

Construção e Análise de Algoritmos

aula 05: Botando a ordenação para funcionar

1 Introdução

Imagine que nós temos duas listas U e W , ambas com tamanho n .

As duas listas contém os mesmos elementos, em ordens diferentes.

Por exemplo,

U	7	25	11	40	1	8	14	16	10	9
W	40	8	10	14	16	9	7	1	25	11

Mas daí, pode acontecer que para uma tripla qualquer (x, y, z) , os três números aparecem na mesma ordem nas duas listas.

Quando isso acontece, nós dizemos que (x, y, z) é uma tripla engraçada.

No exemplo acima, $(8, 16, 9)$ é uma tripla engraçada

U	7	25	11	40	1	8	14	16	10	9
W	40	8	10	14	16	9	7	1	25	11

↓ ↓ ↓
↑ ↑ ↑

Mas a tripla $(7, 1, 10)$ não é

U	7	25	11	40	1	8	14	16	10	9
W	40	8	10	14	16	9	7	1	25	11

↓ ↓ ↓
↑ ↑ ↑

A nossa tarefa de hoje é

→ Contar o número total de triplas engraçadas em U e W

Mas, isso é uma coisa muito fácil.

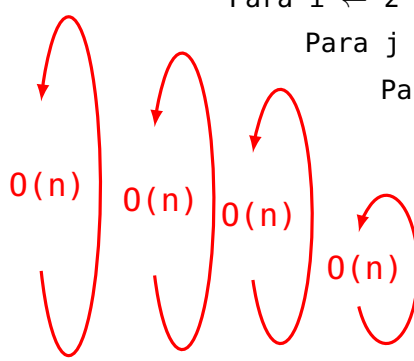
Basta considerar toda tupla de elementos em U e verificar se eles aparecem na mesma ordem em W .

A coisa fica assim

```

func contaTE (U,W)
    cont ← 0
    Para i ← 2 Até N-2
        Para j ← i+1 Até N-1
            Para k ← j+1 Até N
                aux ← 1
                Para ℓ ← 1 Até N
                    Se ( aux = 1 E W[ℓ] = U[i] )    aux++
                    Sse ( aux = 2 E W[ℓ] = U[j] )    aux++
                    Sse ( aux = 3 E W[ℓ] = U[k] )
                        cont++; Quebra
                Retorna (cont)

```



O problema é que esse algoritmo é uma grande porcaria: $O(n^4)$.

2 Uma pequena esperteza

Mas pelo menos nós aprendemos alguma coisa.

Quer dizer, não é uma boa ideia contar as triplas engraçadas uma por uma.

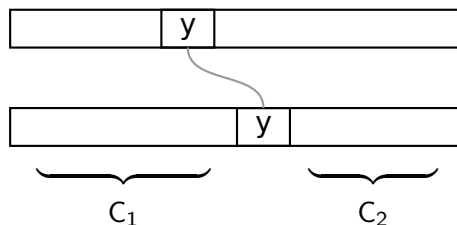
Então agora, nós vamos contar várias triplas engraçadas de uma só vez.

A ideia é considerar o elemento central da tripla como um pivô

(x, y, z)
 $\uparrow$
 pivô

Daí, a gente localiza o pivô nas duas listas.

E calcula o número de elementos comuns em U e W, à esquerda e à direita do pivô



Logo, o número de triplas engraçadas que tem y como pivô é igual a $C_1 \times C_2$.

Para implementar essa ideia, nós vamos percorrer a lista U tomando cada um dos seus elementos como pivô.

Daí, a gente localiza o pivô em W e faz a contagem dos elementos comuns.

A coisa fica assim

```

func contaTE-2.0 (U,W)
    cont ← 0
    Para i ← 2 Até N-1
        pivo ← U[i]
        j ← Localiza (pivo, W[1..N])
        C1 ← contaComuns (U[1..i-1], W[1..j-1])
        C2 ← contaComuns (U[i+1..N], W[j+1..N])
        cont ← C1 * C2
    Retorna (cont)

```

$O(n)$

Abaixo nós temos as funções utilizadas no código

```

func Localiza (x, W[a..b])
    Para i ← a Até b
        Se ( W[i] = x )    Retorna(i)
    Retorna (-1)

func contaComuns (U[a..b], W[c..d])
    cont ← 0
    Para i ← a Até b
         $O(n)$  ← Se ( Localiza (U[i], W[c..d]) != -1 )
            cont++
    Retorna (cont)

```

$O(n)$

Agora já não é difícil ver que a complexidade do nosso segundo algoritmo é

$$O(n) \times \left[O(n) + O(n^2) \right] = O(n^3)$$

Mas isso ainda é muito porcaria.

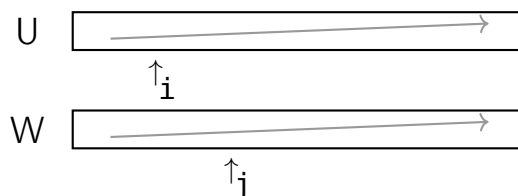
3 Botando a ordenação para funcionar

Então agora, a gente começa a usar aquilo que a gente aprendeu.

Quer dizer, a gente já aprendeu a ordenar uma lista de maneira eficiente.

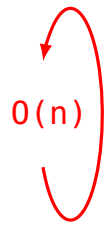
E a boa notícia é que é bem rápido contar os elementos comuns quando as duas listas estão ordenadas.

Basta percorrer as listas simultaneamente com dois dedos



A coisa fica assim

```
func contaComunsOrd ( U[a..b], W[c..d] )  
  
    cont ← 0  
    i ← a    j ← c  
    Enquanto ( i ≤ b E j ≤ d )  
        Se ( U[i] = W[j] )  
            cont++; i++; j++  
        Se ( U[i] < W[j] )    i++  
        Senão                j++  
  
    Retorna (cont)
```



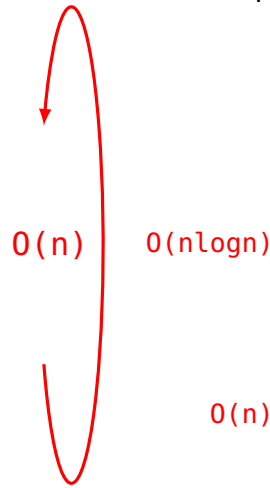
Daí, antes de fazer a contagem dos elementos comuns, nós precisamos ordenar as faixas de U e W — *(antes e depois do pivô)*

Mas, nós não podemos mudar a ordem dos elementos de U e W para não atrapalhar a contagem.

Então, nós vamos utilizar duas listas auxiliares G, H para isso.

A coisa fica assim

```
func contaTE-3.0 ( U, W )  
  
    cont ← 0  
  
    Para i ← 2 Até N-1  
        pivo ← U[i]  
        j ← Localiza ( pivo, W[1..N] )  
        G[1..i-1] ← Ordena ( U[1..i-1] )  
        G[i+1..N] ← Ordena ( U[i+1..N] )  
        H[1..j-1] ← Ordena ( W[1..j-1] )  
        H[j+1..N] ← Ordena ( W[j+1..N] )  
        C1 ← contaComunsOrd ( U[1..i-1], W[1..j-1] )  
        C2 ← contaComunsOrd ( U[i+1..N], W[j+1..N] )  
        cont ← C1 * C2  
  
    Retorna (cont)
```



E a complexidade do nosso terceiro algoritmo é

$$O(n) \times \left[O(n \log n) + O(n) \right] = O(n^2 \log n)$$

Bom, as coisas estão melhorando.

Mas isso ainda é uma porcaria.

4 Uma segunda esperteza

Só que, dessa vez é fácil ver como aumentar a eficiência do algoritmo.

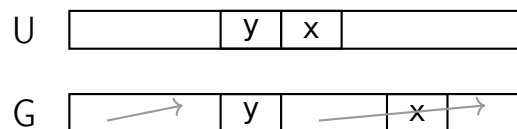
Quer dizer, nós estamos fazendo um monte de ordenações.

E cada ordenação começa o seu trabalho do zero.

Então a ideia é tentar reaproveitar o trabalho da ordenação anterior para realizar a próxima ordenação de maneira mais eficiente.

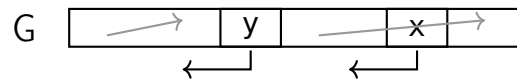
É bem fácil ver como isso funciona para a lista U.

Quer dizer, a ordenação anterior deixa a situação assim



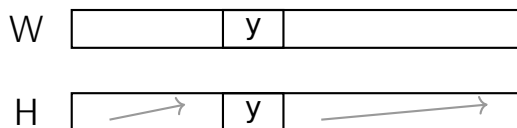
Daí, quando for a vez do **x** assumir o papel de pivô, basta

- deslocar o **y** para o lugar correto na ordem do lado esquerdo de **G**
- localizar o **x** no lado direito e deslocá-lo até a posição do pivô em **G**



Dessa vez, nós não vamos escrever o código da função, mas é bem fácil ver que essa computação pode ser realizada em tempo $O(n)$.

Mas, a situação nas listas W e H é um pouco mais complicada



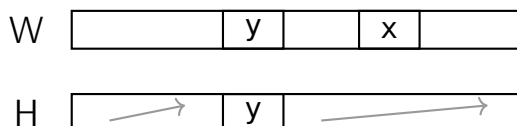
Porque, com a mudança do pivô, vários elementos vão mudar de lado.

E nós precisamos encontrar uma maneira de fazer isso sem ter que reordenar tudo.

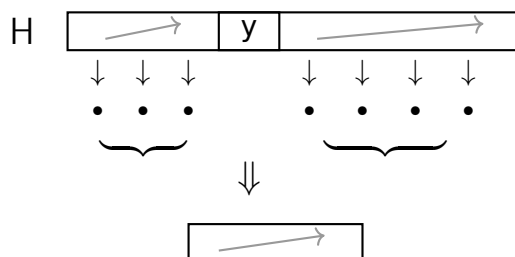
A ideia, claro, é aproveitar a ordenação que nós já temos.

Vamos ver como a coisa funciona.

O primeiro passo é visualizar o novo pivô



Os elementos que estão à esquerda de x em W vão formar a nova primeira porção ordenada em H .
 Só que nesse momento, os elementos estão espalhados nos dois lados de H .
 A ideia, então, é localizar esses elementos e depois fazer a intercalação



— (*porque os dois lados de H estão ordenados*)

Mas, como é que a gente localiza esses elementos rapidamente?

Bom, aqui é a hora para mais uma esperteza.

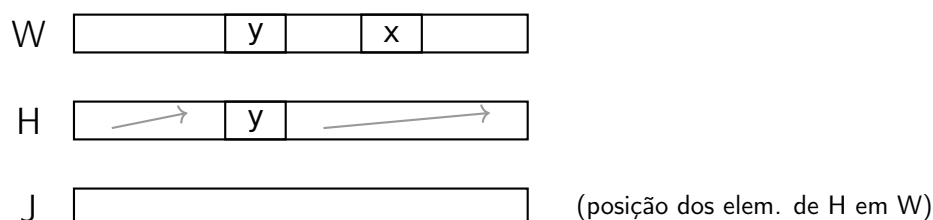
Quer dizer, os elementos que nós queremos localizar são aqueles que estão à esquerda de x na lista W .

Então, basta percorrer a lista H e verificar, para cada elemento, se ele está à esquerda de x em W .

O problema dessa ideia é que nós não sabemos a posição de um elemento de H na lista W .

Mas, quem disse que nós não sabemos?

Quer dizer, se isso é uma informação útil, então nós podemos manter ela guardada em uma lista auxiliar J



Agora, o teste que nós precisamos fazer para cada elemento de H leva tempo $O(1)$,

Logo, os elementos podem ser localizados em tempo $O(n)$.

A intercalação também leva tempo $O(n)$.

E nós fazemos a mesma coisa para os elementos do outro lado de x .

Logo, a reordenação da lista H também leva tempo $O(n)$.

— (*e mais uma vez, nós vamos omitir o código dessa função*)

Abaixo, nós temos a nova versão do nosso algoritmo

```

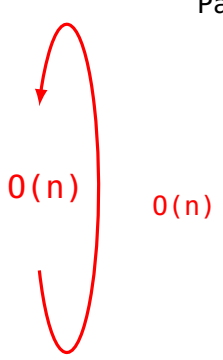
func contaTE-4.0 (U,W)

    J ← {1,2,3,...,n}                                // primeira iteração
    pivo ← U[2]
    0(n) | j ← Localiza (pivo,W[1..N])
    0(n log n) | G ← ordena2Lados (U,2)
               | H,J ← ordena2Lados (W,j,J)
    0(n) | C1,C2 ← contaComunsOrd (G,2,H,j)
          | cont ← C1*C2

    Para i ← 3 Até N-1                                // demais iterações
        0(n) | pivo ← U[i]
              | j ← Localiza (pivo,W[1..N])
              | G ← Reordena-1 (G,i)
              | H,J ← Reordena-2 (H,j,J)
              | C1,C2 ← contaComunsOrd (G,2,H,j)
              | cont ← C1*C2

    Retorna (cont)

```



Agora, nós já temos um algoritmo que executa em tempo

$$O(n) + O(n \log n) + O(n) \times O(n) = O(n^2)$$

o que já não é mais uma porcaria — (*para esse problema ...*)

Mas, será que a gente consegue fazer ainda mais rápido?

5 Mudando de ponto de vista

Bom, a gente pode tentar.

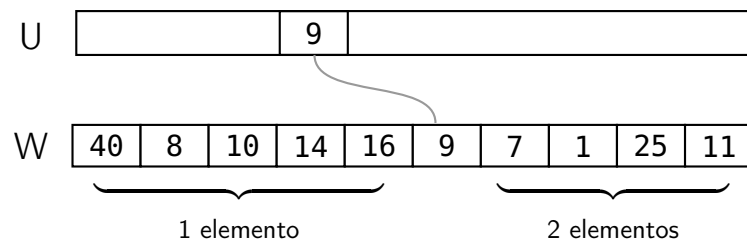
Só que para isso, é preciso modificar o nosso ponto de vista — (*porque nós já chegamos ao limite do ponto de vista anterior*)

Quer dizer, imagine agora que os elementos da lista U estão em ordem crescente

U	1	7	8	9	10	11	14	16	25	40
W	40	8	10	14	16	9	7	1	25	11

Bom, isso facilita bastante as coisas.

Porque agora, para contar os elementos comuns basta procurar os elementos menores que o pivô do lado esquerdo, e os elementos maiores que o pivô do lado direito.

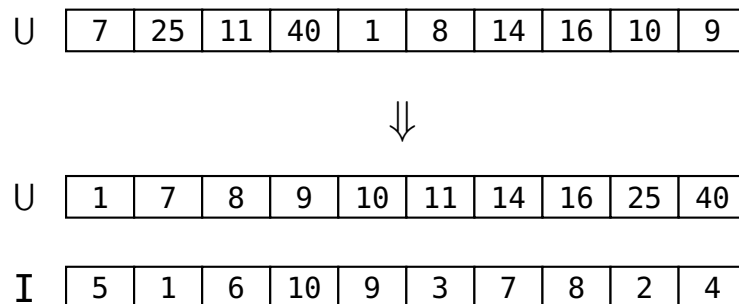


E isso nos dá um algoritmo bem mais simples de tempo $O(n^2)$.

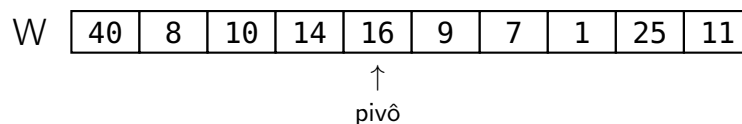
O problema é que no nosso problema a lista U não está ordenada.

Ora, mas se esse é o problema, então a gente pode ordenar a lista U.

E para não perder informação, a gente mantém os índices da configuração original em uma lista auxiliar I



Agora, nós percorremos a lista W utilizando cada um dos seus elementos como pivô



E para cada um deles nós contamos

- número de elementos na primeira parte de W que estão à esquerda do pivô em U
- número de elementos na segunda parte de W que estão à direita do pivô em U

Para fazer isso, nós

- fazemos uma busca binária na versão ordenada de U
- obtemos a posição do elemento na versão original de U, consultando a lista I
- e depois comparamos com a posição do pivô na versão original de U

Isso leva tempo $O(\log n)$ para cada elemento.

O que dá tempo $O(n \log n)$ para processar cada pivô.

O que dá um algoritmo de tempo $O(n^2 \log n)$.

Isso não é muito legal.

Mas aqui a gente pode ser um pouquinho mais esperto.

Quer dizer, nós estamos fazendo várias vezes a busca binária com cada elemento de W .

Então, a ideia é fazer uma vez só.

E guardar os elementos em uma lista auxiliar J

U	1	7	8	9	10	11	14	16	25	40	(ordenada)
I	5	1	6	10	9	3	7	8	2	4	(índices em U original)
W	1	7	8	9	10	11	14	16	25	40	
J	5	1	6	10	9	3	7	8	2	4	(índices em U original)

Essas informações podem ser computadas em tempo $O(n \log n)$.

E agora, olhando para a lista J , nós estamos na situação em que U é uma lista ordenada.

E nessa situação, nós sabemos resolver o problema em tempo $O(n^2)$.

Não é legal?

6 A esperteza final

Sim, mas nós ainda não conseguimos um algoritmo mais rápido do que $O(n^2)$.

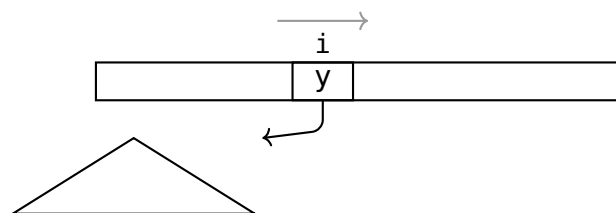
Então agora, nós vamos ver a nossa esperteza final.

Quer dizer, agora o nosso problema é o seguinte

→ *Contar, para cada elemento da lista J*
quantos elementos à sua esquerda são menores do que ele
quantos elementos à sua direita são maiores do que ele

E para fazer isso de maneira eficiente, nós vamos utilizar árvores binárias balanceadas.

A ideia consiste em percorrer a lista J , e inserir cada um deles na árvore



Daí, como a árvore está balanceada, cada inserção leva tempo $O(\log n)$.

E daí, a esperteza consiste em contar a quantidade de elementos menores do que y na árvore durante o próprio procedimento de inserção.

Para isso, basta que cada nós da árvore armazene a quantidade de elementos nas suas subárvores esquerda e direita.

Dáí, o número de elementos menores do que y na árvore é o número de elementos menores do que y à esquerda de y na lista J .

E com esse número, nós conseguimos determinar o número de elementos maiores do que y à direita de y na lista J .

Portanto, em tempo $O(\log n)$ nós conseguimos determinar o número de triplas engraçadas pivoteadas por cada elemento.

E isso nos dá um algoritmo de tempo $O(n \log n)$ para o nosso problema.

Legal, não é?