Conjunto Finito

Problema: se  $S$  é conjunto finito de pontos como definir  $\text{conv}(S)$ ?

Precisamos de uma caracterização de  $\text{conv}(S)$  que seja discreta, isto é, representável num computador.

## Teorema 1

O fecho convexo de um conjunto finito de pontos no plano é um polígono convexo cujos vértices são pontos do conjunto dado.

# Fecho Convexo de um Conjunto Finito

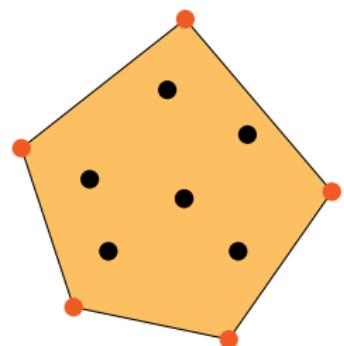
Problema: se  $S$  é conjunto finito de pontos como definir  $\text{conv}(S)$ ?

Precisamos de uma caracterização de  $\text{conv}(S)$  que seja discreta, isto é, representável num computador.

## Teorema 1

O fecho convexo de um conjunto finito de pontos no plano é um polígono convexo cujos vértices são pontos do conjunto dado.

Para calcular  $\text{conv}(S)$  basta identificar os pontos de  $S$  que são vértices de  $\text{conv}(S)$  e listá-los na ordem em que eles aparecem na fronteira.



# Fecho Convexo de um Conjunto Finito

## Definição

Dado um conjunto convexo  $K$ , o ponto  $\mathbf{p} \in K$  é um **ponto extremo** de  $K$  quando  $\mathbf{p}$  não pode ser escrito como combinação convexa não trivial de pontos de  $K$ . Em outras palavras,

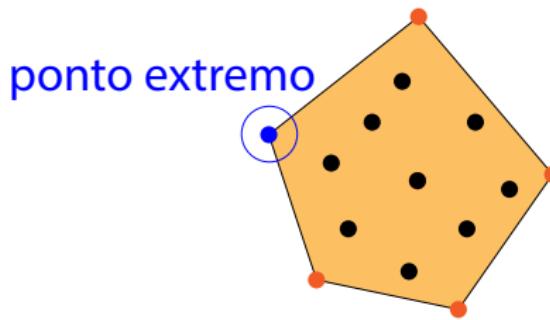
$$\mathbf{p} = \lambda_1 \mathbf{p}_1 + \cdots + \lambda_n \mathbf{p}_n \implies \mathbf{p} = \mathbf{p}_i, \text{ para algum } i$$

# Fecho Convexo de um Conjunto Finito

## Definição

Dado um conjunto convexo  $K$ , o ponto  $\mathbf{p} \in K$  é um **ponto extremo** de  $K$  quando  $\mathbf{p}$  não pode ser escrito como combinação convexa não trivial de pontos de  $K$ . Em outras palavras,

$$\mathbf{p} = \lambda_1 \mathbf{p}_1 + \cdots + \lambda_n \mathbf{p}_n \implies \mathbf{p} = \mathbf{p}_i, \text{ para algum } i$$

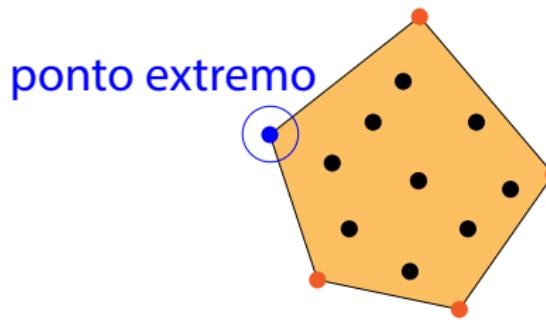


# Fecho Convexo de um Conjunto Finito

## Definição

Dado um conjunto convexo  $K$ , o ponto  $\mathbf{p} \in K$  é um **ponto extremo** de  $K$  quando  $\mathbf{p}$  não pode ser escrito como combinação convexa não trivial de pontos de  $K$ . Em outras palavras,

$$\mathbf{p} = \lambda_1 \mathbf{p}_1 + \cdots + \lambda_n \mathbf{p}_n \implies \mathbf{p} = \mathbf{p}_i, \text{ para algum } i$$



## Proposição 4 (no quadro)

Os pontos extremos de  $\text{conv}(S)$  estão em  $S$ .

## Fecho Convexo de um Conjunto Finito

### Proposição 5

Seja  $K$  um conjunto convexo. Então os pontos extremos de  $K$  estão na fronteira de  $K$ .

# Fecho Convexo de um Conjunto Finito

## Proposição 5

Seja  $K$  um conjunto convexo. Então os pontos extremos de  $K$  estão na fronteira de  $K$ .

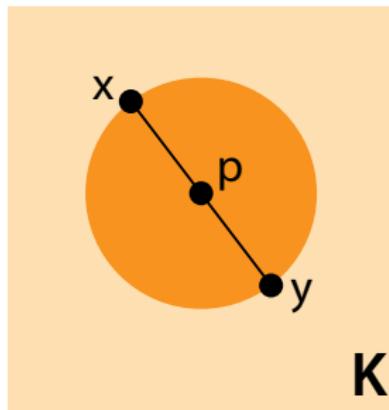
**Idéia da Prova da Prop. 5:** vamos mostrar por absurdo, nenhum ponto interior pode ser ponto extremo.

# Fecho Convexo de um Conjunto Finito

## Proposição 5

Seja  $K$  um conjunto convexo. Então os pontos extremos de  $K$  estão na fronteira de  $K$ .

**Idéia da Prova da Prop. 5:** vamos mostrar por absurdo, nenhum ponto interior pode ser ponto extremo.



# Fecho Convexo de um Conjunto Finito

## Proposição 6

Se um ponto está na fronteira de  $K$ , mas não é um ponto extremo, então ele está no interior de um segmento de reta definido por pontos extremos de  $K$ .

# Fecho Convexo de um Conjunto Finito

## Proposição 6

Se um ponto está na fronteira de  $K$ , mas não é um ponto extremo, então ele está no interior de um segmento de reta definido por pontos extremos de  $K$ .

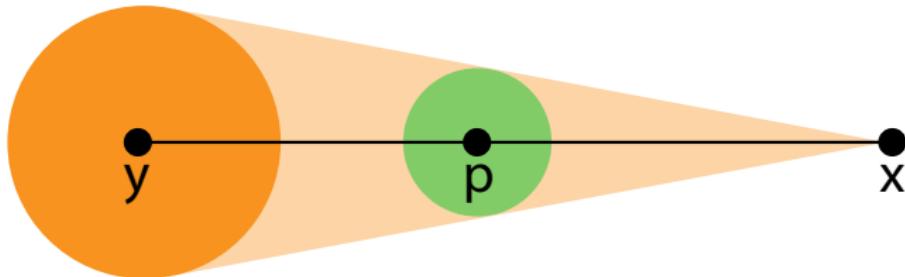
**Idéia da Prova da Prop. 6:** seja  $p$  um ponto na fronteira de  $K$  que não é ponto extremo. Então  $p$  está no interior de um segmento determinado por dois pontos  $x, y \in K$  onde um desses pontos (por exemplo,  $y$ ) está no interior.

# Fecho Convexo de um Conjunto Finito

## Proposição 6

Se um ponto está na fronteira de  $K$ , mas não é um ponto extremo, então ele está no interior de um segmento de reta definido por pontos extremos de  $K$ .

**Idéia da Prova da Prop. 6:** seja  $p$  um ponto na fronteira de  $K$  que não é ponto extremo. Então  $p$  está no interior de um segmento determinado por dois pontos  $x, y \in K$  onde um desses pontos (por exemplo,  $y$ ) está no interior.



# Fecho Convexo de um Conjunto Finito

## Teorema 1

O fecho convexo de um conjunto finito de pontos no plano é um polígono convexo cujos vértices são pontos do conjunto dado.

# Fecho Convexo de um Conjunto Finito

## Teorema 1

O fecho convexo de um conjunto finito de pontos no plano é um polígono convexo cujos vértices são pontos do conjunto dado.

Resumindo:

- ▶ A fronteira de um conjunto convexo  $K$  é formada por pontos extremos e segmentos de reta.

# Fecho Convexo de um Conjunto Finito

## Teorema 1

O fecho convexo de um conjunto finito de pontos no plano é um polígono convexo cujos vértices são pontos do conjunto dado.

Resumindo:

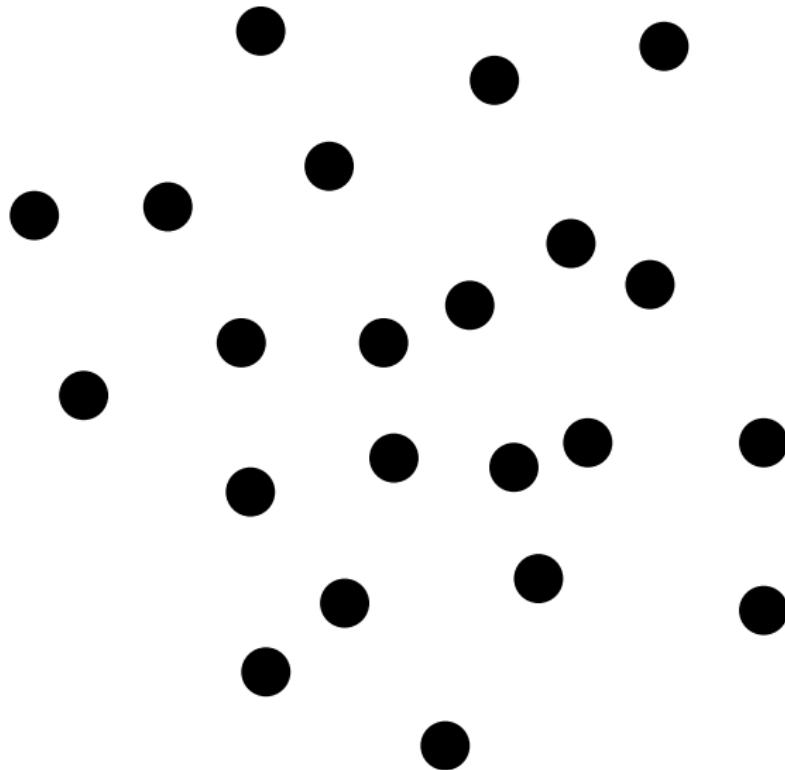
- ▶ A fronteira de um conjunto convexo  $K$  é formada por pontos extremos e segmentos de reta.

Portanto, quando  $S$  é finito,  $\text{conv}(S)$  é realmente um polígono convexo cujos vértices são pontos de  $S$ .



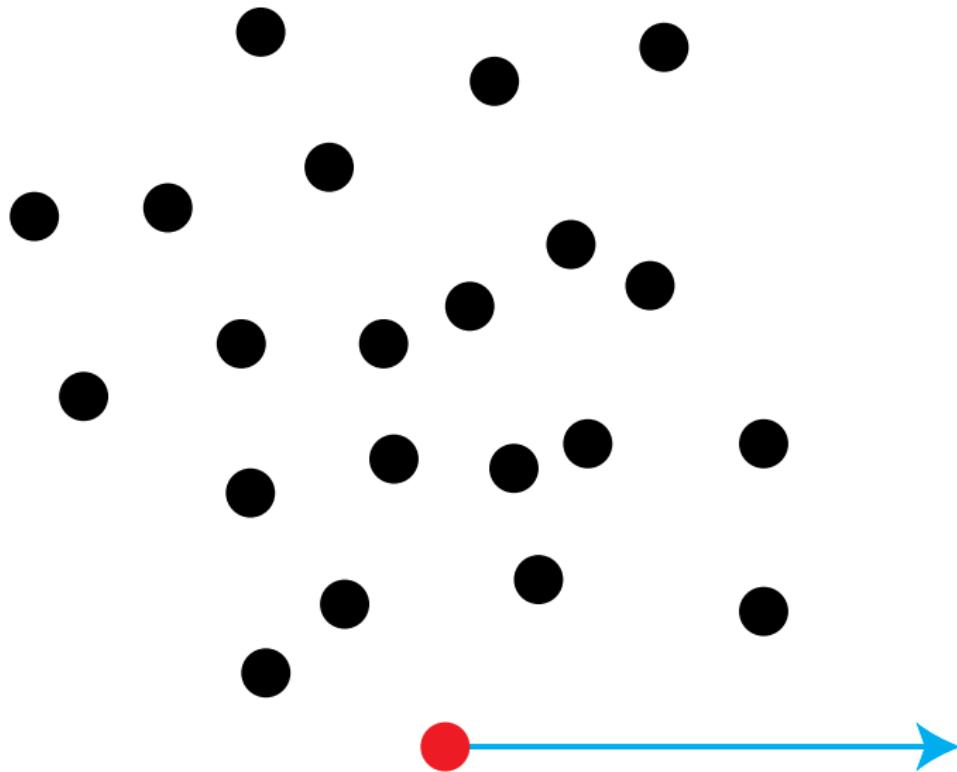
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Jarvis



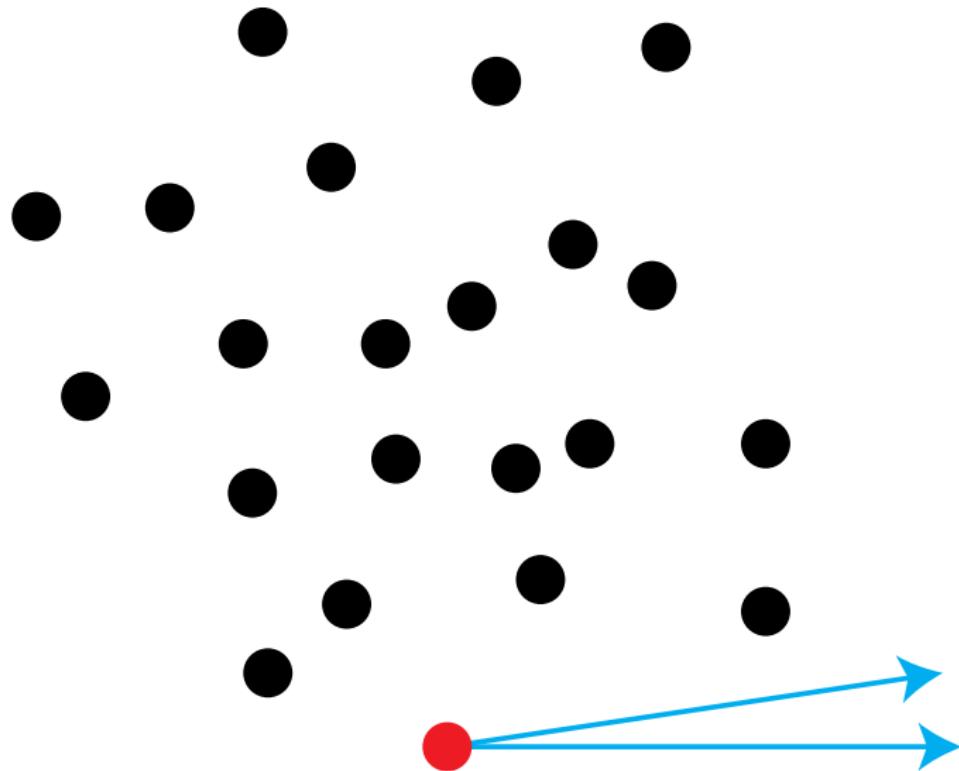
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Jarvis



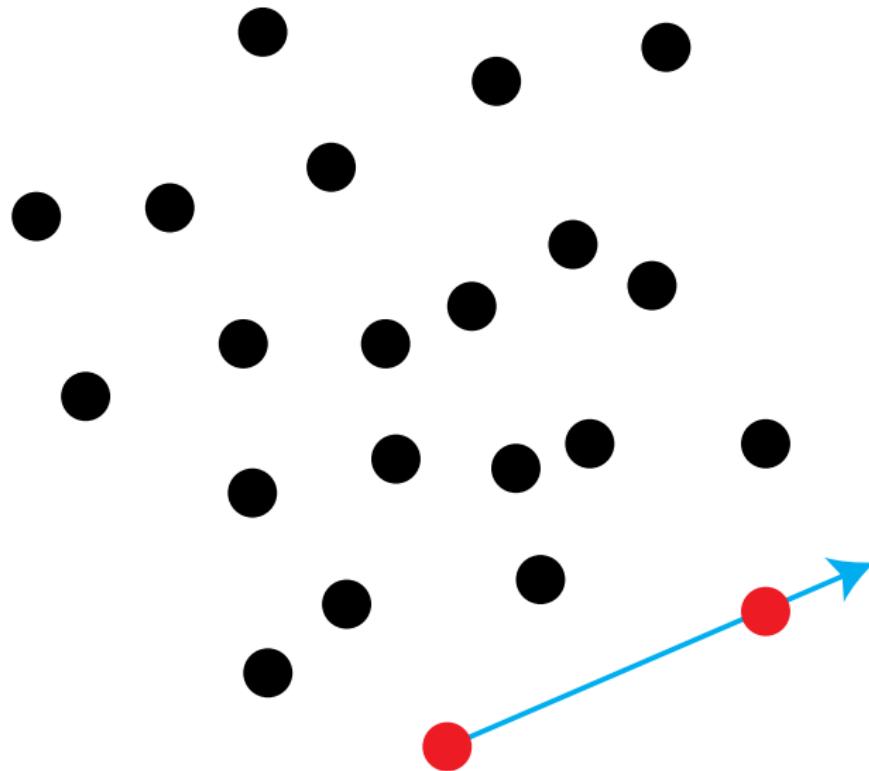
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Jarvis



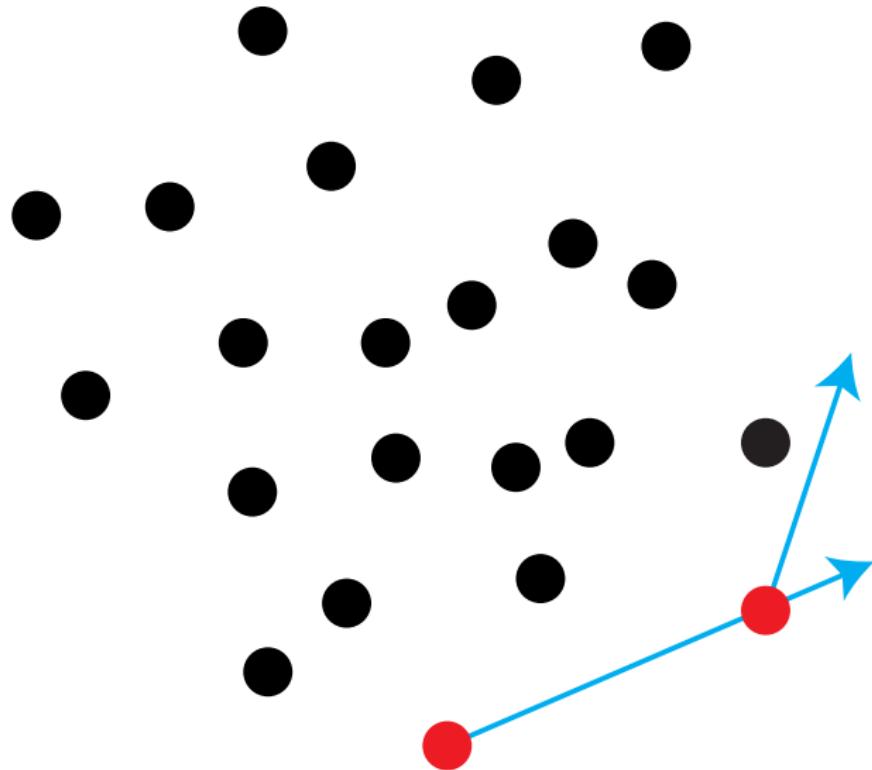
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Jarvis



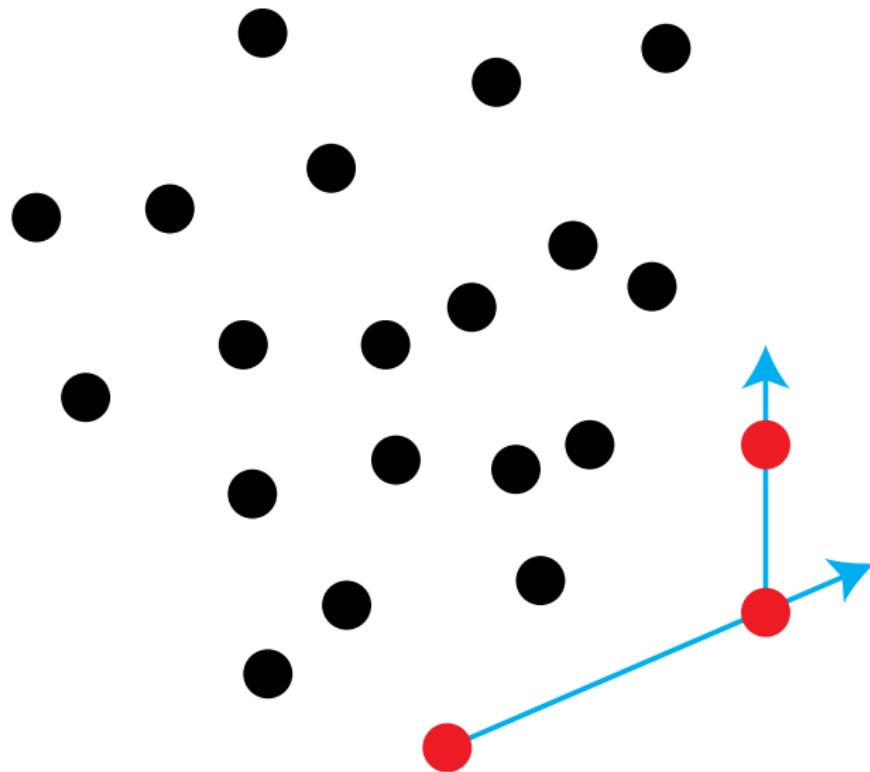
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Jarvis



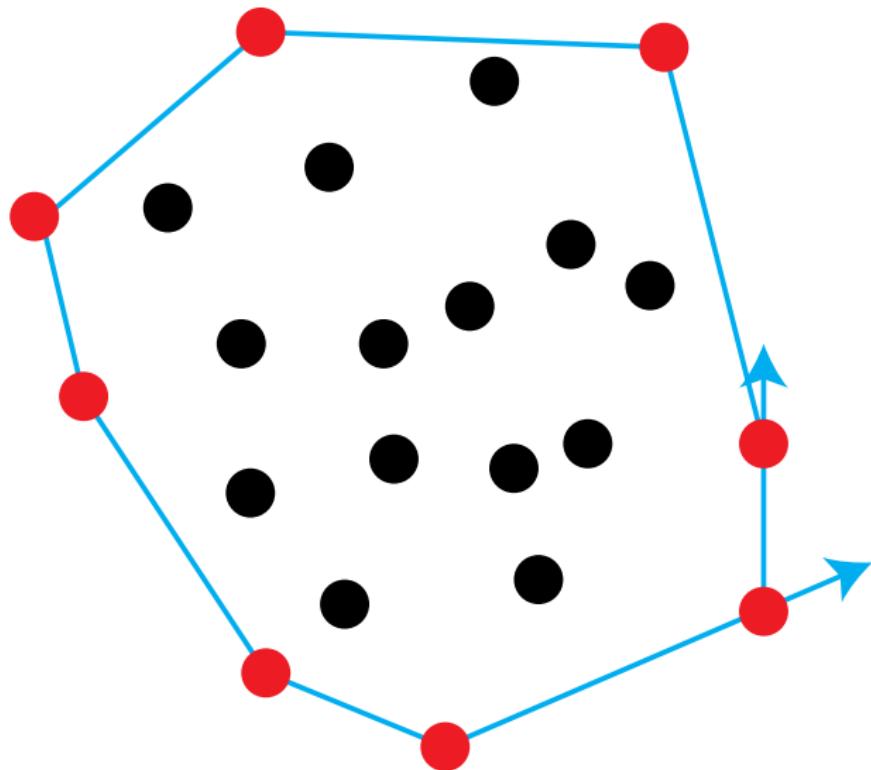
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Jarvis



# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Jarvis



# Fecho Convexo 2D

## Algoritmo de Jarvis

```
1:  $\mathbf{p}_1$  = ponto de ordenada mínima;  
2:  $\mathbf{p}_2 = next(\mathbf{p}_1, (1, 0))$ ;  
3:  $i = 2$ ;  
4: repeat  
5:    $\mathbf{p}_{i+1} = next(\mathbf{p}_i, \overrightarrow{\mathbf{p}_{i-1}\mathbf{p}_i})$ ;  
6:    $i = i + 1$ ;  
7: until  $\mathbf{p}_i = \mathbf{p}_1$ 
```

# Fecho Convexo 2D

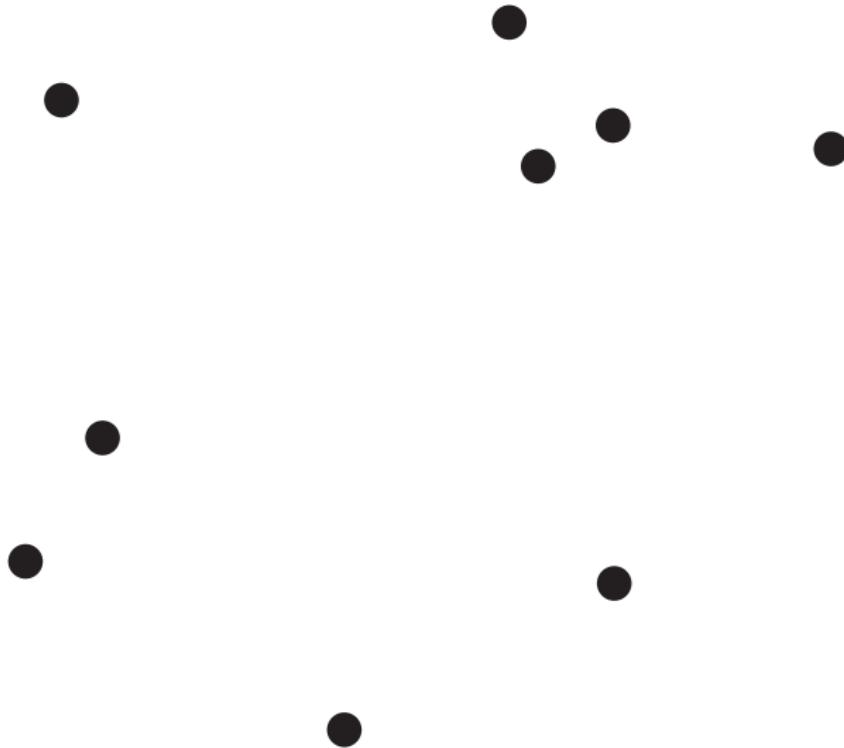
## Algoritmo de Jarvis

```
1: p1 = ponto de ordenada mínima;  
2: p2 = next(p1, (1, 0));  
3: i = 2;  
4: repeat  
5:   pi+1 = next(pi,  $\overrightarrow{\mathbf{p}_{i-1}\mathbf{p}_i}$ );  
6:   i = i + 1;  
7: until pi = p1
```

**Complexidade:**  $O(n^2)$

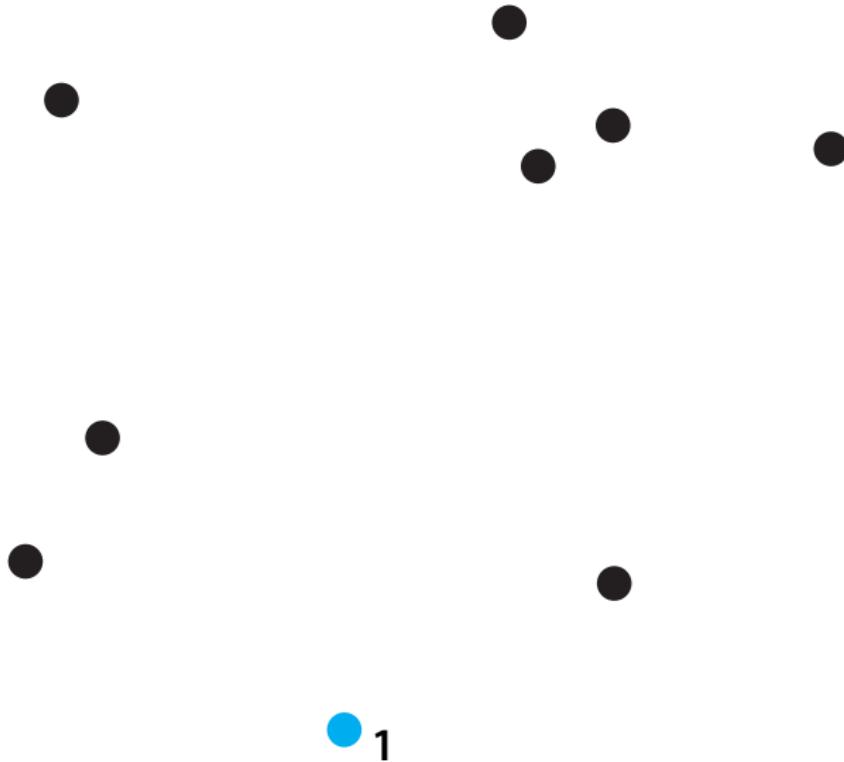
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Graham



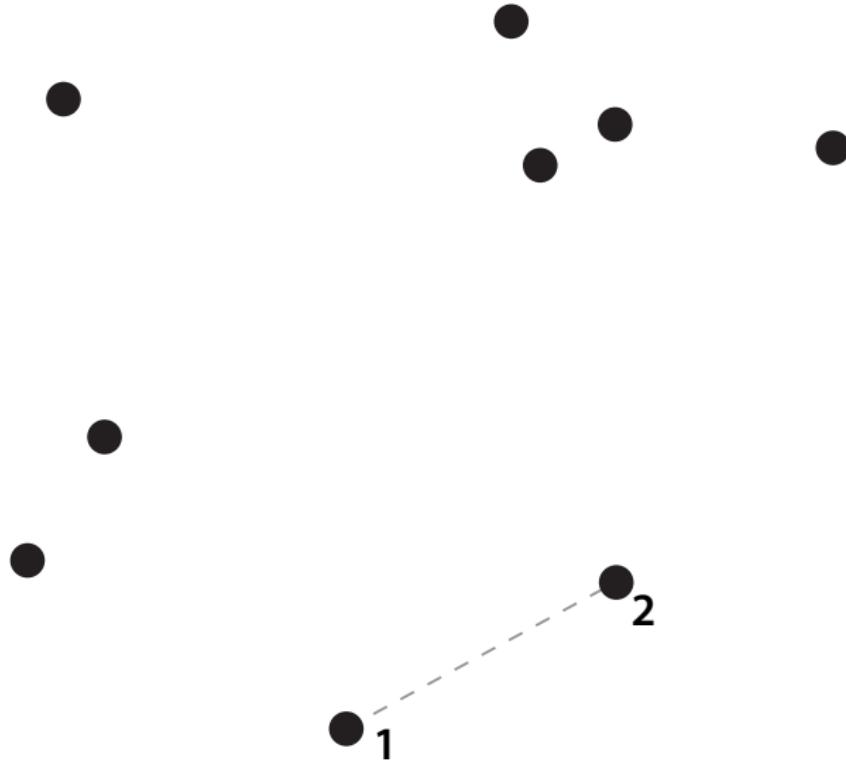
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Graham



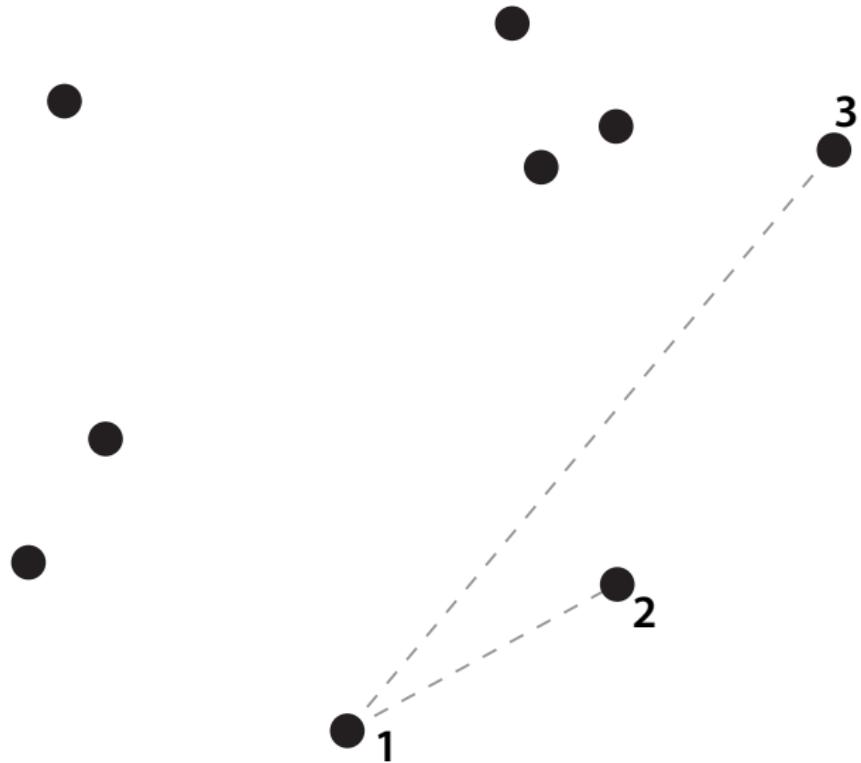
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Graham



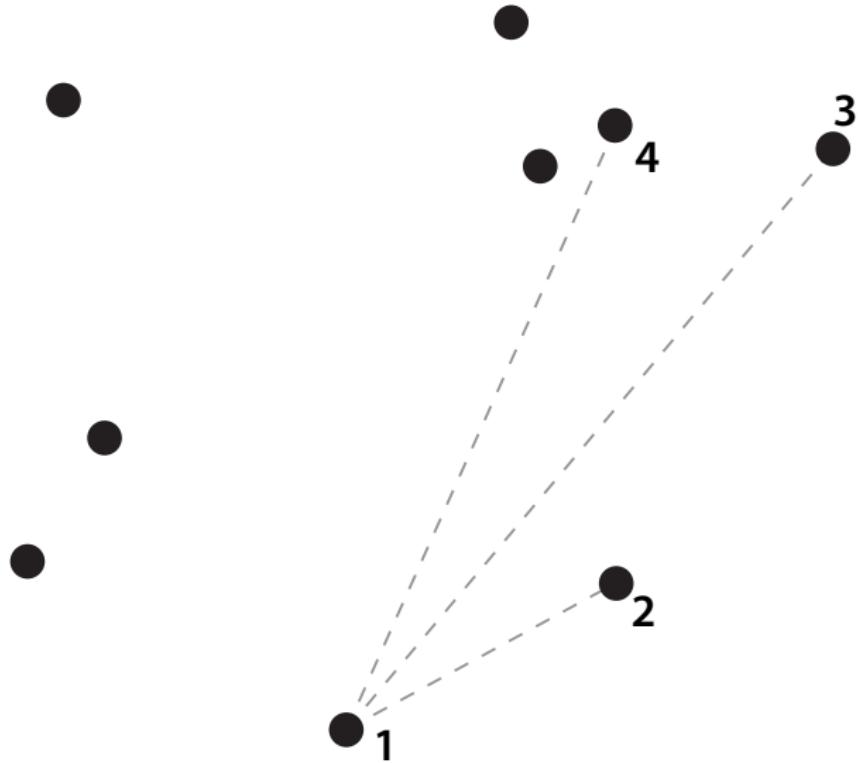
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Graham



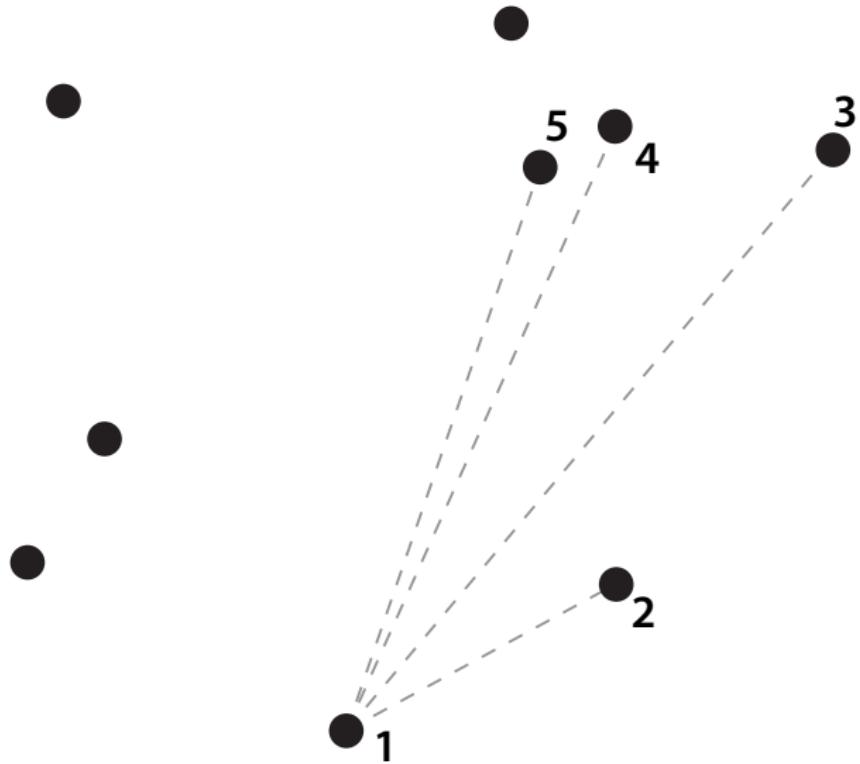
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Graham



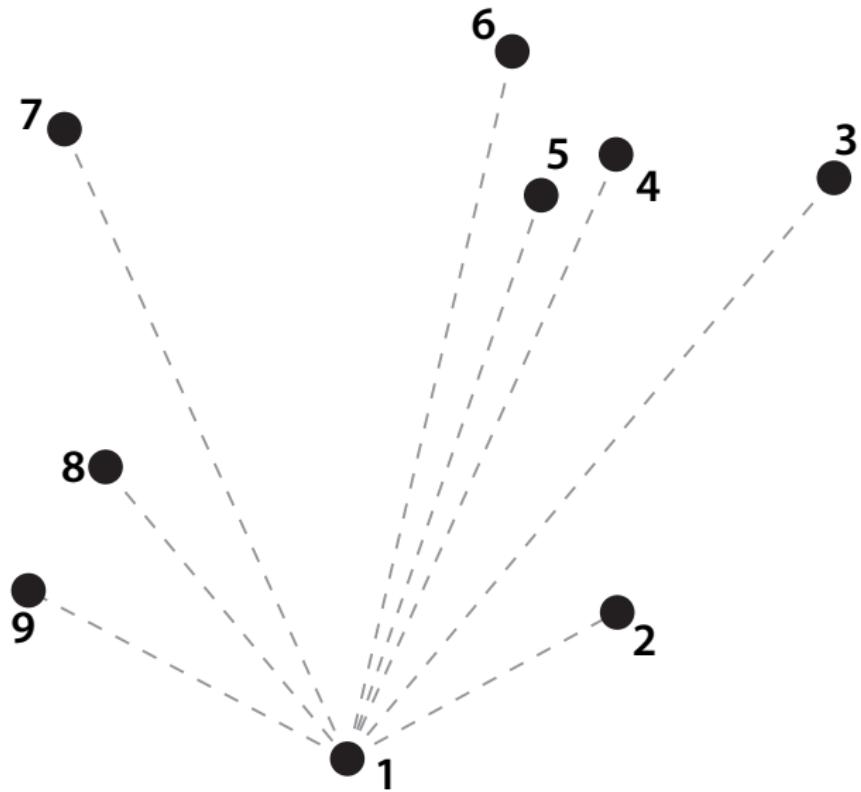
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Graham



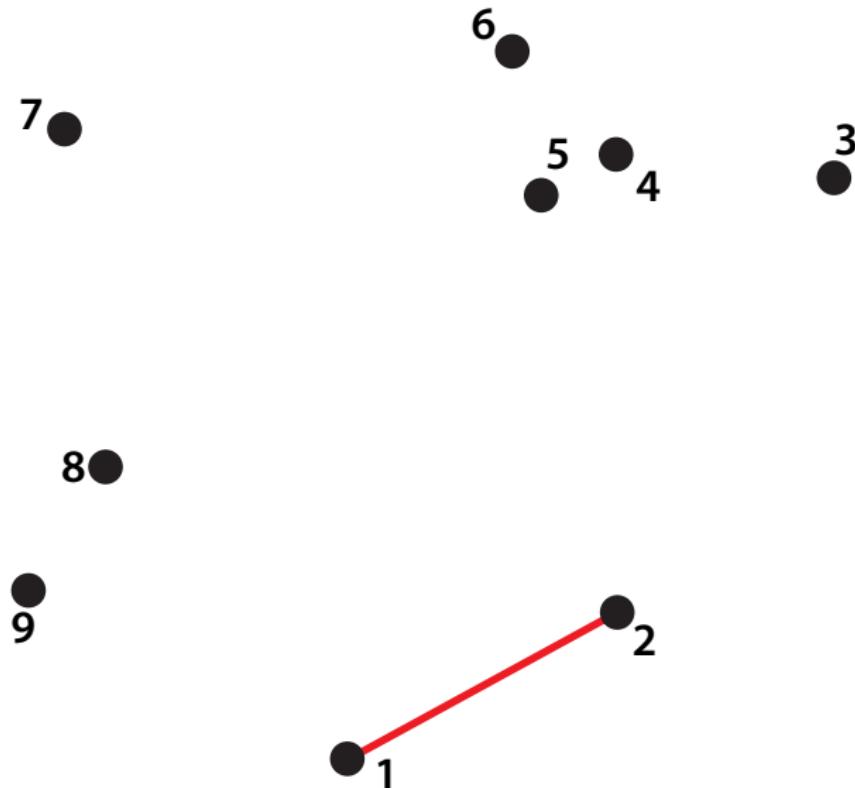
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Graham



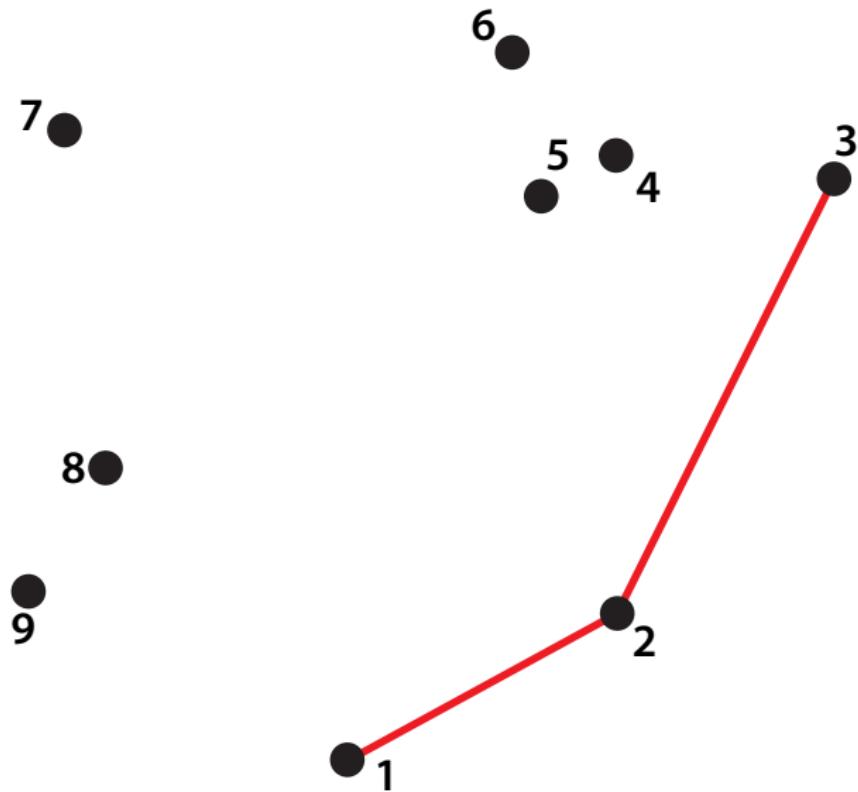
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Graham



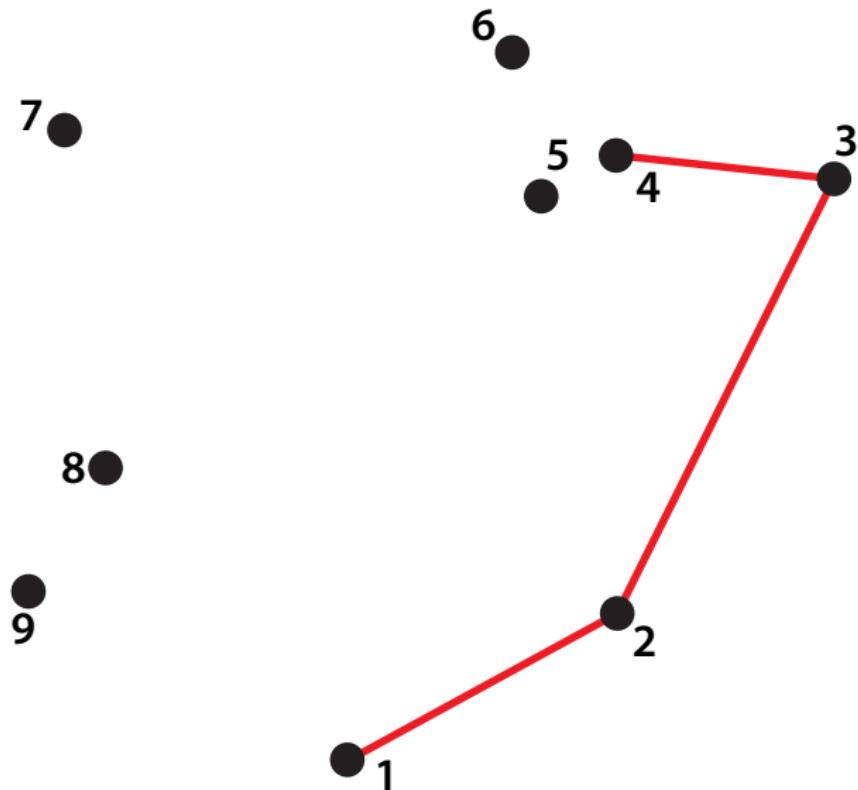
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Graham



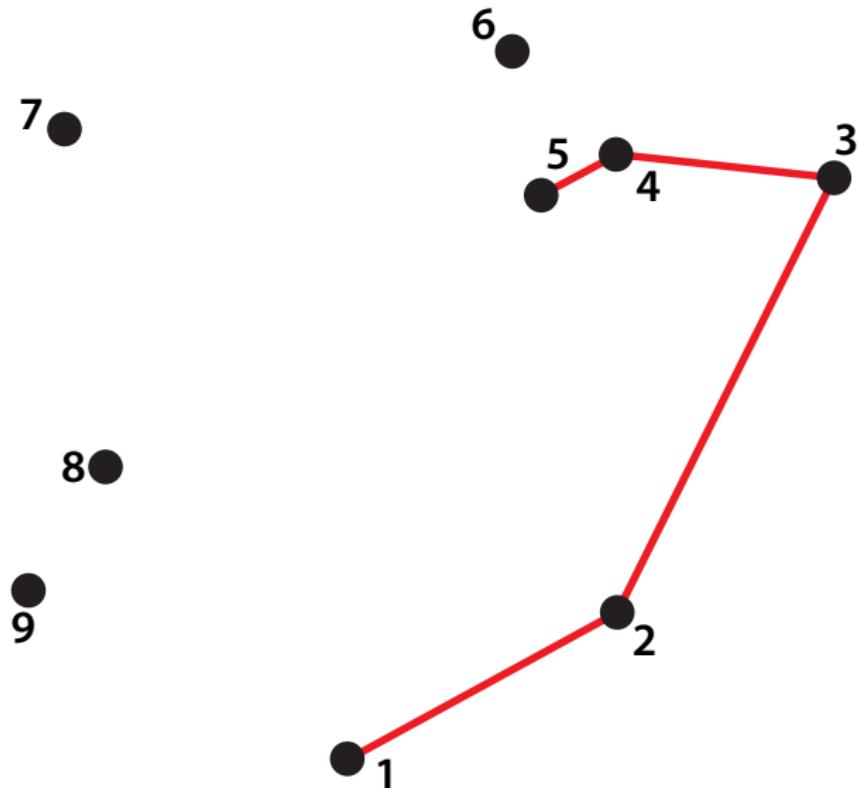
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Graham



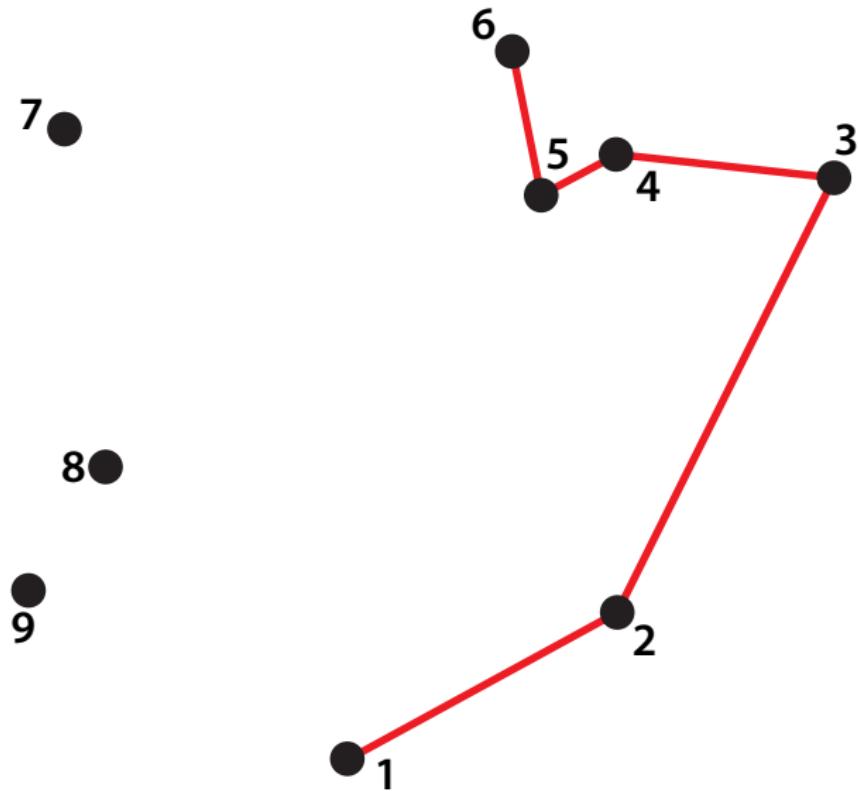
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Graham



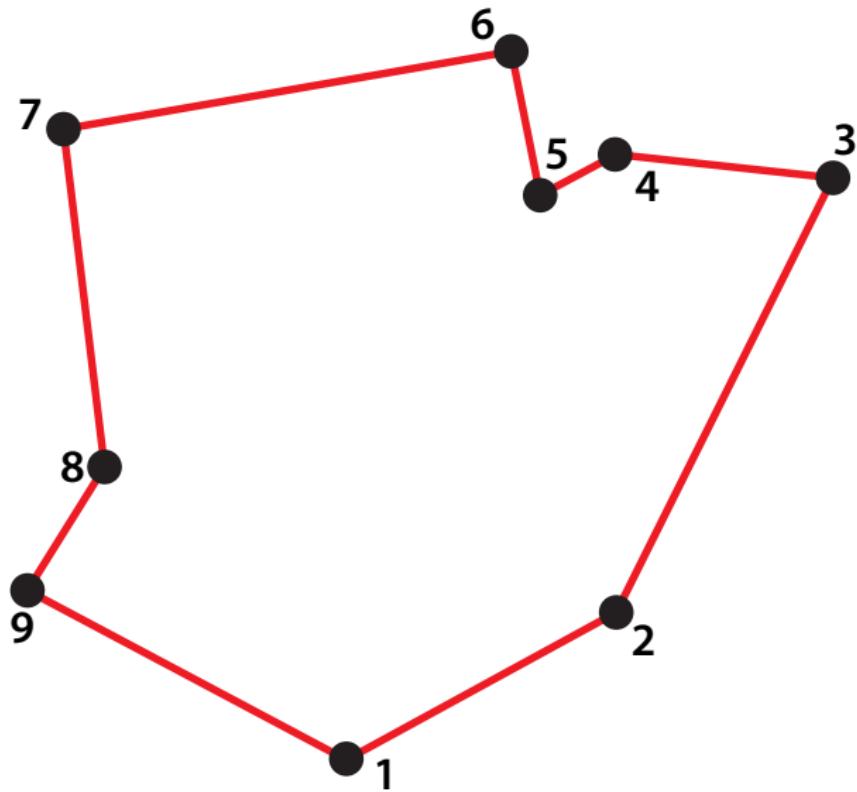
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Graham



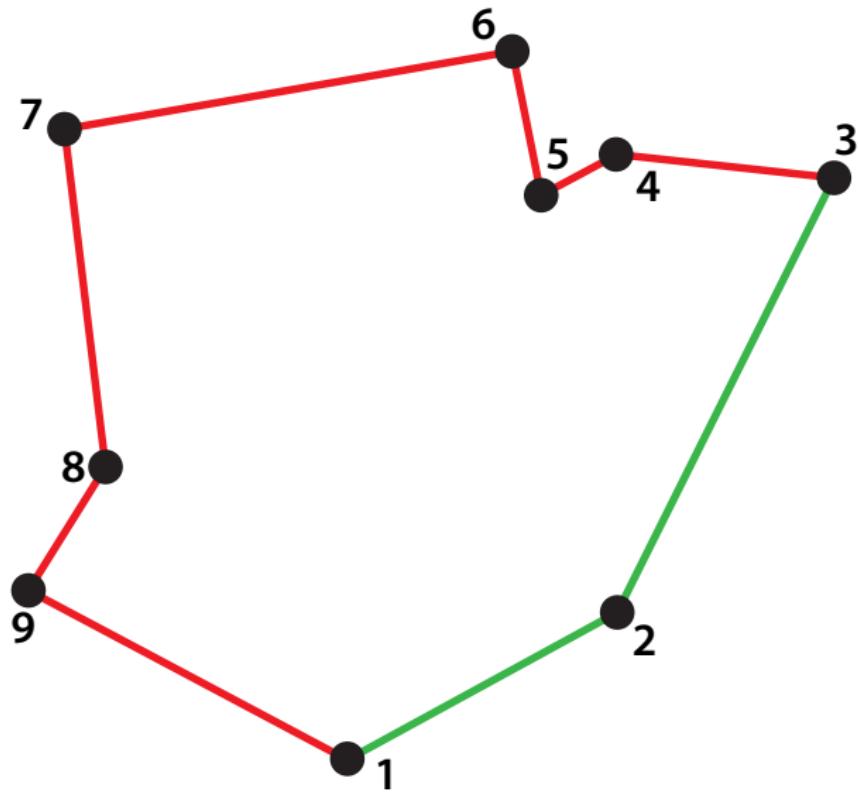
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Graham



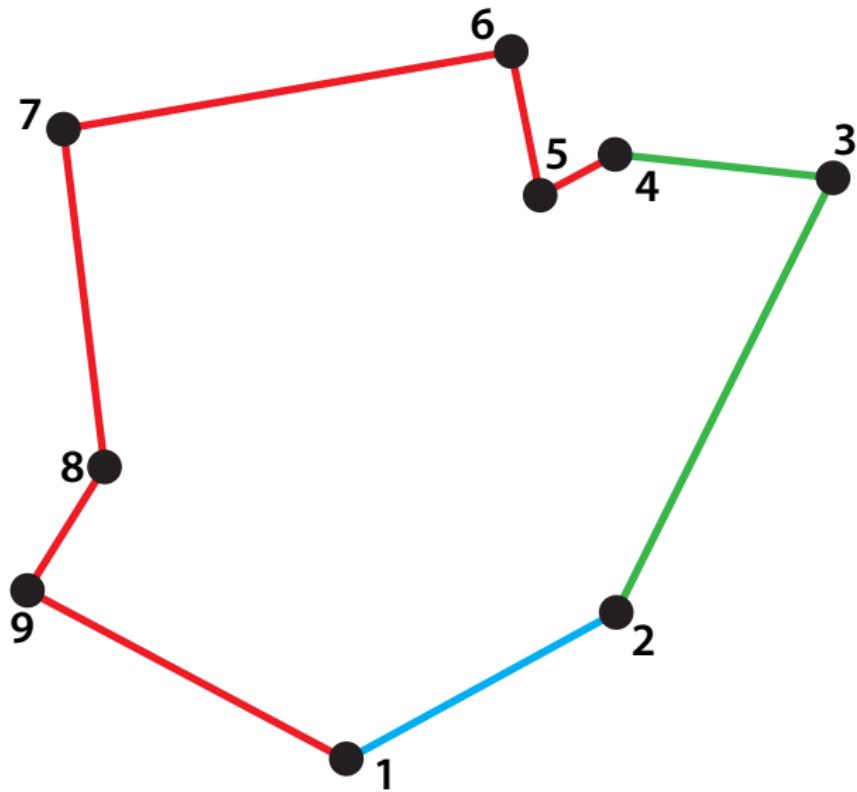
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Graham



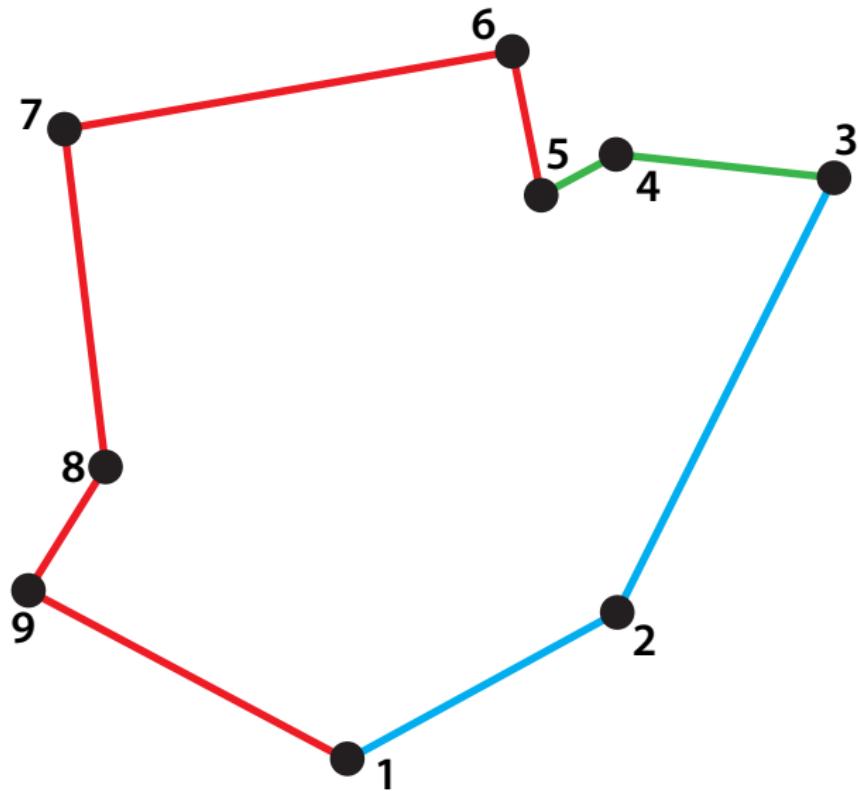
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Graham



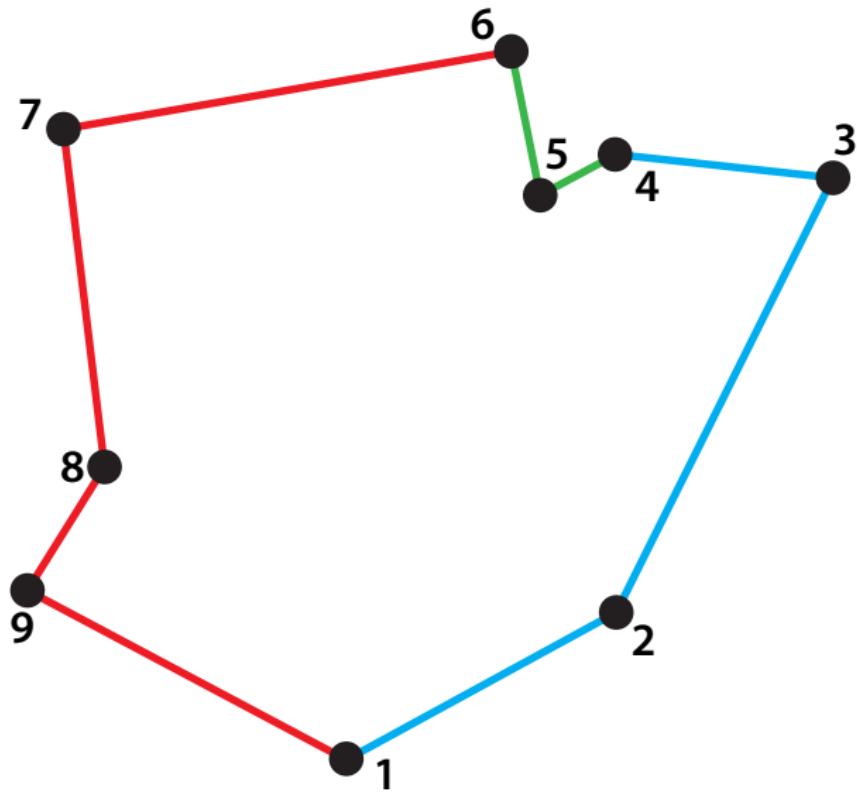
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Graham



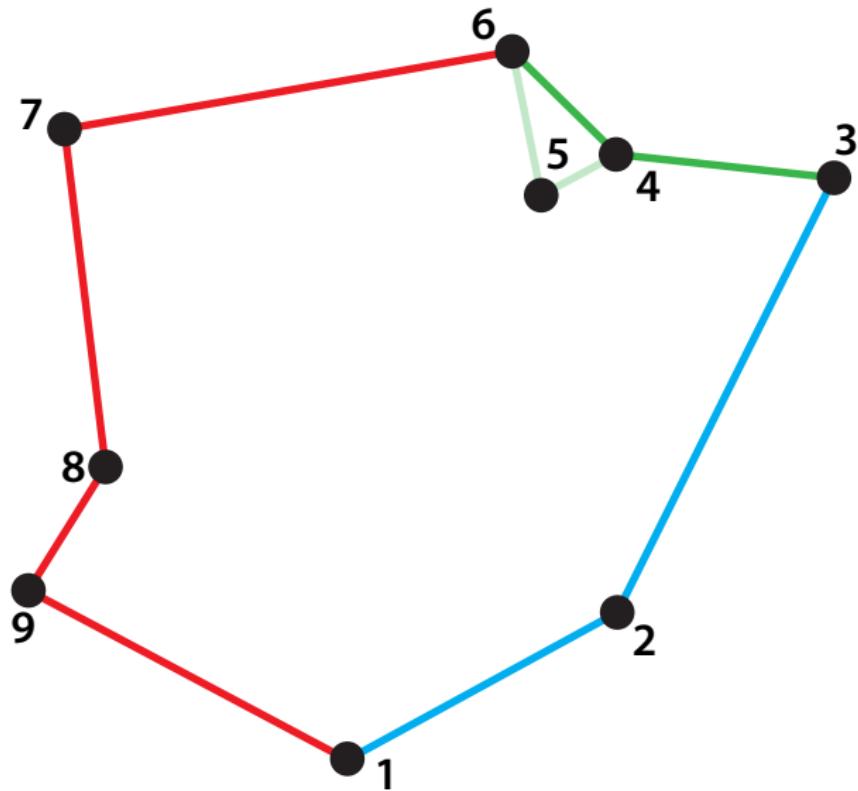
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Graham



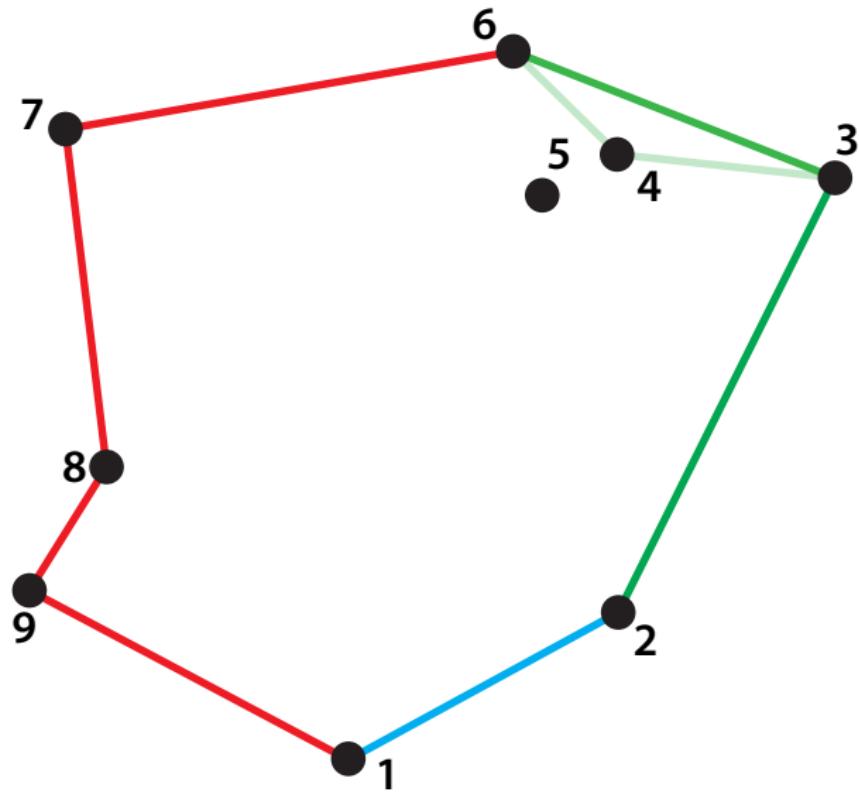
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Graham



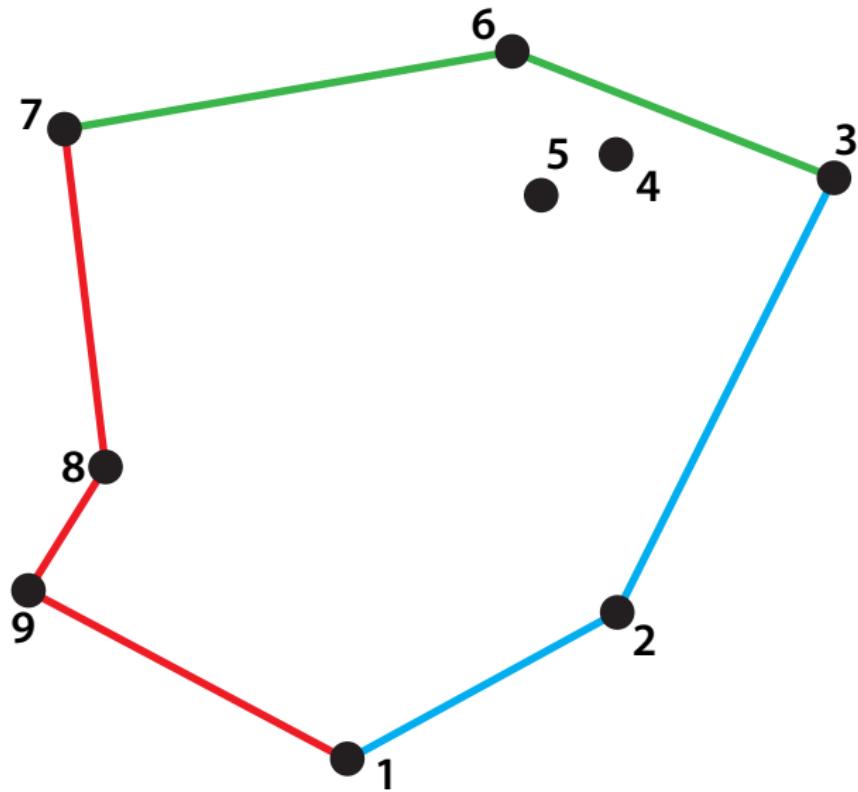
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Graham



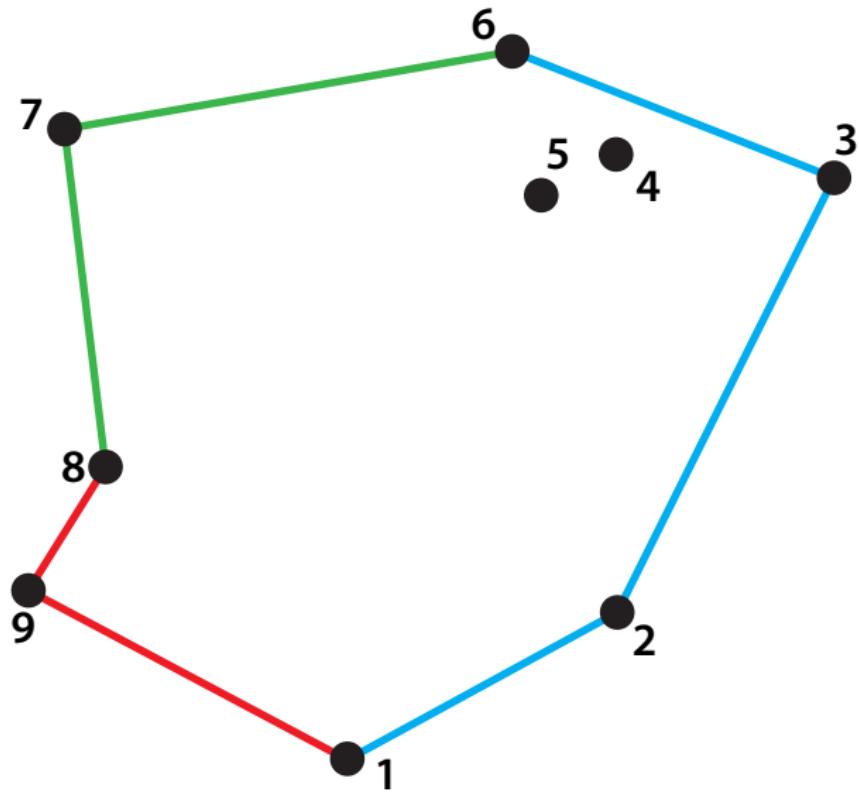
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Graham



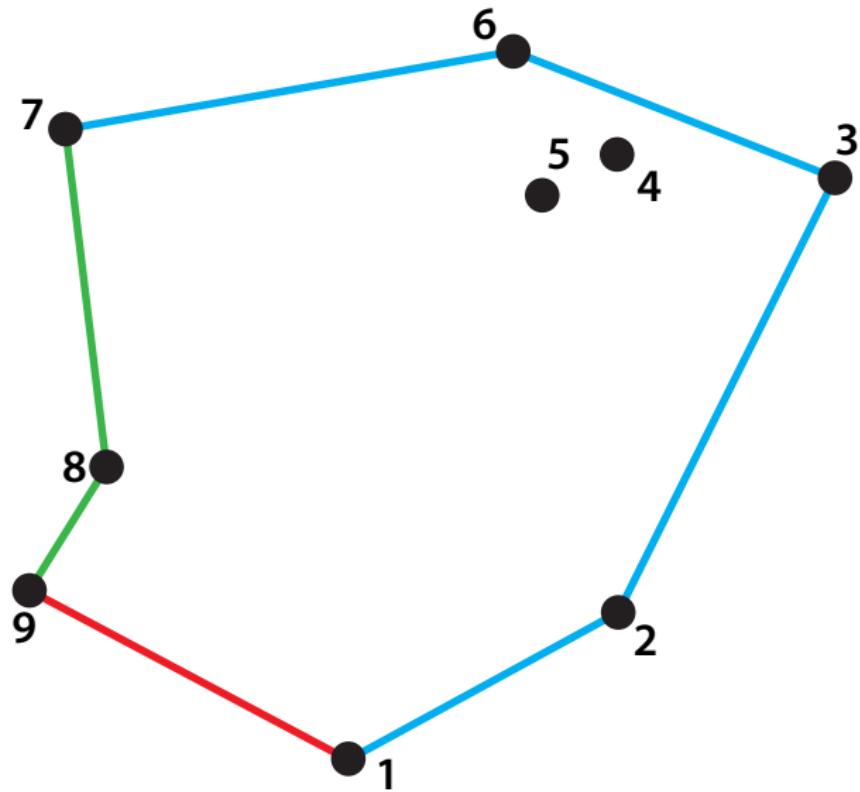
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Graham



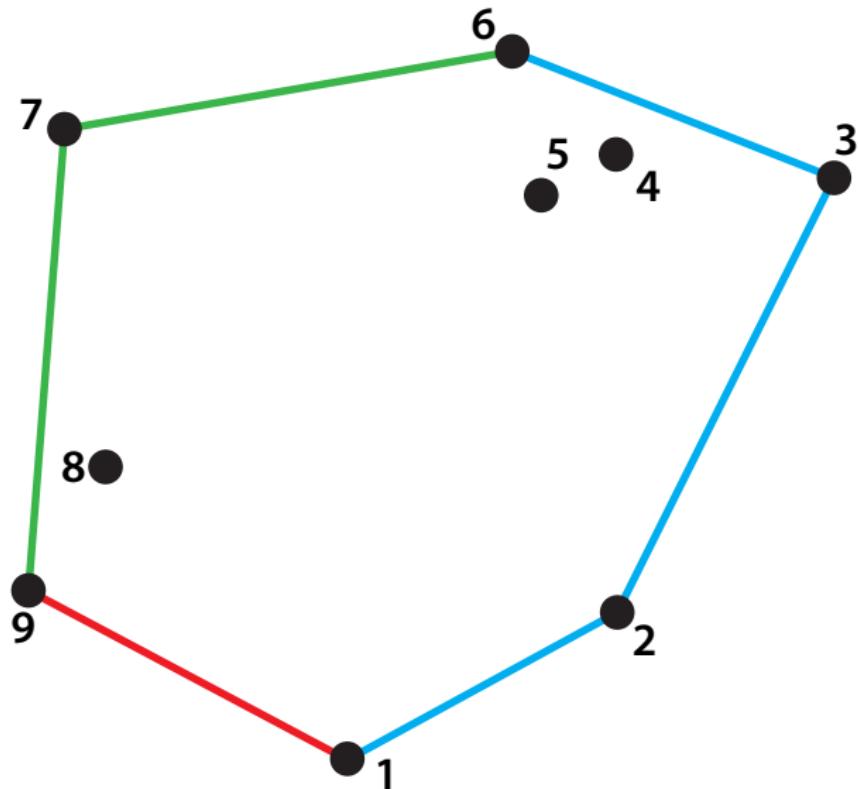
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Graham



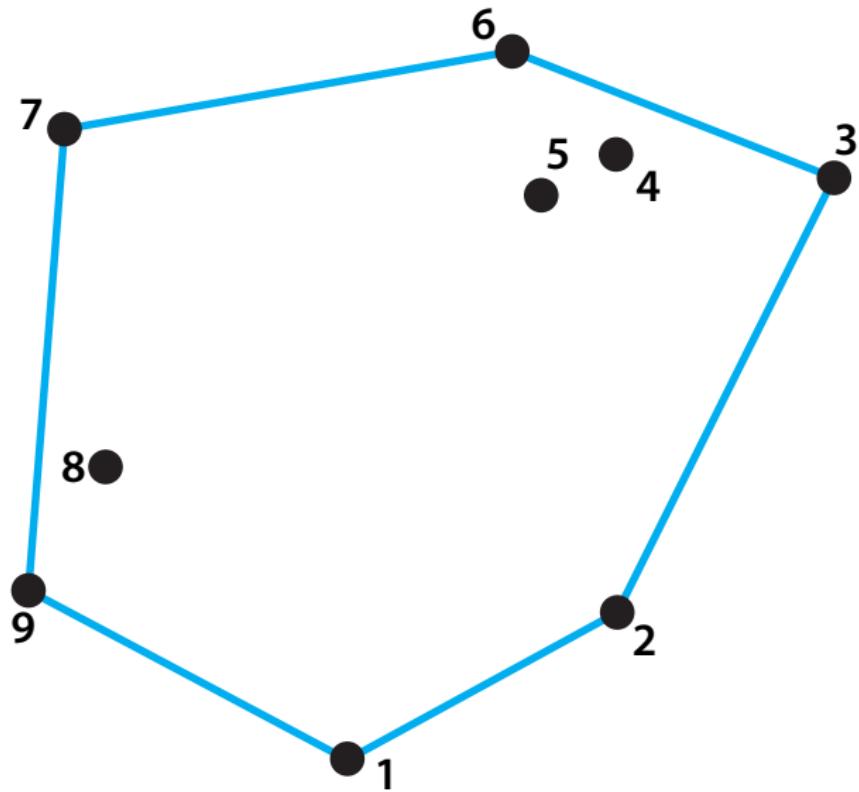
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Graham



# Fecho Convexo 2D

Algoritmo de Graham



# Fecho Convexo 2D

## Algoritmo de Graham

```
1: p1 = ponto de ordenada mínima;  
2: Ordenação angular dos pontos em relação a p1;  
3: pn+1 = p1;  
4: q1 = p1; (pontos do fecho convexo)  
5: q2 = p2;  
6: k = 2;  
7: for i = 3 to n + 1 do  
8:   while k > 1 e  $\triangle \mathbf{q}_{k-1} \mathbf{q}_k \mathbf{q}_i$  não for convexo do  
9:     k = k - 1;  
10:    end while  
11:    k = k + 1;  
12:    qk = pi;  
13: end for
```

# Fecho Convexo 2D

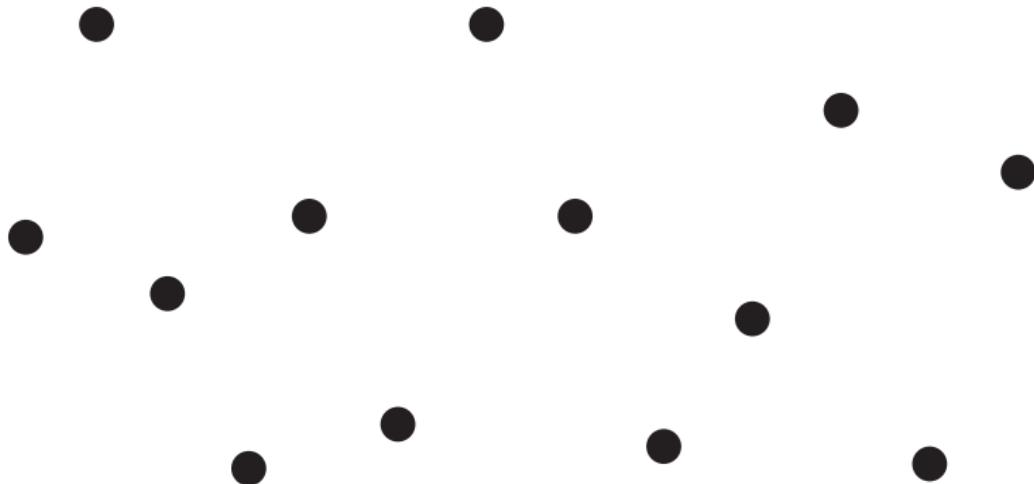
## Algoritmo de Graham

```
1: p1 = ponto de ordenada mínima;  
2: Ordenação angular dos pontos em relação a p1;  
3: pn+1 = p1;  
4: q1 = p1; (pontos do fecho convexo)  
5: q2 = p2;  
6: k = 2;  
7: for i = 3 to n + 1 do  
8:   while k > 1 e  $\triangle \mathbf{q}_{k-1} \mathbf{q}_k \mathbf{q}_i$  não for convexo do  
9:     k = k - 1;  
10:    end while  
11:    k = k + 1;  
12:    qk = pi;  
13: end for
```

**Complexidade:**  $O(n \log(n))$

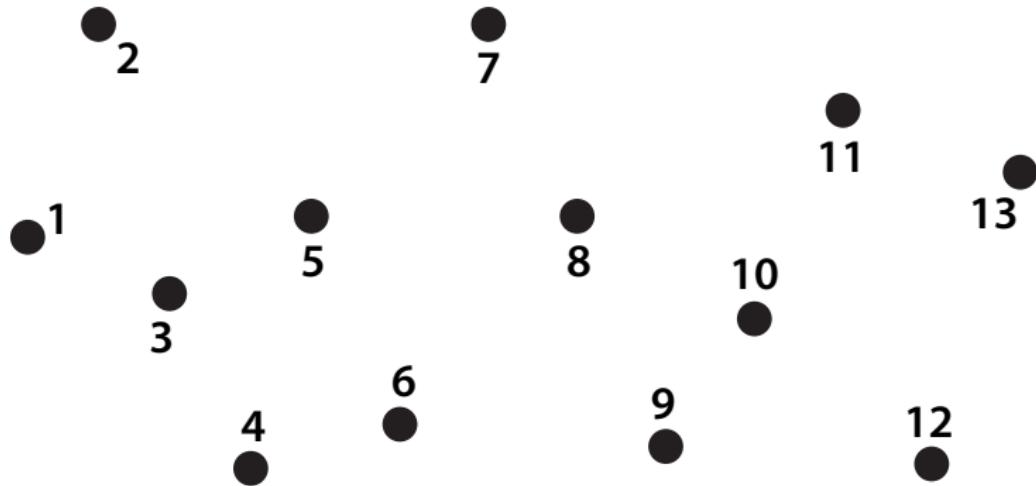
# Fecho Convexo 2D

Algoritmo Incremental



# Fecho Convexo 2D

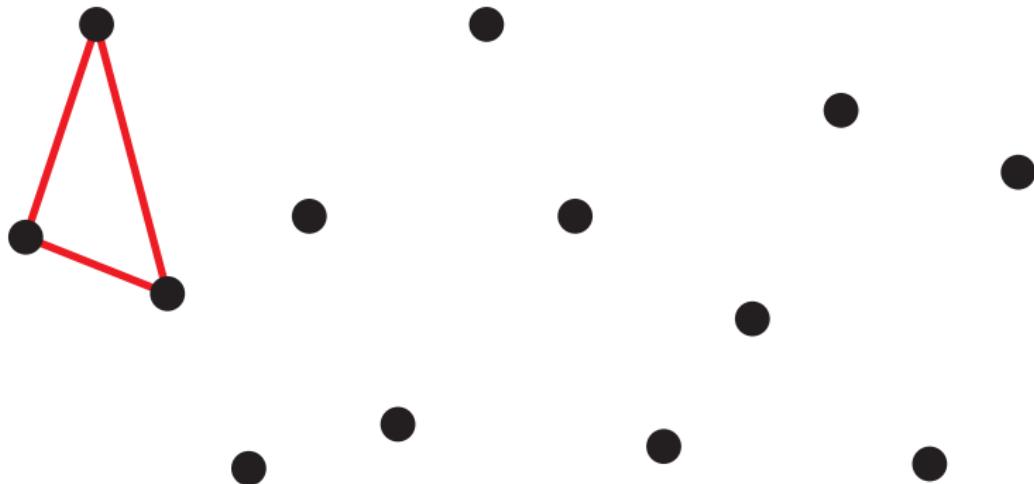
## Algoritmo Incremental



Ordenar os pontos em relação ao eixo x.

# Fecho Convexo 2D

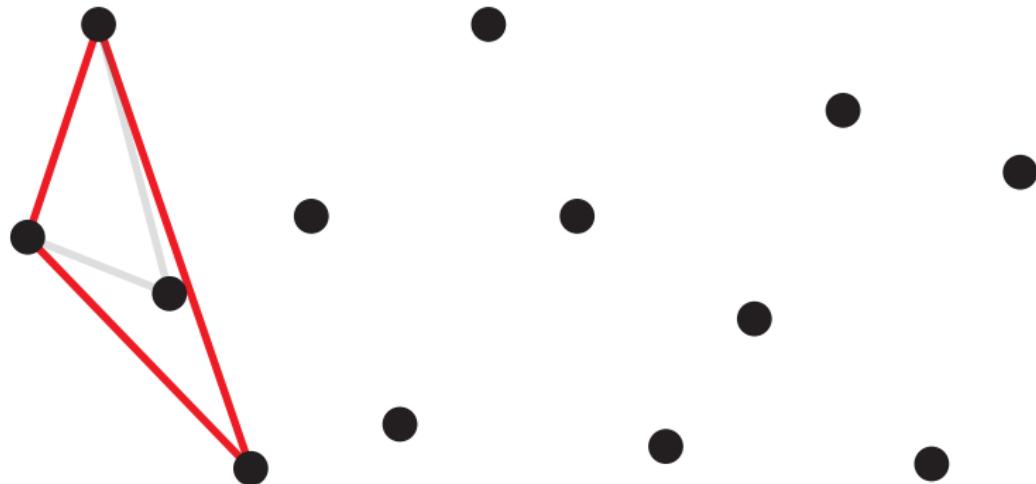
## Algoritmo Incremental



Inicialize uma lista circular (ordenada) com 3 primeiros pontos.

# Fecho Convexo 2D

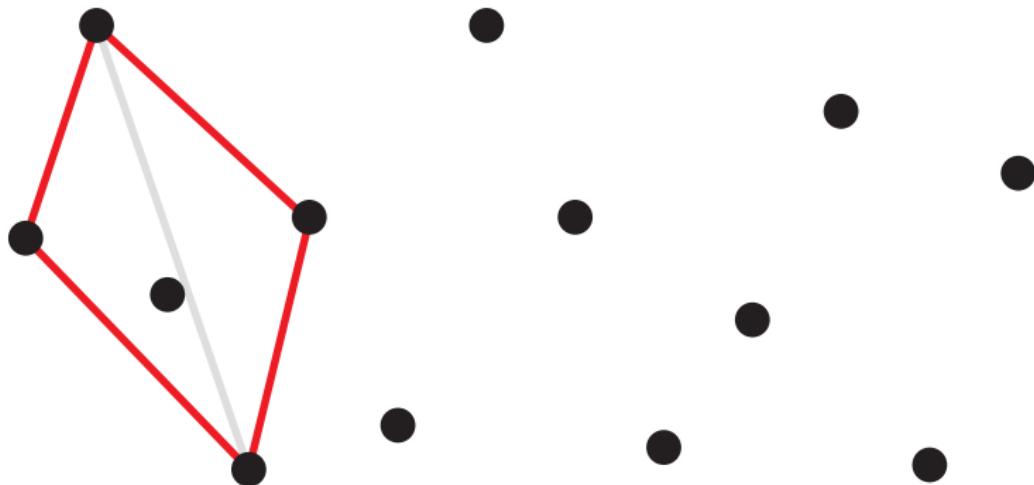
## Algoritmo Incremental



Inserir um novo ponto na lista circular.

# Fecho Convexo 2D

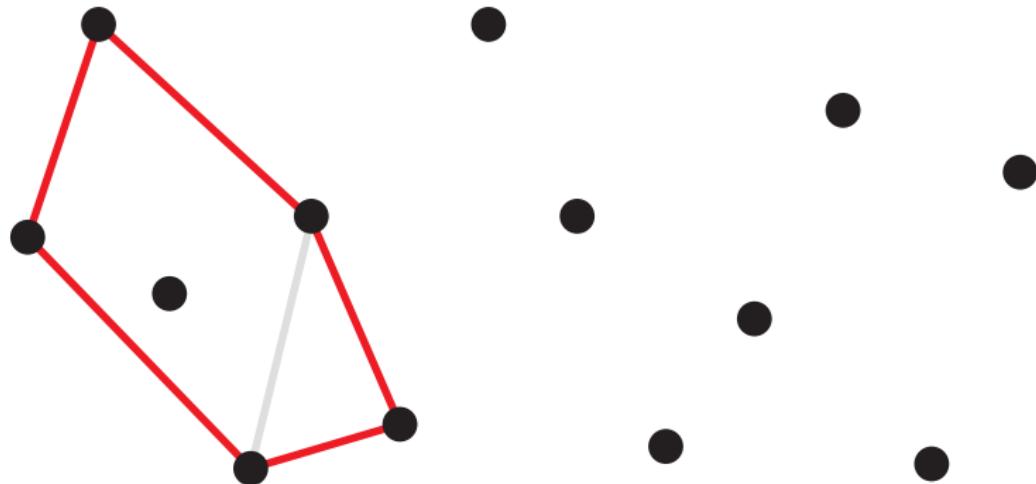
## Algoritmo Incremental



Inserir um novo ponto na lista circular.

# Fecho Convexo 2D

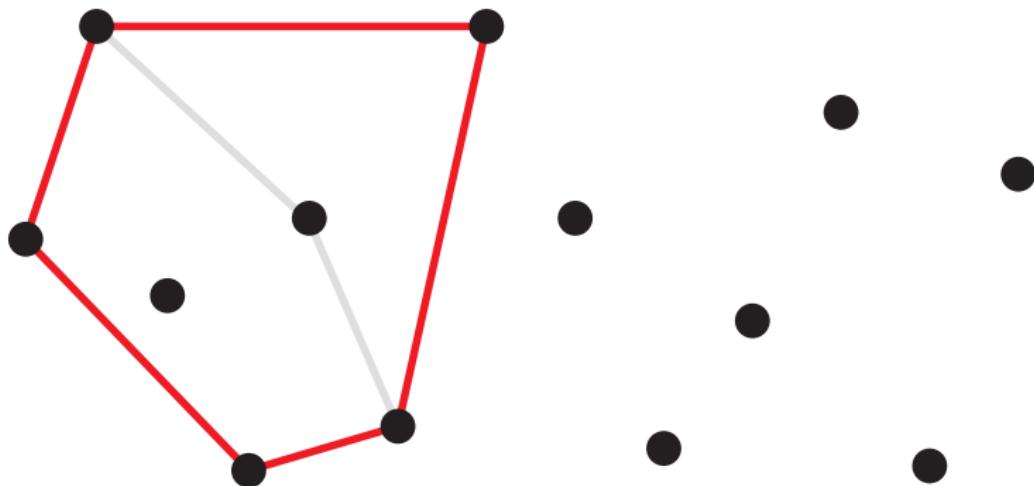
## Algoritmo Incremental



Inserir um novo ponto na lista circular.

# Fecho Convexo 2D

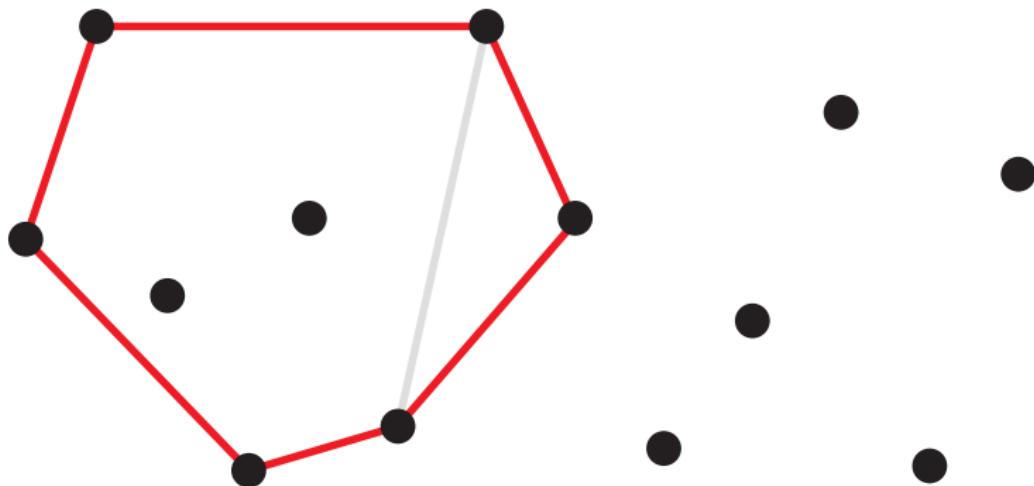
## Algoritmo Incremental



Inserir um novo ponto na lista circular.

# Fecho Convexo 2D

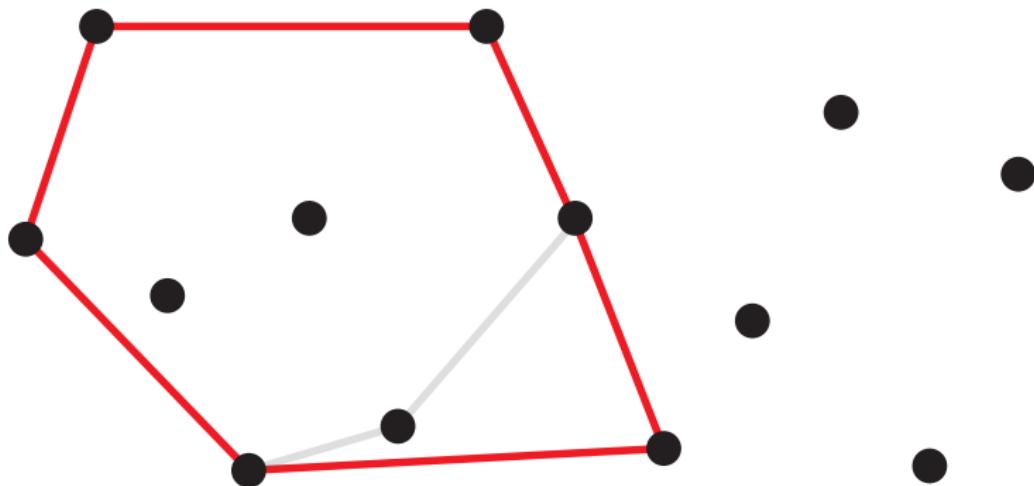
## Algoritmo Incremental



Inserir um novo ponto na lista circular.

# Fecho Convexo 2D

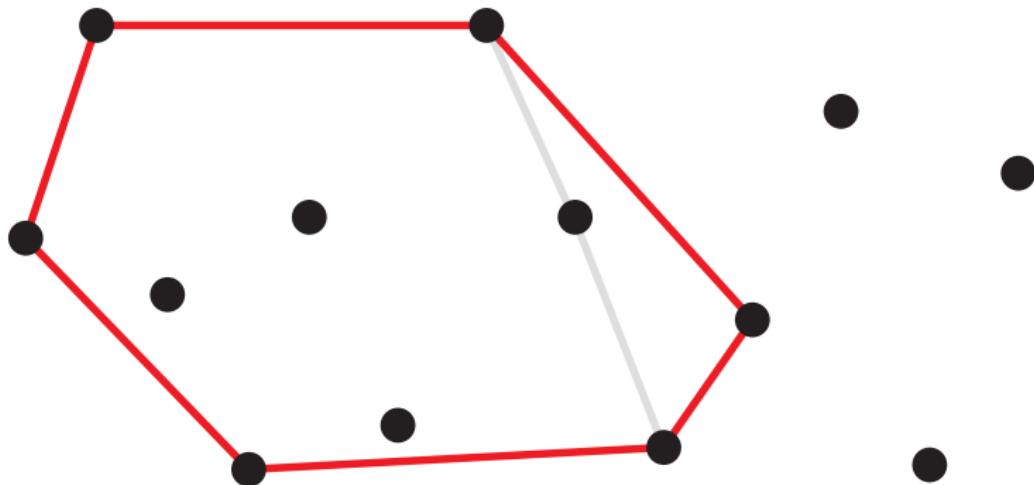
## Algoritmo Incremental



Inserir um novo ponto na lista circular.

# Fecho Convexo 2D

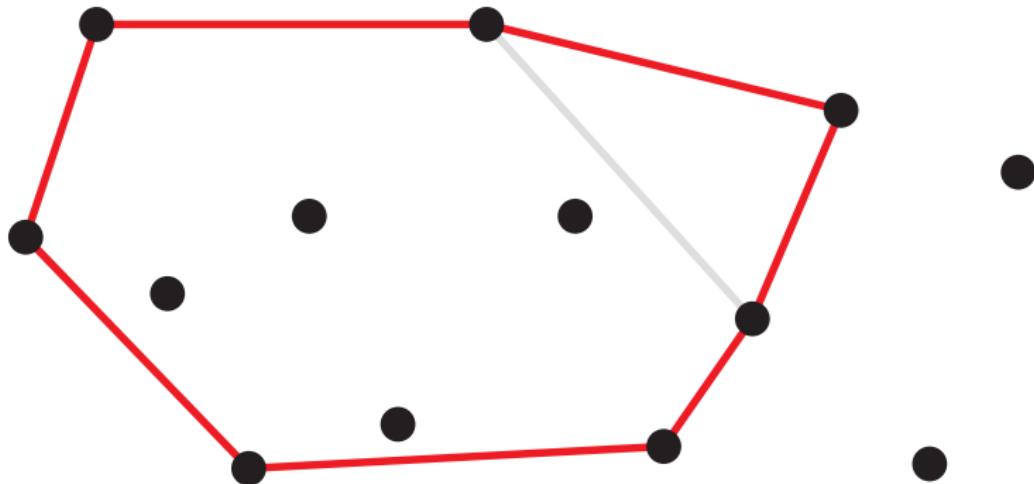
## Algoritmo Incremental



Inserir um novo ponto na lista circular.

# Fecho Convexo 2D

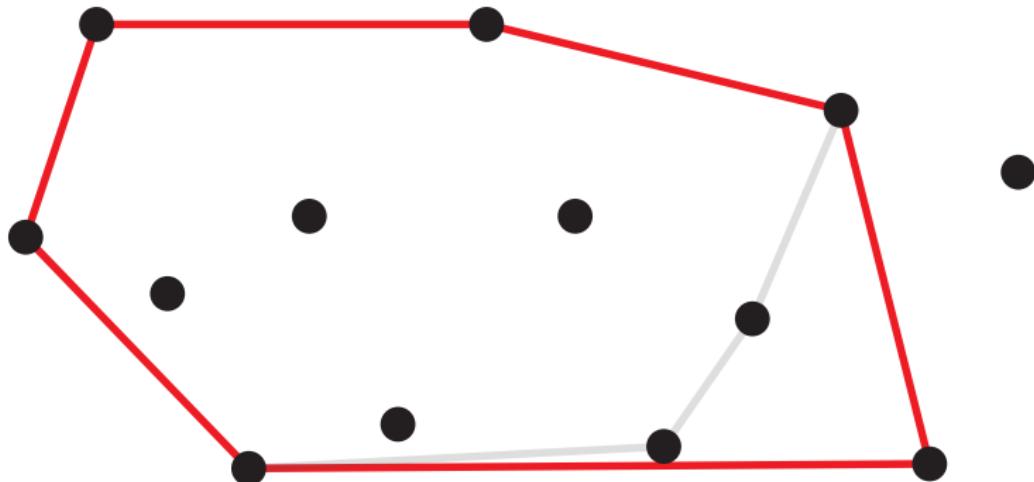
## Algoritmo Incremental



Inserir um novo ponto na lista circular.

# Fecho Convexo 2D

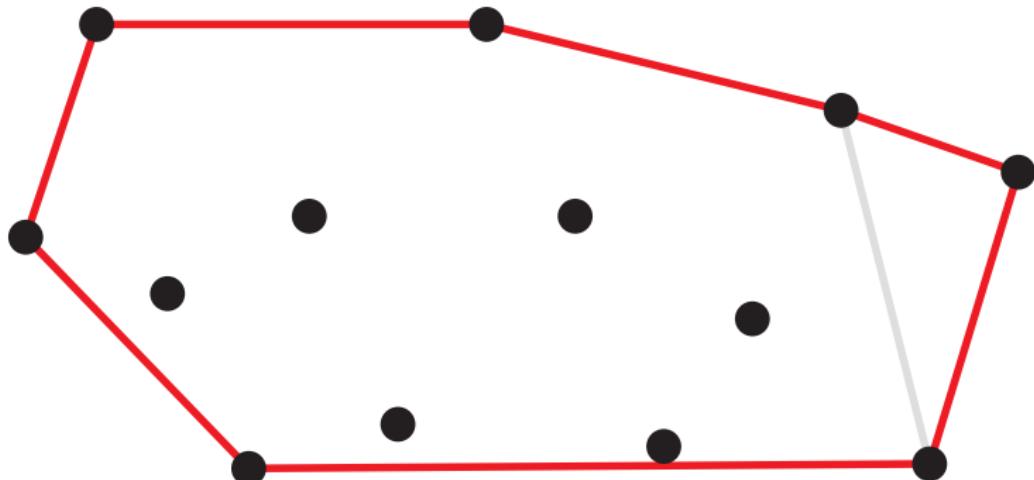
## Algoritmo Incremental



Inserir um novo ponto na lista circular.

# Fecho Convexo 2D

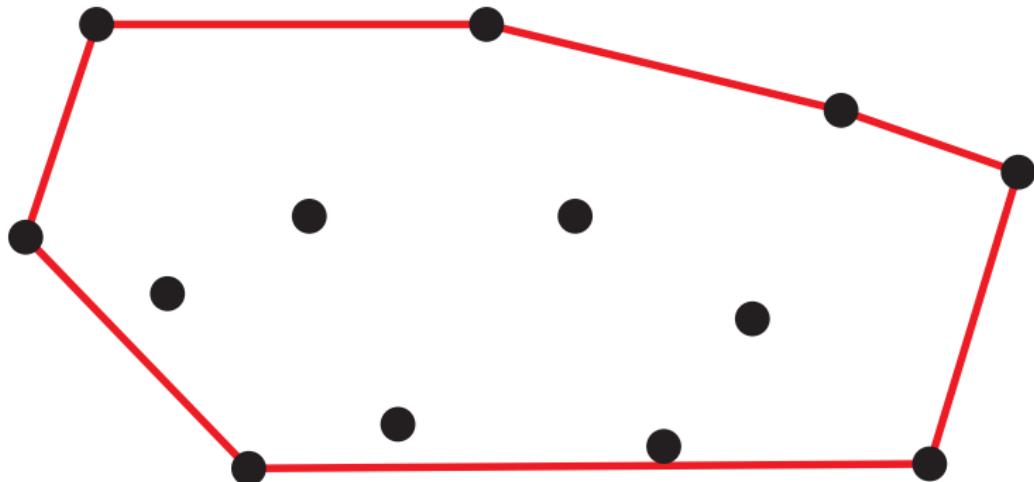
## Algoritmo Incremental



Inserir um novo ponto na lista circular.

# Fecho Convexo 2D

## Algoritmo Incremental

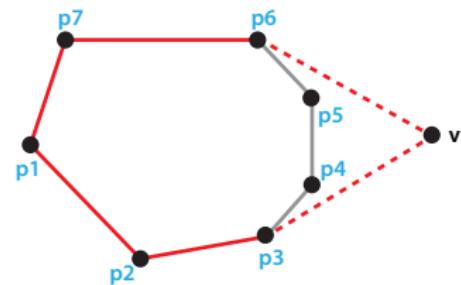


No final os pontos da lista fornecem o fecho convexo!

# Fecho Convexo 2D

## Algoritmo Incremental

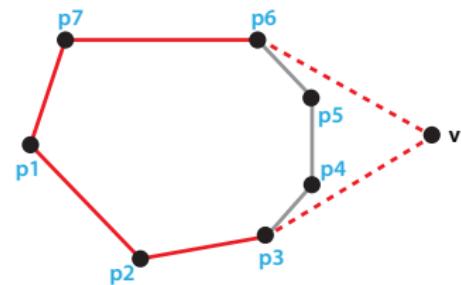
```
1: Ordene os pontos em relação a x;  
2: Inicialize uma lista circular com 3 primeiros pontos;  
3: p1 = ponto de ordenada mínima;  
4: for v o próximo ponto em x do  
5:   k = 1;  
6:   while area( $\triangle p_k p_{k+1} v$ ) > 0 do  
7:     k = k + 1;  
8:   end while  
9:   i = k;  
10:  while area( $\triangle p_k p_{k+1} v$ ) < 0 do  
11:    k = k + 1;  
12:  end while  
13:  j = k;  
14:  Atualize a lista  $\{p_1, \dots, p_i\} \cup \{v\} \cup \{p_j, \dots, p_n\}$ ;  
15: end for
```



# Fecho Convexo 2D

## Algoritmo Incremental

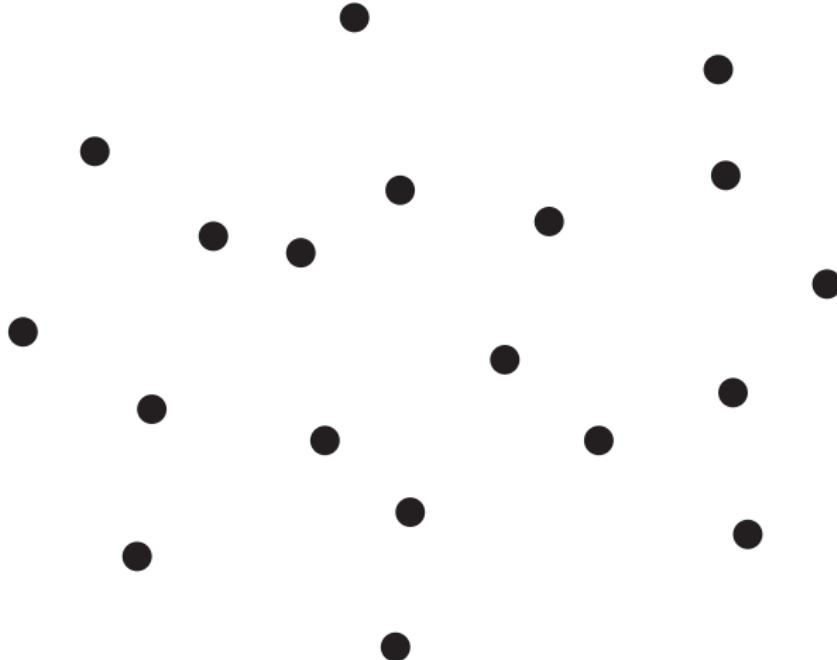
```
1: Ordene os pontos em relação a x;  
2: Inicialize uma lista circular com 3 primeiros pontos;  
3: p1 = ponto de ordenada mínima;  
4: for v o próximo ponto em x do  
5:   k = 1;  
6:   while area( $\triangle p_k p_{k+1} v$ ) > 0 do  
7:     k = k + 1;  
8:   end while  
9:   i = k;  
10:  while area( $\triangle p_k p_{k+1} v$ ) < 0 do  
11:    k = k + 1;  
12:  end while  
13:  j = k;  
14:  Atualize a lista  $\{p_1, \dots, p_i\} \cup \{v\} \cup \{p_j, \dots, p_n\}$ ;  
15: end for
```



Complexidade:  $O(n \log(n))$

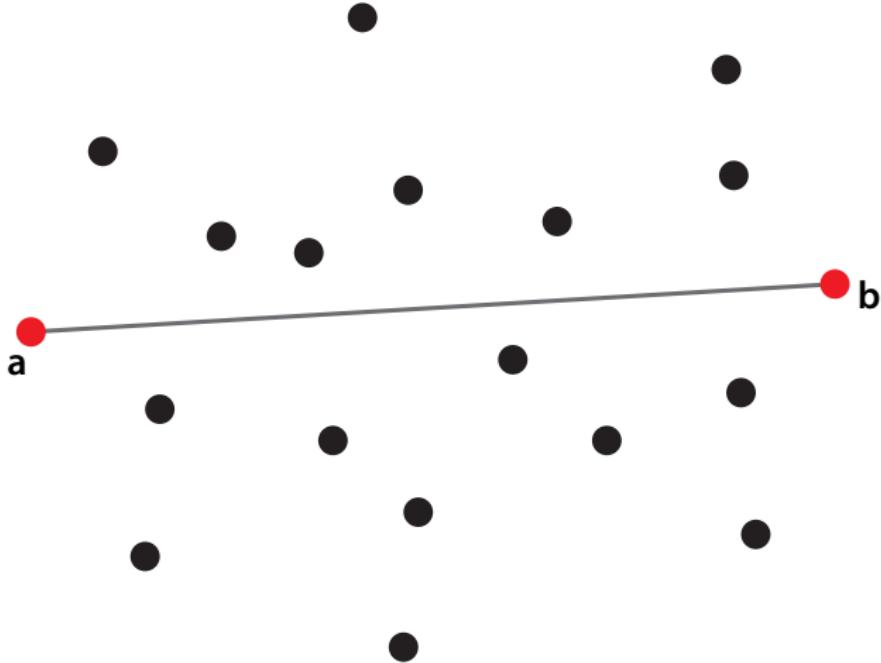
# Fecho Convexo 2D

Quickhull



# Fecho Convexo 2D

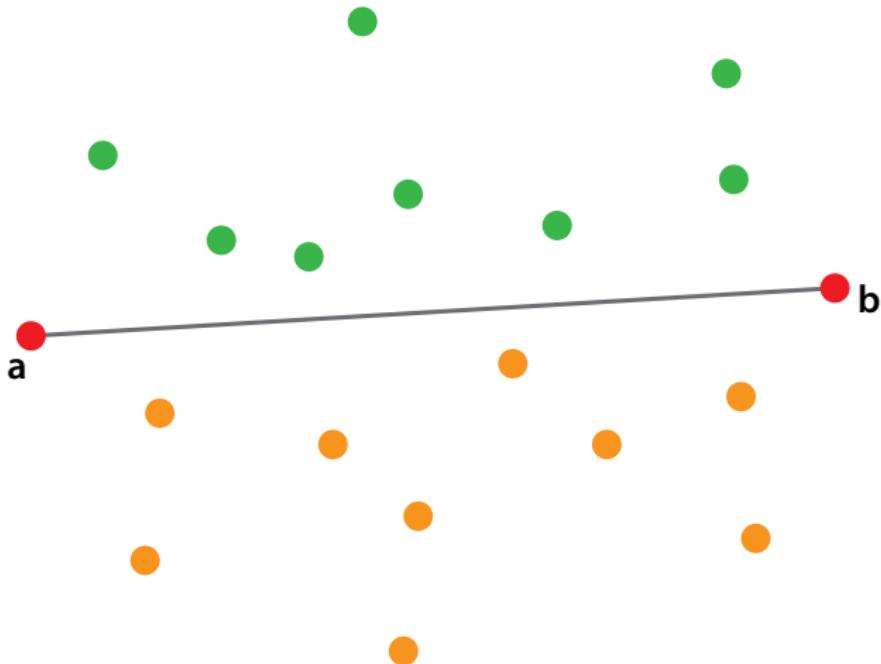
Quickhull



Encontre os pontos de maior e menor  $x$ .

# Fecho Convexo 2D

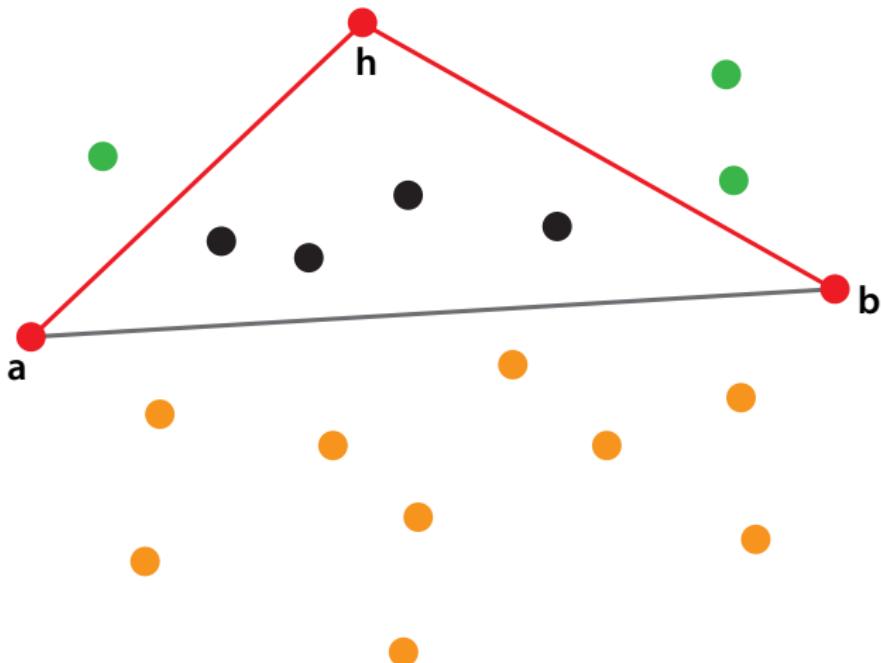
## Quickhull



Separare os pontos em dois conjuntos:  $S_1$  à esquerda de  $\overline{ab}$  e  $S_2$  à esquerda de  $\overline{ba}$ .

# Fecho Convexo 2D

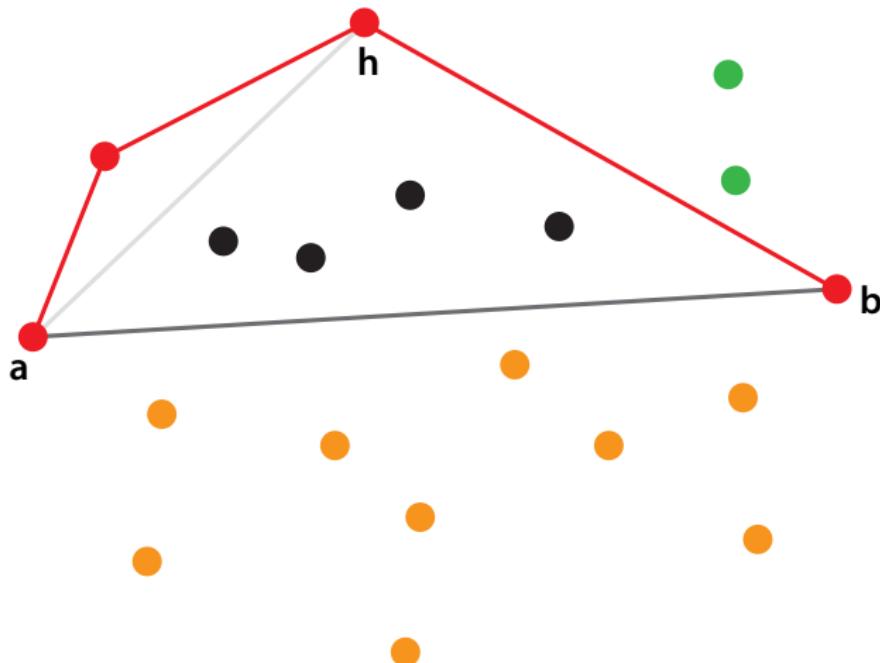
Quickhull



Ache o ponto  $h \in S_1$  mais distante de  $\overline{ab}$ .

# Fecho Convexo 2D

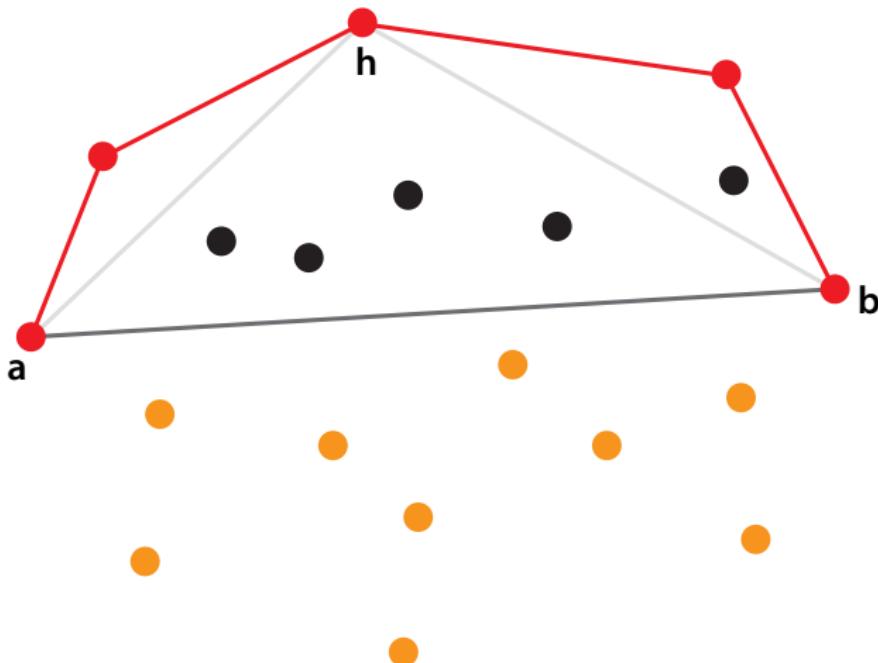
Quickhull



Repita o processo para os pontos à esquerda de  $\overline{ah}$ .

# Fecho Convexo 2D

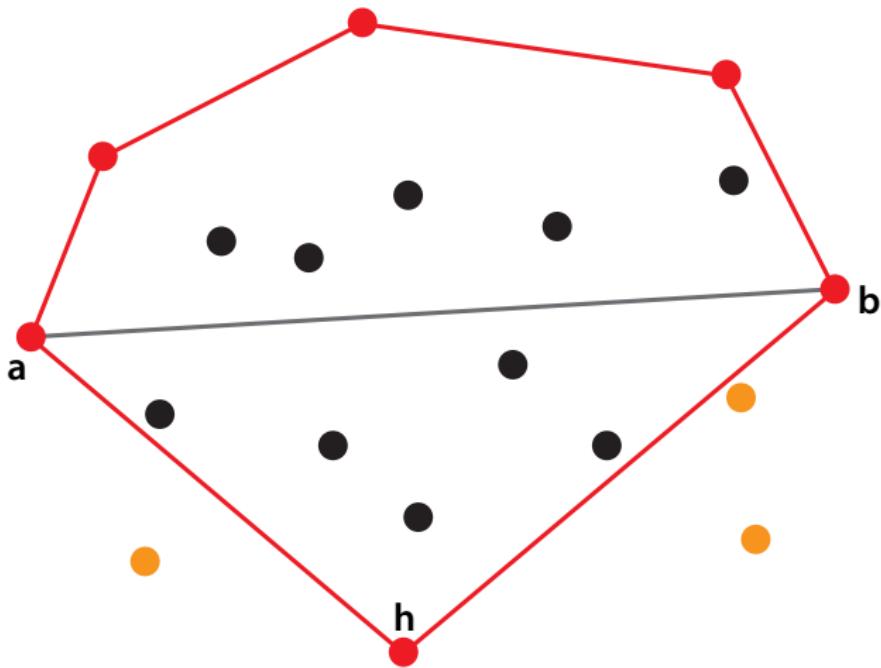
Quickhull



Repita o processo para os pontos à esquerda de  $\overline{hb}$ .

# Fecho Convexo 2D

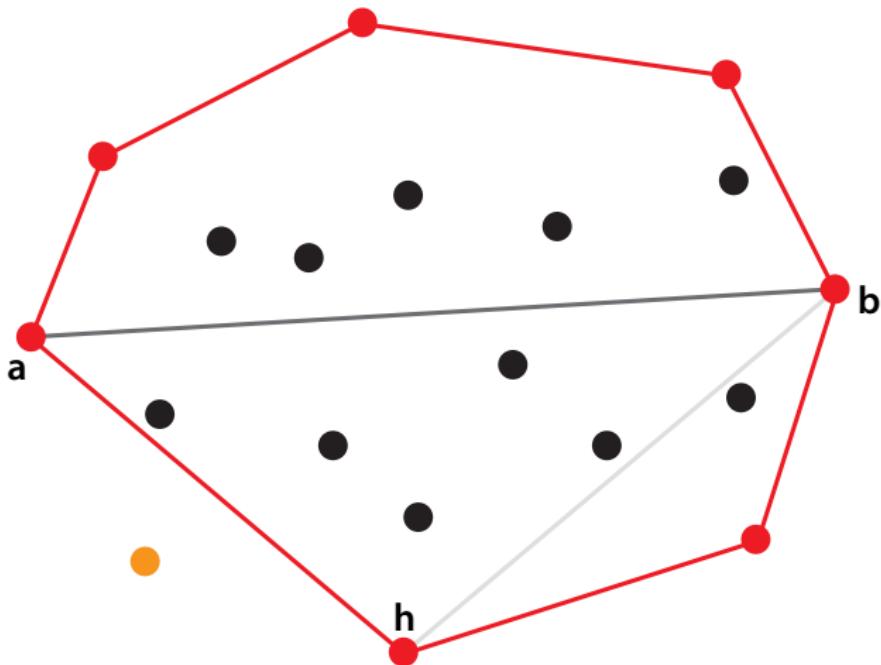
Quickhull



Repita o processo para os pontos em  $S_2$ .

# Fecho Convexo 2D

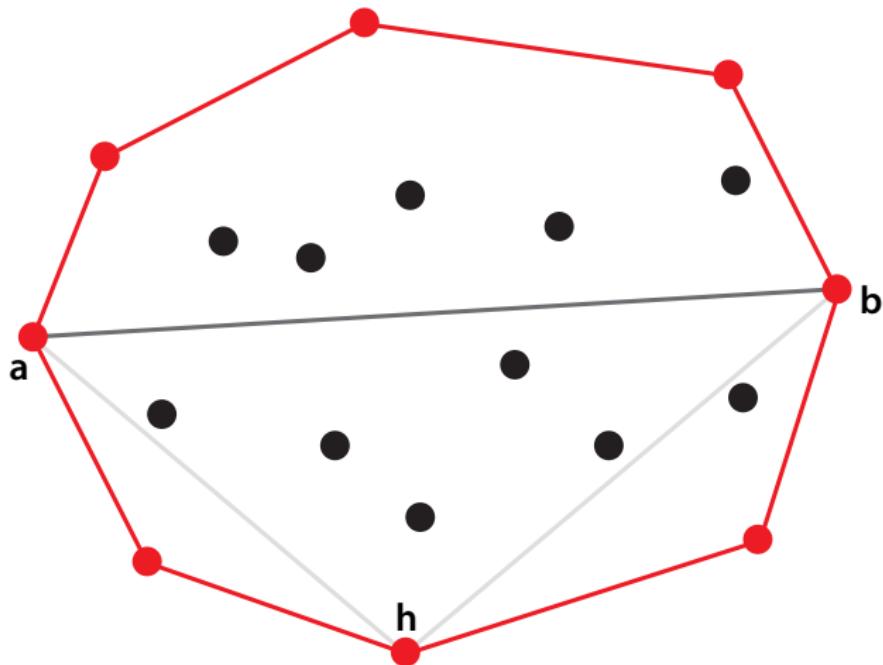
Quickhull



Repita o processo para os pontos em  $S_2$ .

# Fecho Convexo 2D

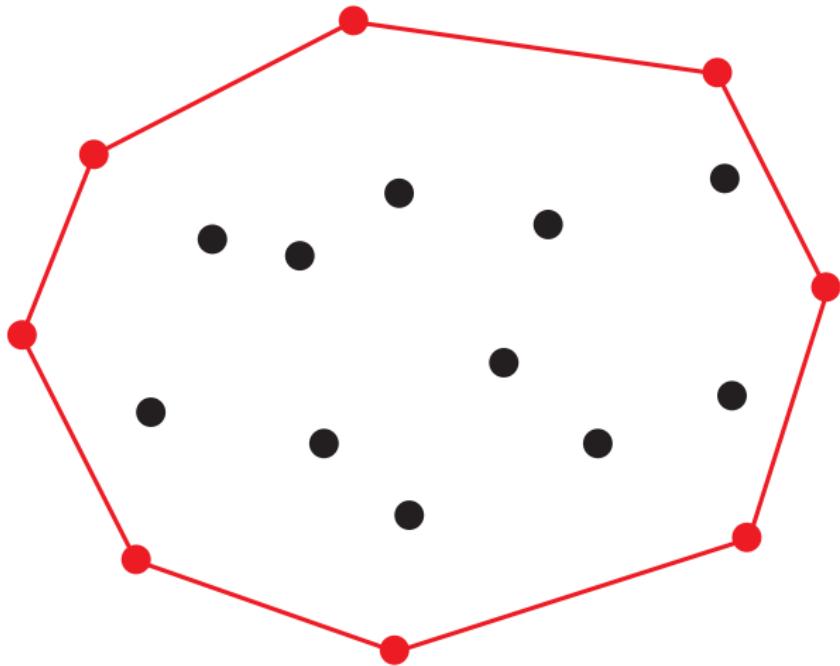
Quickhull



Repita o processo para os pontos em  $S_2$ .

# Fecho Convexo 2D

Quickhull



Concatene os pontos das lista de  $S_1$  e  $S_2$  para ter o fecho convexo!

# Fecho Convexo 2D

## Quickhull

### Quickhull( $S$ )

- 1:  $\mathbf{a}$  = ponto de abcissa mínima em  $S$ ;
- 2:  $\mathbf{b}$  = ponto de abcissa máxima em  $S$ ;
- 3:  $S_1$  = pontos à esquerda de  $\overline{\mathbf{ab}}$ ;
- 4:  $S_2$  = pontos à esquerda de  $\overline{\mathbf{ba}}$ ;
- 5:  $Hull(S_1, \overline{\mathbf{ab}})$ ;
- 6:  $Hull(S_2, \overline{\mathbf{ba}})$ ;

# Fecho Convexo 2D

## Quickhull

### Quickhull( $S$ )

- 1:  $\mathbf{a}$  = ponto de abcissa mínima em  $S$ ;
- 2:  $\mathbf{b}$  = ponto de abcissa máxima em  $S$ ;
- 3:  $S_1$  = pontos à esquerda de  $\overline{\mathbf{ab}}$ ;
- 4:  $S_2$  = pontos à esquerda de  $\overline{\mathbf{ba}}$ ;
- 5:  $Hull(S_1, \overline{\mathbf{ab}})$ ;
- 6:  $Hull(S_2, \overline{\mathbf{ba}})$ ;

### $Hull(S, \overline{\mathbf{pq}})$

- 1: Encontre  $\mathbf{h} \in S$  o ponto mais distante de  $\overline{\mathbf{pq}}$ ;
- 2:  $Hull(S, \overline{\mathbf{ph}})$ ;
- 3:  $Hull(S, \overline{\mathbf{hq}})$ ;

# Fecho Convexo 2D

## Quickhull

### Quickhull( $S$ )

- 1:  $\mathbf{a}$  = ponto de abcissa mínima em  $S$ ;
- 2:  $\mathbf{b}$  = ponto de abcissa máxima em  $S$ ;
- 3:  $S_1$  = pontos à esquerda de  $\overline{\mathbf{ab}}$ ;
- 4:  $S_2$  = pontos à esquerda de  $\overline{\mathbf{ba}}$ ;
- 5:  $Hull(S_1, \overline{\mathbf{ab}})$ ;
- 6:  $Hull(S_2, \overline{\mathbf{ba}})$ ;

### Hull( $S, \overline{\mathbf{pq}}$ )

- 1: Encontre  $\mathbf{h} \in S$  o ponto mais distante de  $\overline{\mathbf{pq}}$ ;
- 2:  $Hull(S, \overline{\mathbf{ph}})$ ;
- 3:  $Hull(S, \overline{\mathbf{hq}})$ ;

**Complexidade:**  $O(n \log(n))$

# Volume de uma Malha Triangular

Objetivo: como calcular o volume de uma malha triangular fechada?

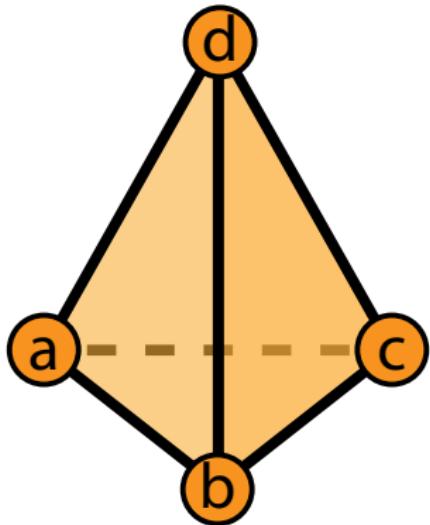


# Volume de uma Malha Triangular

Solução: calcular o volume orientado de tetraedros.

# Volume de uma Malha Triangular

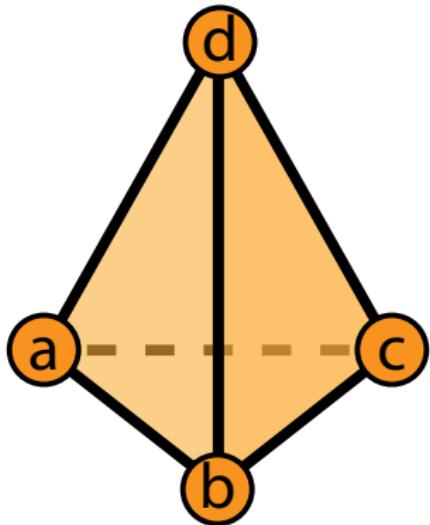
Solução: calcular o volume orientado de tetraedros.



$$\text{vol}(\mathbf{a}, \mathbf{b}, \mathbf{c}, \mathbf{d}) = \frac{1}{6} \det \begin{bmatrix} a_x & a_y & a_z & 1 \\ b_x & b_y & b_z & 1 \\ c_x & c_y & c_z & 1 \\ d_x & d_y & d_z & 1 \end{bmatrix}$$

# Volume de uma Malha Triangular

Solução: calcular o volume orientado de tetraedros.



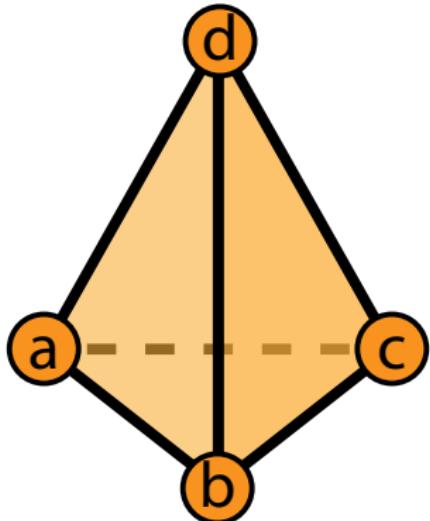
$$\text{vol}(\mathbf{a}, \mathbf{b}, \mathbf{c}, \mathbf{d}) = \frac{1}{6} \det \begin{bmatrix} a_x & a_y & a_z & 1 \\ b_x & b_y & b_z & 1 \\ c_x & c_y & c_z & 1 \\ d_x & d_y & d_z & 1 \end{bmatrix}$$

Passo 1: calcular a centróide da malha:

$$\mathbf{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbf{v}_i$$

# Volume de uma Malha Triangular

Solução: calcular o volume orientado de tetraedros.



$$\text{vol}(\mathbf{a}, \mathbf{b}, \mathbf{c}, \mathbf{d}) = \frac{1}{6} \det \begin{bmatrix} a_x & a_y & a_z & 1 \\ b_x & b_y & b_z & 1 \\ c_x & c_y & c_z & 1 \\ d_x & d_y & d_z & 1 \end{bmatrix}$$

Passo 1: calcular a centróide da malha:

$$\mathbf{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbf{v}_i$$

Passo 2: calcular a soma dos volumes:

$$V = \left| \sum_{i \in T} \text{vol}(\mathbf{v}_1^i, \mathbf{v}_2^i, \mathbf{v}_3^i, \mathbf{x}) \right|$$

# Volume de uma Malha Triangular

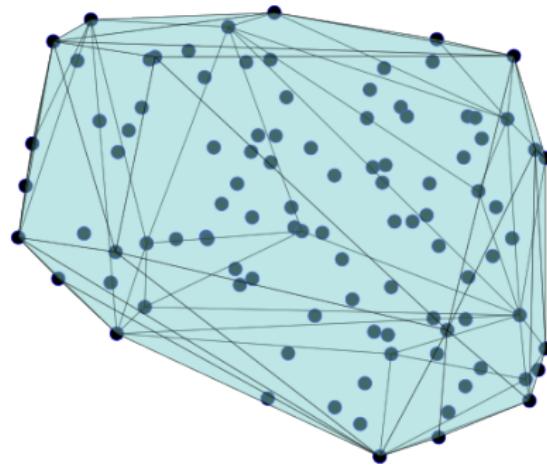
## Exercício 1

Implemente em MATLAB uma função que calcule o volume de uma malha triangular.

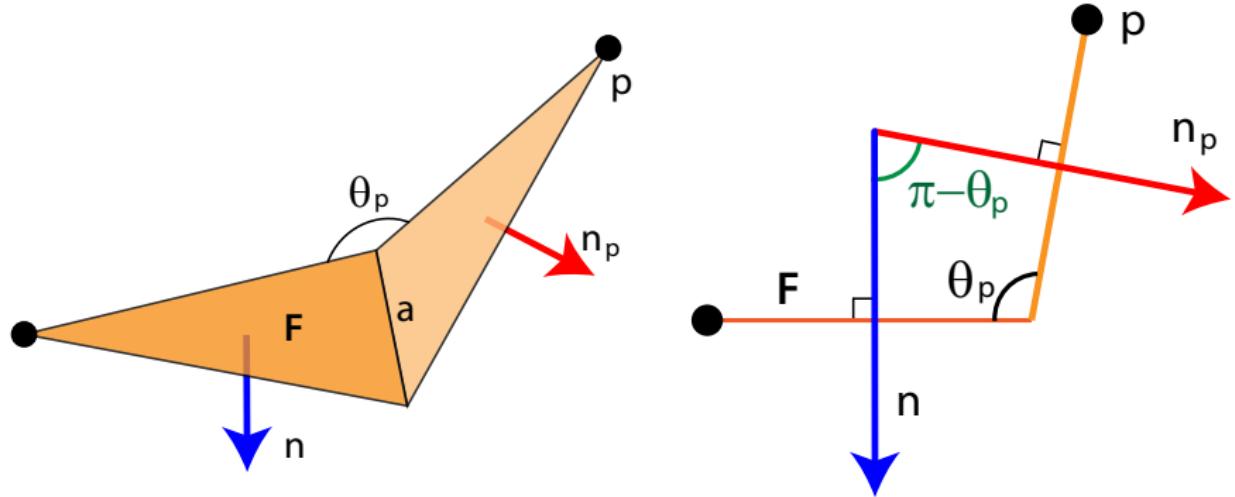
## Fecho Convexo 3D

**Entrada:** dado um conjunto de pontos  $S$  no  $\mathbb{R}^3$ .

**Objetivo:** calcular  $\text{conv}(S)$ , isto é, menor poliedro convexo que contém  $S$  e cujo vértices também são pontos de  $S$ .



# Jarvis 3D



$$\cos(\theta_p) = -\cos(\pi - \theta_p) = -\frac{\mathbf{n} \cdot \mathbf{n}_p}{\|\mathbf{n}\| \|\mathbf{n}_p\|}$$

maximizar  $\theta_p \implies$  minimizar  $\cos(\theta_p)$

## Algoritmo Incremental 3D (Clarkson & Shor, 1989)

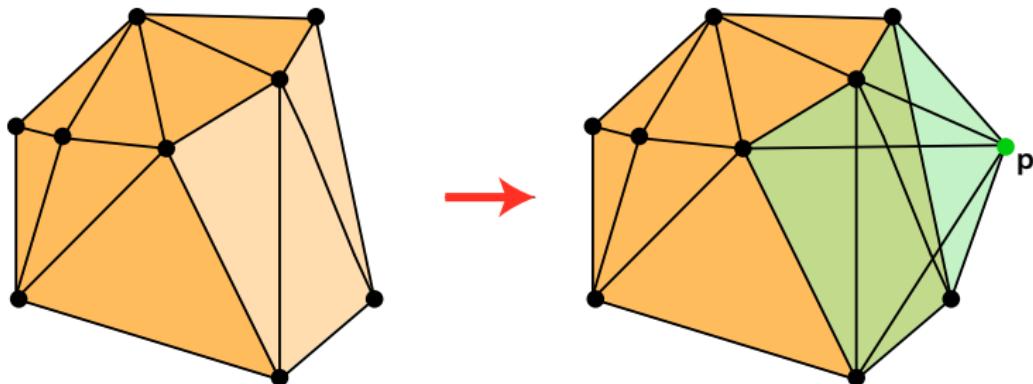
Dado  $S = \{\mathbf{p}_1, \mathbf{p}_2, \dots, \mathbf{p}_n\}$ . A cada passo do algoritmo,  $\text{conv}(S)$  é construído adicionando um ponto  $\mathbf{p}_r$ .

$$\begin{aligned} \text{conv}(S_{r-1}) &= \text{conv}(\{\mathbf{p}_1, \dots, \mathbf{p}_{r-1}\}) \\ &\Downarrow \\ \text{conv}(S_r) &= \text{conv}(\{\mathbf{p}_1, \dots, \mathbf{p}_{r-1}, \mathbf{p}_r\}) \end{aligned}$$

## Algoritmo Incremental 3D (Clarkson & Shor, 1989)

Dado  $S = \{\mathbf{p}_1, \mathbf{p}_2, \dots, \mathbf{p}_n\}$ . A cada passo do algoritmo,  $\text{conv}(S)$  é construído adicionando um ponto  $\mathbf{p}_r$ .

$$\begin{aligned}\text{conv}(S_{r-1}) &= \text{conv}(\{\mathbf{p}_1, \dots, \mathbf{p}_{r-1}\}) \\ &\Downarrow \\ \text{conv}(S_r) &= \text{conv}(\{\mathbf{p}_1, \dots, \mathbf{p}_{r-1}, \mathbf{p}_r\})\end{aligned}$$



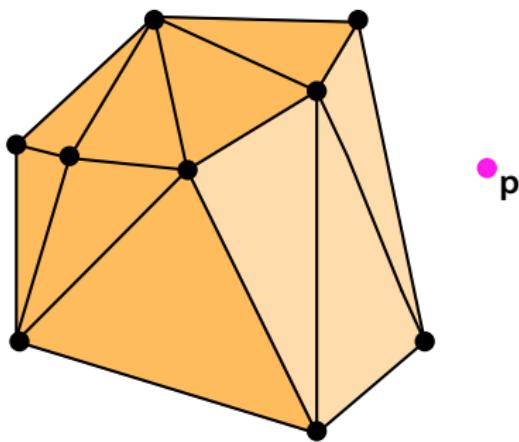
Complexidade:  $O(n^2)$

# Algoritmo Incremental 3D

1. Construa um tetraedro com 4 pontos de  $S$ ;

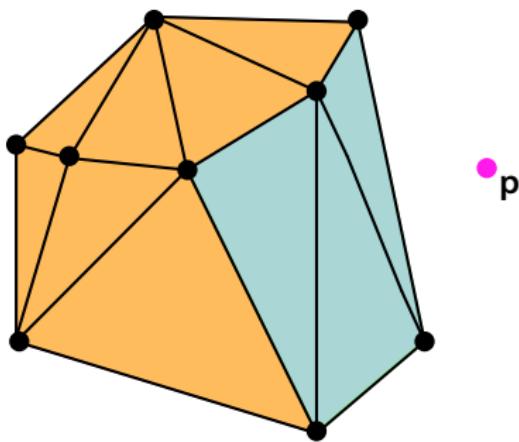
# Algoritmo Incremental 3D

1. Construa um tetraedro com 4 pontos de  $S$ ;
2. Para cada ponto restante  $\mathbf{p}_r \in S$  faça:



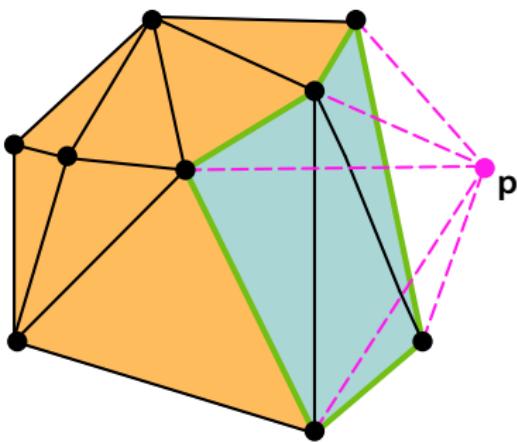
# Algoritmo Incremental 3D

1. Construa um tetraedro com 4 pontos de  $S$ ;
2. Para cada ponto restante  $\mathbf{p}_r \in S$  faça:
  - 2.1 Determine as faces de  $\text{conv}(S_{r-1})$  visíveis a  $\mathbf{p}_r$ ;



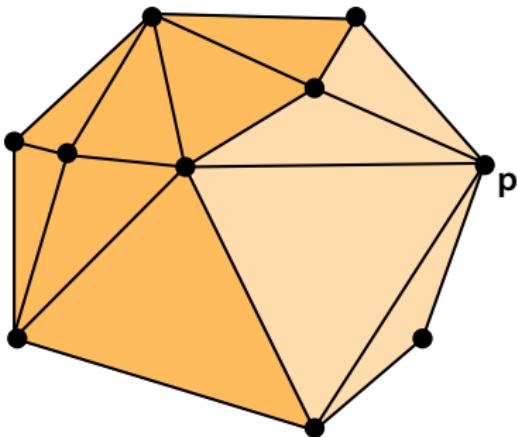
# Algoritmo Incremental 3D

1. Construa um tetraedro com 4 pontos de  $S$ ;
2. Para cada ponto restante  $\mathbf{p}_r \in S$  faça:
  - 2.1 Determine as faces de  $\text{conv}(S_{r-1})$  visíveis a  $\mathbf{p}_r$ ;
  - 2.2 Determine as arestas de horizonte de  $\text{conv}(S_{r-1})$  para  $\mathbf{p}_r$ ;



# Algoritmo Incremental 3D

1. Construa um tetraedro com 4 pontos de  $S$ ;
2. Para cada ponto restante  $\mathbf{p}_r \in S$  faça:
  - 2.1 Determine as faces de  $\text{conv}(S_{r-1})$  visíveis a  $\mathbf{p}_r$ ;
  - 2.2 Determine as arestas de horizonte de  $\text{conv}(S_{r-1})$  para  $\mathbf{p}_r$ ;
  - 2.3 Para cada aresta de horizonte  $e$ , crie uma nova face triangular conectando  $e$  a  $\mathbf{p}_r$ . Logo,  $\mathbf{p}_r \in \text{conv}(S_r)$ .



# Visibilidade e Horizonte

## Definição

Uma face  $f$  de  $\text{conv}(S)$  é uma **face visível** a partir de um ponto  $p$ , se o hiperplano que contém  $f$  separa  $\text{conv}(S)$  de  $p$ .

# Visibilidade e Horizonte

## Definição

Uma face  $f$  de  $\text{conv}(S)$  é uma **face visível** a partir de um ponto  $\mathbf{p}$ , se o hiperplano que contém  $f$  separa  $\text{conv}(S)$  de  $\mathbf{p}$ .

**Cálculo da Visibilidade de Face:** assumindo que as faces de  $\text{conv}(S)$  estão orientadas no sentido anti-horário. Para cada face  $f$  de  $\text{conv}(S)$ , a visibilidade de  $f$  a partir de um ponto  $\mathbf{p}$  é dada pelo sinal do volume orientado do tetraedro formado pelo vértices  $(\mathbf{v}_1^f, \mathbf{v}_2^f, \mathbf{v}_3^f)$  de  $f$  e  $\mathbf{p}$ .

# Visibilidade e Horizonte

## Definição

Uma face  $f$  de  $\text{conv}(S)$  é uma **face visível** a partir de um ponto  $\mathbf{p}$ , se o hiperplano que contém  $f$  separa  $\text{conv}(S)$  de  $\mathbf{p}$ .

**Cálculo da Visibilidade de Face:** assumindo que as faces de  $\text{conv}(S)$  estão orientadas no sentido anti-horário. Para cada face  $f$  de  $\text{conv}(S)$ , a visibilidade de  $f$  a partir de um ponto  $\mathbf{p}$  é dada pelo sinal do volume orientado do tetraedro formado pelo vértices  $(\mathbf{v}_1^f, \mathbf{v}_2^f, \mathbf{v}_3^f)$  de  $f$  e  $\mathbf{p}$ .

- se  $\text{vol}(\mathbf{v}_1^f, \mathbf{v}_2^f, \mathbf{v}_3^f, \mathbf{p}) > 0 \implies f$  é visível

# Visibilidade e Horizonte

## Definição

Uma face  $f$  de  $\text{conv}(S)$  é uma **face visível** a partir de um ponto  $\mathbf{p}$ , se o hiperplano que contém  $f$  separa  $\text{conv}(S)$  de  $\mathbf{p}$ .

**Cálculo da Visibilidade de Face:** assumindo que as faces de  $\text{conv}(S)$  estão orientadas no sentido anti-horário. Para cada face  $f$  de  $\text{conv}(S)$ , a visibilidade de  $f$  a partir de um ponto  $\mathbf{p}$  é dada pelo sinal do volume orientado do tetraedro formado pelo vértices  $(\mathbf{v}_1^f, \mathbf{v}_2^f, \mathbf{v}_3^f)$  de  $f$  e  $\mathbf{p}$ .

- ▶ se  $\text{vol}(\mathbf{v}_1^f, \mathbf{v}_2^f, \mathbf{v}_3^f, \mathbf{p}) > 0 \implies f$  é visível
- ▶ se  $\text{vol}(\mathbf{v}_1^f, \mathbf{v}_2^f, \mathbf{v}_3^f, \mathbf{p}) \leq 0 \implies f$  não é visível

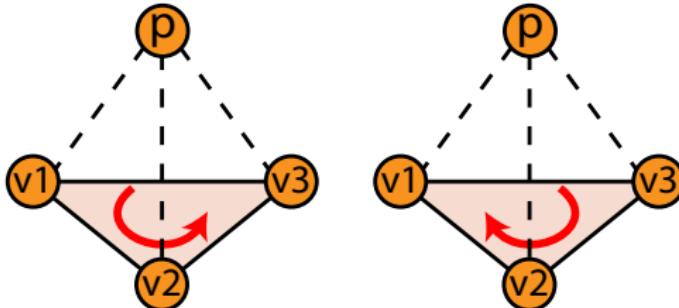
# Visibilidade e Horizonte

## Definição

Uma face  $f$  de  $\text{conv}(S)$  é uma **face visível** a partir de um ponto  $p$ , se o hiperplano que contém  $f$  separa  $\text{conv}(S)$  de  $p$ .

**Cálculo da Visibilidade de Face:** assumindo que as faces de  $\text{conv}(S)$  estão orientadas no sentido anti-horário. Para cada face  $f$  de  $\text{conv}(S)$ , a visibilidade de  $f$  a partir de um ponto  $p$  é dada pelo sinal do volume orientado do tetraedro formado pelo vértices  $(v_1^f, v_2^f, v_3^f)$  de  $f$  e  $p$ .

- se  $\text{vol}(v_1^f, v_2^f, v_3^f, p) > 0 \implies f$  é visível
- se  $\text{vol}(v_1^f, v_2^f, v_3^f, p) \leq 0 \implies f$  não é visível



# Visibilidade e Horizonte

## Definição

Uma aresta  $e$  de  $\text{conv}(S)$  é uma **aresta de horizonte** se  $e$  é uma aresta adjacente a uma face visível e uma não visível.

