

**BİL3014**

# **Algoritma Analizi**

Dr. Öğr. Üyesi Emre DELİBAŞ

**Yürütme Zamanı ve  
Asimptotik Analiz**





# Algoritma Analizinde Yaklaşımlar

---

## Teorik Analiz

- Zaman verimliliği, girdi boyutunun bir fonksiyonu olarak temel işlemin tekrar sayısı belirlenerek analiz edilir.

## Kaba Analiz

- Bir giriş verisi seçilir
- Zaman birimi veya yürütülen temel işlem adımlarının sayısı seçilir.
- Deneysel verilerle analiz yapılır.



# Yürütme Zamanı

- Algoritmanın işlevini yerine getirebilmesi için kabul edilen işlemlerden kaç adet yürütülmesi gerektiğini gösteren matematiksel bir ifadedir.
- İşlem olarak karşılaştırma sayısı, çevrim sayısı, aritmetik işlem sayısı kabul edilir
- $T(n)$  hesaplanırken hangi işleme göre hesaplandığı bildirilmelidir



# Problemler Temel İşlemler

Problem	Giriş verisi	Temel işlemler
n elemanlı bir dizide eleman arama	Dizinin eleman sayısı. n	Elemanları karşılaştırma
İki matrisin çarpımı	Matris boyutu veya toplam eleman sayısı	İki sayının çarpımı
İnteger bir sayının asal olup olmadığının kontrolü	N sayısının dijital sayısı (ikili gösterilim)	Bölme
Graf problemi	Düğüm / Kenar sayısı	Düğüm ve kenarların gezilmesi



# Yürütme Zamanı

***T(n)***

- $T(n) = 2n^2 - 2n + 5$  olabilir.
- $n$ , ifadenin bağımsız değişkenidir ve temel işlem sayısına bağlıdır.

$T(n) = 1$	sabit
$T(n) = \log n$	logaritmik
$T(n) = n$	lineer
$T(n) = n^2$	karesel

“

# Yürütme Zamanı

—

## Örnek

```
float BulOrta (float A[], int n)
{
```

```
    float ortalama, toplam=0;
```

```
    int k;
```

```
    for (k=0; k<n; k++)
```

```
        toplam=toplam + A[k];
```

```
    ortalama = toplam/n;
```

```
    return ortalama;
```

```
}
```

atama=1 1 işlem

toplam=0

1 işlem

k=0

1 işlem

k<n

(n+1) işlem

k++

n işlem

toplama=1

2 işlem (2n)

atama=1

bölme=1

2 işlem

atama=1

$$T(n)=1+1+(n+1)+n+2n+2+1 = 4n+6$$

$$T(n)=4n+6$$

“

Yürütme  
Zamanı

—

Örnek

```
float BulEnkucuk (float A[ ])
{
    float enkucuk;  int k;
    enkucuk=A[0];
    for (k=1; k<n; k++)
        if (A[k] < enkucuk)
            enkucuk=A[k];
    return enkucuk;
}
```

atama 1 işlem

k=1 1 işlem

k<n n işlem

k++ n-1 işlem

karşılaştırma 1 işlem (n-1)

Bu işlemin kaç kez yürütüleceği belli değil, en kötü durumda n-1

atama=1 1 işlem

$$T(n)=1+1+n+(n-1)+(n-1)+(n-1)+1$$

$$T(n)=4n$$



# Yürütme Zamanı



## Örnek

```
public static int[] selectionsort(int[] A, int n)
{
    int tmp;
    int min;

    for (int i = 0; i < n-1 ; i++) I
    {
        min = i; II
        for (int j=i ; j < n ; j++) III
        {
            if (A[j] < A[min]){ IV
                min = j; V
            }
        }
        tmp = A[i];
        A[i] = A[min]; VI
        A[min] = tmp;
    }
    return A; VII
}
```

	İşlem	Tekrar	Toplam
I	1,1,1	1,n,n-1	2n
II	1	n-1	n-1
III	1,1,1	n-1, (n-1)n/2+1, (n-1)n/2	n <sup>2</sup> -1
IV	1	(n-1)n/2	(n-1)n/2
V	1	(n-1)n/2	(n-1)n/2
VI	1,1,1	1,1,1	3
VII	1	1	1
			2n <sup>2</sup> +2n+2





# Yürütme Zamanı

## Örnek

for (i=0; i<n; i++)  $\longrightarrow 1+(n+1) + n = 2n + 2$

for (j=0; j<m; j++)  $\longrightarrow (1+(m+1) + m) * n = (2m + 2)n$

C[i][j] = A[i][j] + B[i][j];  $\longrightarrow (2 * m * n)$

---

$$4mn + 4n + 2$$

m ve n eşit alırsak  $T(n) = 4n^2 + 4n + 2$



# Karmaşıklık

---

- Algoritmaları karşılaştırabilmek için bir algoritmanın zorluk derecesi ölçümüne “Computational Complexity” denir.
- Computational complexity bir algoritmanın gerçekleştirilmesi için gereken maliyeti veya çabayı ifade eder. Maliyet veya çaba zaman (time) ve kullanılan alan (space) ile ifade edilir.
- Karmaşıklıkta amaç, gerçek zaman ve bellek büyüklüğü bilgisi değil, veri kümesi büyüdüğünde maliyet bilgisinin değişimidir.



# Asimptotik Karmaşıklık

---

- 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.



# Asimptotik Karmaşıklık

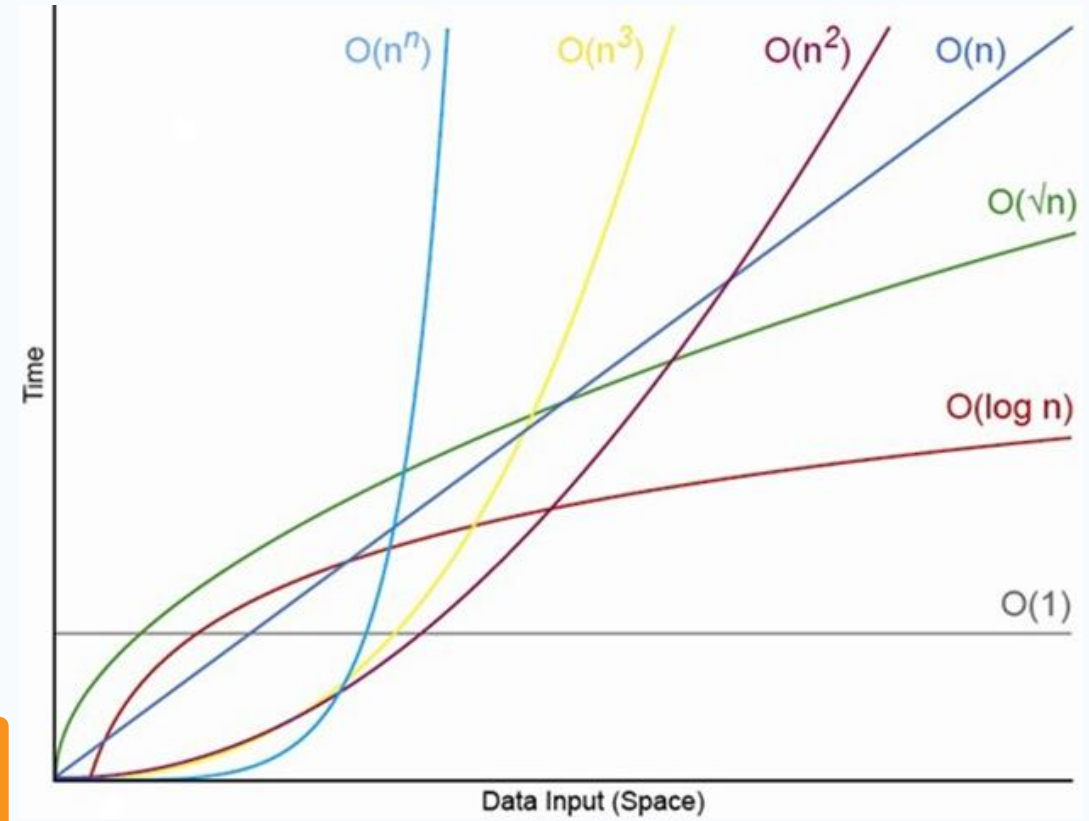
---

- Bilgisayar biliminde, girdinin boyutu büyüdükçe, bir algoritmanın bir sorunu ne kadar hızlı çözebileceğini anlamak isteriz.
  - Aynı problemi çözmek için iki farklı algoritmanın verimliliğini karşılaştırabiliriz
  - Girdi büyüdükçe belirli bir algoritmayı kullanmanın pratik olup olmadığını da belirleyebiliriz

“

# Asimptotik Karmaşıklık

$n$	$\log_2 n$	$n$	$n \log_2 n$	$n^2$	$n^3$	$2^n$	$n!$
10	3.3	$10^1$	$3.3 \cdot 10^1$	$10^2$	$10^3$	$10^3$	$3.6 \cdot 10^6$
$10^2$	6.6	$10^2$	$6.6 \cdot 10^2$	$10^4$	$10^6$	$1.3 \cdot 10^{30}$	$9.3 \cdot 10^{157}$
$10^3$	10	$10^3$	$1.0 \cdot 10^4$	$10^6$	$10^9$		
$10^4$	13	$10^4$	$1.3 \cdot 10^5$	$10^8$	$10^{12}$		
$10^5$	17	$10^5$	$1.7 \cdot 10^6$	$10^{10}$	$10^{15}$		
$10^6$	20	$10^6$	$2.0 \cdot 10^7$	$10^{12}$	$10^{18}$		





# Asimptotik 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



# Asimptotik Analiz Türleri

---

- **Worst case (en kötü):** Algoritma çalışmasının en fazla sürede gerçekleştiği analiz türüdür.
- En kötü durum, çalışmazamanında bir üst sınırdır ve o algoritma için verilendurumdan *“daha uzun sürmeyeceği”* garantisi verir.
- Bazı algoritmalar için en kötü durum oldukça sık rastlanır.
- Arama algoritmasında, aranan öge genellikle dizide olmaz, dolayısıyla döngü N kez çalışır.



# Asimptotik Analiz Türleri

---

- **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.





# Asimptotik Analiz Türleri

---

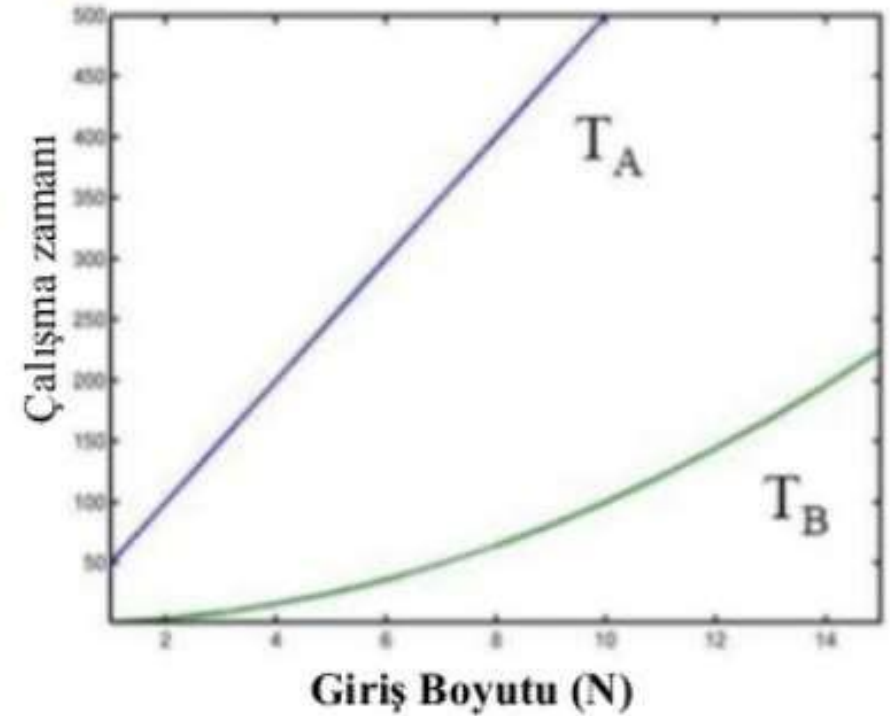
- Bir algoritmanın genelde EN KÖTÜ durumdaki çalışma zamanına bakılır. Neden?
  - En kötü durum çalışma zamanında bir üst sınırdır ve o algoritma için verilen durumdan daha uzun sürmeyeceği garantisi verir.
  - Ortalama çalışma zamanı genellikle en kötü çalışma zamanı kadardır. Arama algoritması için hem ortalama hem de en kötü çalışma zamanı doğrusal fonksiyondur.

“

# Asimptotik Analiz Türleri

- 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.

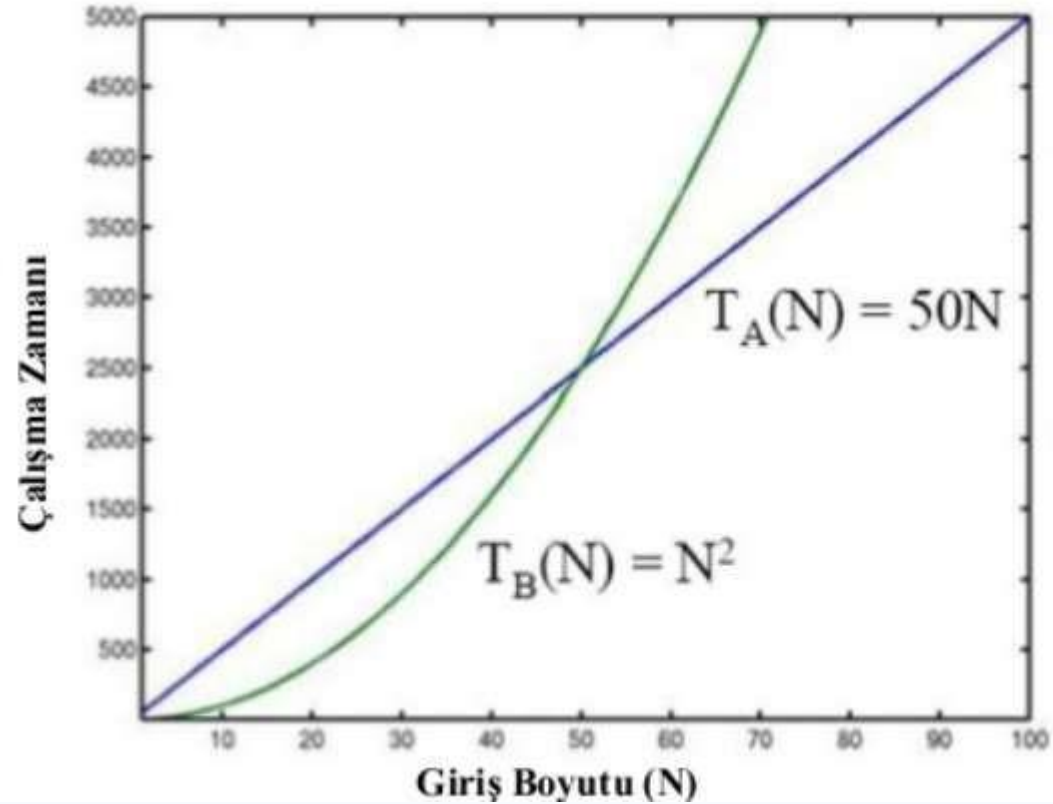
**Hangi algoritmayı seçersiniz?**





# Asimptotik Analiz Türleri

- N büyüdüğü zaman A ve B nin çalışma zamanı:



**Şimdi hangi  
algoritmayı  
seçersiniz?**



# Asimptotik Notasyon

- **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 zamanı  $T_1(N)$  ve  $T_2(N)$  fonksiyonları şeklinde gösterilir.
- Hangisinin daha iyi olduğunu belirlemek için bir yol belirlememiz gerekiyor.
  - Big-O (Big 0): Asimptotik üst sınır
  - Big  $\Omega$  (Big Omega): Asimptotik alt sınır
  - Big  $\theta$  (Big Teta): Asimptotik alt ve üst sınır

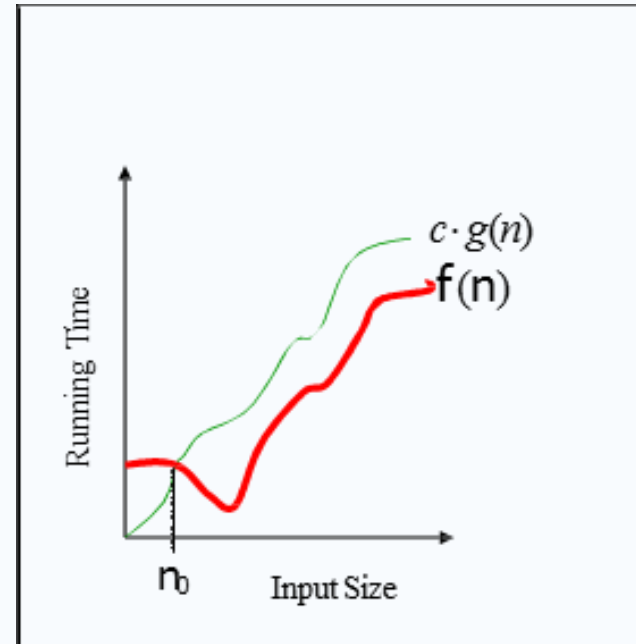
*$f(x)$ , bir algoritmanın fonksiyon şeklindeki gösterimi ise karmaşıklık  $O(f(x))$ ,  $\Omega(f(x))$ , ... şeklinde gösterilir.*



# Big-O ifadesi

Asymptotic  
upper bound

- **Tanım:**  $f$  ve  $g$ , tamsayı kümesinden veya reel sayı kümesinden reel sayılara tanımlanmış olsun.  
 $\mathbb{Z}^+ \rightarrow \mathbb{R}$
- $f(n) = O(g(n))$ , eğer sabit bir  $C$  ve  $n_0$  değerleri için  $f(n) \leq C \cdot g(n)$  bütün  $n > n_0$  değerleri için doğruysa
- $f(n)$  ve  $g(n)$  pozitif değere sahip fonksiyonlardır.





# Big-O ifadesi

---

Asymptotic  
upper bound

Show that  $f(x) = x^2 + 2x + 1$  is  $O(x^2)$

Since when  $x > 1$ ,  $x < x^2$  and  $1 < x^2$

$$0 \leq x^2 + 2x + 1 \leq x^2 + 2x^2 + x^2 = 4x^2$$

Can take  $C = 4$  and  $k = 1$  as witnesses to show that

$f(x)$  is  $O(x^2)$

Alternatively, when  $x > 2$ , we have  $2x \leq x^2$  and  $1 < x^2$ .

Hence,  $0 \leq x^2 + 2x + 1 \leq x^2 + x^2 + x^2 = 3x^2$   
when  $x > 2$ .

- Can take  $C = 3$  and  $k = 2$  as witnesses instead.



# Big-O ifadesi

Asymptotic  
upper bound

- O-ifadesi için genellikle en basit formül kullanılır.

Örnek:

$$3n^2+2n+5 = O(n^2)$$

- Aşağıdaki örneklerde doğrudur ancak genellikle kullanılmazlar.

$$3n^2+2n+5 = O(3n^2+2n+5)$$

$$3n^2+2n+5 = O(n^2+n)$$

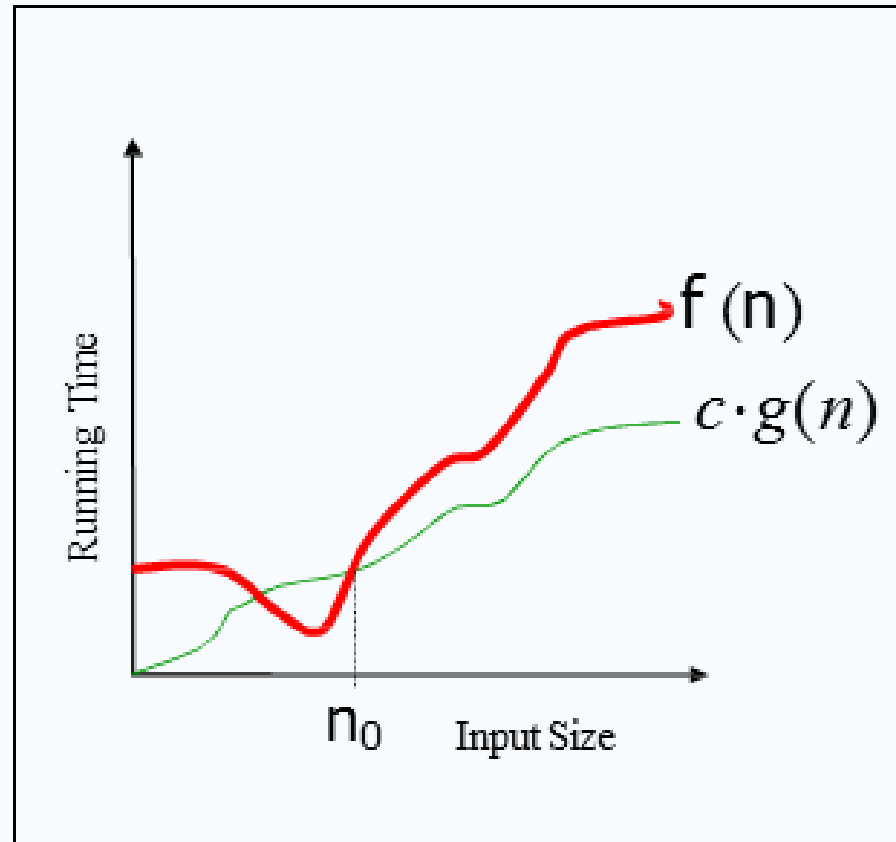
$$3n^2+2n+5 = O(3n^2)$$



# Big- $\Omega$ ifadesi

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.







## Big-Ω ifadesi

Asymptotic  
lower bound

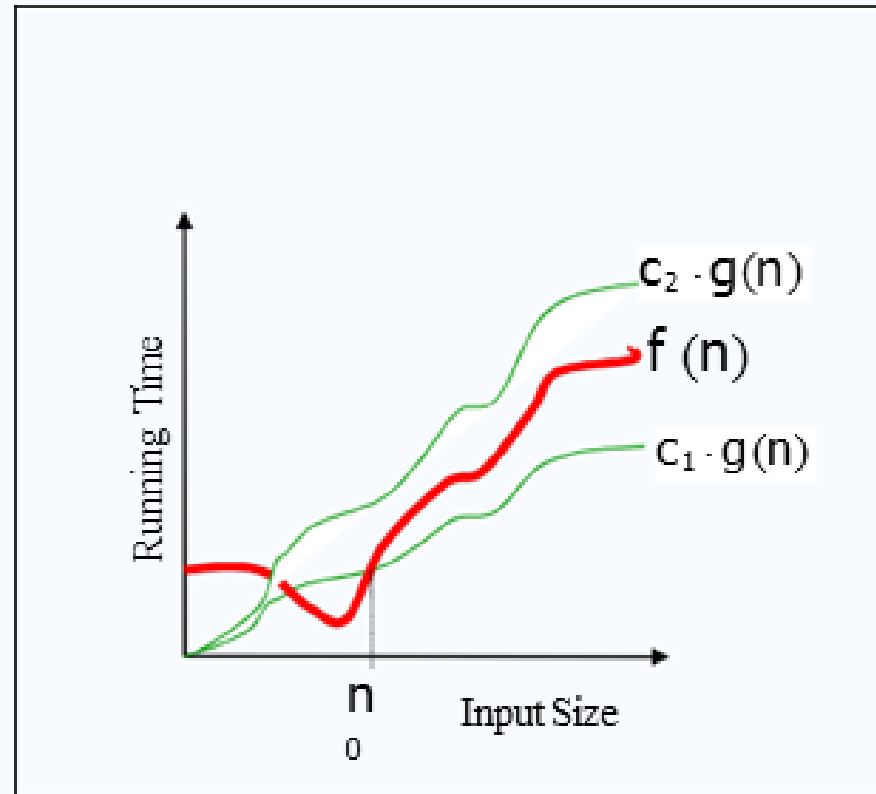
- **Basit kural:** Küçük dereceden terimler ve sabitler atılır.
- $50 n \log n$  ifadesi  $O(n \log n)$  şeklinde gösterilir.
- $7n - 3$  ifadesi  $O(n)$
- $8n^2 \log n + 5n^2 + n$  ifadesi  $O(n^2 \log n)$  şeklinde ifade edilir.



# Big- $\theta$ ifadesi

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.





# Asiptotik Analiz

- Birçok algoritma birden fazla alt programdan oluşabilir.

$$\left. \begin{array}{l} f1 \rightarrow O(n^c) \\ f2 \rightarrow O(n^d) \end{array} \right\} \max(O(n^c), O(n^d)) \rightarrow O(n^d)$$

$1 < c < d$  ise

$$\left. \begin{array}{l} f1 \rightarrow O(\log n) \\ f2 \rightarrow O(n) \end{array} \right\} \max(O(\log n), O(n)) \rightarrow O(n)$$

$$\left. \begin{array}{l} f1 \rightarrow O(2^n) \\ f2 \rightarrow O(n) \end{array} \right\} \max(O(2^n), O(n)) \rightarrow O(2^n)$$

$$\left. \begin{array}{l} f1 \rightarrow O(n^2) \\ f2 \rightarrow O(n^2) \end{array} \right\} \rightarrow O(n^2)$$