

Taller 4: Geometría Computacional: Cascos Convexos

Miguel Ángel Gutiérrez Ibagué - Juan Sebastián Bastos Cruz

October 18, 2018

Abstract

El siguiente documento contiene el desarrollo de los algoritmos para calcular cascos convexos de manera diferente. En primer lugar encontramos el algoritmo incremental, en segundo lugar el algoritmo basado en la técnica de dividir y vencer, y, finalmente el algoritmo conocido como Jarvis - March, o de Wrapping.

Manual del usuario

Para la gráfica se hizo uso del módulo `matplotlib.pyplot` perteneciente a Python. Su instalación se realiza de la siguiente manera, en los tres casos se realiza la instalación mediante la consola y en modo administrador:

1. Para sistema operativo Windows: `pip install matplotlib`
2. Para sistema operativo Mac OS: En especial necesitamos instalar primero el homebrew con el siguiente comando `brew install pkg-config`, posteriormente se instala con el comando `pip install matplotlib`
3. Para sistema operativo Debian / Ubuntu: `sudo apt-get install python3-matplotlib`
4. Para sistema operativo Fedora: `sudo dnf install python3-matplotlib`
5. Para sistema operativo Red Hat: `sudo yum install python3-matplotlib`
6. Para sistema operativo Arch: `sudo pacman -S python-matplotlib`

A continuación se mostrarán los pasos para compilar los códigos de cascos convexos: Inicialmente debemos hacer claridad en que los parámetros usados por los 3 algoritmos son los siguientes:

- n: Cantidad de puntos a generar
 - t: Tipo de distribución, 'e' para una distribución elíptica, y 'r' para una distribución rectangular.
 - a: En un rectángulo representa el tamaño, y en una elipse representa el diámetro.
 - b: Representa la altura,
 - r: Representa el ángulo de inclinación.
1. Para el algoritmo de metodología incremental se ejecutará de la siguiente manera: `python INCREMENTAL_HULL.PY N T A B R`
 2. Para el algoritmo de metodología dividir y vencer se ejecutará de la siguiente manera: `python DC_HULL.PY N T A B R`
 3. Para el algoritmo de Jarvis - March se ejecutará de la siguiente manera: `python JARVIS_HULL.PY N T A B R`

1 Formalización del problema

Dado un conjunto β de n puntos diferentes repartidos en una distribución elíptica o rectangular. Se espera retornar el casco convexo más pequeño que pueda contener todos los puntos contenidos en el conjunto β .

2 Formalización del algoritmo:

2.1 Entradas:

- Un conjunto β de n puntos distintos repartidos en una distribución elíptica o rectangular definida de la siguiente manera: $\beta = \langle (s_i, s_j) : i \in \{1..n\} \wedge j \in \{1..n\} \subset \mathbb{R} \rangle$

- Un carácter t que indica la distribución elíptica o rectangular que se utilizará.
- Un entero n que contiene la cantidad de puntos que se encontrarán dentro la distribución.
- Un entero a que indica el tamaño del rectángulo, o, el diámetro de la elipse.
- Un entero b que indica la altura de la distribución.
- Un entero r que indica el grado de inclinación de la figura.

2.2 Salidas:

El conjunto γ que representa el Casco Convexo más pequeño de m puntos diferentes que contenga el conjunto β de puntos enunciado en las entradas. $\gamma = \langle (s_i, s_j) : i \in \{1..n\} \wedge j \in \{1..n\} \subset \mathbb{R} \rangle \mid \beta \subseteq \gamma$

3 Observaciones

- Cuando $n < 3$ implica que no existe ningún casco convexo, esto debido a que no hay puntos suficientes que permitan generar un polígono que cumpla con las condiciones de un caso convexo.
- Cuando $n \geq 3$ existe un casco convexo y puede hallarse utilizando cualquiera de los algoritmos mencionados previamente.

4 Escritura del algoritmo

4.1 Algoritmo Incremental

4.1.1 Pseudocódigo

4.1.2 Invariante

La invariante es que se toman puntos mínimos por su coordenada en izquierda o derecha que se encuentra dentro del casco.

4.1.3 Análisis de Complejidad

La complejidad es $O(n)$ puesto que se realiza el recorrido del conjunto de puntos en los dos sentidos, sin embargo estos ciclos se realizan de manera independiente, siendo en el peor de los casos de $O(n)$ cada uno.

4.2 Algoritmo Divide y Conquista

4.2.1 Pseudocódigo

4.2.2 Invariante

Se garantiza que todos los puntos analizados se encuentran dentro del casco convexo. Es decir, no se analizará ningún punto que no se encuentre dentro del casco convexo generado.

4.2.3 Análisis de Complejidad

La complejidad del algoritmo de dividir y vencer es de $O(n \log n)$ debido a que se requiere un tiempo $O(n)$ para realizar el merge de los cascos hallados por izquierda y derecha. Además, se debe tener en cuenta lo que se requiere para realizar la división del conjunto de puntos inicial.

4.3 Algoritmo Jarvis - March

4.3.1 Pseudocódigo

4.3.2 Invariante

Para el ciclo que permite encontrar el casco convexo más pequeño, se garantiza que se temrinará en el momento en el que se vuelva al punto de inicio. Además, al recorrer todo el conjunto de puntos, se garantiza que ninguno quedará fuera del análisis para el casco.

Algorithm 1 Incremental Hull

```
1: procedure POINTSRIGHTTURN(p1, p2, p3)
2:   x1  $\leftarrow$  p1.x - p2.x
3:   x2  $\leftarrow$  p1.x - p3.x
4:   y1  $\leftarrow$  p1.y - p2.y
5:   y2  $\leftarrow$  p1.y - p3.y
6:   total  $\leftarrow$  y2 * x1 - y1 * x2
7:   return total
8: end procedure

1: procedure INCREMENTALHULL(Points)
2:   Points  $\leftarrow$  sortByXAxis(Points)
3:   Lupper = []
4:   Lupper.append(Points[1])
5:   Lupper.append(Points[2])
6:   for i  $\leftarrow$  3 (to) |Points| do
7:     Lupper.append(Points[i])
8:     while |Lupper|>2 and pointsRightTurn(Lupper[|Lupper|-2],Lupper[|Lupper|-1],Lupper[|Lupper|]) do
9:       Lupper.pop(|Lupper|-1)
10:    end while
11:  end for
12:  Llower = []
13:  Llower.append(|Points|)
14:  Llower.append(|Points|-1)
15:  for i  $\leftarrow$  |Points| downto 1 do
16:    Llower.append(Points[i])
17:    while |Llower|>2 and pointsRightTurn(Llower[|Llower|-2],Llower[|Llower|-1],Llower[|Llower|]) do
18:      Llower.pop(|Llower|-1)
19:    end while
20:  end for
21:  Llower.pop(0)
22:  Llower.pop(|Llower|)
23:  hull  $\leftarrow$  Llower + Lupper
24:  return hull
25: end procedure
```

4.3.3 Análisis de Complejidad

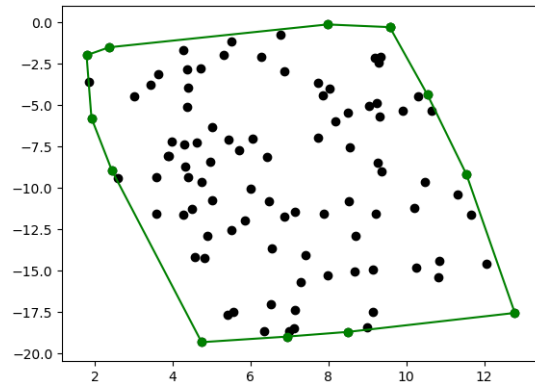
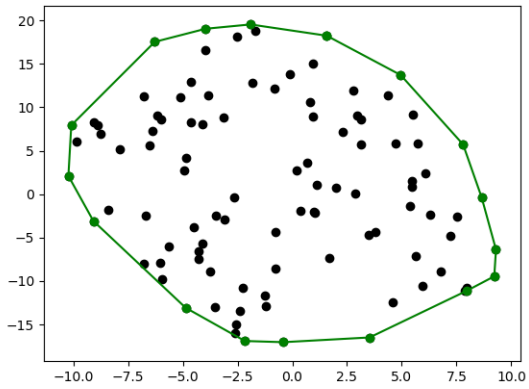
La complejidad de este algoritmo es $O(m * n)$ siendo m la cantidad de puntos del casco convexo, y, n la cantidad de puntos inicial de la distribución. Por ende se necesita $O(m)$ para el recorrido del casco convexo, y, $O(n)$ para recorrer el conjunto de puntos. Por ende, en el peor de los casos se tendría una complejidad de $O(n^2)$

5 Pruebas

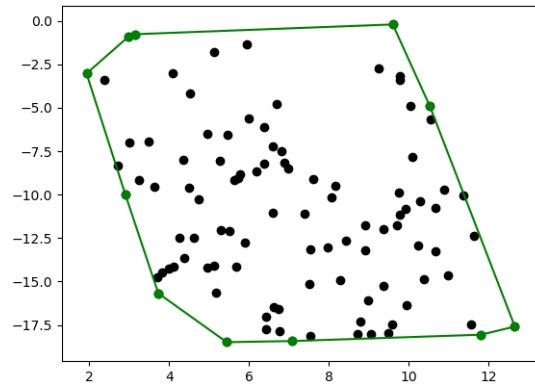
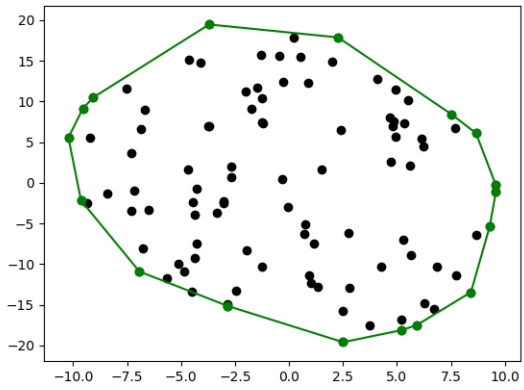
Se realizaron tres pruebas con cada algoritmo, a continuación se presentarán las gráficas generadas por cada uno de ellos.

5.1 Prueba 1. $n = 100$, $a = 20$, $b = 10$, $r = 30$

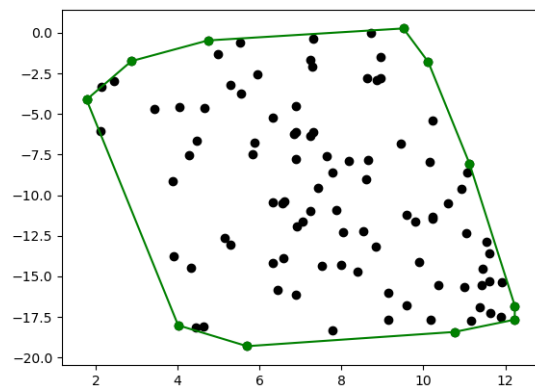
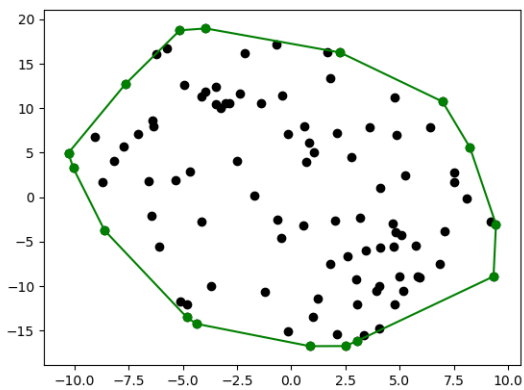
5.1.1 Algoritmo Incremental



5.1.2 Algoritmo Divide y Conquista

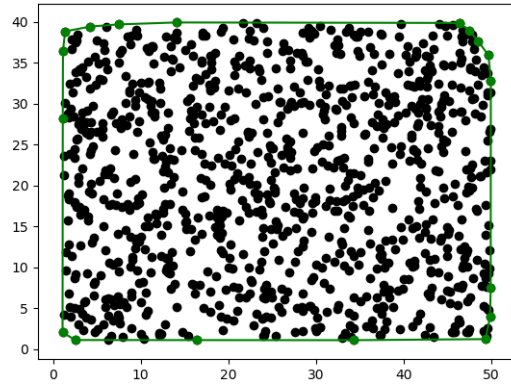
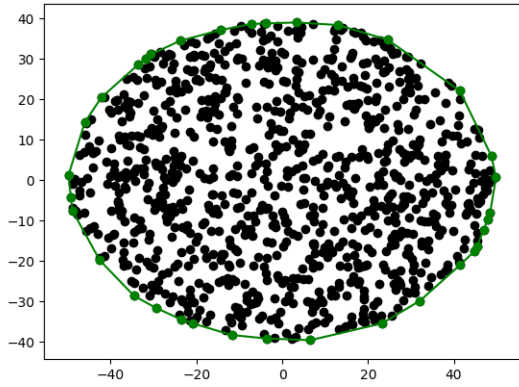


5.1.3 Algoritmo Jarvis - March

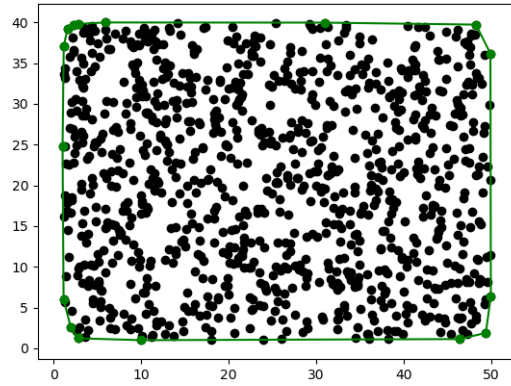
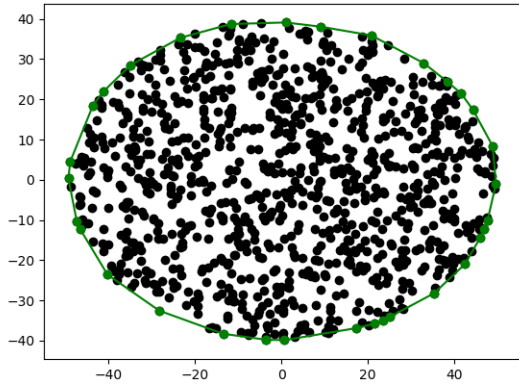


5.2 Prueba 1. $n = 1000$, $a = 50$, $b = 40$, $r = 0$

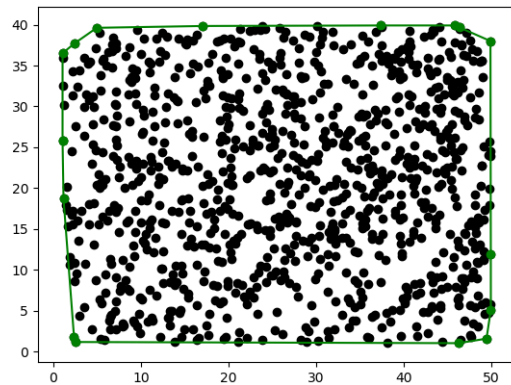
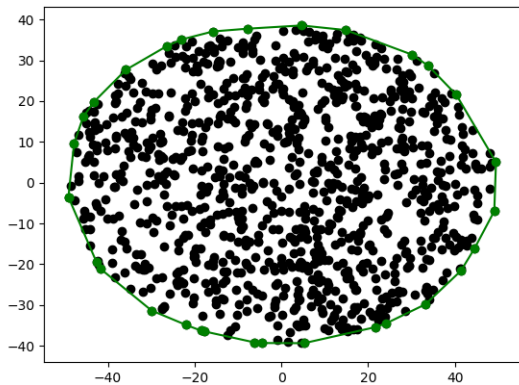
5.2.1 Algoritmo Incremental



5.2.2 Algoritmo Divide y Conquista

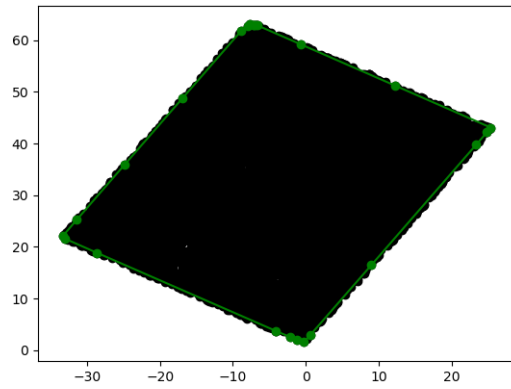
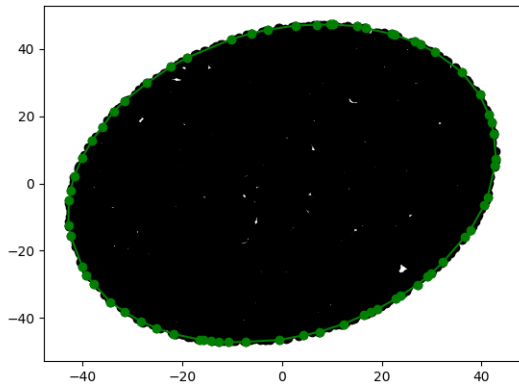


5.2.3 Algoritmo Jarvis - March

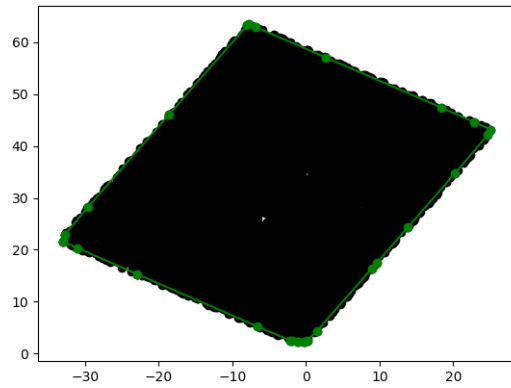
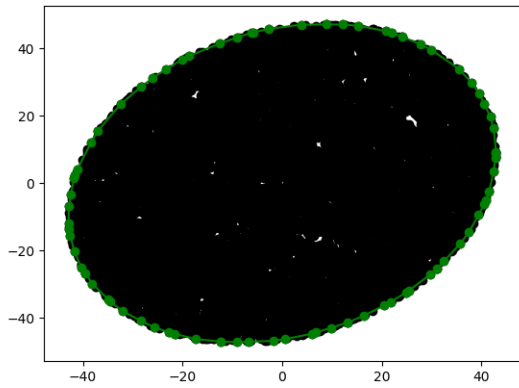


5.3 Prueba 1. $n = 10000$, $a = 50$, $b = 40$, $r = 45$

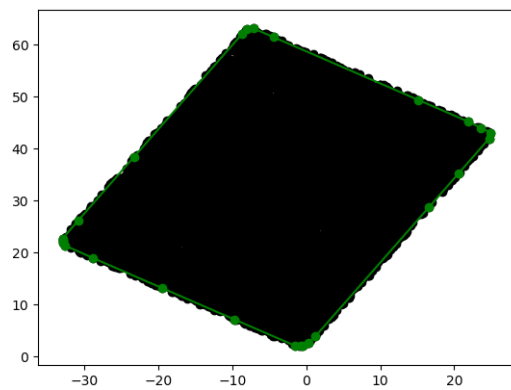
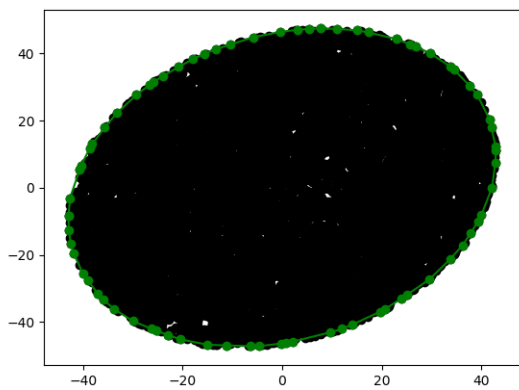
5.3.1 Algoritmo Incremental



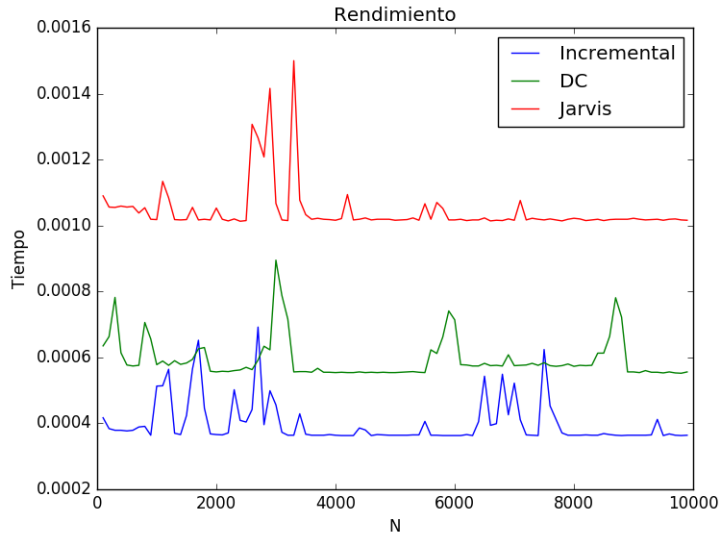
5.3.2 Algoritmo Divide y Conquista



5.3.3 Algoritmo Jarvis - March



6 Análisis de resultados



- Haciendo un análisis de la gráfica obtenida, podemos evidenciar que el algoritmo más eficiente es el algoritmo incremental, puesto que, pese a que la gráfica presentada demuestra picos en los rendimientos de cada uno de los algoritmos desarrollados.
- A partir de la gráfica, podemos comprobar que, si se realiza un análisis de las gráficas obtenidas, el algoritmo de menor complejidad es el algoritmo de metodología incremental. Verificando que, si observamos el peor de los casos, el algoritmo más eficiente, según su complejidad, es el algoritmo incremental, con una complejidad de $O(n)$.

Algorithm 2 DC Hull

```
1: procedure DCHULL(Points)
2:   (minimum, maximum)  $\leftarrow$  extremePoints(Points)
3:   hull  $\leftarrow$  subHull(minimum, maximum, points)
4:   hull  $\leftarrow$  hull + subHull(maximum, minimum, points)
5:   return hull
6: end procedure

1: procedure SUBHULL(a, b, S)
2:   S  $\leftarrow$  leftPoints(a, b, S)
3:   c  $\leftarrow$  farthestPoint(a, b, S)
4:   if c == None then
5:     return [b]
6:   end if
7:   hull  $\leftarrow$  subHull(a, c, S)
8:   hull  $\leftarrow$  hull + subHull(c, b, S)
9:   return hull
10: end procedure

1: procedure EXTREMEPOINTS(points)
2:   minimum  $\leftarrow \infty$ 
3:   maximum  $\leftarrow -\infty$ 
4:   posMax  $\leftarrow 0$ 
5:   posMin  $\leftarrow 0$ 
6:   for i  $\leftarrow 1$  (to) |Points| do
7:     if points[i].y > maximum then
8:       maximum  $\leftarrow$  points[i].y
9:       posMax  $\leftarrow$  i
10:    end if
11:    if points[i].y < minimum then
12:      minimum  $\leftarrow$  points[i].y
13:      posMin  $\leftarrow$  i
14:    end if
15:  end for
16:  return (points[posMin], points[posMax])
17: end procedure

1: procedure LEFTPOINTS(s, e, points)
2:   left  $\leftarrow []$ 
3:   for i  $\leftarrow 1$  (to) |Points| do
4:     if pointOp(s, e, points[i]) == 2 then
5:       left.append(points[i])
6:     end if
7:   end for
8:   return left
9: end procedure

1: procedure POINTOP(p1, p2, p3)
2:   val  $\leftarrow$  (p2.y - p1.y) * (p3.x - p2.x) - (p2.x - p1.x) * (p3.y - p2.y)
3:   if val == 0 then
4:     return 0
5:   else if val > 0 then
6:     return 1
7:   else
8:     return 2
9:   end if
10: end procedure
```

Algorithm 3 Algoritmos de ayuda

```
1: procedure FARTHESTPOINT(s, e, points)
2:   maximum  $\leftarrow -\infty$ 
3:   for i  $\leftarrow 1$  (to) |Points| do
4:     if points[i]  $\neq$  s and points[i]  $\neq$  e then
5:       dist  $\leftarrow$  distance(s, e, points[i])
6:       if dist > maximum then
7:         maximum  $\leftarrow$  dist
8:         maxP  $\leftarrow$  points[i]
9:       end if
10:    end if
11:  end for
12:  if maximum  $\neq -\infty$  then
13:    return maxP
14:  else
15:    return None
16:  end if
17: end procedure

1: procedure DISTANCE(start, end, point)
2:   nom  $\leftarrow$  abs((end.y - start.y) * point.x - (end.x - start.x) * point.y + endx * start.y - end.y * start.x)
3:   denom  $\leftarrow$  ((end.y - start.y) ** 2 + (end.x - start.x) ** 2) ** 0.5
4:   result  $\leftarrow$  nom / denom
5:   return result
6: end procedure
```

Algorithm 4 Jarvis Hull

```
1: procedure JARVISHULL(Points)
2:   if |Points| < 3 then
3:     return
4:   end if
5:   hull  $\leftarrow$  []
6:   left  $\leftarrow$  0
7:   for i  $\leftarrow$  2 (to) |Points| do
8:     if points[i].x < points[left].x then
9:       left  $\leftarrow$  i
10:    end if
11:  end for
12:  start  $\leftarrow$  left
13:  while true do
14:    hull.append(points[start])
15:    q  $\leftarrow$  (start + 1) % |Points|
16:    for i  $\leftarrow$  1 (to) |Points| do
17:      if pointOp(points[start], points[i], points[q]) == 2 then
18:        q  $\leftarrow$  i
19:      end if
20:    end for
21:    start  $\leftarrow$  q
22:    if start == left then
23:      break
24:    end if
25:  end while
26:  return hull
27: end procedure

1: procedure POINTOP(p1, p2, p3)
2:   val  $\leftarrow$  (p2.y - p1.y) * (p3.x - p2.x) - (p2.x - p1.x) * (p3.y - p2.y)
3:   if val == 0 then
4:     return 0
5:   else if val > 0 then
6:     return 1
7:   else
8:     return 2
9:   end if
10: end procedure
```
