

İÇERİK

Bu bölümde,

- Algoritma Analizi,
- Çalışma Zamanı Analizi
- Algoritma Analiz Türleri
- Asimptotik Notasyon,
- Big-O Notasyonu,
- Algoritmalar için "Rate of Growth" (Büyüme Hızı)
- Big-O Hesaplama Kuralları
- Big-O Avantajları

konularına değinilecektir.

Algoritma Nedir?

19.yy da İranlı Musaoğlu Horzumlu Mehmet (Alharezmi adını Araplar takmıştır) **problemlerin çözümü** için **genel kurallar** oluşturdu. Algoritma Alharezmi'nin Latince okunuşudur.

- Basit tanım: Belirli bir görevi yerine getiren sonlu sayıdaki işlemler dizisidir.
- Geniş tanım: Verilen herhangi bir sorunun çözümüne ulaşmak için uygulanması gerekli adımların hiç bir yoruma yer vermeksizin açık, düzenli ve sıralı bir şekilde söz ve yazı ile ifadesidir. Algoritmayı oluşturan adımlar özellikle basit ve açık olarak ortaya konmalıdır.

Algoritmaların Sahip Olması Gereken Özellikler

- Giriş/çıkış bilgisi
- Sonluluk
- Kesinlik
- Etkinlik
- Başarım ve performans

Algoritma Analizi

- Aynı problemi (örneğin sıralama) birçok algoritma ile (insertion, bubble, quick vs) çözmek mümkün olduğu için algoritmalar verimlilik (kullandıkları hafıza ve işlemi gerçekleştirdikleri zaman) anlamında kıyaslanmalı ve seçim buna göre yapılmalıdır.
- Bu kıyaslama algoritma analizinde *çalışma* zamanı karşılaştırması olarak bilinir.

Algoritma Analizi (devam...)

- Algoritma analizi yapılma nedenleri:
 - Algoritmanın performansını ölçmek için
 - o Farklı algoritmalarla karşılaştırmak için
 - O Daha iyisi mümkün mü? Bu mudur en iyisi?
- Analiz edilen özellikler aşağıdaki gibidir
 - Algoritmanın çalışma zamanı analizi
 - Hafızada kapladığı alan analizi

Çalışma Zamanı Analizi

- Çalışma zamanı analizi (karmaşıklık analizi) bir algoritmanın (artan) "(veri) giriş" boyutuna bağlı olarak işlem zamanının / süresinin nasıl arttığını (değiştiğini) tespit etmek olarak tanımlanır.
- Algoritmaların işlediği sıklıkla karşılaşılan "(veri) giriş" türleri:
 - Array (boyuta bağlı)
 - Polinom (derecesine bağlı)
 - Matris (eleman sayısına bağlı)
 - İkilik veri (bit sayısı)
 - Grafik (kenar ve düğüm sayısı)

Çalışma Zamanı Analizi (devam...)

- Çalışma zamanı/karmaşıklık analizi için kullanılan başlıca yöntemler aşağıdaki gibidir:
 - 1. Deneysel Analiz Yöntemi: Örnek problemlerde denenmiş bir algoritmadaki hesaplama deneyimine dayanır. Amacı, pratikte algoritmanın nasıl davrandığını tahmin etmektir. Bilimsel yaklaşımdan çok, uygulamaya yöneliktir. Programı yazan programcının tekniğine, kullanılan bilgisayara, derleyiciye ve programlama diline bağlı değişkenlik gösterir.
 - 2. RAM (Random Access Machine) Modeli ile Komut Sayarak Çalışma Zamanı Analiz Yöntemi

Çalışma Zamanı Analizi (devam...)

• RAM Modeli:

- RAM modeli algoritma gerçekleştirimlerini ölçmek için kullanılan <u>basit bir yöntemdir</u>.
- Genel olarak çalışma zamanı veri giriş boyutu n'e bağlı
 T(n) ile ifade edilir.
- Her operasyon (+,-, * =, if, call) "bir" zaman biriminde gerçekleşir.
- O Döngüler ve alt rutinler (fonksiyonlar) basit operasyonlar ile <u>farklı değerlendirilirler</u>.
- o RAM modelinde <u>her bellek erişimi</u> yine "**bir**" zaman biriminde gerçekleşir.

Ornek 1: Dizideki sayıların toplamını bulma

```
int Topla(int A[], int N)
{
  int toplam = 0;

for (i=0; i < N; i++) {
   toplam += A[i];
  } //Bitti-for

return toplam;
} //Bitti-Topla</pre>
```

Bu **fonksiyonun**yürütme zamanı ne kadardır?

Örnek 1: Dizideki sayıların toplamını bulma

```
İşlem
                            sayısı
int Topla(int A[], int N)
  int topla = 0; -
 for (i=0; i < N; i++){ ---→ N
    topla += A[i];-----N
  } //Bitti-for
 return topla; -----
 //Bitti-Topla
```

Toplam: 1 + N + N + 1 = 2N + 2

- Çalışma zamanı: T(N) = 2N+2
 - N dizideki eleman sayısı

Örnek 2: Dizideki bir elemanın aranması

```
int Arama(int A[], int N,
                  int sayi) {
  int i = 0;
  while (i < N) {
    if (A[i] == sayi) break;
    i++;
  } //bitti-while
  if (i < N) return i;</pre>
  else return -1;
} //bitti-Arama
```

Bu fonksiyonun yürütme zamanı ne kadardır?

Örnek 2: Dizideki bir elemanın aranması

```
İşlem
int Arama(int A[], int N,
                   <u>sayısı</u>
         int sayi) {
 int i = 0; -----
 if (A[i] == sayi) break;------ 1<=L<=N
  } //bitti-while
 else return -1;----->1
} //bitti-Arama
```

Toplam: 1+3*L+1+1 = 3L+3

• Çalışma zamanı: T(N) = 3N+3

Algoritma Analiz Türleri

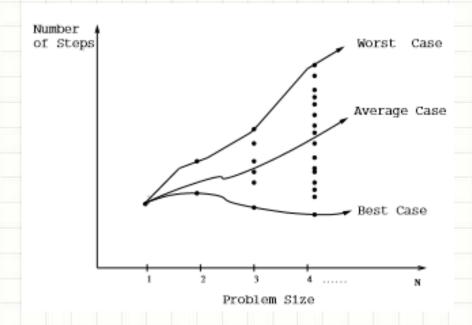
- Bir algoritmanın analizi için o algoritmanın kabaca bir polinom veya diğer zaman karmaşıklıkları cinsinden ifade edilmesi gerekir.
- Bu ifade üzerinden veri girişindeki değişime bağlı olarak algoritmanın best case (en az zaman alan) ve worst case (en çok zaman alan) durumları incelenerek algoritmalar arası kıyaslama yapılabilir. Bu şekilde bir algoritma üç şekilde incelenebilir:
 - 1. Worst case (en kötü)
 - 2. Best case (en iyi)
 - 3. Average case (ortalama)

Algoritma Analiz Türleri (devam...)

- Worst case (en kötü): Algoritma çalışmasının en fazla sürede gerçekleştiği analiz türüdür. En kötü durum, çalışma zamanında bir üst sınırdır ve o algoritma için verilen durumdan "daha uzun sürmeyeceği" garantisi verir. Bazı algoritmalar için en kötü durum oldukça sık rastlanır. Arama algoritmasında, aranan öğe genellikle dizide olmaz dolayısıyla döngü N kez çalışır.
- Best case (en iyi): Algoritmanın en kısa sürede ve en az adımda çalıştığı giriş durumu olan analiz türüdür. Çalışma zamanında bir alt sınırdır.
- Average case (ortalama): Algoritmanın ortalama sürede ve ortalama adımda çalıştığı giriş durumu olan analiz türüdür.

Algoritma Analiz Türleri (devam...)

- Bu incelemeler:
- Lower Bound (i) <= Average Bound (ii) <= Upper Bound (iii) şeklinde sıralanırlar.
- Grafiksel gösterimi aşağıdaki gibidir:



Algoritma Analiz Türleri (devam...)

• Örnek 2 için en iyi, en kötü ve ortalama çalışma zamanı nedir?

```
int Arama(int A[], int N,
                  int sayi) {
  int i = 0;
  while (i < N) {
    if (A[i] == sayi) break;
    i++;
  } //bitti-while
  if (i < N) return i;</pre>
  else return -1;
 //bitti-Arama
```

- En iyi çalışma zamanı
 - o Döngü sadece <u>bir kez</u> çalıştı T(n) = 6
- Ortalama çalışma zamanı
 - o Döngü $\frac{N/2}{(n)} = \frac{8}{3} + \frac{N}{2} + \frac{3}{3} = \frac{1.5}{1.5} + \frac{3}{3}$
- En kötü çalışma zamanı
 - O Döngü N kez çalıştı T(n) = 3n+3

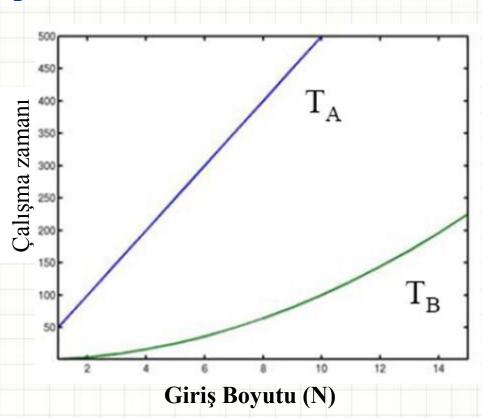
Algoritma En Kötü Durum Analizi

- Bir algoritmanın genelde EN KÖTÜ durumdaki çalışma zamanına bakılır. Neden?
 - En kötü durum çalışma zamanında <u>bir üst sınırdır</u> ve o algoritma için verilen durumdan daha **uzun sürmeyeceği** garantisi verir.
 - Bazı algoritmalar için <u>en kötü durum</u> oldukça sık rastlanır.
 Arama algoritmasında, aranan öğe genellikle dizide olmaz dolayısıyla döngü N kez çalışır.
 - Ortalama çalışma zamanı genellikle <u>en kötü çalışma</u>
 <u>zamanı kadardır</u>. Arama algoritması için **hem** ortalama hem de en kötü çalışma zamanı doğrusal fonksiyondur.

Asimptotik Notasyon

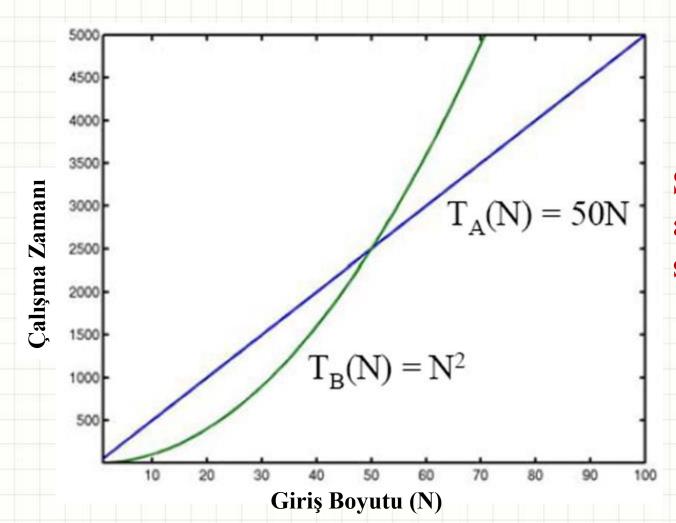
- Bir problemi çözmek için A ve B şeklinde iki algoritma verildiğini düşünelim.
- Giriş boyutu N için aşağıda A ve B algoritmalarının çalışma zamanı T_A ve T_B fonksiyonları verilmiştir.

Hangi algoritmayı seçersiniz?



Asimptotik Notasyon (devam...)

N büyüdüğü zaman A ve B nin çalışma zamanı:



Şimdi hangi algoritmayı seçersiniz?

Asimptotik Notasyon (devam...)

- Asimptotik notasyon, eleman sayısı n'nin sonsuza gitmesi durumunda algoritmanın, benzer işi yapan algoritmalarla karşılaştırmak için kullanılır.
- Eleman sayısının küçük olduğu durumlar mümkün olabilir fakat bu birçok uygulama için geçerli değildir.
- Verilen iki algoritmanın çalışma zamanını <u>T1(N) ve T2(N)</u> <u>fonksiyonları</u> şeklinde gösterilir. Hangisinin **daha iyi** olduğunu belirlemek için bir *yol belirlememiz* gerekiyor.
 - Big-O (Big O): Asimptotik üst sınır
 - Big Ω (Big Omega): Asimptotik alt sınır
 - Big Θ (Big Teta): Asimptotik alt ve üst sınır

Big-O Notasyonu

- Algoritmanın f(n) şeklinde ifade edildiğini varsayalım.
- Algoritma, fonksiyonunun sıkı üst sınırı (tight upper bound) olarak tanımlanır.
- Bir fonksiyonun <u>sıkı üst sınırı</u> genel olarak: f(n) = O(g(n))
- şeklinde ifade edilir.
- Bu ifade <u>n'nin artan değerlerinde</u>
 - f(n)'nin üst sınırı g(n)'dir
- şeklinde yorumlanır.

Big-O Notasyonu (devam...)

Örneğin:

$$f(n) = n^4 + 100n^2 + 10n + 50$$
 algoritma fonksiyonunda $g(n) = n^4$ olur.

 "Daha açık bir ifadeyle", n'nin artan değerlerinde f(n) nin maksimum büyüme oranı

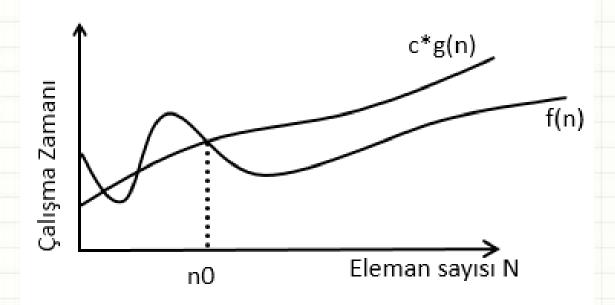
$$g(n) = n^4$$

 O-notasyonu gösteriminde bir fonksiyonun düşük n değerlerindeki performansı önemsiz kabul edilir.

Big-O Notasyonu (devam...)

- O(g(n)) = {
 - f(n): tüm $n >= n_0$ için, 0 <= f(n) <= cg(n) olmak üzere pozitif c ve n_0 sabitleri bulunsun
- }
- Bu durumda g(n), f(n)'nin asimptotik (n sonsuza giderken) sıkı üst sınırı olur.
- n'nin düşük değerleri ve o değerlerdeki değişim dikkate alınmazken, n_o'dan büyük değerler için algoritmanın büyüme oranı değerlendirilir.

Big-O Notasyonu (devam...)

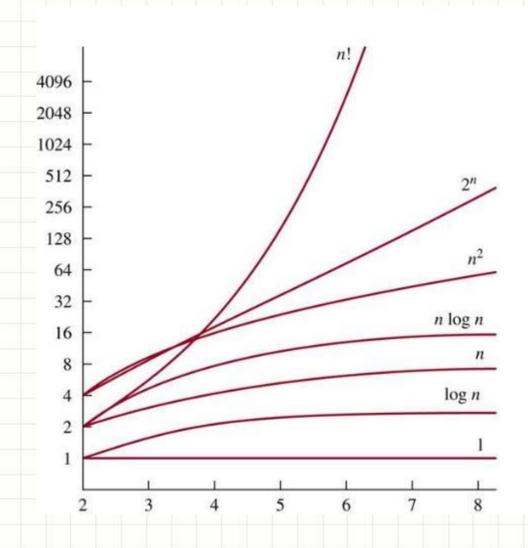


- Dikkat edilirse, n_o'dan büyük değerler için c*g(n),
- f(n) için üst sınırı (asimptot) olarak görülürken,
- n_o öncesinde iki fonksiyonun değişimi farklı olabilir.

Büyüme Oranı (Rate of Growth)

Zaman	Açıklama	Örnek
karmaşıklığı		B ~1 1: 1 1 1
O(1)	Sabit: Veri giriş boyutundan	Bağlı listeye ilk eleman olarak
	bağımsız gerçekleşen işlemler.	ekleme yapma
O(log N)	Logaritmik: Problemi küçük veri	Binary search tree veri yapısı
	parçalarına bölen algoritmalarda görülür.	üzerinde arama
O(N)	Lineer – doğrusal: Veri giriş	Sıralı olmayan bir dizide bir eleman
	boyutuna bağlı doğrusal artan.	arama
O(N log N)	Doğrusal çarpanlı logaritmik:	N elemanı böl-parçala-yönet
	Problemi küçük veri parçalarına	yöntemiyle sıralama. Quick Sort.
	bölen ve daha sonra bu parçalar	
	üzerinde işlem yapan.	
O(N ²)	Karesel	Bir grafikte iki düğüm arasındaki en
		kısa yolu bulma veya Buble Sort.
O(N ³)	Kübik	Ardarda gerçekleştirilen lineer
		denklemler
O(2 ^N)	İki tabanında üssel	Hanoi'nin Kuleleri problemi

Büyüme Oranı (Rate of Growth) (devam...)



Big-O Analiz Kuralları

- f(n), g(n), h(n), ve p(n) pozitif tamsayılar kümesinden, pozitif reel sayılar kümesine tanımlanmış fonksiyonlar olsun:
- 1. <u>Katsayı Kuralı:</u> f(n), O(g(n)) ise o zaman kf(n) yine O(g(n)) olur. Katsayılar önemsizdir.
- **2.** <u>Toplam Kuralı:</u> f(n), O(h(n)) ise ve g(n), O(p(n)) verilmişse f(n)+g(n), O(h(n)+p(n)) olur. Üst-sınırlar toplanır.
- 3. <u>Carpım Kuralı:</u> f(n), O(h(n)) ve g(n), O(p(n)) için f(n)g(n) is O(h(n)p(n)) olur.
- **4.** Polinom Kuralı: f(n), k dereceli polinom ise f(n) için $O(n^k)$ kabul edilir.
- 5. Kuvvetin Log'u Kuralı: $log(n^k)$ için O(log(n)) dir.

Big-O Hesaplama Kuralları

- Programların ve algoritmaların Big-O yaklaşımıyla analizi için aşağıdaki kurallardan faydalanırız:
 - 1. Döngüler (Loops)
 - 2. İç içe Döngüler
 - 3. Ardışık deyimler
 - 4. If-then-else deyimleri
 - 5. Logaritmik karmaşıklık

Kural 1: Döngüler (Loops)

Bir döngünün çalışma zamanı, en çok <u>döngü</u> <u>içindeki deyimlerin</u> çalışma zamanının **iterasyon sayısıyla çarpılması** kadardır.

```
n \text{ defa}
\text{çalışır}
m = m + 2; \leftarrow Sabit zaman
```

Toplam zaman = sabit c * n = cn = O(N)

DİKKAT: Eğer bir döngünün n değeri sabit verilmişse.

Örneğin: n = 100 ise değeri O(1)'dir.

Kural 2: İç İçe Döngüler

İçteki analiz yapılır. Toplam zaman <u>bütün</u> <u>döngülerin çalışma sayılarının çarpımına</u> eşittir.

Toplam zaman =
$$c * n * n * = cn^2 = O(N^2)$$

Kural 3: Ardışık Deyimler

Her deyimin zamanı birbirine eklenir.

Sabit zaman
$$\longrightarrow$$
 $x = x + 1;$ for $(i=1; i < = n; i++)$ {

Sabit zaman \longrightarrow $m = m + 2;$ } n defa

 $for (i=1; i < = n; i++)$ {

Dış döngü

 $for (j=1; j < = n; j++)$ {

 $k = k+1; r$ } n defa

çalışır

Sabit zaman } range for defa

çalışır

Toplam zaman =
$$c_0 + c_1 n + c_2 n^2 = O(N^2)$$

Kural 4: If Then Else Deyimleri

En kötü çalışma zamanı: **test zamanına** then veya else kısmındaki çalışma zamanının **hangisi** büyükse o kısım eklenir.

```
test: if (depth()!= otherStack.depth()) {
    return false;
    }
    then:
    sabit

else {
    for (int n = 0; n < depth(); n++) {
    if (!list[n].equals(otherStack.list[n]))
    return false;
    (else yok)
}

else:
    (sabit +sabit) * n
```

Toplam zaman =
$$c_0 + c_1 + (c_2 + c_3) * n = O(N)$$

Kural 5: Logaritmik Karmaşıklık

Problemin **büyüklüğünü belli oranda(genelde ½) azaltmak** için **sabit bir zaman harcanıyorsa** bu
algoritma O(log *N*)'dir.

$$for(i=1; i <= n;)$$

 $i = i*2;$

- kod parçasında **n döngü sayısı** i = i*2 den dolayı her seferinde yarıya düşer.
- Loop'un k kadar döndüğünü varsayarsak;
 - o k adımında $2^{i} = n$ olur.
 - Her iki tarafın logaritmasını alırsak;
 - \square ilog2 = logn ve i = log n olur.
 - o i'ye bağlı olarak (problemi ikiye bölen değişken!)

Kural 5: Logaritmik Karmaşıklık (devam...)

- Örneğin: Binary Search (İkili arama) algoritması kullanılarak bir sözlükte arama:
 - Sözlüğün orta kısmına bakılır.
 - Sözcük ortaya göre sağda mı solda mı kaldığı bulunur?
 - Bu işlem sağ veya solda sözcük bulunana kadar tekrarlanır.
- bu tarz bir algoritmadır. Bu algoritmalar genel olarak "divide and conquer (böl ve yönet)" yaklaşımı ile tasarlanmışlardır. Bu yaklaşımla tasarlanan olan örnek sıralama algoritmaları:
 - o Merge Sort and Quick Sort.

Big-O Avantajları

- Sabitler göz ardı edilirler çünkü
 - Donanım, derleyici, kod optimizasyonu vb. nedenlerden dolayı bir komutun çalışma süresi her zaman farklılık gösterebilir. Amacımız bu etkenlerden bağımsız olarak algoritmanın ne kadar etkin olduğunu ölçmektir.
 - Sabitlerin atılması analizi basitleştirir. 3.2n² veya 3.9n² yerine sadece n²'ye odaklanırız.
- Algoritmalar arasında kıyaslamayı basit tek bir değere indirger.
- Küçük n değerleri göz ardı edilerek sadece büyük n değerlerine odaklanılır.

Big-O Avantajları (devam...)

- Özetle: Donanım, işletim sistemi, derleyici ve algoritma detaylarından bağımsız, sadece büyük n değerlerine odaklanıp, sabitleri göz ardı ederek daha basit bir şekilde algoritmaları analiz etmemize ve karşılaştırmamızı sağlar.
- RAM'den O(n)' dönüşüm:
 - \circ 4n² 3n log n + 17.5 n 43 n^{3/4} + 75 →
 - o $n^2 n \log n + n n^{\frac{2}{3}} + 1$ → sabitleri atalım
 - o n² → sadece büyük n değerlerini alalım
 - O(n²)

Çalışma

 Aşağıdaki fonksiyonların karmaşıklıklarını Big O notasyonunda gösteriniz.

$$\circ$$
 f1(n) = 10 n + 25 n²

- \circ f2(n) = 20 n log n + 5 n
- o $f3(n) = 12 n log n + 0.05 n^2$
- o $f4(n) = n^{1/2} + 3 n \log n$