INSTITUTO INFNET

ESCOLA SUPERIOR DE TECNOLOGIA GRADUAÇÃO EM ENGENHARIA DE SOFTWARE



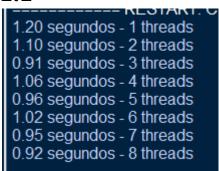
Projeto de Bloco: Ciência da Computação

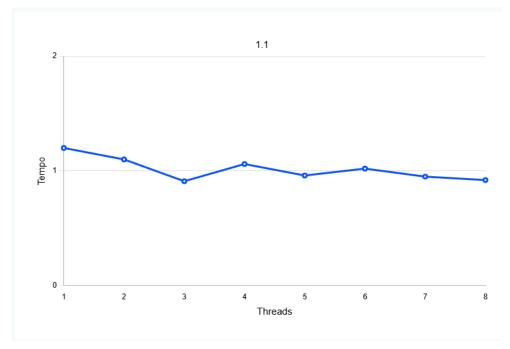
TP2

Daniel Gomes Lipkin

2 de fev. de 2025

1.1





O algoritmo particiona a lista de URLs pela quantidade de threads e usa o asyncio para executar eles em um a thread assincronamente.

Parece que a complexidade de tempo é O(1). Mesmo testando com quantidades variadas de URLs.

```
0.89 segundos - linear
0.93 segundos - 2 threads
0.92 segundos - 3 threads
0.93 segundos - 4 threads
0.92 segundos - 5 threads
```

A versão paralela simplesmente executa a versão linear em partições da lista entrada usando o ThreadPoolExecutor.

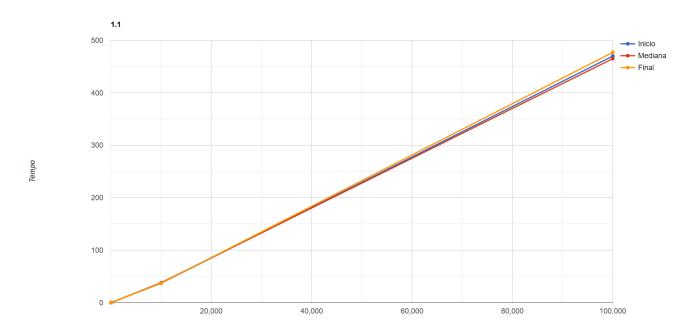
Parece que não faz diferença alguma por mais que divida a tarefa em múltiplas threads.

1.3

O algoritmo pega todos arquivos de imagem da pasta de entrada e particiona a lista de imagens pela quantidade de threads e usa o asyncio para processá-las em uma thread. O(1) de tempo.

2.1

========== RESTART: C:\Users\donke\Documents Inicio do array - 0.030825001886114478 segundos Mediana do array - 0.02680000034160912 segundos Final do array - 0.026749999960884452 segundos Inicio do array - 0.3031250089406967 segundos Mediana do array - 0.23202500597108155 segundos Final do array - 0.2215249987784773 segundos Inicio do array - 37.37610000825953 segundos Mediana do array - 38.9487999927951 segundos Final do array - 37.59909998916555 segundos Inicio do array - 470.22892501263414 segundos Mediana do array - 465.4085750080412 segundos Final do array - 477.50197497953195 segundos



Dado uma lista e um pivo, a lista é dividida em duas sub-listas, uma com valores menor que o pivo e outra com o valor maior, depois para cada sub-lista é executado recursivamente o algoritimo com um pivô aleatório dentro da sub-lista. O tempo de O(n*log(n)) coincide com o grafico.

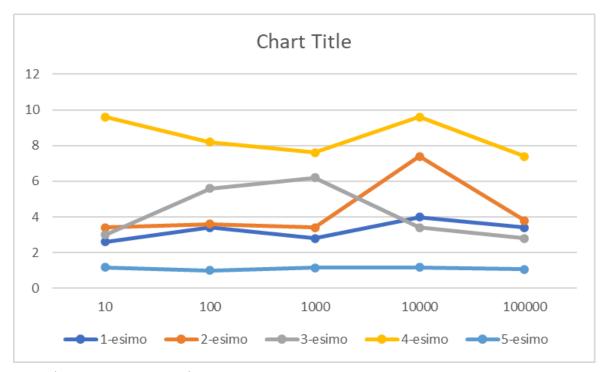
Foram testados n = 10,100,10000 e 100000. Parece que o pivô na posição final tem o melhor desempenho em média. Tempo multiplicado por 1000.

```
def __init__(s, nome, nota):
    s.nome = nome
    s.nota = nota
  def __str__(s):
    return s.nome + " - " + str(s.nota)
def quicksortStudent(arr):
       if len(arr) < 2:
               return arr
       pivot = random.randint(0, len(arr)-1)
       biggie = []
smalls = []
       eq = []
nota_t = arr[pivot].nota
       for x in arr:
               if x.nota > nota t:
                       biggie.append(x)
               elif x.nota < nota_t:
                       smalls.append(x)
                  eq.append(x)
       return quicksortStudent( smalls ) + eq + quicksortStudent( biggie )
```

```
Aluno 76 - 0.0
Aluno25 - 0.1
Aluno49 - 0.1
Aluno9 - 0.3
Aluno70 - 0.3
Aluno60 - 0.4
Aluno6 - 0.5
Aluno39 - 0.7
Aluno63 - 0.8
Aluno11 - 0.9
Aluno0 - 1.0
Aluno30 - 1.4
Aluno57 - 1.4
Aluno5 - 1.6
Aluno2 - 1.8
Aluno36 - 1.8
Aluno66 - 1.8
Aluno29 - 2.1
Aluno47 - 2.4
Aluno40 - 2.5
Aluno53 - 2.6
```

A unica diferença aqui é que o quicksort foi ajustado para acomodar a classe Aluno.

```
1-esimo menor elemento - 3.399909473955631e-07 segundos - 10 elementos
2-esimo menor elemento - 4.00003045797348e-07 segundos - 10 elementos
3-esimo menor elemento - 3.799912519752979e-07 segundos - 10 elementos
4-esimo menor elemento - 3.2000243663787844e-07 segundos - 10 elementos
5-esimo menor elemento - 2.799904905259609e-07 segundos - 10 elementos
1-esimo menor elemento - 3.800028935074806e-07 segundos - 100 elementos
2-esimo menor elemento - 3.6000274121761323e-07 segundos - 100 elementos
3-esimo menor elemento - 3.199907951056957e-07 segundos - 100 elementos
4-esimo menor elemento - 2.800021320581436e-07 segundos - 100 elementos
5-esimo menor elemento - 3.00002284348011e-07 segundos - 100 elementos
1-esimo menor elemento - 3.00002284348011e-07 segundos - 1000 elementos
2-esimo menor elemento - 4.2000319808721544e-07 segundos - 1000 elementos
3-esimo menor elemento - 3.400025889277458e-07 segundos - 1000 elementos
4-esimo menor elemento - 2.600019797682762e-07 segundos - 1000 elementos
5-esimo menor elemento - 3.400025889277458e-07 segundos - 1000 elementos
1-esimo menor elemento - 7.400056347250939e-07 segundos - 10000 elementos
2-esimo menor elemento - 7.400056347250939e-07 segundos - 10000 elementos
3-esimo menor elemento - 7.199938409030437e-07 segundos - 10000 elementos
4-esimo menor elemento - 1.079996582120657e-06 segundos - 10000 elementos
5-esimo menor elemento - 1.3199984095990659e-06 segundos - 10000 elementos
1-esimo menor elemento - 1.1399853974580764e-06 segundos - 100000 elementos 2-esimo menor elemento - 1.300009898841381e-06 segundos - 100000 elementos
3-esimo menor elemento - 1.0800082236528397e-06 segundos - 100000 elementos
4-esimo menor elemento - 1.179997343569994e-06 segundos - 100000 elementos
5-esimo menor elemento - 1.0999850928783416e-06 segundos - 100000 elementos
```



Não há um padrão discernível que possa se observar dos resultados. Tempo multiplicado por 1000 no grafo (eixo-Y). A complexidade de espaço será O(log n) nos maiores dos casos por particionar a entrada de elementos em entradas menores para as chamadas recursivas.

O quickselect faz a mesma coisa que o quicksort, com a divisão da lista sendo feito com a função partition em torno do valor K (n-esimo elemento). Se o pivô for igual a K (indice) da lista então o valor é retornado.

```
#Exercicio 2.3
def partition(arr, l, r, pivot):
    pivot_v = arr[pivot]
    arr[pivot], arr[r] = arr[r], arr[pivot]
    l_i = l #valor R futuro
    for i in range(l, r):
        if arr[i] < pivot_v:
            arr[l_i], arr[i] = arr[i], arr[l_i]
            l_i += l
    arr[r], arr[l_i] = arr[l_i], arr[r] #agora R=L e R=R futuro
    return l_i</pre>
```

2.4

```
Mediana - 4
Mediana - 56
Mediana - 7500
Mediana - 50000
```

Foram colocadas ranges com os valores 9, 112, 15000 e 100000 respectivamente.

3.1

```
2 elementos
10
10, 5
5
4 elementos
10
20, 10
20, 10, 5
20, 10, 5, 10
20, 5, 10
5, 10
10
6 elementos
10
20, 10
30, 20, 10
30, 20, 10, 5
30, 20, 10, 5, 10
30, 20, 10, 5, 10, 15
30, 20, 5, 10, 15
30, 5, 10, 15
5, 10, 15
10, 15
```

Nos testes são adicionados n/2 elementos em cada lado da lista e depois removidos por valor.

O tempo da implementação sera O(1) em ambas inserções pois a estrutura de dado supõe que não precisam percorrer a lista, e a remoção sera O(n) pois potencialmente percorre toda a lista até achar o item com o valor para remover.

```
4 elementos
10
20 -> 10
20 -> 10 -> 5
20 -> 10 -> 5 -> 10
10 -> 5 -> 10
10 -> 10
10 -> 10
10 <- 10
6 elementos
10
20 -> 10
30 -> 20 -> 10
30 -> 20 -> 10 -> 5
30 -> 20 -> 10 -> 5 -> 10
30 -> 20 -> 10 -> 5 -> 10 -> 15
20 -> 10 -> 5 -> 10 -> 15
20 -> 5 -> 10 -> 15
20 -> 5 -> 15
20 -> 5 -> 15
15 <- 5 <- 20
8 elementos
10
20 -> 10
30 -> 20 -> 10
40 -> 30 -> 20 -> 10
40 -> 30 -> 20 -> 10 -> 5
40 -> 30 -> 20 -> 10 -> 5 -> 10
40 -> 30 -> 20 -> 10 -> 5 -> 10 -> 15
40 -> 30 -> 20 -> 10 -> 5 -> 10 -> 15 -> 20
30 -> 20 -> 10 -> 5 -> 10 -> 15 -> 20
30 -> 10 -> 5 -> 10 -> 15 -> 20
30 -> 10 -> 10 -> 15 -> 20
30 -> 10 -> 10 -> 20
30 -> 10 -> 10 -> 20
20 <- 10 <- 10 <- 30
```

Os elementos são adicionados como anteriormente e até metade dos elementos são removidos em base na posição, com a lista invertida no final da saida.

Remover em um index especifico nessa estrutura de dados exige percorrer a lista com um iterador aditivo para corresponder a posição especificada pois não é uma lista que funciona a base de ponteiros numerados e sim referencias. Potencialmente chegando a O(n)

```
2 elementos

10, 5

Procurando 5: 1

5, 10

4 elementos

20, 10, 5, 10

Procurando 5: 2

Procurando 10: 1

10, 5, 10, 20

6 elementos

30, 20, 10, 5, 10, 15

Procurando 5: 3

Procurando 10: 2

Procurando 15: 5

15, 10, 5, 10, 20, 30
```

Denovo a mesma coisa com a inserção. Buscamos somente metade dos elementos, com um tempo potencial de O(n) pois percorre a todos elementos da lista.

3.4

```
2 elementos
5 -> 10
4 -> 25
4 -> 5 -> 10 -> 25

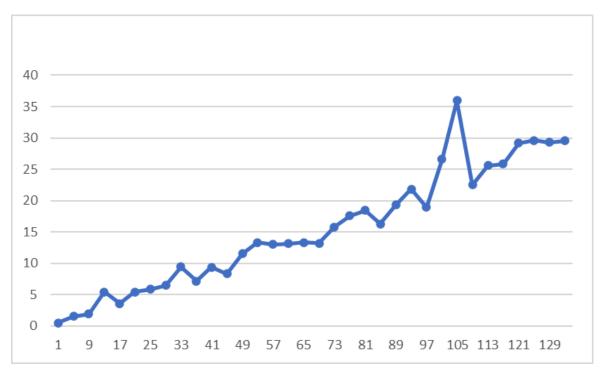
4 elementos
5 -> 10 -> 10 -> 20
8 -> 4 -> 25 -> 28
4 -> 5 -> 8 -> 10 -> 10 -> 20 -> 25 -> 28

6 elementos
5 -> 10 -> 10 -> 15 -> 20 -> 30
12 -> 8 -> 4 -> 25 -> 28 -> 31
4 -> 5 -> 8 -> 10 -> 10 -> 12 -> 15 -> 20 -> 25 -> 28 -> 31
```

Mesclando as listas da 1a e 2a linha é inicialmente simples com a troca de ponteiros do item inicial, porem como é feito a ordenação com Insertion Sort, um algoritimo que demoraria O(1) de tempo se torna $O(n^2)$ pois percorre cada elemento, e em cada elemento percorre os elementos anteriores para reoordena-los. Pelo menos a complexidade de espaço se mantem in-place.

```
Fatorial de 1 - 0.004200031980872154
Fatorial de 5 - 0.021400046534836292
Fatorial de 9 - 0.04299997817724943
Fatorial de 13 - 0.029199989512562752
Fatorial de 17 - 0.038800062611699104
Fatorial de 21 - 0.061400001868605614
Fatorial de 25 - 0.0681999372318387
Fatorial de 29 - 0.08260004688054323
Fatorial de 29 - 0.08260004688054323
Fatorial de 37 - 0.1420000335201621
Fatorial de 37 - 0.1420000335201621
Fatorial de 41 - 0.11340004857629538
Fatorial de 45 - 0.09979994501918554
Fatorial de 45 - 0.09979998501918554
Fatorial de 53 - 0.12079998850822449
Fatorial de 57 - 0.2845999551936984
Fatorial de 65 - 0.2981999423354864
Fatorial de 67 - 0.16959989443421364
Fatorial de 67 - 0.26839994825422764
Fatorial de 81 - 0.23699994198977947
Fatorial de 85 - 0.197999999427050352
Fatorial de 97 - 0.26000000070780516
Fatorial de 97 - 0.26000000070780516
Fatorial de 105 - 0.28820009902119637
Fatorial de 109 - 0.29960006941109896
Fatorial de 113 - 0.33739989157766104
```

Fatorial de 117 - 0.28979999478906393
Fatorial de 121 - 0.32879999425083399
Fatorial de 125 - 0.3467999631538987
Fatorial de 129 - 0.3591999411582947
Fatorial de 133 - 0.36099995486438274
Fatorial de 137 - 0.32700004521757364
Fatorial de 141 - 0.3980000037699938
Fatorial de 145 - 0.34380005672574043
Fatorial de 145 - 0.34760008566081524
Fatorial de 153 - 0.34460006281733513
Fatorial de 157 - 0.3700000233948231
Fatorial de 161 - 0.3712000325322151
Fatorial de 165 - 0.40680006468594074
Fatorial de 165 - 0.4068000250905752
Fatorial de 173 - 0.47420000191777945
Fatorial de 181 - 0.4162000259384513
Fatorial de 185 - 0.4403999773785472
Fatorial de 189 - 0.44499989598989487
Fatorial de 197 - 0.5477999802678823
Fatorial de 201 - 0.43839996214956045

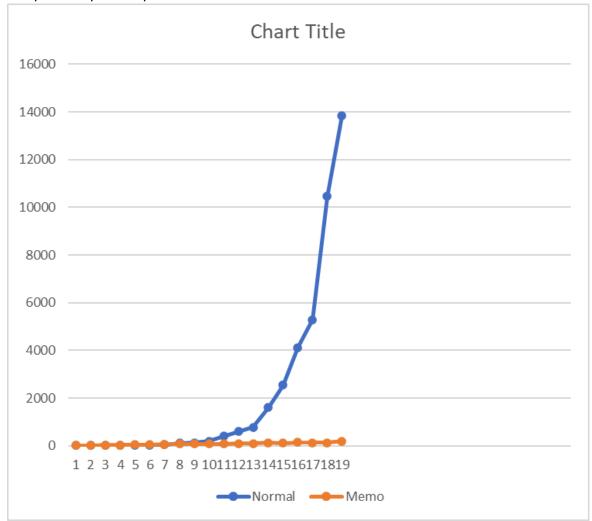


Tempo multiplicado por 10000. A complexidade de tempo parece ser O(n) e a de espaço será O(n) também pois cria uma instância de recursão sequencialmente até n chegar a 1 ou menos. Tempo multiplicado por 100 para o grafo.

```
Fibonacci na posição 1 - 0.005199923180043697
Fibonacci na posição 2 - 0.012599979527294636
Fibonacci na posição 3 - 0.014999997802078724
Fibonacci na posição 4 - 0.021000043489038944
Fibonacci na posição 5 - 0.02839986700564623
Fibonacci na posição 6 - 0.041199964471161366
Fibonacci na posição 7 - 0.08100003469735384
Fibonacci na posição 8 - 0.09640003554522991
Fibonacci na posição 9 - 0.14899997040629387
Fibonacci na posição 10 - 0.22960000205785036
Fibonacci na posição 11 - 0.4564000992104411
Fibonacci na posição 12 - 0.6209999555721879
Fibonacci na posição 13 - 0.9536000434309244
Fibonacci na posição 14 - 1.5280001098290086
Fibonacci na posição 15 - 2.474999986588955
Fibonacci na posição 16 - 4.002599976956844
Fibonacci na posição 17 - 6.418599979951978
Fibonacci na posição 18 - 10.511600063182414
Fibonacci na posição 19 - 16.93759998306632
```

```
Fibonacci com memorização na posição 1 - 0.0077999429777264595
Fibonacci com memorização na posição 2 - 0.014999997802078724
Fibonacci com memorização na posição 3 - 0.02759997732937336
Fibonacci com memorização na posição 4 - 0.035400036722421646
Fibonacci com memorização na posição 5 - 0.03620004281401634
Fibonacci com memorização na posição 6 - 0.04980002995580435
Fibonacci com memorização na posição 7 - 0.05719985347241163
Fibonacci com memorização na posição 8 - 0.06739993114024401
Fibonacci com memorização na posição 9 - 0.06340001709759235
Fibonacci com memorização na posição 10 - 0.0887999776750803
Fibonacci com memorização na posição 11 - 0.07619999814778566
Fibonacci com memorização na posição 12 - 0.1047999830916524
Fibonacci com memorização na posição 13 - 0.09200011845678091
Fibonacci com memorização na posição 14 - 0.10180007666349411
Fibonacci com memorização na posição 15 - 0.13699999544769526
Fibonacci com memorização na posição 16 - 0.11500006075948477
Fibonacci com memorização na posição 17 - 0.1455999445170164
Fibonacci com memorização na posição 18 - 0.14999997802078724
Fibonacci com memorização na posição 19 - 0.13020006008446217
```

Tempo multiplicado por 10000.



Tempo multiplicado por 1000 para o grafo. Observamos que o normal se aproxima de O(2^n), enquanto o com memorização cresce ligeiramente com O(n) de tempo pois o resultado das execuções anteriores são salvos e retornam eles para evitar o

desencadeamento de multiplas recursões.

5.1

```
10001 elementos
0.00257489993236959 segundos - Soma paralela
50005000
0.00036310008727014065 segundos - Soma linear
50005000
100001 elementos
0.0027073000092059374 segundos - Soma paralela
5000050000
0.0036442000418901443 segundos - Soma linear
5000050000
1000001 elementos
0.03692439990118146 segundos - Soma paralela
500000500000
0.04978410014882684 segundos - Soma linear
500000500000
10000001 elementos
0.4280488998629153 segundos - Soma paralela
50000005000000
0.4880907000042498 segundos - Soma linear
50000005000000
100000001 elementos
9.731650700094178 segundos - Soma paralela
5000000050000000
5.343587799929082 segundos - Soma linear
5000000050000000
```

A versão paralela particiona a entrada em uma quantidade de threads igual a contagem de cores do CPU, usando a função linear para executar a soma.

A versão paralela demonstra um pouco mais de velocidade com entradas maiores.

5.2

```
2 Nodes - 0.5054787799948827 segundos
4 Nodes - 0.4975977399852127 segundos
8 Nodes - 0.49206802002154293 segundos
16 Nodes - 0.4882247399888001 segundos
32 Nodes - 0.5069768800050951 segundos
64 Nodes - 0.49252170000690965 segundos
128 Nodes - 0.5074204600183293 segundos
256 Nodes - 0.5011023400002159 segundos
```

Para cada sub-arvore criada pelo algoritimo de busca, um processo é assinalado para buscar o elemento dentro dela, e dentro desses processos a mesma coisa é feito até não sobrar mais sub-arvores. Um objeto Value, ou uma variavel compartilhada entre esses processos, atualiza com o termino dos processos individuais.

A execução em paralelo parece ter O(1) de complexidade de tempo pois não varia com

o número de nódulos na arvore.

5.3

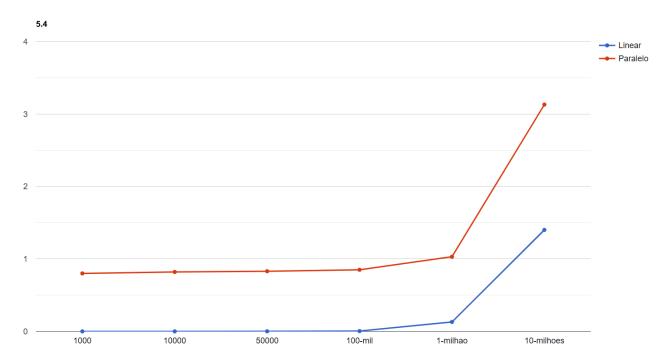
Linear - 0.043833460006862876 segundos Paralelo - 0.46790697999531405 segundos Linear - 0.5299815000034869 segundos Paralelo - 0.7715007600025274 segundos Linear - 6.8945374800008725 segundos Paralelo - 4.797826699982397 segundos

As entradas foram 10000, 100000 e 1000000 respectivamente. Ambas são O(n*log(n)), a paralela parece demorar mais com entradas menores, mas supera a versão serial com entradas maiores já que coloca cada lista dividida em um thread próprio.

5.4

Maximo linear: 999 - 3.3240008633583784e-05 segundos Maximo paralelo: 999 - 0.826763539982494 segundos Maximo linear: 9999 - 0.00031619999790564177 segundos Maximo paralelo: 9999 - 0.8180296999984421 segundos Maximo linear: 49999 - 0.0015216000145301222 segundos Maximo paralelo: 49999 - 0.8371893600095064 segundos Maximo linear: 99999 - 0.004298439994454384 segundos Maximo paralelo: 99999 - 0.8517226599855349 segundos

Foi usado um equivalente de threads a contagem de cores do CPU As entradas foram 1000, 10000, 50000, 100000, 1 milhão e 10 milhões respectivamente.



A complexidade de tempo para ambas parece ser $O(n^2)$, com a paralela perdendo para a linear.