

VERİ YAPILARILARI VE ALGORİTMALAR

Giriş

Özyineleme Nedir?

What is Recursion?

- Kendini çağıran herhangi bir fonksiyon rekürsif (**recursive**) olarak adlandırılır.
- Özyinelemeli bir yöntem, daha küçük bir sorun üzerinde çalışmak için kendisinin bir kopyasını çağırarak bir sorunu çözer. Bu rekürsif adım (**recursion step**) olarak tanımlanır.
- Rekürsif adım çok daha fazla rekürsif çağrı ile sonuçlanır.

- Durma koşulu olmalıdır.
- Küçük problemlerin daha küçük dizileri temel duruma (base case) yakınsamalıdır.

Özyineleme

- Çoğu zaman iteratif kod yazmaktan daha kısa ve kolaydır.
- Benzer alt görevlerin kullanımında daha kullanışlı olurlar. Sıralama, arama ve gezinme problemleri bu duruma örnek olarak gösterilebilir.

Özyinelemeli Fonksiyonların Formatı

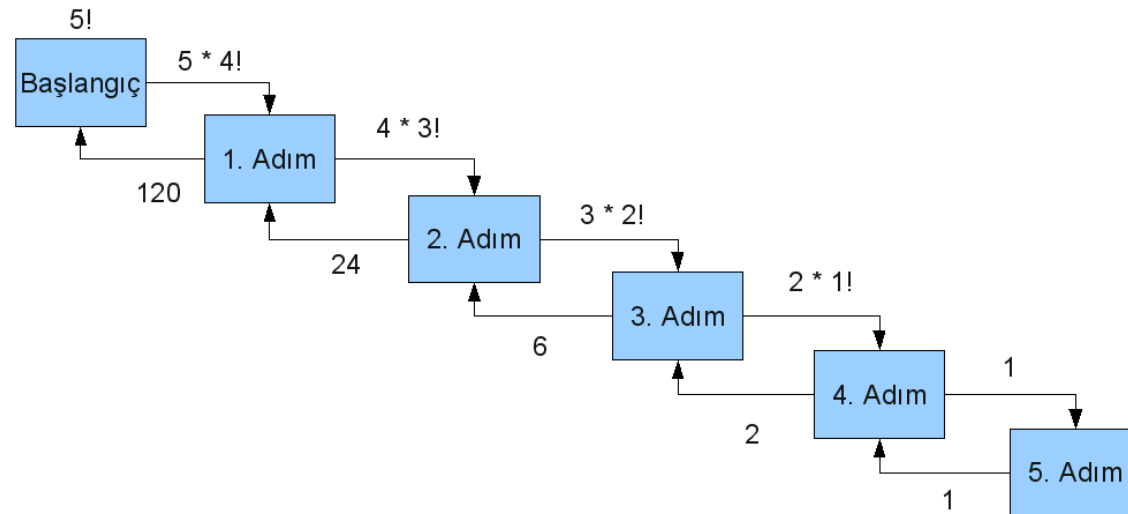
Format of Recursive Function

```
if(test for the base case)
    return some base case value
else if (test for another base case)
    return some another base case
value
else
    return (some work and then a
recursive call)
```

$$n! = \prod_{k=1}^n k = 1 * 2 * \dots * (n - 1) * n$$

$$n! = \begin{cases} 1 & n \leq 1 \\ n \cdot (n - 1)! & n > 1 \end{cases}$$

Faktöriyel



Recursion memory visualization

Fibonacci

$$F_n = F(n) = \begin{cases} 0 & n = 0 \\ 1 & n = 1 \\ F(n-1) + F(n-2) & n > 1 \end{cases}$$

Endeks	0	1	2	3	4	5	6	7	...
Değeri	0	1	1	2	3	5	8	13	...

Permütasyon

$$P(n, r) = \binom{n}{n-r} = \frac{n!}{(n-r)!}$$

Permütasyon ($\{a, b, c\}$) ise;

1. *a Permütasyon* ($\{b, c\}$)

1.1. *b Permütasyon* ($\{c\}$) $\rightarrow abc$

1.2. *c Permütasyon* ($\{b\}$) $\rightarrow acb$

2. *b Permütasyon* ($\{a, c\}$)

2.1. *a Permütasyon* ($\{c\}$) $\rightarrow bac$

2.2. *c Permütasyon* ($\{a\}$) $\rightarrow bca$

3. *c Permütasyon* ($\{a, b\}$)

3.1. *a Permütasyon* ($\{b\}$) $\rightarrow cab$

3.2. *b Permütasyon* ($\{a\}$) $\rightarrow cba$

Özyileme ve İterasyon

- Temel durum (base case) ulaşıncaya kadar durur.
- Her rekürsif çağrı ekstra bellek alanı kullanır.
- Eğer sonsuz rekürsif çağrı yapılırsa; bellek taşma hatası alınır (**stack overflow**).
- Bazı problemlerin çözümü rekürsif olarak daha kolay ifade edilebilir.
- Bir koşulun yanlış olması durumunda durur.
- Her bir iterasyon ekstra bellek alanı gerektirmez.
- Ekstra bellek alanı gerektirmediğinden sonsuz döngüler sonsuza kadar devam eder.
- İteratif çözümler rekürsif çözümler kadar açık olmayabilir.

Özyineleme için Notlar

- Rekürsif algoritmalar iki durum içermelidir.
 - Rekürsif durumlar ve temel durum.
- Her rekürsif fonksiyon durumu temel durumda durmalıdır.
- Genellikle iteratif çözümler rekürsif çözümlerden daha verimlidir.
 - Çünkü ekstra bellek alanı kullanmazlar.
- Bazı problemler en iyi rekürsif çözümler ile çözülebilirken bazıları için durum tam tersi olabilir.

Özyinelemeli Çağrılar için Örnekler

Example Algorithms of Recursion

Özyinelemeli Çağrılar

- Fibonacci series
- Factorial finding
- Merge sort, quick sort
- Binary search
- Tree traversals and many tree problems: InOrder, PreOrder, PostOrder
- Graph Traversals: DFS, BFS
- Dynamic Programming Examples
- Divide and Conquer Algorithms
- Towers of Hanoi
- Backtracking algorithms

Örnek: $T(n) = T\left(\frac{n}{2}\right) + c$, $T(1) = 1$ ve $n \geq 2$ kuralına uygun olarak ilgili yinelemenin çözümünü yeme kayması (substitution) metodu ile çözünüz.

Örnek: $T(n) = T\left(\frac{n}{2}\right) + C$, $T(1) = 1$ ve $n \gg 2$ kabulüne uygun olarak ilgili yinelemenin adımını yeme kayması (substitution) metodu ile çözünüz.

$$T(n) = T\left(\frac{n}{2}\right) + C$$

$$T(2) = T(1) + C = 1 + C$$

$$T(4) = T(2) + C = (1 + C) + C = 1 + 2C$$

$$T(8) = T(4) + C = (1 + 2C) + C = 1 + 3C$$

\vdots

$$T(2^k) = 1 + k \cdot C$$

$$T(n) = 1 + \log_2 n \cdot C$$

$$\Theta(\log n)$$

$$2^k = n$$

$$\log_2 2^k = \log_2 n$$

$$k = \log_2 n$$

Örnek: Hanoi kulesi

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

ve $T(0) = 0$ problemi yine kuyruklu
metodu ile çözülmüştür.

Örnek: Hanoi kulesi

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

ve $T(0) = 0$ problemi yine kuyruklu
metodu ile çözülmüş.

$$T(0) = 0$$

$$T(1) = 2T(0) + 1 = 0 + 1 = 1$$

$$T(2) = 2T(1) + 1 = 2 \cdot 1 + 1$$

$$T(3) = 2T(2) + 1 = 2 \cdot (2 \cdot 1 + 1) + 1 = 2^2 + 2 + 1$$

$$T(4) = 2T(3) + 1 = 2 \cdot (2^2 + 2 + 1) + 1 = 2^3 + 2^2 + 2 + 1$$

⋮

$$f(n) = \sum_{0 \leq i \leq n} 2^i = \frac{(2^{n+1} - 1)}{2 - 1} = 2^{n+1} - 1 \text{ olur.}$$

Örnek: $T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + n$, $n > 1$, $T(1) = 1$ için iterasyon yöntemiyle bulunut.

Örnek: $T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + n$,

$n > 1$, $T(1) = 1$ için iterasyon yöntemiyle bulunur.

$$T\left(\frac{n}{2}\right) = 2T\left(\frac{n}{4}\right) + \frac{n}{2}$$

$$T(n) = 2\left(2T\left(\frac{n}{4}\right) + \frac{n}{2}\right) + n$$

$$T(n) = 2^2 \cdot T\left(\frac{n}{4}\right) + 2n$$

$$T\left(\frac{n}{4}\right) = 2 \cdot T\left(\frac{n}{8}\right) + \frac{n}{4}$$

$$T(n) = 2^2 \cdot \left(2T\left(\frac{n}{8}\right) + \frac{n}{4}\right) + 2n$$

$$T(n) = 2^3 \cdot T\left(\frac{n}{8}\right) + 3n$$

$$\vdots$$

$$T(n) = 2^k \cdot T\left(\frac{n}{2^k}\right) + k \cdot n$$

$$\frac{n}{2^k} = 1 \Rightarrow n = 2^k$$

$$\log_2 n = \log_2 2^k$$

$$\log_2 n = k$$

$$T(n) = 2^k \cdot T\left(\frac{n}{2^k}\right) + k \cdot n$$

$$= n \cdot T(1) + \log_2 n \cdot n$$

$$= n + n \cdot \log n$$

$$T(n) = \Theta(n \log n)$$

Böl ve Yönet (Divide and conquer)

- Quick sort
- Merge sort
- Binary search

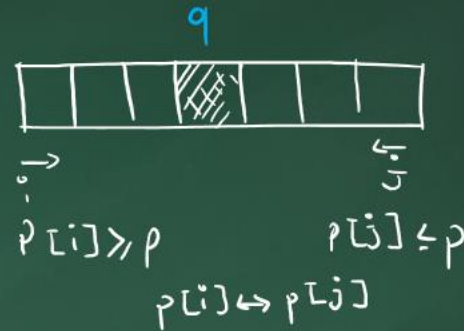
gibi ifadelerin böl ve yönet algoritması yaklaşımları benimses.

$\begin{matrix} & \rightarrow p_i \\ p & \swarrow \searrow \\ & p_1 \quad p_n \end{matrix}$
 Durum 1:
 $\exists i, p_i$ yetkince basit hale
 getireceği olduğu yapılabilir.

Durum 2:
 $\exists j, p_j$ gördümü p_k kuzumu
 olmayacak ($k \neq j$)
 $k = 1, 2, \dots, n$

$DS(p, i, j)$

$\begin{cases} p \leftarrow D[i] \\ D[i] \leftarrow p \end{cases} = O(n)$



$$DS(p, i, q-1) \rightarrow T\left(\frac{n}{b}\right)$$

$$DS(p, q+1, j) \rightarrow T\left(\frac{n}{b}\right)$$

$$T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + O(n)$$

$$= a^k T(1) + \sum_{i=0}^{k-1} a^i f\left(\frac{n}{b^i}\right)$$

$$\frac{n}{b^k} = 1 \Rightarrow n = b^k \quad k = \log_b n$$

$$a^{\log_b n} \Rightarrow n^{\log_b a} \quad \text{ve } T(1) = O(1)$$

$$T(n) = \underbrace{n^{\log_b a} \cdot O(1)}_{\text{Bütün term?}} + \underbrace{\sum_{i=0}^{\log_b n - 1} f\left(\frac{n}{b^i}\right)}_{\text{Bütün Term!}}$$

Master Theorem for Divide and Conquer

$$T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + O(n)$$

↑
divide
half-size
of problem

↑
additional
work
for
merging

$$T(n) = a \cdot T\left(\frac{n}{b}\right) + \Theta(n^k \log^p n)$$

where $a > 1$, $b > 1$, $k > 0$
 $p \rightarrow$ is a real number

1) If $a > b^k$ then;

$$T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \cdot \log^{p+1} n)$$

2) If $a = b^k$

a. If $p > -1$ $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log^{p+1} n)$

b. If $p = -1$ $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log \log n)$

c. If $p < -1$ $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$

3) If $a < b^k$

a. If $p > 0$ $T(n) = \Theta(n^k \log^p n)$

b. If $p < 0$ $T(n) = O(n^k)$

Örnek: $2T\left(\frac{n}{2}\right) + n$

$$a = 2$$

$$b = 2$$

$$f(n) = 1$$

Karşılaştın!

$$n^{\log_b a} = n^{\log_2 2} = \Theta(n')$$

CASE-2

$$f(n) = O(n^{\log_b a}) \text{ için } T(n) = \Theta\left(n^{\log_b a} \log n\right)$$

$$T(n) = \Theta\left(n' \cdot \log n\right)$$

$$= \Theta(n \log n)$$

$$\text{ŞABLON} \rightarrow a \cdot T\left(\frac{n}{b}\right) + f(n)$$

Örnek: $T(n) = 16T\left(\frac{n}{4}\right) + n^2$

Örnek: $T(n) = 16 T\left(\frac{n}{4}\right) + n!$

SLOW

$$T(n) = a \cdot T\left(\frac{n}{b}\right) + f(n)$$

$$a = 16 \quad a > 1$$

$$b = 4 \quad b > 1$$

$$f(n) = n!$$

$$n^{\log_b a} \leftrightarrow f(n)$$

$$n^{\log_4 16} \leftrightarrow n!$$

$$n^2 \leftrightarrow n!$$

$$0 < b$$

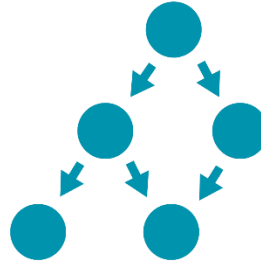
Putum - 3

$$f(n) = n^{\log_b a + \epsilon} \quad \text{ve} \quad a f\left(\frac{n}{b}\right) < c \cdot f(n)$$

$$= \Theta(f(n))$$

$$T(n) = \Theta(f(n))$$

$$= \Theta(n!)$$



Veri Yapıları ve Algoritmalar

ZAFER CÖMERT

Öğretim Üyesi