Análise Temporal e Espacial – Problema A

Docente: João Dias

Discente: Diogo Fonseca nº79858

Comparação do Recursive Sort com o Quicksort

n	Recursive Sort (ns)	Quick Sort (ns)	Nº testes
10	2171	2015	100000
15	2546	2281	100000
25	3593	3242	100000
35	3867	3554	100000
37	4648	4648	100000
40	4277	4843	100000
50	5375	5781	100000
100	8125	11562	100000
500	60937	79687	100000
1000	162500	165625	100000
2000	346875	426562	100000
5000	765625	1281250	100000
8000	1296875	1828125	1000
10000	2000000	2562500	1000
12000	2671875	3546875	1000
1000000	356562500	595156250	100

Tabela 1. Tempos médios em relação ao tamanho da array

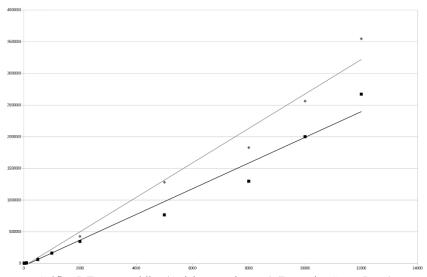


Gráfico I. Tempos médios (Quicksort - cinzento) (Recursive Sort - Preto)

Para cada entrada na tabela 1, n sendo o tamanho do array, foram realizados ~100000 testes ao qual o tempo médio de execução é a média geométrica dos tempos.

Os valores de n foram escolhidos semi-aleatóriamente de modo a encontrar o valor de n em que o quicksort demora o mesmo tempo que o recursive sort. Encontrando também os valores de n para quais o quicksort é mais lento e mais rápido que o recursive sort.

É evidenciado pelos dados da tabela 1 que para quase qualquer caso o Recursive Sort é melhor que o quicksort (dado que o recursive sort só ordena strings, e sacrifica muita memória para o fazer). Para arrays menores que 37 o quicksort é em média mais rápido que o Recursive Sort. Observando o gráfico I também é fácil deduzir que (a partir de ~37) o recursive sort é bastante mais rápido que o quicksort (e a diferença só aumenta). Deve ser notado que nenhum dos dois gráficos é linear, mas neste caso esta simplificação permite ver a sua diferença melhor.

Os arrays gerados são arrays onde cada string é composta por caracteres alfanuméricos (minúsculos e maiúsculos, total de 62 caracteres diferentes) os quais variam aleatoriamente de tamanho entre 1 e 1000 caracteres.

Complexidade temporal do Recursive Sort

n	Tempo Médio de Execução (ms)	Razão
250	0.2	0.0
500	0.5	3.0
1000	0.2	0.3
2000	0.5	3.0
4000	0.0	0.0
8000	1.7	0.0
16000	2.5	1.5
32000	6.3	2.5
64000	14.5	2.3
128000	33.6	2.3
256000	74.4	2.2
512000	148.1	2.0
1024000	321.9	2.2
2048000	755.3	2.3

Tabela 2. Ensaios de razão dobrada do recursive sort

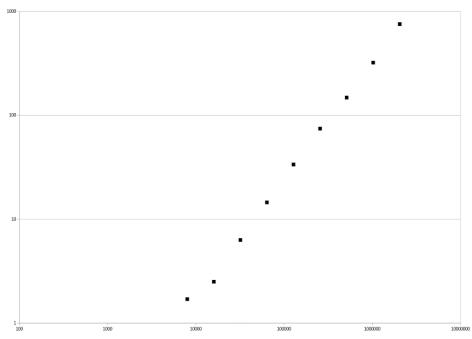


Gráfico II. (Escala log) Ensaios de razão dobrada do recursive sort

Para cada entrada na tabela 2 foram realizados 100 testes aos quais o tempo médio de execução é a média geométrica dos tempos dos testes.

Os exemplos gerados para os ensaios de razão dobrada são iguais aos da comparação anterior: entre 1 e 1000 caracteres alfanuméricos (de uma seleção de 62 caracteres únicos) para cada elemento do array de tamanho n.

Observando a tabela 2 podemos concluir que a razão flutua por valores acima de 2 (~2.3), com base nestes valores podemos assumir que a complexidade média assintótica é acima de O(n) mas menor que O(n²). Podemos então fazer uma estimativa muito crude que a complexidade talvez seja algo da ordem ~nlogn. O gráfico II também apresenta uma "reta" que aparenta ser mais inclinada que uma complexidade linear, mas menos inclinada que uma parábola, confirmado a análise anterior.

Analisando o algoritmo podemos verificar que, tirando a recursividade, cada chamada ao método recursive sort vai percorrer 3n. Uma vez para determinar os limites, outra para gerar e distribuir as strings pelos baldes, e por fim outra para por as strings todas dos baldes "filhos" por ordem. Podemos assumir que o caso base, que é ativado assim que o tamanho da array chega a um determinado valor (por exemplo 10), é executado em tempo constante, pois este executa o algoritmo insertion sort para um valor constante de elementos (pois este não é executado assintoticamente).

Dada esta análise podemos concluir que uma chamada ao método vai pelo menos percorrer 3n elementos (assintoticamente n). Para além disto ao ordenar cada balde "filho" a função apela à recursividade, chamando-se a si própria para ordenar os seus baldes.

No caso médio podemos assumir que para cada profundidade, ou seja o index na string que a função está a percorrer, vão haver k elementos: k sendo o número de caracteres únicos nas strings dadas, isto parte do princípio que todos os caracteres têm uma distribuição uniforme, e a chance de encontrar cada um é igual.

O algoritmo divide então n por k baldes, mais uma vez assumindo que cada balde tem um número igual de strings no caso médio, cada balde vai ter $\frac{n}{k}$ elementos. Dentro de cada um destes baldes, os seus baldes terão $\frac{n}{k}$ elementos. Dada esta análise podemos concluir que no caso médio a função vai a uma profundidade de $log_k(n)$. Pode também ser deduzido que, se para cada chamada recursiva, ela itera sobre $\frac{3n}{k}$ elementos, então todas as chamadas subsequentes vão também iterar sobre $\sum_{1}^{k} \frac{3n}{k} = 3n$ elementos.

Isto significa que para cada profundidade vão haver 3n iterações, se a profundidade do caso médio é dada por $log_k(n)$, então a complexidade do algoritmo para o caso médio tem de ser $3nlog_k(n)$, ou assintoticamente:

$nlog_k(n)$

(onde k é o número de caracteres únicos que podem aparecer na string).

Dada esta análise podemos construir um gráfico o qual o eixo x é o tamanho da string (n) e y é dado por:

$$f(n) = nlog_k(n) \times \frac{\text{tempo de execução}}{n_{testado}log_k(n_{testado})}$$

Obtendo então uma estimativa para os tempos de execução interpolados através da complexidade deduzida dado um par de tempo de execução para um n. Se a análise da complexidade estiver correta, os pontos interpolados deverão ser bastante próximos dos valores obtidos experimentalmente.

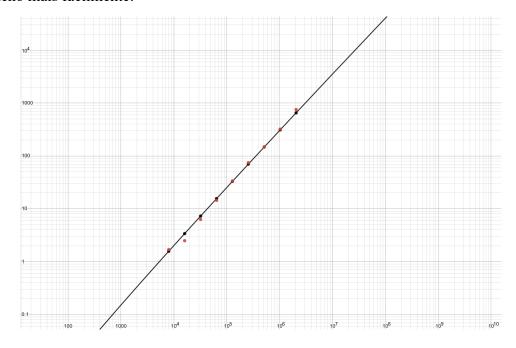
Calculando os valores desta função para um ponto escolhido ao acaso da tabela 2: $(n_{testado}=512000, tempo\ de\ execução=148.1)$, obtemos os seguintes pontos interpolados:

n Tempo Médio o Execução (ms	
8000	1.6
16000	3.4
32000	7.3
64000	15.6
128000	33.1
256000	70.1
512000	148.1
1024000	311.8
2048000	654.9

Tabela 3. Pontos interpolados a partir de n=512000

Obs: para n<8000 os valores não foram calculados pois os valores experimentais não têm grande precisão devido a limitações do java.

Com a tabela 3 conseguimos observar que deveras os valores interpolados são muito próximos dos valores reais, significando que a análise assintótica está correta e que a função apresenta a complexidade assintótica $nlog_k(n)$. Graficamente podemos observar este fenómeno mais facilmente:



Obs: os valores interpolados estão a preto, enquanto os valores vermelhos são os pontos obtidos experimentalmente. A linha preta representa a complexidade assintótica calculada.

Pior caso do Recursive Sort

Analiticamente podemos concluir que independentemente do valor das strings, a função continua a iterar 3 vezes sobre n, logo 3n, ou n assintoticamente. A parte recursiva da função, por outro lado, tem dois casos em que se porta relativamente mal.

O primeiro caso não é muito mau, sendo ainda assintoticamente tão eficiente como o quicksort, em que o número de caracteres únicos na string (previamente denominado k) é um valor baixo (i.e. 2). Conforme a base do logaritmo é menor, a função cresce mais rapidamente, o que tem um impacto negativo na sua eficiência.

O segundo caso, e o real "pior caso" é muito pior que o primeiro caso, seria um array de strings em que uma grande quantidade dos caracteres iniciais, ou mesmo todos os caracteres sejam iguais, isto faz com que o algoritmo acabe por não dividir as strings em baldes diferentes, passando só para o próximo balde com o tamanho das strings (l, length) reduzido por um. Por outras palavras o algoritmo vê-se obrigado a ir até à profundidade máxima da string para a ordenar. Num array com n strings exatamente iguais de tamanho l, a sua complexidade assintótica vai então ser:

$l \times n$

Esta dedução não é intuitiva quando vista de um ponto de vista assintótico, pois parece que a sua complexidade temporal é melhor que a do caso médio! Isto é verdade quando n tende para infinito, mas a realidade é que estamos limitados pela velocidade computacional, onde n vai ser muito menor que infinito. Desde que l seja um valor minimamente alto (i.e. 1000) para qualquer valor de n computável, o caso médio vai ser extremamente mais rápido que o pior caso. Isto dá-se porque $l \gg log_k(n)$ para qualquer caso relevante.

n	Tempo Médio de	Razão
	Execução (ms)	
250	8.8	0
500	11.4	1.3
1000	24.1	2.1
2000	47.8	2.0
4000	93.8	2.0
8000	184.4	2.0
16000	341.6	1.9
32000	702.7	2.1
64000	1326.4	1.9
128000	3146.1	2.4
256000	6779.8	2.2
512000	14234.1	2.1
1024000	30663.9	2.2

Tabela 4. Razão dobrada do pior caso para l=1000

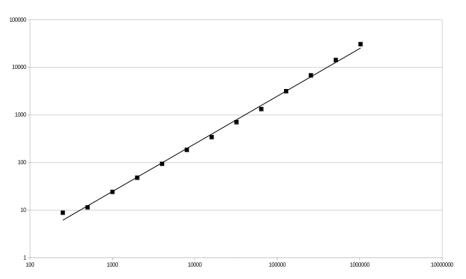
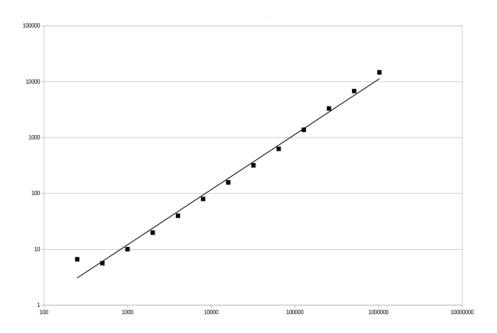
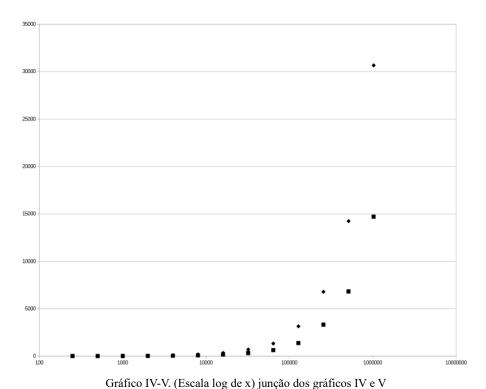


Gráfico IV. (Escala log) Razão dobrada do pior caso para $l=1000\,$

n	Tempo Médio de	Razão
	Execução (ms)	
250	6.6	0
500	5.6	0.9
1000	10.0	1.8
2000	19.8	2.0
4000	39.7	2.0
8000	79.4	2.0
16000	157.2	2.0
32000	318.1	2.0
64000	626.4	2.0
128000	1373.1	2.2
256000	3313.9	2.4
512000	6811.4	2.1
1024000	14702.5	2.2

Tabela 5. Razão dobrada do pior caso para l=500





(6 /3 , 6

Obs: Diamantes – gráfico IV (l = 1000); Quadrados – gráfico V (l = 500)

Os testes usados são análogos aos anteriores exceto para o tamanho das strings: n strings são geradas com k = 62 caracteres únicos uniformemente aleatórios, onde na tabela 4 o tamanho das strings, l é 1000, e na tabela 5 l é 500 (metade).

Com os testes representados nas tabelas 3, 4 e respetivamente nos gráficos IV e V para além do gráfico IV-V, é muito simples observar tanto a sua linearidade, como relação linear entre o l e o n no pior caso.

Com as tabelas 3, 4 e os gráficos IV, V conseguimos facilmente observar a linearidade assintótica da função no pior caso, a duplicação do valor anterior obtém uma aproximação muito boa do valor seguinte.

Também é fácil concluir que é linear pelo facto de a razão rondar o valor 2.0, indicando que a complexidade é da ordem $O(n^1)$ ($log_2(2) = 1$).

Com o gráfico IV-V e comparando as tabelas 3 e 4, nota-se que quando l passa para a metade, vê-se o tempo de execução médio também a baixar para a metade, isto é especialmente fácil de ver no gráfico IV-V onde para cada valor de x, (representando cada valor de n), o tempo de execução no gráfico de $\frac{l}{2}$ é equivalente a $\frac{tempo de execução}{2}$. Provando então a sua relação

linear. Por outras palavras, o facto dos valores da tabela 5 serem metade dos da tabela 4, provam a relação $l \times n$.

Complexidade espacial do Recursive Sort

n	Memória Utilizada	Razão
	(mb)	
250	0.0	0
500	0.0	2.7
1000	0.1	3.9
2000	0.2	1.6
4000	0.4	1.7
8000	0.5	1.3
16000	0.7	1.5
32000	2.1	2.9
64000	8.3	4.0
128000	14.7	1.8
256000	22.1	1.5
512000	34.6	1.6
1024000	55.6	1.6
2048000	169.9	3.1

Tabela 6. Razão dobrada da memória utilizada

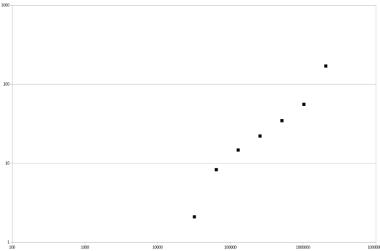


Gráfico VI. (Escala log) Razão dobrada da memória utilizada

Os testes usados são iguais aos para a complexidade temporal média: n strings são geradas com k=62 caracteres únicos uniformemente aleatórios, onde o tamanho de cada string é aleatório (uniformemente) entre 1 e 1000.

É difícil assumir uma complexidade com base nos valores obtidos, a razão flutua bastante. A média geométrica da razão é 2.25, se assumirmos este valor como a razão "real" da complexidade espacial, então chegamos à conclusão que a complexidade temporal deverá estar entre O(n) e $O(n^2)$.

Analisando o algoritmo no caso médio, podemos concluir que cada balde será preenchido por $\frac{n}{k}$ strings. Com uma lógica análoga à da complexidade temporal média, concluímos que o somatório de todos os baldes para cada profundidade vai em média terá n elementos. Tendo n elementos a serem guardados por profundidade, só nos resta saber a profundidade média para obter a média dos elementos a serem guardados. Mais uma vez como visto no cálculo da complexidade temporal, foi demonstrado que a profundidade será igual a $log_k(n)$, logo a complexidade espacial assintótica vai ser da ordem de:

$nlog_k(n)$

Embora assintoticamente o cálculo anterior esteja correto, deve ser mencionado que o array é passado "por referência" (pelo valor da referência), e como consequência o "balde raiz" em si não guarda o array inicial, logo não gasta memória para o array inicial. Tomando isto em conta chega-se à expressão $n(log_k(n)-1)$, o que embora não seja a expressão assintótica, bate com os dados obtidos experimentalmente muito melhor, pois $log_k(n)$ vai sempre ser um valor muito baixo, e o -1 vai fazer um impacto significativo quando n é um valor real e não infinito.

Outra observação notável é que também vai haver overhead do algoritmo, para além da recursividade e da chamada de uma função adicional, também há várias variáveis a ser declaradas e usadas nos cálculos intermédios do algoritmo, mas este valor é constante e vai ter um impacto negligenciável comparativamente com os arrays de strings.

Dada esta análise podemos construir um gráfico o qual o eixo x é o tamanho da string (n) e y é dado por:

$$f(n) = n(log_k(n) - 1) \times \frac{memoria\ utilizada}{n_{testado}(log_k(n_{testado}) - 1)}$$

Obtendo então uma estimativa para a memória usada pelo algoritmo interpolada através da complexidade deduzida, dado um par de valores (memoria utilizada, n). Se a análise da complexidade estiver correta, os pontos interpolados deverão ser bastante próximos dos valores obtidos experimentalmente.

Calculando os valores desta função para um ponto escolhido ao acaso da tabela 6: $(memoria\ utilizada=0.7, n_{testado}=16000)$, obtemos os seguintes pontos interpolados:

n	Memória Utilizada (mb)		
1000	0.0		
2000	0.1		
4000	0.1		
8000	0.3		
16000	0.7		
32000	1.6		
64000	3.5		
128000	7.7		
256000	17.0		
512000	36.4		
1024000	78.4		
2048000	167.9		

Tabela 7. Razão dobrada da memória utilizada

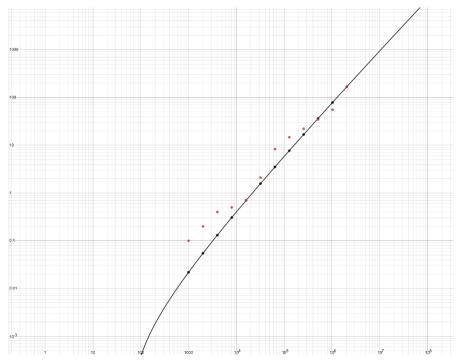


Gráfico VII. (Escala log) Interpolação da memória utilizada a partir de n

Obs: os valores interpolados estão a preto, enquanto os valores vermelhos são os pontos obtidos experimentalmente. A linha preta representa a complexidade assintótica calculada.

Por análise gráfica, observando o gráfico VII é possível concluir que a interpolação está a estimar bem a memória utilizada em função de n. Mostrando que a complexidade espacial é de ordem $n(log_k(n) - 1)$.

Pode ser observado uma oscilação nos pontos experimentais, tal oscilação é provável que seja causada pelo garbage collector do java, que embora tenha tentado ser mitigado nos testes, não consegue ser desligado e, portanto, depende de n. Este agente vai alterar de forma periódica os valores estimados experimentalmente, o que é representado por oscilações gráficas e por uma razão errática.

Faster Sort

Para o auxílio de fazer um algoritmo mais rápido, foi desenvolvido uma função capaz de comparar dois métodos. Esta função funciona gerando um array de strings e passando uma cópia deste array de strings aos dois métodos, ao qual registra os seus tempos de execução. Como o array a ordenar é exatamente igual para os dois, isto favorece a comparação entre dois métodos diferentes, sendo mais precisa a diferença de tempo entre os dois.

Os arrays gerados para comparação têm 1024000 strings entre 1 e 1000 caracteres. O valor 1024000 foi obtido com a intenção da diferença entre uma função e ela própria fosse 0, isto é, a função demora o mesmo tempo que ela mesma. Se garantirmos que a função que compara os algoritmos obtém uma diferença de 0 quando compara um algoritmo com ele mesmo, significa que conseguimos uma boa aproximação da diferença temporal entre os algoritmos.

Foram realizados 100 testes com estas condições aos quais foi feita a média geométrica, comparando cada versão do faster sort com o recursive sort.

V1

A primeira versão consiste em simplesmente remover o cálculo do tamanho máximo das strings a cada chamada. Esta mudança resultou numa diferença de ~3.7%.

```
(n=1024000) recursiveSort time: 344375000ns | 344.4ms
(n=1024000) fasterSort V1 time: 332031250ns | 332.0ms
fasterSort V1 outperformed recursiveSort by 3.7%
```

V2

A primeira mudança da segunda versão foi fazer com que o algoritmo fosse atualizando a string ao mesmo tempo que ia ordenando cada balde. Em vez de usar dois ciclos diferentes passou a atualizar o array após cada balde ser ordenado.

A segunda mudança foi remover uma lista que era usada para guardar as strings que eram menores que a profundidade atual, em vez de as adicionar a uma lista separada, como estas já estão ordenadas podem ser diretamente adicionadas ao início da lista uma a uma, sendo então desnecessário a inicialização de uma lista, a adição dos elementos à lista, e consequentemente percorrer a lista mais tarde.

Estas duas mudanças resultaram numa melhoria de ~15.5%!

```
(n=1024000) recursiveSort time: 339218750ns | 339.2ms
(n=1024000) fasterSort V2 time: 293750000ns | 293.8ms
fasterSort V2 outperformed recursiveSort by 15.5%
```

V3

A última versão consiste em assumir que grande maioria da composição das strings são caracteres ingleses, e por isso com base nessa assunção é possível cortar completamente a primeira parte do algoritmo onde se percorre as strings para determinar informação sobre as strings.

Independentemente se os caracteres são ingleses ou não, esta versão ordena qualquer caracter. O uso de caracteres não ingleses, ou mais especificamente fora da tabela ASCII entre [32, 127] vai resultar num impacto negativo na performance do programa, já que este é mais rápido sobre a assunção que a grande maioria dos caracteres segue essa restrição.

Este algoritmo agrupa os casos em que não está pronto para resolver eficientemente e posteriormente chama o faster sort V2 para os ordenar. Esta chamada adicional e overhead faz com que para caracteres fora dos quais ele está preparado para lidar ele seja ligeiramente mais lento que o V2 para estes casos.

Os testes de comparação para o V3 são mais diferentes dos anteriores. Isto dá-se devido à natureza do V3: Eficiência a custo de especificidade. Os testes estão então feitos para tender a esta especificidade e para tirar o seu proveito máximo. São então geradas 1024000 strings de tamanho entre 1 e 1000, cada uma tendo caracteres entre os índices [32, 127] da tabela ASCII. Isto é feito 100 vezes e os dados são obtidos a partir da média geométrica destas 100 vezes.

Para este caso particular, o qual é comum na língua inglesa, obtém-se uma diferença de ~24.5%!

```
(n=1024000) recursiveSort time: 663281250ns | 663.3ms (n=1024000) fasterSort V3 time: 532812500ns | 532.8ms fasterSort V3 outperformed recursiveSort by 24.5%
```

Ensaios de Razão Dobrada

os ensaios de razão dobrada usam os mesmos testes usados para a comparação do V3, para que todos os algoritmos possam mostrar a eficiência máxima para o seu caso médio. Os valores abaixo de n=8000 serão desprezados pois os valores são demasiado baixos e a incerteza demasiado grande para serem bons pontos de comparação.

n	Tempo de Execução (ms)
8000	2.0
16000	4.8
32000	10.8
64000	26.1
128000	55.6
256000	122.0
512000	293.9
1024000	680.9

Tabela 8. Razão dobrada do tempo de execução do Recursive Sort

n	Tempo de Execução (ms)
8000	1.7
16000	4.5
32000	9.7
64000	23.1
128000	54.7
256000	130.9
512000	297.0
1024000	662.3

Tabela 9. Razão dobrada do tempo de execução do Faster Sort V1

n Tempo de	
	Execução (ms)
8000	1.7
16000	5.3
32000	10.9
64000	24.1
128000	49.8
256000	120.9
512000	278.6
1024000	644.7

Tabela 10. Razão dobrada do tempo de execução do Faster Sort V2

n	Tempo de	
	Execução (ms)	
8000	2.3	
16000	5.6	
32000	10.5	
64000	21.4	
128000	50.3	
256000	116.8	
512000	245.0	
1024000	579.7	

Tabela 11. Razão dobrada do tempo de execução do Faster Sort V3

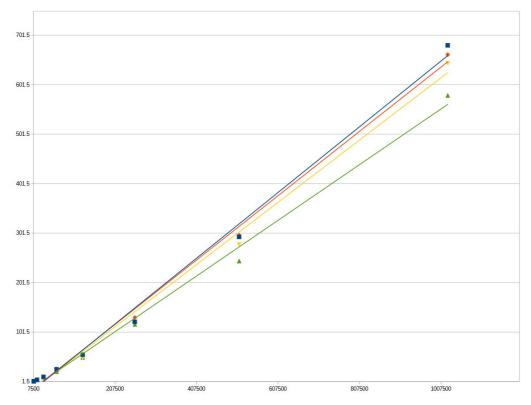


Gráfico VIII-XI. Razões dobradas do recursive sort e dos faster sort

Obs:

- Azul Recursive Sort
- Laranja Faster Sort V1
- Amarelo Faster Sort V2
- Verde Faster Sort V3

Pelas retas traçadas no gráfico VIII-XI é muito fácil comparar a eficiência dos 4 métodos (menor é melhor). A função menos eficiente é a recursive sort (a azul) como pode ser visto no topo do gráfico. Abaixo da recursive sort está a faster sort V1 com muito pouca diferença (~4% mais rápida). A partir da V2 já é possível ver uma maior variação de eficiência, tendo esta uma variação muito maior da recursive sort (~15% mais rápida). Por fim temos a mais eficiente de todas (para o tipo de strings testado), a V4, é extremamente mais eficiente que todas as outras por uma boa margem (~25% mais rápida).

Análise Temporal – Problema B

Comparação da concatenação do java com o Append()

n	Tempo Java (ms)	Razão Java	Tempo Cordel (ms)	Razão Cordel
8192000	0.0	0	0.0	0.0
16384000	3.1	0	0.0	0.0
32768000	5.2	1.7	0.0	0.0
65536000	10.9	2.1	0.0	0.0
131072000	17.7	1.6	0.0	0.0
262144000	42.2	2.4	0.0	0.0
524288000	79.2	1.9	0.0	0.0
1048576000	168.9	2.0	0.0	0.0
2097152000	310.9	2.0	0.0	0.0

Tabela 12. Razão dobrada da concatenação do java versus Append() da classe Cordel

Os testes realizados foram a concatenação de uma string de tamanho n, a qual está preenchida com o caracter "0". A essa string é feita uma concatenação da string "111". Para cada entrada na tabela 12, foram feitos 30 testes, aos quais se obteve os valores tabelados pela sua média geométrica.

É fácil observar pela tabela 12 que a razão da concatenação do java é linear (O(n)) (log₂(2)=1). Enquanto a concatenação feita com o método Append() da classe Cordel é feita em tempo constante.

Uma análise ao método de concatenação do Append() mostra porque é que este corre em tempo linear. Tudo o que ele tem de fazer é gerar um novo Cordel com a string à qual se quer concatenar, o que é feito em tempo constante já que é só preciso inicializar variáveis. Depois tudo o que é preciso fazer é criar um novo Cordel de concatenação o qual tem dois filhos, um a apontar para o primeiro cordel, e o outro a apontar para o segundo cordel, ou seja, duas operações em tempo constante (e rápidas).

Com os dados experimentais e com uma análise ao método, podemos concluir que o método Append() corre em tempo constante.

O(1)

Comparação da inserção de uma string do java com o InsertAt()

n	Tempo Java (ms)	Razão Java	Tempo Cordel (ms)	Razão Cordel
8192000	1.6	0.0	0.5	0.0
16384000	4.2	2.7	2.1	4.0
32768000	6.3	1.5	2.1	1.0
65536000	21.9	3.5	8.3	4.0
131072000	35.9	1.6	20.9	2.5
262144000	72.9	2.0	42.2	2.0
524288000	135.4	1.9	82.3	2.0
1048576000	292.2	2.2	162.0	2.0
2097152000	557.3	1.9	327.1	2.0

Tabela 13. Razão dobrada da inserção no meio de uma string implementada pelo java versus InsertAt() da classe Cordel

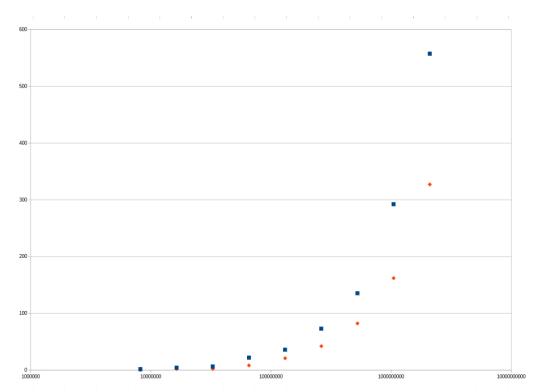


Gráfico XIII. (Escala log de x) Razões dobradas das inserções numa string

Obs:

- Azul Java
- Laranja InsertAt()

Os testes foram feitos, no caso do java, para uma função que concatena o inicio da string com a string a inserir e por fim concatena o resultado com o fim da string. Os exemplos gerados para o java, foram strings de tamanho n, preenchidas com "0", onde foi inserido num índice aleatório a string "111". Para o InsertAt, foi de igual modo feito um Cordel concatenado n vezes com a string "0", onde foi inserido num índice aleatório a string "111". Deve ser tomado

em consideração que com esta geração de cordel, a inserção estará no seu pior caso, sendo impossível tirar partido da sua pesquisa, fazendo a inserção semelhante à inserção numa lista ligada.

Por análise à tabela 13 e ao gráfico XIII conseguimos concluir que ambas as funções têm complexidade

O(n)

Analisando o algoritmo é fácil de ver isto pois com os exemplos gerados está quase que a funcionar como uma pesquisa linear sobre uma lista.

Embora as suas complexidades assintóticas sejam iguais, é importante reconhecer que (facilmente analisando o gráfico XIII), a função InsertAt() mesmo no pior caso é duas vezes mais rápida que a inserção por concatenação pelo java.

n	Tempo Java (ms)	Razão Java
512000	0.0	0.0
1024000	0.0	0.0
2048000	0.0	0.0
4096000	0.0	0.0
8192000	0.0	0.0
16384000	0.0	0.0
32768000	0.0	0.0
65536000	0.0	0.0
131072000	0.0	0.0
262144000	0.0	0.0

Tabela 14. Razão dobrada da função InsertAt() sob um Cordel equilibrado

Repetiu-se o mesmo procedimento para a função InsertAt(), desta vez gerando exemplos os quais são árvores equilibradas (equilibradas ao máximo, pois n não é potência de 2).

Neste caso esperar-se-ia que a complexidade do InsertAt() fosse de log₂(n), pois está a ser realizada uma pesquisa binária até encontrar o index onde será feita a inserção.

Experimentalmente só foi possível calcular até um n de 262144000, que foi o ponto em que o java estava a necessitar de mais memória do que o hardware o qual correram os testes tinha e pelas limitações do mesmo não foi possível fazer mais testes (o java rondava os 22GB RAM neste ponto).

Devido às limitações de hardware e à extrema eficiência de um algoritmo $\log_2(n)$, não é possível concluir experimentalmente que a complexidade é exatamente $\log_2(n)$, no entanto o facto de que para um n tão alto, o tempo ainda permanece a 0, significa que a complexidade ou rondaria o $\log(n)$ ou era constante. Concluímos analiticamente então que a complexidade assintótica deste algoritmo para este tipo de exemplos é