

# PAA - Aula 05

## Encontrar o Par Mais Próximo

Definição do problema de encontrar o par mais próximo.

Entrada: um conjunto  $P = \{p_1, p_2, \dots, p_n\}$  de  $n$  pontos no plano  $\mathbb{R}^2$ ,

- sendo  $\mathbb{R}$  o conjunto dos números reais.

Distância Euclidiana: a distância entre dois pontos  $p_i = (x_i, y_i)$  e  $p_j = (x_j, y_j)$  é

- $d(p_i, p_j) = ((x_i - x_j)^2 + (y_i - y_j)^2)^{1/2}$ .
  - Note que  $x^{1/2} = \sqrt{x}$  = raiz quadrada de  $x$ .

Solução: um par  $(p, q)$  de pontos em  $P$  que

- minimiza a distância  $d(p, q)$  sobre todos os pares de pontos em  $P$ .

Vale notar que, um algoritmo por busca exaustiva,

- composto por dois laços aninhados, pode comparar
  - a distância entre todos os  $(n \text{ escolhe } 2) = n(n-1)/2$  pares de pontos.
- Como cada comparação de distâncias leva tempo constante,
  - esse algoritmo encontra o par mais próximo em tempo  $O(n^2)$ .

Será que conseguimos fazer melhor?

Vamos tentar desenvolver um algoritmo mais eficiente usando a abordagem de projeto por divisão e conquista.

- Dividir: o problema original é dividido em subproblemas menores do mesmo tipo.
- Conquistar: os subproblemas são resolvidos recursivamente, sendo que os subproblemas pequenos são caso base.
- Combinar: as soluções dos subproblemas são combinadas numa solução do problema original.

Para colocar alguma estrutura na instância do problema

- criamos duas cópias de  $P$ , chamadas  $P_x$  e  $P_y$ .
- $P_x$  é ordenada pelas coordenadas  $x$  dos pontos
  - e  $P_y$  é ordenada pelas coordenadas  $y$ .
  - Note que esse procedimento leva tempo  $O(n \log n)$ .

Para intuir porque ordenar os pontos é uma boa ideia,

- observem que a versão deste problema na linha (dimensão  $R$ )
  - ainda tem  $(n \text{ escolhe } 2)$  pares para comparar,
- mas pode ser resolvida em tempo linear,
  - uma vez que os pares estejam ordenados (Quiz: por que?)

Dica: ordenar os elementos da entrada é uma boa estratégia em diversos problemas.

## Algoritmo recursivo simples

(p, q) parMaisProximo(conjuntos ordenados Px, Py):

Se o número de pontos for menor que 4 (caso base)  
encontre o par mais próximo diretamente e devolva-o

Divida Px em Lx e Rx (e Py em Ly e Ry) de modo que  
a metade dos pontos mais a esquerda fique nos componentes L,  
a metade mais a direita fique nos componentes R,  
e os subconjuntos continuem ordenados  
(Quiz: isso deve ser feito em tempo linear. Como?)

(pl, ql) parMaisProximo(Lx, Ly)

(pr, qr) parMaisProximo(Rx, Ry)

(pd, qd) parMaisProximoDividido(Px, Py)

Devolva o melhor entre (pl, ql), (pr, qr), (pd, qd)

Sendo (pd, qd) o par mais próximo dividido, um detalhe crucial é que

- só precisamos saber o par dividido se ele for menor que o não dividido.
  - Essa observação nos permite fortalecer o algoritmo.

## Algoritmo recursivo melhorado

Usando a observação anterior, temos o seguinte algoritmo recursivo melhorado.

(p, q) parMaisProximo(Px, Py):

Se o número de pontos for menor que 4 (caso base)  
encontre o par mais próximo diretamente e devolva-o

Divida Px em Lx e Rx (e Py em Ly e Ry) de modo que  
a metade dos pontos mais a esquerda fique nos componentes L,  
a metade mais a direita fique nos componentes R,  
e os subconjuntos continuem ordenados.

(pl, ql) parMaisProximo(Lx, Ly)

(pr, qr) parMaisProximo(Rx, Ry)

delta =  $\min\{d(pl, ql), d(pr, qr)\}$

(pd, qd) parMaisProximoDividido(Px, Py, delta)

Devolva o melhor entre (pl, ql), (pr, qr), (pd, qd)

Agora o parMaisProximoDividido pode usar o delta para melhorar sua busca.

Pseudocódigo do algoritmo que analisa os pares divididos:

$(p, q)$  Par Mais Próximo Dividido  $(P_x, P_y, \delta)$

*p pontos ordenados por x*  
*q pontos ordenados por y*

*↳ menor distância entre pares m divididos*

$\bar{x}$

- seja  $\bar{x}$  uma coordenada  $x$  que divide o conj. de pontos ao meio

- seja  $S_y$  a restrição do vetor ordenado  $P_y$  que só considera pontos com coordenada  $x$  entre  $\bar{x} - \delta$  e  $\bar{x} + \delta$  (por que isso é seguro?)

-  $d_{min} = \delta$ ,  $p = q = \text{Null}$

- for ( $i = 1$ ;  $i < |S_y|$ ;  $i++$ )

  for ( $k = 1$ ;  $k \leq \min\{7, |S_y| - i\}$ ;  $k++$ ) (por que só precisamos explorar os 7 próximos pontos?)

    if ( $d(S_y[i], S_y[i+k]) < d_{min}$ )

$p = S_y[i]$

$q = S_y[i+k]$

$d_{min} = d(p, q)$

- return  $(p, q)$

Qual a eficiência do algoritmo `parMaisProximoDividido`?

- $O(n)$ , pois o laço interno executa um número constante ( $\leq 7$ ) vezes.

O que isso implica para a eficiência do algoritmo `parMaisProximo`?

- Cada chamada dele vai desencadear 2 chamadas recursivas,
  - de subproblemas com metade do número de pontos,
- e o trabalho local é linear no número de pontos.
- Assim, temos a recorrência  $T(n) = 2 T(n/2) + cn$ ,
  - que é a mesma recorrência do `mergeSort`.
- Portanto, sabemos que ela corresponde a uma função de tempo  $O(n \log n)$ .

Por que o algoritmo `parMaisProximoDividido` está correto?

- Vamos ver uma demonstração em duas partes para sua corretude.

A base da demonstração é perceber que o par mais próximo dividido

- só nos interessa se sua distância for menor que delta,
  - já que já conhecemos pares não divididos com essa distância.

Primeiro, vamos verificar que se dois pontos estão mais próximos que delta,

- então a diferença entre suas coordenadas x deve ser menor que delta.
  - Vale o mesmo para a diferença e entre suas coordenadas y.

Lema 1 - Se dois pontos p e q estão a menos que  $\delta$  de distância, então o módulo da diferença entre suas coordenadas x (ou y) também é menor que  $\delta$

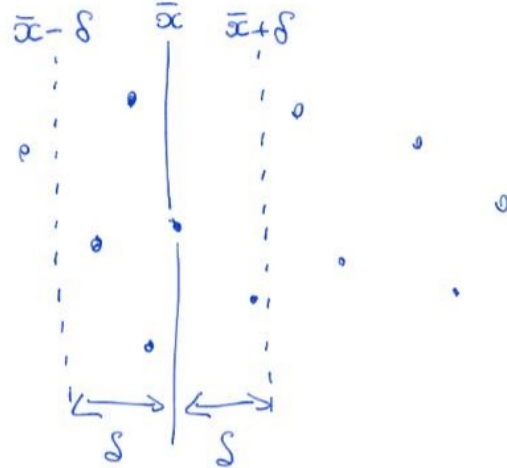
Prova:  $d(p, q) = \sqrt{(x_p - x_q)^2 + (y_p - y_q)^2}$

desigualdade vale pois  $(y_p - y_q)^2 \geq 0$   $\implies \sqrt{(x_p - x_q)^2} = |x_p - x_q|$

⊗ observe que a mesma demonstração vale para a coordenada y

Portanto, se  $d(p, q) \leq \delta$  então  $|x_p - x_q| \leq \delta$  ■

O Lema 1 implica que qualquer par dividido com pelo menos um ponto fora da faixa  $[\bar{x}-\delta, \bar{x}+\delta]$  não pode estar a distância menor que  $\delta$ . Basta considerar a contrapositiva do lema, i.e.,  $|x_p - x_q| > \delta \Rightarrow d(p, q) > \delta$  e observar que os pontos estarão separados por uma faixa de largura  $\delta$ .



Assim, se um par dividido  $(p, q)$  tem distância menor que delta,

- suas coordenadas  $x$  devem estar entre  $(x' - \delta)$  e  $(x' + \delta)$ ,
  - sendo  $x'$  a coordenada  $x$  que dividiu os pontos ao meio.
- A diferença entre suas coordenadas  $y$  também deve ser menor que delta.
- Portanto, podemos focar numa região com dois deltas de largura, em torno de  $x'$ , e um delta de altura a partir da menor coordenada  $y$  entre  $p$  e  $q$ .

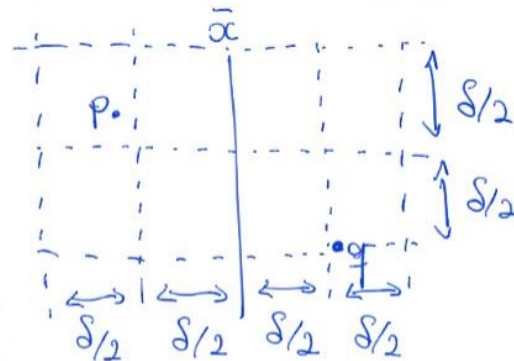


com distância  
menor que  $\delta$

Agora vamos mostrar que qualquer par dividido está a no máximo  $\delta$  posições de distância no vetor ordenado  $S_y$ .

[Note que mostrar isso implica a corretude do alg., já que ele compara cada ponto em  $S_y$  com os 7 pontos que o sucedem.] Começamos tomando um par dividido mais próximo  $p, q$  em  $S_y$ . Sem perda de generalidade, suponha que  $q$  está antes de  $p$  em  $S_y$ . Note que, pelo Lema 1 o ponto  $p$  deve estar a no máximo  $\delta$  mais para cima que  $q$ . Nos resta mostrar que não podem existir mais do que 6 pontos em  $S_y$  com coordenada  $y$  entre  $y_q$  e  $y_p$ . Faremos isso dividindo a região em 8 quadrados de lado  $\delta/2$  como mostra a figura.

Por absurdo, suponha que existem dois pontos  $a$  e  $b$  no mesmo quadrado. Observe que  $a$  e  $b$  não são um par dividido e  $d(a, b) < \sqrt{2} \delta/2 < \delta$ . Portanto,  $a$  e  $b$  estão a uma distância menor que  $\delta$ , contrariando a definição de  $\delta$ . Isso concluímos que existe no máximo 1 ponto por quadrado. Como são 8 quadrados, temos que  $p$  e  $q$  estão a no máximo 8 posições de distância em  $S_y$ .



Portanto, quando o algoritmo examina

- os próximos 7 pontos a partir do ponto corrente,
- se houver um par mais próximo envolvendo o ponto corrente,
  - este par será encontrado.