



BM 210 Algoritma Analizi (Analysis of Algorithms)

Hazırlayan: M.Ali Akcayol
Gazi Üniversitesi
Bilgisayar Mühendisliği Bölümü



Konular

- Algoritmaların çalışma süresi
- Fonksiyonların büyümesi ve Asymptotic notasyonlar
- Algoritmaların doğruluğu



Ödev - Arama (Searching)

Önceki haftanın ödevi

- Aşağıdaki arama algoritmasının analizini yapınız

INPUT: $A[1..n]$ – an array of integers, q – an integer.
OUTPUT: an index j such that $A[j] = q$. *NIL*, if $\forall j (1 \leq j \leq n): A[j] \neq q$

```

j ← 1
while j ≤ n and A[j] ≠ q
  do j++
if j ≤ n then return j
else return NIL

```



Algoritmaların Çalışma Süresi

Insertion Sort

	cost	times
for j ← 2 to n	c_1	n
do key ← A[j]	c_2	n-1
▶ Insert A[j] into the sorted sequence A[1..j-1]	0	n-1
i ← j-1	c_4	n-1
while i > 0 and A[i] > key	c_5	$\sum_{k=2}^n t_k$
do A[i+1] ← A[i]	c_6	$\sum_{k=2}^n (t_k - 1)$
i--	c_7	$\sum_{k=2}^n (t_k - 1)$
A[i+1] := key	c_8	n-1

$$T(n) = c_1 n + c_2(n-1) + c_4(n-1) + c_5 \sum_{j=2}^n t_j + c_6 \sum_{j=2}^n (t_j - 1) + c_7 \sum_{j=2}^n (t_j - 1) + c_8(n-1)$$

Algoritmaların Çalışma Süresi

Insertion Sort (Best Case)

	cost	times
<code>for j←2 to n</code>	c_1	n
<code>do key←A[j]</code>	c_2	$n-1$
<code>▶ Insert A[j] into the sorted sequence A[1..j-1]</code>	0	$n-1$
<code> i←j-1</code>	c_4	$n-1$
<code> while i>0 and A[i]>key</code>	c_5	$\sum_{h=2}^n t_j$
<code> do A[i+1]←A[i]</code>	c_6	$\sum_{h=2}^n (t_j - 1)$
<code> i--</code>	c_7	$\sum_{j=2}^n (t_j - 1)$
<code> A[i+1]:=key</code>	c_8	$n-1$

$$T(n) = c_1 n + c_2(n-1) + c_4(n-1) + c_5(n-1) + c_8(n-1)$$

$$T(n) = (c_1 + c_2 + c_4 + c_5 + c_8)n - (c_2 + c_4 + c_5 + c_8)$$

$$T(n) = an + b \quad (\text{Linear Function})$$

Algoritmaların Çalışma Süresi

Insertion Sort (Worst Case)

	cost	times
<code>for j←2 to n</code>	c_1	n
<code>do key←A[j]</code>	c_2	$n-1$
<code>▶ Insert A[j] into the sorted sequence A[1..j-1]</code>	0	$n-1$
<code> i←j-1</code>	c_4	$n-1$
<code> while i>0 and A[i]>key</code>	c_5	$\sum_{j=2}^n t_j$
<code> do A[i+1]←A[i]</code>	c_6	$\sum_{h=2}^n (t_j - 1)$
<code> i--</code>	c_7	$\sum_{j=2}^n (t_j - 1)$
<code> A[i+1]:=key</code>	c_8	$n-1$

$$\sum_{j=2}^n j = \frac{n(n+1)}{2} - 1 \quad \text{ve} \quad \sum_{j=2}^n j - 1 = \frac{n(n-1)}{2}$$

$$T(n) = c_1 n + c_2(n-1) + c_4(n-1) + c_5\left(\frac{n(n+1)}{2} - 1\right) + c_6\left(\frac{n(n-1)}{2}\right) + c_7\left(\frac{n(n-1)}{2}\right) + c_8(n-1)$$

$$T(n) = \left(\frac{c_5}{2} + \frac{c_6}{2} + \frac{c_7}{2}\right)n^2 + (c_1 + c_2 + c_4 + \frac{c_5}{2} - \frac{c_6}{2} - \frac{c_7}{2} + c_8)n - (c_2 + c_4 + c_5 + c_8)$$

$$T(n) = an^2 + bn + c \quad (\text{Quadratic Function})$$



Computational Complexity

- Algoritmaları karşılaştırabilmek için bir algoritmanın zorluk derecesi ölçümüne "Computational Complexity" denir.
- Juris Hartmanis ve Richard E.Stearns tarafından geliştirilmiştir.
- Computational complexity bir algoritmanın gerçekleştirilmesi için gereken maliyeti veya çabayı ifade eder. Maliyet veya çaba zaman (time) ve kullanılan alan (space) ile ifade edilir.



Asymptotic Complexity

- Algoritmalarda t (süre) ve n (giriş boyutu) arasındaki ilişki çoğu zaman çok karmaşıktır.
- Fonksiyon içerisindeki önemsiz kısımlar ve katsayılar atılarak basitleştirilir ve gerçek fonksiyona göre yaklaşık bir değer bulunur.
- Elde edilen bu yeni etkinlik ölçümüne "Asymptotic Complexity" denir.
- Genellikle girişin büyümesine bağlı olarak fonksiyonun büyümesinde en büyük etkiye sahip olan parametre alınır.



Asymptotic Complexity

n	$t(n)=60n^2+5n+1$	$60n^2$
10	6.051	6.000
100	600.501	600.000
1.000	60.005.001	60.000.000
10.000	6.000.050.001	6.000.000.000

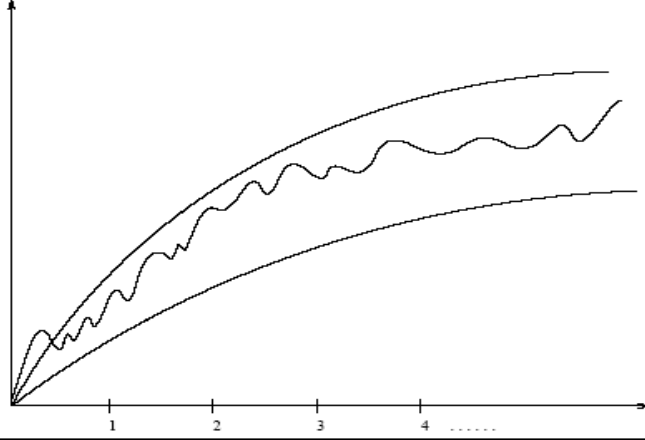


Asymptotic Analiz

- Amaç: detaylardan kurtularak çalışma süresi analizini basitleştirmek
 - Sayılar için "rounding" işlemi: $1,000,001 \approx 1,000,000$
 - Fonksiyonlar için "rounding" işlemi: $3n^2 \approx n^2$
- Niteliğini belirlemek (Capturing the essence): belirlenen limit içerisinde girişin boyutuna göre algoritmanın çalışma süresinin nasıl arttığının bulunması

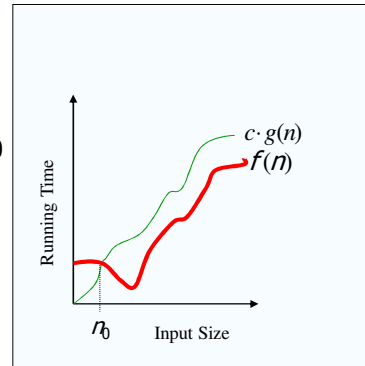
Asymptotic Analiz

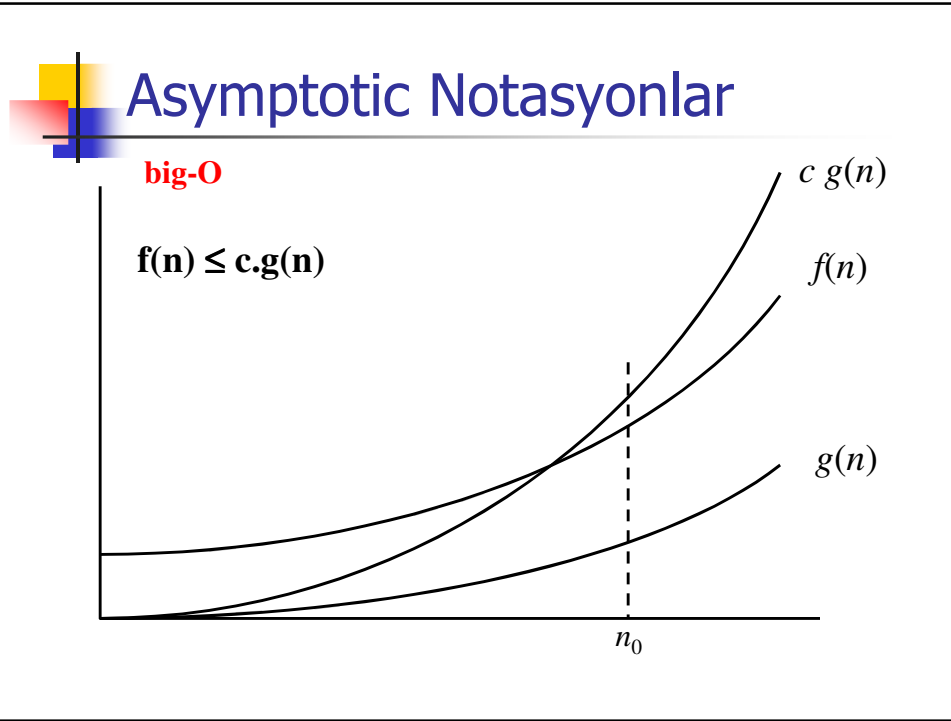
- Algoritmaların best, worst ve average case çalışma süreleri bir fonksiyonla ifade edilebilir.
- Ancak kesin sürenin hesaplanması oldukça zor ve karmaşıktır.



Asymptotic Notasyonlar

- "big-O" O -ifadesi
 - asymptotic upper bound
 - $f(n) = O(g(n))$, eğer sabit bir c ve n_0 değeri için $f(n) \leq c \cdot g(n)$ bütün $n \geq n_0$ değerleri için doğruysa
 - $f(n)$ ve $g(n)$ pozitif değere sahip fonksiyonlardır
- *worst-case analiz için kullanılır*





Asymptotic Notasyonlar

Örnek:

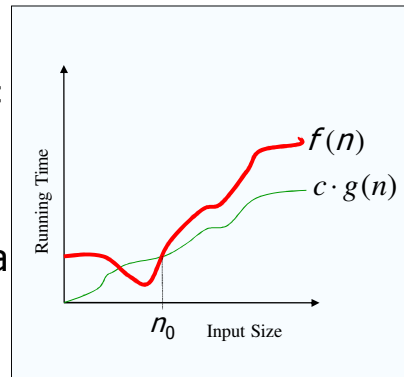
- $3n^2 + 2n + 5 = O(n^2)$ olduğunu gösteriniz
 - $10n^2 = 3n^2 + 2n^2 + 5n^2$
 $\geq 3n^2 + 2n + 5, n \geq 1$
 - $c = 10, n_0 = 1$

Asymptotic Notasyonlar

- O-ifadesi için genellikle en basit formül kullanılır.
 - Örnek
 - $3n^2+2n+5 = O(n^2)$
 - Aşağıdaki örneklerde doğrudur ancak genellikle kullanılmazlar
 - $3n^2+2n+5 = O(3n^2+2n+5)$
 - $3n^2+2n+5 = O(n^2+n)$
 - $3n^2+2n+5 = O(3n^2)$

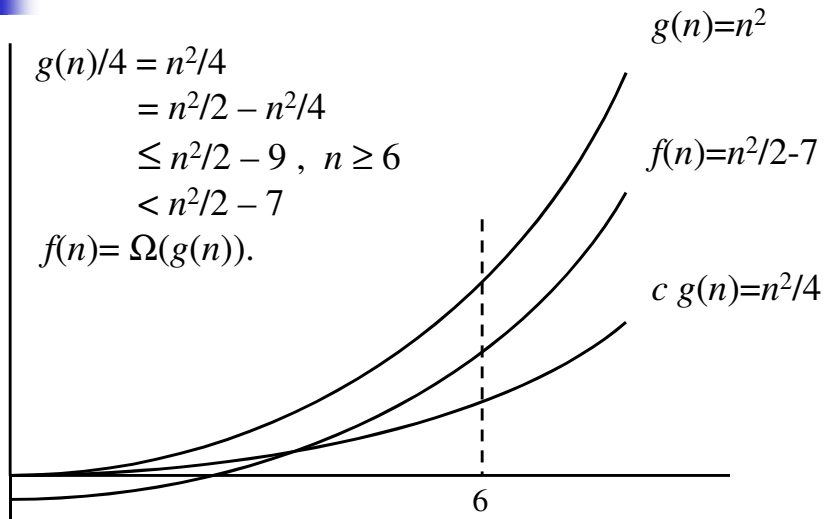
Asymptotic Notasyonlar

- The "big-Omega" Ω -İfadesi
 - asymptotic lower bound
 - $f(n) = \Omega(g(n))$, eğer sabit bir c ve n_0 değeri için $c \cdot g(n) \leq f(n)$ bütün $n \geq n_0$ değerleri için doğruysa
- *best-case* çalışma süresi veya lower bound tanımlamasında kullanılır





Asymptotic Notasyonlar



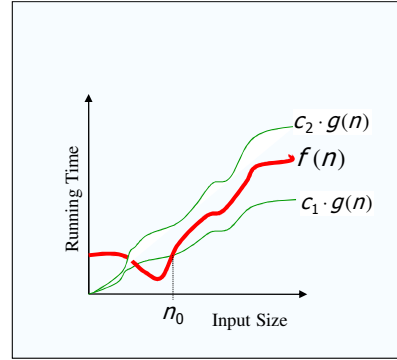
Asymptotic Notasyonlar

- Basit kural: Küçük dereceden terimler ve sabitler atılır.
 - $50 n \log n$ ifadesi $O(n \log n)$ şeklinde gösterilir
 - $7n - 3$ ifadesi $O(n)$
 - $8n^2 \log n + 5n^2 + n$ ifadesi $O(n^2 \log n)$ şeklinde ifade edilir
- Note: Aslında $(50 n \log n)$ ifadesi $O(n^5)$ şeklinde gösterilebilir, ancak yaklaşık olarak fonksiyonla aynı dereceden alınması gerekmektedir

Asymptotic Notasyonlar

■ "big-Theta" Θ -İfadesi

- asymptotic tight bound
- $f(n) = \Theta(g(n))$, eğer sabit c_1, c_2 ve n_0 değerleri için $c_1 g(n) \leq f(n) \leq c_2 g(n)$ bütün $n \geq n_0$ değerleri için doğruysa



Asymptotic Notasyonlar

■ İki tane daha asymptotic ifade

- "Little-O" ifadesi $f(n)=o(g(n))$ Örn: $2n = o(n^2)$
 - Her $c>0$ için, bir n_0 değeri vardır ve $0 \leq f(n) < c.g(n)$ ifadesi bütün $n \geq n_0$ değerleri için doğrudur
 - Çalışma sürelerinin karşılaştırılması için kullanılır. Eğer $f(n)=o(g(n))$, ise $g(n)$, $f(n)$ fonksiyonundan daha ağırlıklıdır (dominates).

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$$

- "Little-omega" ifadesi $f(n)=\omega(g(n))$ Örn: $n^2/2 = \omega(n)$
 - Her $c>0$ için, bir n_0 değeri vardır ve $f(n) > c.g(n) \geq 0$ ifadesi bütün $n \geq n_0$ değerleri için doğrudur
 - Çalışma sürelerinin karşılaştırılması için kullanılır. Eğer $f(n)=\omega(g(n))$, ise $f(n)$, $g(n)$ fonksiyonundan daha ağırlıklıdır (dominates).

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \infty$$



Asymptotic Notasyonlar

- $f(n) = O(g(n)) \cong f \leq g$
- $f(n) = \Omega(g(n)) \cong f \geq g$
- $f(n) = \Theta(g(n)) \cong f = g$
- $f(n) = o(g(n)) \cong f < g$
- $f(n) = \omega(g(n)) \cong f > g$
- $f(n) = O(g(n))$ gerçekte $f(n) \in O(g(n))$ anlamındadır



Çalışma süreleri

Çalışma süresi (μs)	Maksimum problem boyutu (n)		
	1 saniye	1 dakika	1 saat
$400n$	2500	150000	9000000
$20n \log n$	4096	166666	7826087
$2n^2$	707	5477	42426
n^4	31	88	244
2^n	19	25	31



Algoritmaların Doğruluđu

- Bir algoritma geçerli olan herhangi bir giriş için sonlanmakta ve istenen bir sonucu üretmekte ise doğrudur.
- Algoritmaların doğruluğunun kontrolünde pratik teknikler kullanılır.



Loop Deđişmezleri (Invariants)

- **Invariants** – Herhangi bir zamanda ulaşıldıklarında veya işlem yapıldıklarında doğru oldukları varsayılır (algoritma çalışma sırasında tekrarlı gerçekleşen işlemler, örnek: döngülerde)
- Döngü deđişmezleri için üç şeyi göstermek zorunludur:
 - **Initialization** – ilk iterasyondan önce doğrudur
 - **Maintenance** – bir iterasyondan önce doğruysa bir sonraki iterasyondan öncede doğruluđunu korur
 - **Termination** – döngünün deđişmezleri bitirmesi algoritmanın doğruluđunu gösterir

Örnek : Binary Search (1)

- NIL değeri döndüğünde q değerinin A dizisinde olmadığından emin olmak istiyoruz.

- **Invariant:** her **while** döngüsünün başlangıcında, $A[i] < q$ bütün $i \in [1..left-1]$ and $A[i] > q$ bütün $i \in [right+1..n]$

- **Initialization:** $left = 1$, $right = n$ olarak seçilir ve $left$ 'in solunda ve $right$ 'in sağında hiçbir eleman kalmaz

```
left ← 1
right ← n
do
  j ← ⌊(left+right)/2⌋
  if A[j]=q then return j
  else if A[j]>q then right ← j-1
  else left=j+1
while left ≤ right
return NIL
```

Örnek : Binary Search (2)

- **Invariant:** her **while** döngüsünün başlangıcında, $A[i] < q$ bütün $i \in [1..left-1]$ and $A[i] > q$ bütün $i \in [right+1..n]$

- **Maintenance:** Eğer $A[j] > q$, ise $A[i] > q$ olur her $i \in [j..n]$, çünkü dizi sıralıdır. Algoritma *right* değişkenine $j-1$ değerini atar.

```
left ← 1
right ← n
do
  j ← ⌊(left+right)/2⌋
  if A[j]=q then return j
  else if A[j]>q then right ← j-1
  else left=j+1
while left ≤ right
return NIL
```

Örnek : Binary Search (3)

- **Invariant:** her **while** döngüsünün başlangıcında, $A[i] < q$ bütün $i \in [1..left-1]$ and $A[i] > q$ bütün $i \in [right+1..n]$

```
left ← 1
right ← n
do
  j ← ⌊(left+right)/2⌋
  if A[j]=q then return j
  else if A[j]>q then right ← j-1
  else left=j+1
while left ≤ right
return NIL
```

- **Termination:** $left > right$ olduğunda loop bitirilir. q değeri $left$ 'in solundaki A'nın tüm değerlerinden büyüktür veya $right$ 'in sağındaki A'nın tüm değerlerinden küçüktür. Bu A'nın tüm elemanlarından q değerinin küçük yada büyük olduğunu gösterir.

Örnek : Insertion Sort (1)

- **Invariant:** her for döngüsü başlangıcında, $A[1..j-1]$ dizisi sıralı olarak $A[1..j-1]$ aralığındaki elemanlardan ibarettir.

```
for j=2 to length(A)
  do key=A[j]
  i=j-1
  while i>0 and A[i]>key
    do A[i+1]=A[i]
    i--
  A[i+1]:=key
```

Örnek : Insertion Sort (2)

- **Invariant:** her for döngüsü başlangıcında, $A[1..j-1]$ dizisi sıralı olarak $A[1..j-1]$ aralığındaki elemanlardan ibarettir.

```
for j=2 to length(A)
  do key=A[j]
    i=j-1
    while i>0 and A[i]>key
      do A[i+1]=A[i]
        i--
    A[i+1]:=key
```

- **Initialization:** $j = 2$, olarak alınır çünkü $A[1]$ zaten sıralıdır.

Örnek : Insertion Sort (3)

- **Invariant:** her for döngüsü başlangıcında, $A[1..j-1]$ dizisi sıralı olarak $A[1..j-1]$ aralığındaki elemanlardan ibarettir.

```
for j=2 to length(A)
  do key=A[j]
    i=j-1
    while i>0 and A[i]>key
      do A[i+1]=A[i]
        i--
    A[i+1]:=key
```

- **Maintenance:** inner **while** loop elemanlar arasında $A[j-1], A[j-2], \dots, A[j-k]$ şeklinde sıralarını değiştirmeden bir önceki elemana gider. Daha sonra $A[j]$ elemanı k . pozisyona yerleştirilir, böylece $A[k-1] \leq A[k] < A[k+1]$ olur.
 $A[1..j-1]$ sıralı + $A[j] \rightarrow A[1..j]$ sıralı



Örnek : Insertion Sort (4)

- **Invariant:** her for döngüsü başlangıcında, $A[1..j-1]$ dizisi sıralı olarak $A[1..j-1]$ aralığındaki elemanlardan ibarettir.

```
for j=2 to length(A)
  do key=A[j]
    i=j-1
    while i>0 and A[i]>key
      do A[i+1]=A[i]
        i--
    A[i+1]:=key
```

- **Termination:** $j=n+1$ olduğunda döngü bitirilir. Böylece " $A[1..n]$ orijinal olarak alınmış olan $A[1..n]$ elemanla aynıdır ancak sıralanmış şekildedir.