Avaliação empírica de algoritmos de ordenação

Robson Novato - 20.1.4018

Pedro Lucas - 20.1.4003

Pedro Henrique - 20.1.4005

Assuntos tratados

Apresentação dos métodos	Aqui será apresentado os métodos de ordenação e co	omo funcionam
Análise assintótica	Análise assintótica dos métodos escolhidos, em big-o	
Ambiente de teste	Quais especificações da máquina que foi realizado os	testes e geração dos vetores
Resultados obtidos	Resultados obtidos com os testes realizados	
Análise estatística	Análise do resultado obtido com o teste estatístico t	com 95% de confiança
Conclusões	Conclusões com a análise estatística	

Participantes:

Pedro Henrique | Robson | Pedro Lucas

Disciplina:

Projeto e Análise de Algoritmos | BCC241

01

Merge Sort

O merge sort é um exemplo de algoritmo de ordenação por comparação do tipo dividir-para-conquistar. Sua ideia básica consiste em Dividir (o problema em vários subproblemas e resolver esses subproblemas através da recursividade) e Conquistar (após todos os subproblemas terem sido resolvidos ocorre a conquista que é a união das resoluções dos subproblemas).

02

Selection Sort

A ordenação por seleção é um algoritmo de ordenação baseado em se passar sempre o menor valor do vetor para a primeira posição (ou o maior dependendo da ordem requerida), depois o de segundo menor valor para a segunda posição, e assim é feito sucessivamente com os elementos restantes.

03

Radix Sort

O Radix sort é um algoritmo de ordenação rápido e estável que pode ser usado para ordenar itens que estão identificados por chaves únicas. Cada chave é uma cadeia de caracteres ou número, e o radix sort ordena estas chaves em qualquer ordem relacionada com a lexicografia. Radix sort é um algoritmo de ordenação que ordena inteiros processando dígitos individuais.

01

Merge Sort

```
void mergeSort(int *v, int l, int r) {
   int m;
   if (l < r) {
      m = (l+r)/2;
      mergeSort(v, l, m);
      mergeSort(v, m+1, r);
      merge(v, l, m, r);
   }
}</pre>
```

```
void merge(int *v, int l, int m, int r) {
 int sizeL = (m-l+1), sizeR = (r-m), i, j;
 int *vetorL = NULL, *vetorR = NULL;
 vetorL = alocaVetor(vetorL, sizeL);
 vetorR = alocaVetor(vetorR, sizeR);
 for (i = 0; i < sizeL; i++) {
   vetorL[i] = v[i+l];
 for (j = 0; j < sizeR; j++) {
   vetorR[i] = v[m+j+1];
 i = 0; j = 0;
 for (int k = l; k <= r; k++) {
   if (i == sizeL) {
     v[k] = vetorR[j++];
   } else if (j == sizeR) {
     v[k] = vetorL[i++];
   } else if (vetorL[i] <= vetorR[j]) {</pre>
     v[k] = vetorL[i++];
   } else {
     v[k] = vetorR[j++];
 vetorL = desalocaVetor(vetorL);
 vetorR = desalocaVetor(vetorR);
```

02

Selection Sort

```
void selectionSort (int *vetor, int n) {
    int aux;
    int menorAtual;
    for(int i = 0; i < n; i++) {
        menorAtual = i;
        for (int j = i + 1; j < n; j++) {
            if (vetor[j] < vetor[menorAtual])</pre>
                menorAtual = j;
        if(menorAtual != i) {
            aux = vetor[i];
            vetor[i] = vetor[menorAtual];
            vetor[menorAtual] = aux;
```

03

Radix Sort

```
void radixSort(int array[], int size) {
  int max = getMax(array, size);

for (int place = 1; max / place > 0; place *= 10)
  | countingSort(array, size, place);
}
```

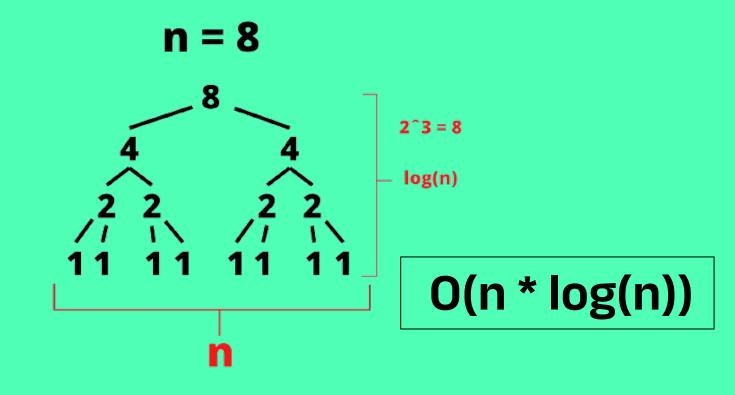
```
int getMax(int array[], int n) {
  int max = array[0];
 for (int i = 1; i < n; i++)
   if (array[i] > max)
     max = array[i];
  return max:
void countingSort(int array[], int size, int place) {
 int output[size + 1];
 int max = (array[0] / place) % 10;
  for (int i = 1; i < size; i++) {
   if (((array[i] / place) % 10) > max)
     max = array[i];
  int count[max + 1];
  for (int i = 0; i < max; ++i)
   count[i] = 0;
  for (int i = 0; i < size; i++)
   count[(array[i] / place) % 10]++;
 for (int i = 1: i < 10: i++)
   count[i] += count[i - 1];
  for (int i = size - 1; i >= 0; i--) {
   output[count[(array[i] / place) % 10] - 1] = array[i];
   count[(array[i] / place) % 10]--;
 for (int i = 0; i < size; i++)
   array[i] = output[i];
```

Análise assintótica

Na análise assintótica dos métodos desejamos capturar a tendência real do desempenho de um algoritmo, quando o tamanho da instância de entrada cresce.

O1 Merge Sort

O1 Merge Sort



02

Selection Sort

```
void selectionSort (int *vetor, int n) {
 int aux;
 int menorAtual:
 for(int i = 0; i < n; i++) {
 menorAtual = i;
 for (int j = i + 1; j < n; j++) {
  if (vetor[j] < vetor[menorAtual])
   menorAtual = j;
  if(menorAtual != i) {
   aux = vetor[i];
   vetor[i] = vetor[menorAtual];
   vetor[menorAtual] = aux;
```

 $O(n^2)$

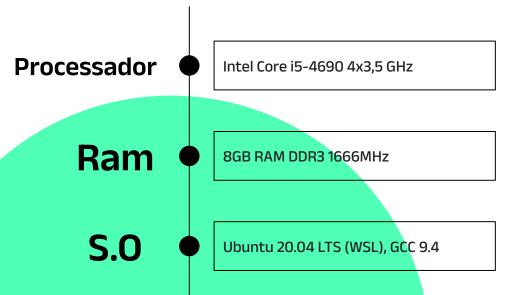
03

Radix Sort

- Ele cria b buckets. O custo disso é constante em cada caso.
- Ele itera sobre todos os n elementos para classificá-los nos buckets. O custo de calcular um número de bucket e inserir um elemento em um bucket é constante.
- Ele itera em b buckets e copia um total de n elementos deles. O custo para cada uma dessas etapas é novamente constante.

O(nk)

Ambiente de teste



```
srand(time(NULL));
clock_t start, end;
double time[3];
int n = atoi(argv[1]);
int **arr = criarMatriz(3, n);

for (int i = 0 ; i < n ; i++)
    arr[0][i] = arr[1][i] = arr[2][i] = rand () % n;</pre>
```

Resultados obtidos

Devem ser geradas 20 instâncias, cujos valores (chaves) devem ser preenchidos

aleatoriamente com valores entre 1 e n.

Para uma mesma instância (vetor), deve-se executar cada algoritmo de ordenação e medir o tempo de execução.

Comece com n=100 e vá aumentando-o em potência de 10. Ou seja, use n=100, 1.000, 10.000, 100.000, 1.000.000, ...

100 instâncias

Metodo	T1	T2	T3	T4	T5	T6	T7	T8	Т9	T10
MergeSort	0,000016	0,000015	0,000015	0,000015	0,000014	0,000015	0,000015	0,000015	0,000015	0,000015
RadixSort	0,000009	0,000007	0,000006	0,000006	0,000006	0,000006	0,000007	0,000006	0,000007	0,000006
SelectionSort	0,000016	0,000017	0,000016	0,000017	0,000015	0,000017	0,000016	0,000016	0,000016	0,000016
Metodo	T11	T12	T13	T14	T15	T16	T17	T18	T19	T20
MergeSort	0,000015	0,000015	0,000013	0,000015	0,000015	0,000014	0,000016	0,000015	0,000017	0,000015
RadixSort	0,000009	0,000006	0,000006	0,000007	0,000010	0,000009	0,000060	0,000007	0,000007	0,000006
SelectionSort	0,000016	0,000017	0,000015	0,000017	0,000016	0,000016	0,000015	0,000017	0,000025	0,000016

1.000 instâncias

Metodo	T1	T2	Т3	T4	T5	Т6	T7	Т8	Т9	T10
MergeSort	0,000150	0,000152	0,000158	0,000152	0,000153	0,000153	0,000152	0,000152	0,000144	0,000136
RadixSort	0,000099	0,000082	0,000139	0,000085	0,000081	0,000096	0,000149	0,000135	0,000080	0,000073
SelectionSort	0,001265	0,001260	0,001351	0,001280	0,001286	0,001265	0,001267	0,001452	0,001236	0,001350
Metodo	T11	T12	T13	T14	T15	T16	T17	T18	T19	T20
MergeSort	0,000140	0,000153	0,000152	0,000155	0,000144	0,000151	0,000170	0,000145	0,000144	0,000142
RadixSort	0,000077	0,000148	0,000082	0,000140	0,000119	0,000084	0,000077	0,000078	0,000141	0,000081
SelectionSort	0,001246	0,001277	0,001276	0,001270	0,001193	0,001280	0,001189	0,001244	0,001199	0,001288

10.000 instâncias

Metodo	T1	T2	Т3	T4	T5	T6	T7	Т8	T9	T10
MergeSort	0,001807	0,002496	0,002358	0,002311	0,002418	0,001722	0,002404	0,001745	0,001816	0,002688
RadixSort	0,001304	0,001498	0,001734	0,001388	0,001431	0,010799	0,001039	0,001281	0,001048	0,001221
SelectionSort	0,122236	0,148519	0,119812	0,127645	0,143068	0,171349	0,125107	0,125299	0,124941	0,123237
Metodo	T11	T12	T13	T14	T15	T16	T17	T18	T19	T20
MergeSort	0,001794	0,002243	0,002339	0,003064	0,002307	0,002292	0,001793	0,001760	0,003289	0,002380
RadixSort	0,001170	0,001350	0,001925	0,001699	0,001698	0,001239	0,001006	0,001154	0,001241	0,001403
SelectionSort	0,125243	0,122455	0,126403	0,130843	0,122105	0,123591	0,131919	0,133530	0,126073	0,135456

100.000 instâncias

Metodo	T1	T2	Т3	T4	T5	Т6	T7	T8	Т9	T10
MergeSort	0,028384	0,024560	0,031437	0,026097	0,027525	0,040001	0,025232	0,028719	0,024361	0,025788
RadixSort	0,016059	0,019050	0,021878	0,016647	0,020532	0,022086	0,017884	0,021650	0,042730	0,022738
SelectionSort	13,316941	11,999216	12,294515	12,827020	12,321020	12,183306	13,899768	12,585869	12,769027	12,189654
					Ĭ					
Metodo										
Metodo	T11	T12	T13	T14	T15	T16	T17	T18	T19	T20
MergeSort	T11 0,023478	T12 0,022682	T13 0,030190	T14 0,021610	T15 0,027563	T16 0,030429	T17 0,030931	T18 0,023500	T19 0,025256	T20 0,030096
			1000000		5.5.7	253405	17.53		5.37	
MergeSort	0,023478	0,022682	0,030190	0,021610	0,027563	0,030429	0,030931	0,023500	0,025256	0,030096

1.000.000 instâncias

Metodo	T1	T2	T3	T4	T5	T6	T7	Т8	T9	T10
MergeSort	0,264256	0,241417	0,272875	0,238329	0,239961	0,274317	0,255418	0,264872	0,244880	0,264875
RadixSort	0,180955	0,203967	0,190613	0,203553	0,163242	0,163771	0,178749	0,197875	0,181521	0,185314
SelectionSort	1.150,263643	1.160,596512	1.157,628853	1.148,036706	1.147,924104	1.140,502756	1.154,216540	1.153,248790	1.159,487124	1.149,781976
						Ĭ				
Metodo	T11	T12	T13	T14	T15	T16	T17	T18	T19	T20
MergeSort	0,261549	0,239187	0,247875	0,257844	0,254874	0,238114	0,241487	0,256784	0,251781	0,254962
RadixSort	0,171249	0,203165	0,171555	0,194579	0,183218	0,199486	0,164641	0,181143	0,234124	0,165469
SelectionSort	1.157,167814	1.160,781452	1.150,473148	1.143,487154	1.153,465471	1.166,615478	1.154,457620	1.148,484621	1.149,341560	1.156,669312





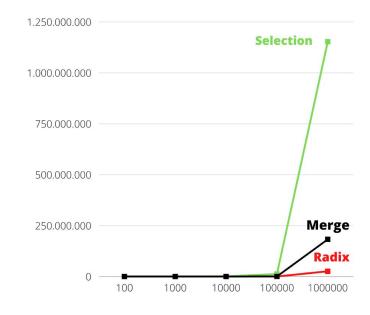






Algumas conclusões

- Com instâncias pequenas averigua-se que a diferença de desempenho, embora exista, é bem pouca como com 100 e até 1.000 instâncias
- à medida que a entrada aumenta a diferença de desempenho fica nítida, com 1.000.000, 100.000 e até 10.000 o tempo de ordenação do selection se torna extremamente mais desvantajoso que os outros métodos



Teste estatístico, como fazer

Pareamento entre os 3 métodos

Calcular média e desvio padrão de cada pareamento

Calcular intervalo de confiança

Merge Sort =0,0006s

Selection Sort=0,003s

Pareamento Entre Merge e Selection

= 0,0006 - 0,003 = -0,0024

$$t_{[1-\frac{0.05}{2};20-1]}=2,093$$

$$IC(95\%) = \overline{x} \pm 2,093 * \left(\frac{s}{\sqrt{20}}\right)$$

Caso O esteja no intervalo: Os dois métodos possuem desempenho similar para este tamanho de instância.

Interpretações

Caso o intervalo esteja à esquerda de 0: O método que representa o subtraendo possui o pior desempenho.

Caso o intervalo esteja à direita de 0: 0 método que representa o minuendo possui o pior desempenho.

PAREAMENTO	MÉDIA	DES.PADRÃO
Merge - Radix	0,000008	0,000012
Radix - Selection	-0,000010	0,000012
Merge - Selection	-0,000001	0,000002

Info

Merge < Radix Selection < Radix Merge = Selection

PAREAMENTO MÉDIA DES.PADRÃO Merge - Radix 0,000062 0,000028 Radix - Selection |-0,001169 0,000061 Merge -0.000060 Selection -0.001115

MÉDIA

0,000840

-0,124276

PAREAMENTO

Merge - Radix

Radix - Selection

Merge -

Selection

Merge < Radix Selection < Radix

10.000

DES.PADRÃO 0,002271 0,010452

Selection < Merge Merge = Radix Selection < Radix Selection < Merge

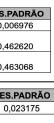
Conclusões

100

1.000

-0,123502 0,012141 Selection **PAREAMENTO** MÉDIA **DES.PADRÃO** Merge - Radix 0,007031 0.006976 Radix --12.405228 0.462620 Selection Merge -Selection -12,400361 0.463068

100.000



1.000.000

PAREAMENTO MÉDIA DES.PADRÃO 0,075980 Merge - Radix Radix --1.153,166584 6,307111 Selection Merge --1.153.097258 6.315128

Selection < Radix Selection < Merge Merge < Radix Selection < Radix Selection < Merge

Merge < Radix

Conclusões:

- Radix > Merge > Selection
- Análise estatística: Instância 10.000 empate entre Radix e Merge, possível erro estatístico.