LAPORAN PRAKTIKUM ANALISIS ALGORITMA



Disusun Oleh:

Kefilino Khalifa Filardi 140810180028

PROGRAM STUDI S-1 TEKNIK INFORMATIKA FAKULTAS MATEMATIKA DAN ILMU PENGETAHUAN ALAM UNIVERSITAS PADJADJARAN JATINANGOR

2020

MODUL PRAKTIKUM 3 KOMPLEKSITAS WAKTU ASIMPTOTIK DARI ALGORITMA

MATA KULIAH ANALISIS ALGORITMA D10G.4205 & D10K.0400601



PENGAJAR : (1) MIRA SURYANI, S.Pd., M.Kom

(2) INO SURYANA, Drs., M.Kom

(3) R. SUDRAJAT, Drs., M.Si

FAKULTAS : MIPA SEMESTER : IV dan VI

PROGRAM STUDI S-1 TEKNIK INFORMATIKA
DEPARTEMEN ILMU KOMPUTER
FAKULTAS MATEMATIKA DAN ILMU PENGETAHUAN ALAM
UNIVERSITAS PADJADJARAN
MARET 2019

Pendahuluan

Minggu lalu kita sudah mempelajari menghitung kompleksitas waktu T(n) untuk semua operasi yang ada pada suatu algoritma. Idealnya, kita memang harus menghitung semua operasi tersebut. Namun, untuk alasan praktis, kita cukup menghitung operasi abstrak yang **mendasari suatu algoritma**, dan memisahkan analisisnya dari implementasi. Contoh pada algoritma searching, operasi abstrak yang mendasarinya adalah operasi perbandingan elemen x dengan elemen-elemen dalam larik. Dengan menghitung berapa perbandingan untuk tiap-tiap elemen nilai n sehingga kita dapat memperoleh **efisiensi relative** dari algoritma tersebut. Setelah mengetahui T(n) kita dapat menentukan **kompleksitas waktu asimptotik** yang dinyatakan dalam notasi Big-O, Big-O, Big-O, dan little- ω .

Setelah mengenal macam-macam kompleksitas waktu algoritma (best case, worst case, dan average case), dalam analisis algoritma kita selalu mengutamakan perhitungan **worst case** dengan alasan sebagai berikut:

- Worst-case running time merupakan upper bound (batas atas) dari running time untuk input apapun. Hal ini memberikan jaminan bahwa algoritma yang kita jalankan tidak akan lebih lama lagi dari worst-case
- Untuk beberapa algoritma, worst-case cukup sering terjadi. Dalam beberapa aplikasi pencarian, pencarian info yang tidak ada mungkin sering dilakukan.
- Pada kasus *average-case* umumnya lebih sering seperti *worst-case*. Contoh: misalkan kita secara random memilih angka dan mengimplementasikan insertion sort, *average-case* = *worst-case* yaitu fungsi kuadratik dari .

Perhitungan worst case (*upper bound*) dalam kompleksitas waktu asimptotik dapat menggunakan **Big-O Notation. Perhatikan pembentukan Big-O Notation berikut!**

Misalkan kita memiliki kompleksitas waktu T(n) dari sebuah algoritma sebagai berikut:

$$()=2+6+1$$

- Untuk yang besar, pertumbuhan () sebanding dengan
- Suku 6+1 tidak berarti jika dibandingkan dengan 2, dan boleh diabaikan sehingga T(n) = 2 + suku-suku lainnya.
- Koefisien 2 pada 2 boleh diabaikan, sehingga T(n) = O() → Kompleksitas Waktu Asimptotik

DEFINISI BIG-O NOTATION

Definisi 1. ()= (()) *artinya* () berorde paling besar () bila terdapat konstanta C dan sedemikian sehingga

$$T(n) \leq C.f(n)$$

Untuk ≥

Jika dibuat semakin besar, waktu yang dibutuhkan tidak akan melebihi konstanta dikalikan dengan $(), \rightarrow ()$ adalah upper bound.

Dalam proses **pembuktian Big-O**, perlu dicari nilai dan nilai C sedemikan sehingga terpenuhi kondisi $() \le .()$.

Contoh soal 1:

Tunjukan bahwa, ()=2+6+1=()

Penyelesaian:

Kita mengamati bahwa ≥ 1 , maka \leq dan $1 \leq$ sehingga

$$2 + 6 + 1 \le 2 + 6 + = 9,$$
 ≥ 1

Maka kita bisa mengambil C=9 dan =1 untuk memperlihatkan:

$$()=2+6+1=()$$

BIG-O NOTATION DARI POLINOMIAL BERDERAJAT M

Big-O Notation juga dapat ditentukan dari Polinomial n berderajat m, dengan TEOREMA 1 sebagai berikut:

Polinomial berderajat dapat digunakan untuk memperkirakan kompleksitas waktu asimptotik dengan mengabaikan suku berorde rendah

Contoh: ()=
$$+6++8=$$
 (), dinyatakan pada

TEOREMA 1

Bila $T(n)=a_mn^m+a_{m-1}n^{m-1}+a_1n+a_0$ adalah polinom berderajat m maka $T(n)=O(n^m)$

Artinya kita mengambil suku paling tinggi derajatnya ("Mendominasi") yang diartikan laju pertumbuhannya lebih cepat dibandingkan yang lainnya ketika diberikan sembarang besaran input. Besaran dominan lainnya adalah:

- Eksponensial mendominasi sembarang perpangkatan (yaitu, > ,>1)
- Perpangkatan mendominasi ln (yaitu >ln)
- Semua logaritma tumbuh pada laju yang sama (yaitu log()= log()
- log tumbuh lebih cepat daripada tetapi lebih lambat dari

Teorema lain dari Big-O Notation yang harus dihafalkan untuk membantu kita menentukan nilai Big-O dari suatu algoritma adalah:

```
TEOREMA 2
Misalkan T_1(n) = O(f(n))d a T_2(n) = O(g(n)), m a k a

(a)(i) T_1(n) + T_2(n) = O(m a (f(n), g(n))

(ii) T_1(n) + T_2(n) = O(f(n) + g(n))

(b) T_1(n) \cdot T_2(n) = O(f(n))O(g(n)) = O(f(n) \cdot g(n))

(c) O(c \cdot f(n)) = O(f(n)), c a d ahlk a n s t a n t a (d) f(n) = O(f(n))
```

Berikut adalah contoh soal yang mengaplikasikan Teorema 2 dari Big-O notation:

Contoh Soal 2

Misalkan, ()=() ()=(), dan ()=(), dengan m sebagai peubah, maka

(a)
$$()+()=(\max(,)=()$$
 Teorema 2(a)(i)

(b)
$$()+()=(+)$$
 Teorema 2(a)(ii)

(c)
$$().()=(.)=()$$
 Teorema 2(b)

Contoh Soal 3

(d)
$$(5)=()$$
 Teorema 2(c)

(e) = () Teorema
$$2(d)$$

Aturan Menentukan Kompleksitas Waktu Asimptotik

• Cara l

Jika kompleksitas waktu T(n) dari algoritma sudah dihitung, maka kompleksitas waktu asimptotiknya dapat langsung ditentukan dengan mengambil suku yang mendominasi fungsi T dan menghilangkan koefisiennya (sesuai TEOREMA 1) **Contoh:**

Pada algoritma cariMax, ()= -1= ()

• Cara 2

Kita bisa langsung menggunakan notasi Big-O, dengan cara:

Pengisian nilai (assignment), perbandingan, operasi aritmatika (+,-,/,*, div, mod), read, write, pengaksesan elemen larik, memilih field tertentu dari sebuah record, dan pemanggilan function/void membutuhkan waktu O(1)

Contoh Soal 4:

Tinjau potongan algoritma berikut: read(x)

O(1)

$$x \leftarrow x + 1$$
 O(1) + O(1)=O(1)
write(x) O(1)

Kompleksitas waktu asimptotik algoritmanya (1)+(1)+(1)= (1)

Penjelasan:

$$O(1) + O(1) + O(1) = O(m a (1,1)) + O(1)$$
 Teorema 2(a)(i)
= (1)+(1)
= ((1,1)) Teorema 2(a)(ii)
= (1)

DEFINISI BIG-Ω DAN BIG-Θ NOTATION

Notasi Big-O hanya menyediakan batas atas (upper bound) untuk perhitungan kompleksitas waktu asimptotik, tetapi tidak menyediakan batas bawah (lower bound). Untuk itu, lower bound dapat ditentukan dengan Big- Ω Notation dan Big- θ Notation.

Definisi Big-Ω Notation:

()= $\Omega(g(n))$ yang artinya ()berorde paling kecil () bila terdapat konstanta C dan sedemikian sehingga

$$T(n) \ge C.(g(n))$$

untuk ≥

Definisi Big-θ Notation:

$$T(n)=\theta(h(n))$$
 yang artinya $T(n)$ berorde sama dengan $h(n)$ jika $T(n)=O(h(n))$ dan $T(n)=\Omega\left(g(n)\right)$

Contoh Soal 5:

Tentukan Big- Ω dan Big- Θ Notation untuk ()=2 +6+1

Penyelesaian:

Karena $2+6+1\geq 2$ untuk ≥ 1 , dengan mengambil C=2, kita memperoleh

$$2 + 6 + 1 = ()$$

Karena 2+6+1=() dan 2+6+1=(), maka 2+6+1=()

Penentuan Big- Ω dan Big- Θ dari Polinomial Berderajat m

Sebuah fakta yang berguna dalam menentukan orde kompleksitas adalah dari suku tertinggi di dalam polinomial berdasarkan teorema berikut:

TEOREMA 3

Bila $T(n)=a_m n^m+a_{m-1} n^{m-1}+a_1 n+a_0$ adalah polinom berderajat m maka $T(n)=n^m$

Contoh soal 6:

Bila ()=
$$6 + 12 + 24 + 2$$
,

maka T(n) adalah berorde , yaitu $(),\Omega(),\Theta()$.

Latihan Analisa

Minggu ini kegiatan praktikum difokuskan pada latihan menganalisa, sebagian besar tidak perlu menggunakan komputer dan mengkoding program, gunakan pensil dan kertas untuk menjawab persoalan berikut!

```
1. Untuk ()=2+4+6+8+16+\cdots+, tentukan nilai C, f(n), , dan notasi Big-O sedemikian sehingga ()= (()) jika () \leq \geq Jawaban : T(n) = a(r^n-1)/(r-1) = 2(2^n-1)/(2-1) = 2^{n+1}-2 = 2^n Notasi Big-O adalah O(2^n) Mencari nilai C, f(n), n_o: f(n) \text{ adalah ordo paling tinggi makan f(n)} = n^2 T(n) \leq C \cdot 2^n \text{ dengan } n_0 = 1 2^1 \leq C \cdot 2^1 C \geq 1
```

2. Buktikan bahwa untuk konstanta-konstanta positif p, q, dan r:

```
()= + + adalah (),\Omega(), \Theta() Jawaban :
```

Pembuktian Big-O $T(n) \le C \cdot f(n)$ $pn^2 + qn + r \le C \cdot n^2$ misal $n_0 = p = q = r = 1$, maka $1(1)^2 + 1(1) + 1 \le C \cdot (1)^2$ $1 + 1 + 1 \le C$ $C \ge 3$

Pembuktian Big-
$$\Omega$$

 $T(n) \ge C \cdot f(n)$
 $pn^2 + qn + r \ge C \cdot n^2$
misal $n_0 = p = q = r = 1$, maka
 $1(1)^2 + 1(1) + 1 \ge C \cdot (1)^2$
 $1 + 1 + 1 \ge C$
 $C \le 3$

- Pembuktian Big- Θ Karena $O(n^2)$ dan $\Omega(n^2)$ terbukti dan sama maka $\Theta(n^2)$ pun benar 3. Tentukan waktu kompleksitas asimptotik (Big-O, Big-Ω, dan Big-Θ) dari kode program berikut: for k ← 1 to n do for i ← 1 to n do
for j ← to n do
endfor
endfor
endfor
Jawaban:
W_{ij} ← W_{ij} or W_{ik} and W_{kj} = 1
for j ← to n do = n
for i ← 1 to n do = n
for k ← 1 to n do = n

```
T(n) = 1 \cdot n \cdot n \cdot n = n^{3}
- Big-O
T(n) \le C \cdot f(n)
n^{3} \le C \cdot n^{3}
misal n_{0} = 1, maka
(1)^{3} \le C \cdot (1)^{3}
1 \le C
C \ge 1
```

- Big-Ω T(n) ≥ C. f(n) n³ ≥ C. n³ misal n₀ = 1, maka (1)³ ≥ C. (1)³ 1 ≥ C C ≤ 1
- Big- Θ Karena $O(n^3) = \Omega(n^3)$ maka $\Theta(n^3)$
- 4. Tulislah algoritma untuk menjumlahkan dua buah matriks yang masing-masing berukuran n x n. Berapa kompleksitas waktunya T(n)? dan berapa kompleksitas waktu asimptotiknya yang dinyatakan dalam Big-O, Big- Ω , dan Big- Ω ?

Jawaban:

```
for i := 1 to N do
    for j := 1 to M do
        C[i, j] := A[i, j] + B[i, j]
    endfor

endfor

T(n) = 1 \cdot n \cdot n = n^{2}
- Big-O
T(n) \leq C \cdot f(n)
n^{2} \leq C \cdot n^{2}
misal n_{0} = 1, maka
(1)^{2} \leq C \cdot (1)^{2}
1 \leq C
C \geq 1
```

```
- Big-\Omega

T(n) \ge C \cdot f(n)

n^2 \ge C \cdot n^2

misal n_0 = 1, maka

(1)^2 \ge C \cdot (1)^2

1 \ge C

C \le 1

- Big-\Theta

Karena O(n^2) = \Omega(n^2) maka \Theta(n^2)
```

5. Tulislah algoritma untuk menyalin (copy) isi sebuah larik ke larik lain. Ukuran elemen larik adalah n elemen. Berapa kompleksitas waktunya T(n)? dan berapa kompleksitas waktu asimptotiknya yang dinyatakan dalam Big-O, Big-Ω, dan Big-O?

```
yang dinyatakan dalam E

Jawaban:

for i := 1 to N do

    B[i] := A[i]

endfor

T(n) = 1. n = n

- Big-O

    T(n) ≤ C. f(n)
    n ≤ C. n
    misal n₀ = 1, maka
    1 ≤ C. 1
    1 ≤ C
    C ≥ 1
```

```
- Big-\Omega

T(n) \ge C \cdot f(n)

n \ge C \cdot n

misal n_0 = 1, maka

1 \ge C \cdot 1

1 \ge C

C \le 1
```

- Big- Θ Karena $O(n^2) = \Omega(n^2)$ maka $\Theta(n^2)$ 6. Diberikan algoritma Bubble Sort sebagai berikut:

```
procedure BubbleSort(input/output a1, a2, ..., an: integer)
( Mengurut tabel integer TabInt[1..n] dengan metode pengurutan bubble-
sort
  Masukan: a_1, a_2, ..., a_n
  Keluaran: a_1, a_2, ..., a_n (terurut menaik)
Deklarasi
    k : integer ( indeks untuk traversal tabel )
    pass : integer ( tahapan pengurutan )
    temp : integer ( peubah bantu untuk pertukaran elemen tabel )
    for pass \leftarrow 1 to n - 1 do
      for k ← n downto pass + 1 do
         \underline{if} a_k < a_{k-1} \underline{then}
              { pertukarkan a_k dengan a_{k-1} }
             temp \leftarrow a_k
             a_k \leftarrow a_{k-1}
             a_{k-1} \leftarrow temp
      endfor
```

(a) Hitung berapa jumlah operasi perbandingan elemen-elemen tabel!

Jawaban:

$$T(n) = (n-1)+(n-2)+(n-3)+...+1$$

= $n \cdot (n-1)/2 = (n^2-n)/2$

(b) Berapa kali maksimum pertukaran elemen-elemen tabel dilakukan?

Jawaban:

Maksimum pertukaran elemen-elemen tabel adalah (n² – n)/2

(c) Hitung kompleksitas waktu asimptotik (Big-O, Big- Ω , dan Big- Θ) dari algoritma Bubble Sort tersebut!

Jawaban:

Big-O

```
Perbandingan = (n^2 - n)/2

Pertukaran Nilai = 3 \cdot (n^2 - n)/2

T_{max}(n) = (n^2 - n)/2 + 3 \cdot (n^2 - n)/2

= 4 \cdot (n^2 - n)/2

= 2 \cdot (n^2 - n)

T(n) \le C \cdot f(n)
2 \cdot (n^2 - n) \le C \cdot n^2
Misal n_0 = 1, maka

2 \cdot (1^2 - 1) \le C \cdot 1^2

2 \cdot 0 \le C

C \ge 0
```

```
- Big-\Omega

Perbandingan saja = (n^2 - n)/2

T_{min}(n) = (n^2 - n)/2

T(n) \ge C \cdot f(n)

(n^2 - n)/2 \ge C \cdot n^2

Misal n_0 = 1, maka

(1^2 - 1)/2 \ge C \cdot 1^2

0/2 \ge C

C \le 0

- Big-\Theta

Karena O(n^2) = \Omega(n^2) maka \Theta(n^2)
```

- 7. Untuk menyelesaikan problem X dengan ukuran N tersedia 3 macam algoritma:
 - (a) Algoritma A mempunyai kompleksitas waktu O(log N)
 - (b) Algoritma B mempunyai kompleksitas waktu O(N log N)
 - (c) Algoritma C mempunyai kompleksitas waktu O(N2)

Untuk problem X dengan ukuran N=8, algoritma manakah yang paling cepat? Secara asimptotik, algoritma manakah yang paling cepat?

Jawaban:

Algoritma A lebih cepat dibanding algoritma B dan C.

8. Algoritma mengevaluasi polinom yang lebih baik dapat dibuat dengan metode Horner berikut:

$$p(x) = a_0 + x(a_1 + x(a_2 + x(a_3 + \ldots + x(a_{n-1} + a_n x)))\ldots))$$

```
function p2(input x : real) \rightarrow real

( Mengembalikan nilai p(x) dengan metode Horner)

Deklarasi

k : integer

b<sub>1</sub>, b<sub>2</sub>, ..., b<sub>n</sub> : real

Algoritma

b<sub>n</sub> \leftarrow a<sub>n</sub>

for k \leftarrow n - 1 downto 0 do

b<sub>k</sub> \leftarrow a<sub>k</sub> + b<sub>k+1</sub> * x

endfor

return b<sub>0</sub>
```

Hitunglah berapa operasi perkalian dan penjumlahan yang dilakukan oleh algoritma diatas, Jumlahkan kedua hitungan tersebut, lalu tentukan kompleksitas waktu asimptotik (Big-O)nya. Manakah yang terbaik, algoritma p atau p2?

```
Jawaban:

Algoritma P_2

bn <- an = 1

bk <- a_k + b_{k+1}. x = n

T(n) = n + 1
O(n) untuk <math>P_2

Algoritma P

a_k + b_{k+1}. x = n
```

$$T(n) = n + n = 2n$$

 b_{k+1} . x = n

Maka algoritma P₂ lebih baik karena waktunya lebih kecil dari algoritma P

Teknik Pengumpulan

☐ Semua jawaban ditulis di kertas dan dikumpulkan ke asisten praktikum pada akhir praktikum

Penutup

- Ingat, berdasarkan Peraturan Rektor No 46 Tahun 2016 tentang Penyelenggaraan Pendidikan, mahasiswa wajib mengikuti praktikum 100%
- Apabila tidak hadir pada salah satu kegiatan praktikum segeralah minta tugas pengganti ke asisten praktikum
- Kurangnya kehadiran Anda di praktikum, memungkinkan nilai praktikum Anda tidak akan dimasukkan ke nilai mata kuliah.