
Formel Samling

Udgave 1.0

Frederik Hansen

03. jan., 2024

1	Algorithmer	1
1.1	Hashmaps / Hash tables	1
1.2	Tids og størrelses kompleksitet	4
1.3	Sorterings algorithmer	7
1.4	prgrammerings paradimer	9
1.5	Binær træer	11
1.6	Graf teori	12

1.1 Hashmaps / Hash tables

Hashmaps er en datastruktur hvor positionen af dataen i memory er beskrevet gennem en funktion.

1.1.1 key

det data der beskriver inputtet i din hashing funktion

1.1.2 index mapping (trivial hashing)

beskriver hashing funktionen $f(x)=x$ altså er din key lig med positionen i memory

1.1.3 collision

hvis en funktion returnere den samme område i memory ved 2 forskellige keys

1.1.4 separate chaining

en måde at løse collisions problemer ved at erstatte indgangen i memory med en liste som indeholde begge værdier der skal være på denne key.

1.1.5 Open addressing

open adressering betyder at din indgang i hastabellen ikke behøver at være det præcise resultat af hash funktionen. Når man ændre på hvilken position noget ligger på kalder man det probing

VIGTIGT Når der laves open adressering skal den originale key gemmes sammen med data'en således at programmet kan checke om der skal laves probing eller ej.

linear probing

en probing metode hvor man bare tager den næste frie plads i memory

quadratic probing (mid-square method)

her søger man igennem $index + x^2$ hvor x stiger med 1 indtil man finder en plads

dobbelt hashing

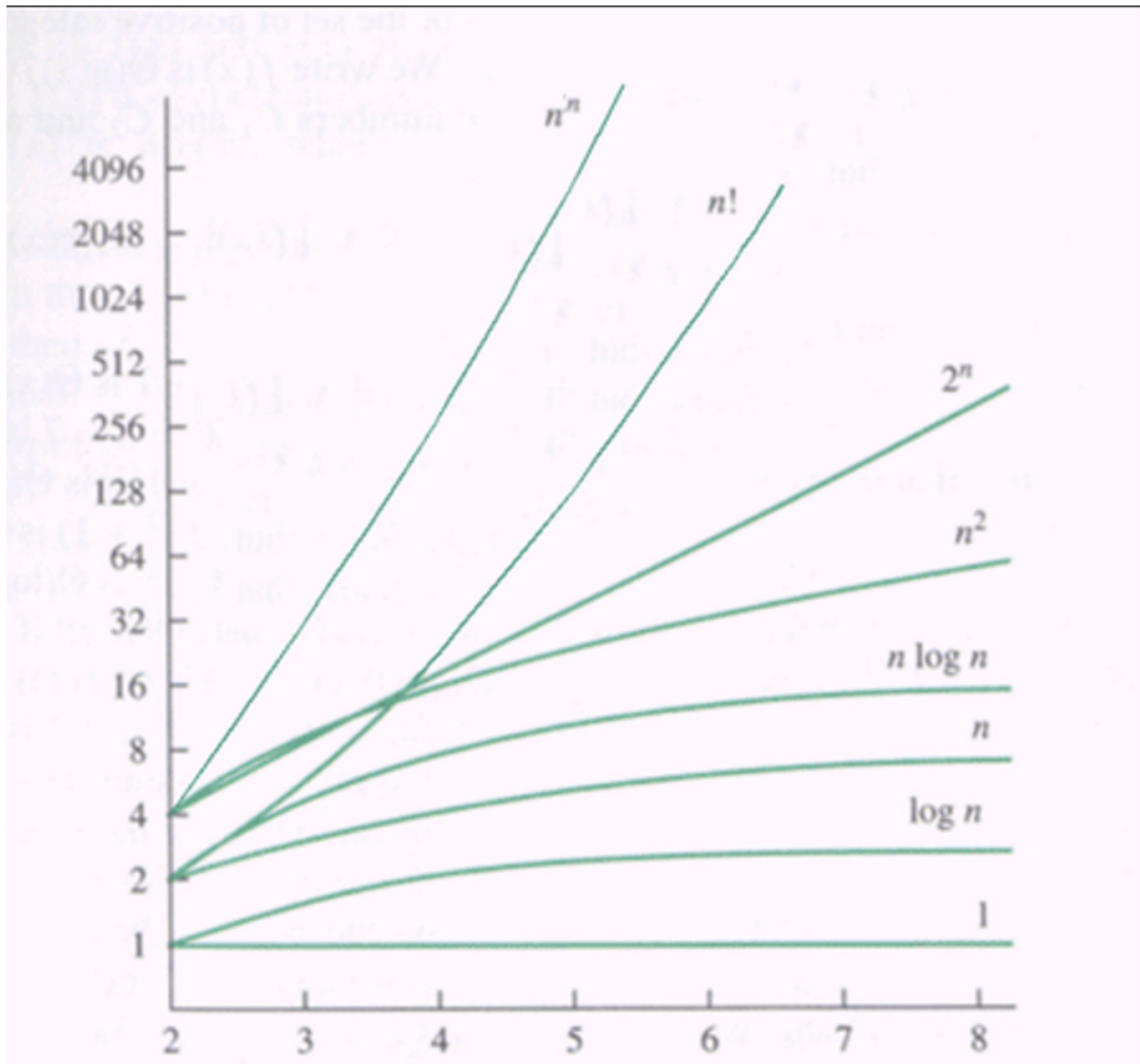
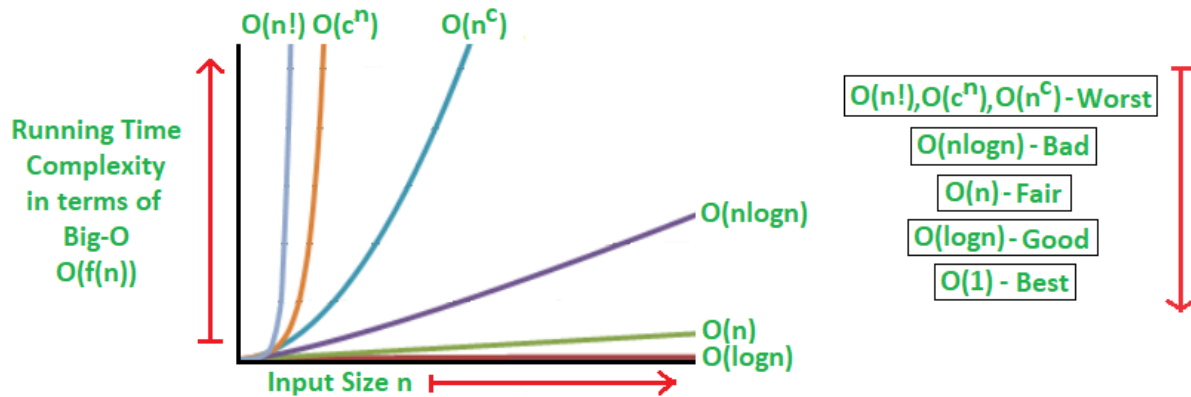
ved dobbelt hashing bruges en anden hashing funktion som sådan til at lave probing. dette gøres ved formlen $h1(key) + h2(key) * x$ hvor x stiger med 1 indtil en plads er fundet.

1.1.6 universal hashing

Når man laver universal hashing vælges en tilfældig hashing funktion hver gang et nyt table laves, på denne måde kan en malicious actor ikke vide hvilken hashing algoritme er valgt.

1.2 Tids og størrelses kompleksitet

1.2.1 big O theta and omega notation



S.No	Big O	Big Omega (Ω)	Big Theta (Θ)
1.	It is like (\leq) rate of growth of an algorithm is less than or equal to a specific value.	It is like (\geq) rate of growth is greater than or equal to a specified value.	It is like ($=$) meaning the rate of growth is equal to a specified value.
2.	The upper bound of algorithm is represented by Big O notation. Only the above function is bounded by Big O. Asymptotic upper bound is given by Big O notation.	The algorithm's lower bound is represented by Omega notation. The asymptotic lower bound is given by Omega notation.	The bounding of function from above and below is represented by theta notation. The exact asymptotic behavior is done by this theta notation.
3.	Big O – Upper Bound	Big Omega (Ω) – Lower Bound	Big Theta (Θ) – Tight Bound
4.	It is define as upper bound and upper bound on an algorithm is the most amount of time required (the worst case performance).	It is define as lower bound and lower bound on an algorithm is the least amount of time required (the most efficient way possible, in other words best case).	It is define as tightest bound and tightest bound is the best of all the worst case times that the algorithm can take.
5.	Mathematically: Big Oh is $0 \leq f(n) \leq Cg(n)$ for all $n \geq n_0$	Mathematically: Big Omega is $0 \leq Cg(n) \leq f(n)$ for all $n \geq n_0$	Mathematically – Big Theta is $0 \leq C_2g(n) \leq f(n) \leq C_1g(n)$ for $n \geq n_0$

1.2.2 little o theta and omega notation

lille notation har som sådan de samme regler som big notation, med den undtagelse at defnitaionen skal gælde for alle værdier af n (altså alle steder på funktionen) og ikke kun i et enkelt scenarie.

1.2.3 rekursive funktioner

rekursive funtioner er funktioner der indeholder sig selv. fx: $t(n) = 1 + t(2/n)$

1.2.4 Master Theorem

Theorem

If $T(n) = aT\left(\left\lceil \frac{n}{b} \right\rceil\right) + O(n^d)$ (for constants $a > 0, b > 1, d \geq 0$), then:

$$T(n) = \begin{cases} O(n^d) & \text{if } d > \log_b a \\ O(n^d \log n) & \text{if } d = \log_b a \\ O(n^{\log_b a}) & \text{if } d < \log_b a \end{cases}$$

der findes også en udvidet master Theorem

ud fra formelen

$$T(n) = aT(n/b) + O(n^k \log^p n)$$

her gælder:

if $a > b^k$, then $T(n) = (n \log_b a)$ if $a = b^k$, then (a) if $p > -1$, then $T(n) = (n \log_b a \log^{p+1} n)$ (b) if $p = -1$, then $T(n) = (n \log_b a \log \log n)$ (c) if $p < -1$, then $T(n) = (n \log_b a)$

if $a < b^k$, then (a) if $p \geq 0$, then $T(n) = (n^k \log^p n)$ (b) if $p < 0$, then $T(n) = (n^k)$

1.2.5 algoritme cheat sheet

Algorithm	Best Case	Average Case	Worst Case
Selection Sort	$O(n^2)$	$O(n^2)$	$O(n^2)$
Bubble Sort	$O(n)$	$O(n^2)$	$O(n^2)$
Insertion Sort	$O(n)$	$O(n^2)$	$O(n^2)$
Tree Sort	$O(n \log n)$	$O(n \log n)$	$O(n^2)$
Radix Sort	$O(dn)$	$O(dn)$	$O(dn)$
Merge Sort	$O(n \log n)$	$O(n \log n)$	$O(n \log n)$
Heap Sort	$O(n \log n)$	$O(n \log n)$	$O(n \log n)$
Quick Sort	$O(n \log n)$	$O(n \log n)$	$O(n^2)$
Bucket Sort	$O(n+k)$	$O(n+k)$	$O(n^2)$
Counting Sort	$O(n+k)$	$O(n+k)$	$O(n+k)$

1.3 Sorterings algorithmer

1.3.1 Heapsort

Max-Heapify sort pseudo kode A er arrayet vores Heap er gemt i i er vores index i heap

```

Max-Heapify (A, i)

l = LEFT(i)
r = RIGHT(i)

if l <= A.heap-size and A[l] > A[i]
    largest = l
else largest = i
if r <= A.heap-size and A[r] > A[largest]
    largest = r
if largest != i
    exchange A[largest] and A[i]
    Max-Heapify(A, largest)
  
```

Min-Heapify sort pseudo kode

```

Min-Heapify (A, i)

l = LEFT(i)
r = RIGHT(i)

if l <= A.heap-size and A[l] < A[i]
    smallest = l
else smallest = i
if r <= A.heap-size and A[r] < A[largest]
    smallest = r
if smallest != i
    exchange A[smallest] and A[i]
    Min-Heapify(A, smallest)
  
```

1.3.2 Quick sort

Quick sort is a divide and conquer algorithm

pseudo kode: A er det array der skal sorteres p er vores første indgang i arrayet r er den sidste indgang i arrayet

```

Quicksort(A, p, r)
if p < r
    q = Partition(A, p, r)
    Quicksort(A, p, q-1)
    Quicksort(A, q+1, r)

Partition(A, p, r)
x = A[r]
i = p-1
for j = p to r-1
  
```

(fortsætter på næste side)

(fortsat fra forrige side)

```

    if A[j] <= x
        i = i+1
        exchange A[i] with A[j]
exchange A[i+1] with A[r]
return i+1

```

1.3.3 Count sort

```

Counting sort(A,n,k)
let B[1:n] and C[0:k]
for i = 0 to k
    C[i] = 0
for j = 1 to n
    C[A[j]] = C[A[j]] + 1

```

1.3.4 Radix sort

in radix sort you sort the numbers by the smallest digit first.

hvis alle tal i arrayet har lige mange digits er radix sort $O(n)$

1.3.5 Bucket sort

$O(n^2)$ MEN! Big Theta på (n) **SHITTY SUDO CODE **

!(shitty code)[<https://i.imgur.com/1U8EpXe.png>] Legit den her kode er så dårligt skrevet at den legit ikke giver mening. så her er den lige i C++ /

```

// Function to sort arr[] of
// size n using bucket sort
void bucketSort(float arr[], int n)
{
    // 1) Create n empty buckets
    vector<float> b[n];

    // 2) Put array elements
    // in different buckets
    for (int i = 0; i < n; i++) {

        // Index in bucket
        int bi = n * arr[i];
        b[bi].push_back(arr[i]);
    }

    // 3) Sort individual buckets
    for (int i = 0; i < n; i++)

```

(fortsætter på næste side)

(fortsat fra forrige side)

```

        sort(b[i].begin(), b[i].end());

// 4) Concatenate all buckets into arr[]
int index = 0;
for (int i = 0; i < n; i++)
    for (int j = 0; j < b[i].size(); j++)
        arr[index++] = b[i][j];
}

```

1.4 programmerings paradimer

1.4.1 Dynamic programming

Dynamic programming er er programming uden recursion. Dette er ofte opnået ved at loope igennem en funktion flere gange og gemme resultaterne. Ofte resultere dette i en hurtigere algoritme da man kan gemme resultatet for flere funktions kald som ville give det samme resultat istedet for at køre funktionen flere gange

subproblem graf (afhængigheds graf)

et recursivt problem kan beskrives som et problem med flere subproblemer. den originale funktion afhænger af løsningen af disse subproblemer. En subproblem graf viser os hvilket subproblem der ikke afhænger af nogle andre, og dermed hvilken rækkefølge subproblemerne skal løses i.

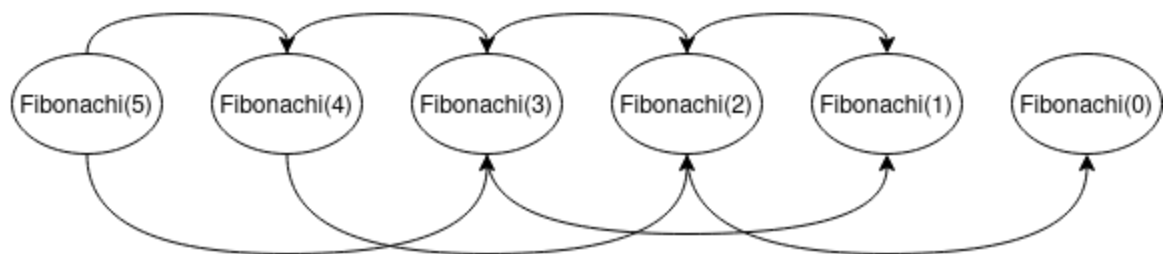
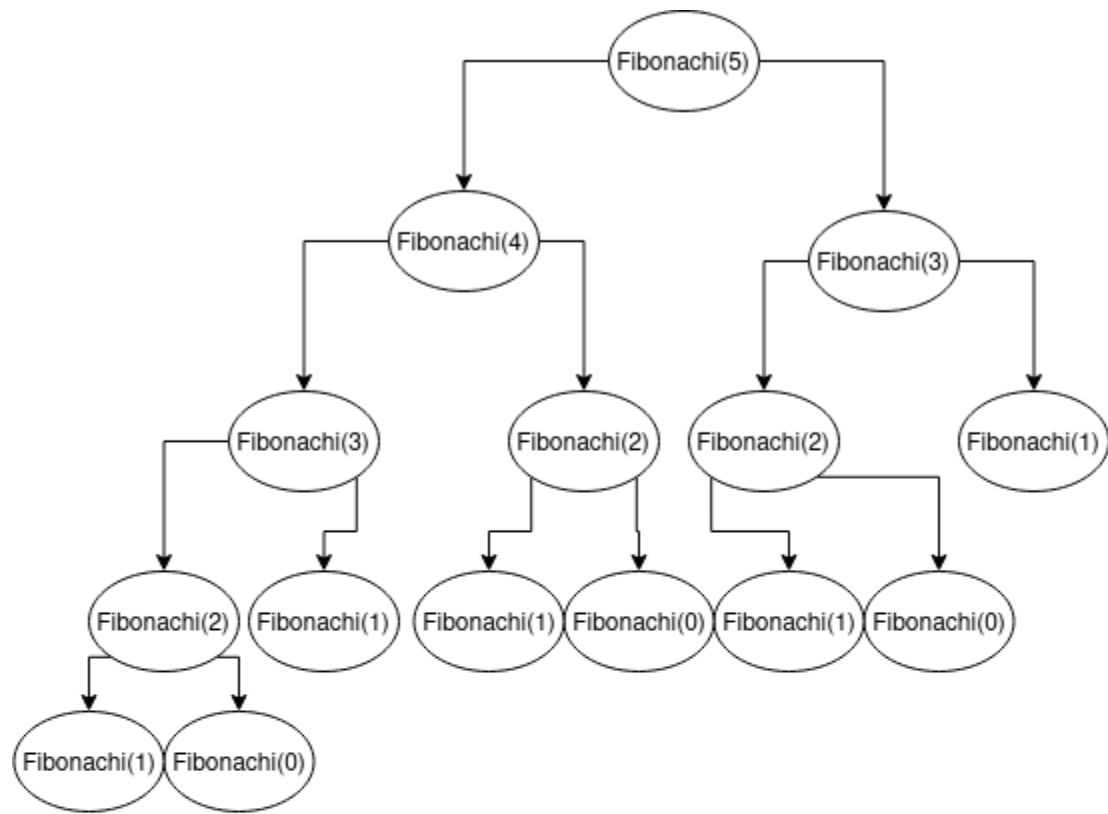
fx hvis vi havde koden.

```

function fibonacci (int n){
    if (n == 0){
        return 0;
    }
    if (n == 1){
        return 1;
    }
    return fibonacci(n-1)+fibonacci(n-2)
}

```

hvis $n = 5$ fåes subproblem grafen:



1.4.2 Greedy algorithms

En greedy algoritme der »gårdigt« vælger hvad der virker som den bedste løsning lokalt, for forhåbenligt at komme til den bedste generelle løsning.

1.4.3 Divide and Conquer

Ved denne metode løses et eller uoverskueligt problem ved at dele det op, løse undederlene og derefter ligge resultatet sammen.

1.5 Binær træer

Binære træer er en data type hvor hver node kun har 2 børn. Dermed kan hvert »spring« beskrives med et Binært 1 eller 0

1.5.1 binær søge træ

tal som er større end forældrene vil altid ende til venstre i et binær træ og tal som er større end forældre vil ende til højre i et binær træ. Dette gør det nemmere at søge i, men kan dog også være træet rimelig skævt.

søge algorithmen for disse træer er oplagt:

```
function binary_Search(int searchNumber){  
  
    if(node = searchNumber){  
        return nodeIndex  
    }  
  
    if(node > searchNumber){  
        go left on binary trees  
    }  
  
    if( node < searchNumber) {  
        go right on binary tree  
    }  
  
}
```

1.5.2 Max Heap / Min Heap

Heaps er binær træer med regler for strukturen af træet

Max Heap	Min Heap
forældre \geq børn	forældre \leq børn

1.5.3 Sort Rød træer

Sort røde træer deler nodes op i 2 farver med disse regler

1. hver node skal enten være rød eller sort
2. roden skal altid være sort
3. røde nodes må ikke have røde forældre eller børn
4. hver slut node »null« node skal være sort
5. der skal altid være den samme mængde sorte nodes mellem roden og null nodes.

1.6 Graf teori

1.7 Adjacency lists / Adjacency matrix

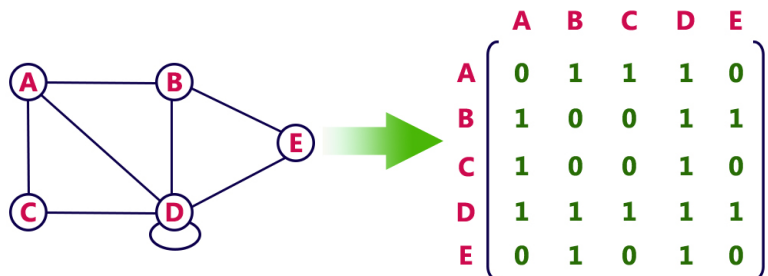
en adjacency list er en liste over hvilke nodes en anden node har edges til.

i graften til Ford-Fulkerson eksemplet ville det fx for v2 være

s	v1	v2	v3	v4	g
0	1	0	0	1	0

disse kan være vægtet. Det betyder bare at vægten af edgen skrives i stedet for 1

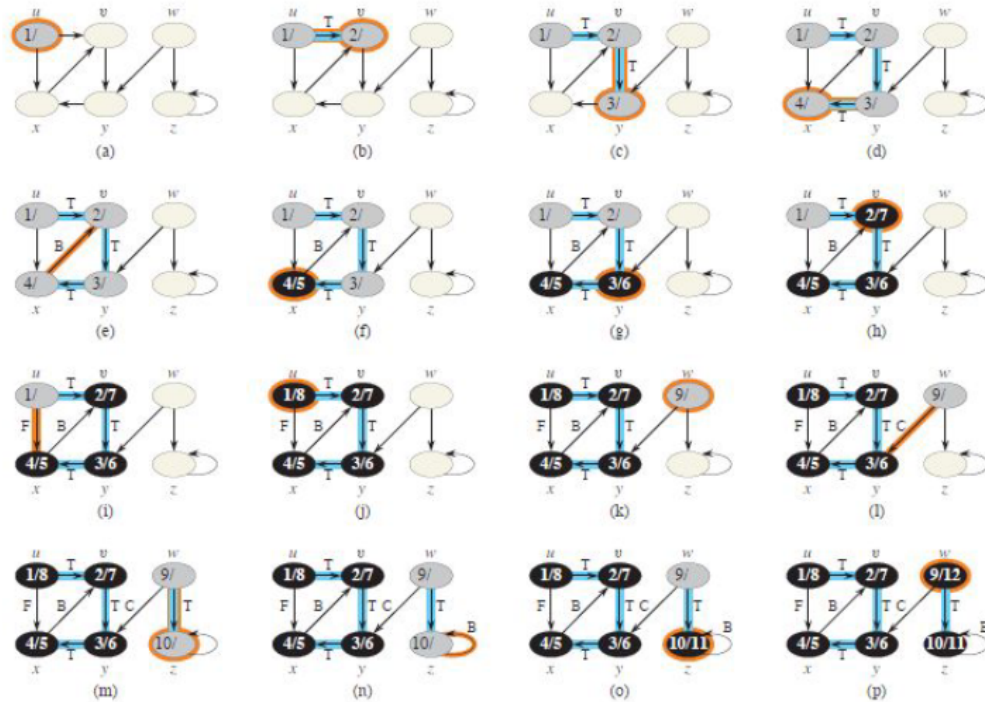
s	v1	v2	v3	v4	g
0	4	0	0	14	0



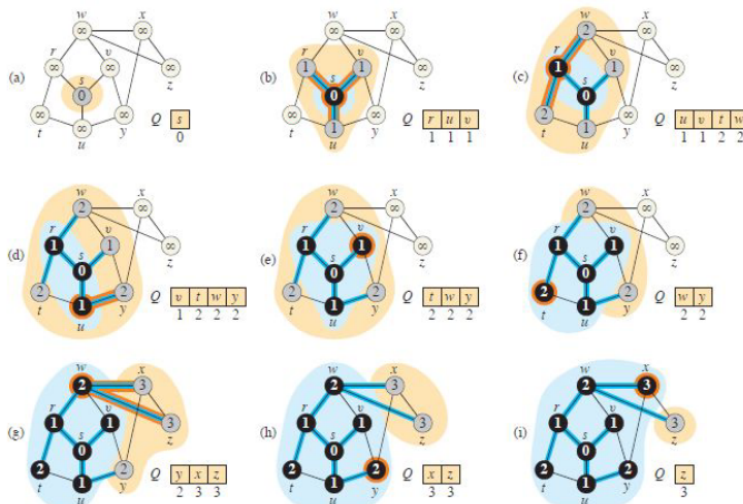
en Adjacency matrix er en matrice af disse lister

1.8 dybte og bredte søgning (BFS og DFS)

DFS - Example

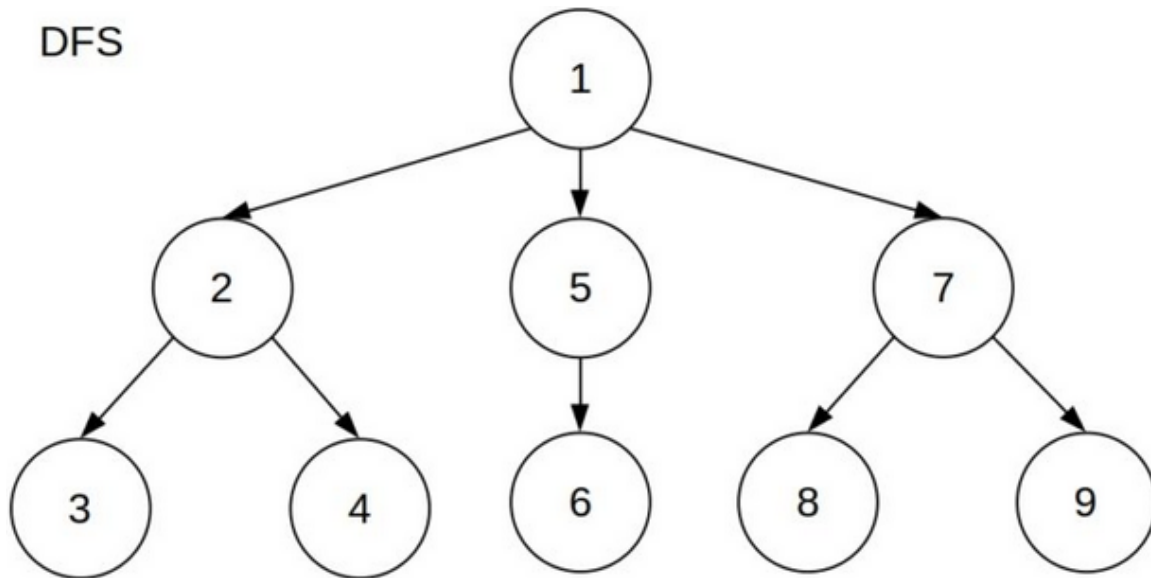


BFS - Example

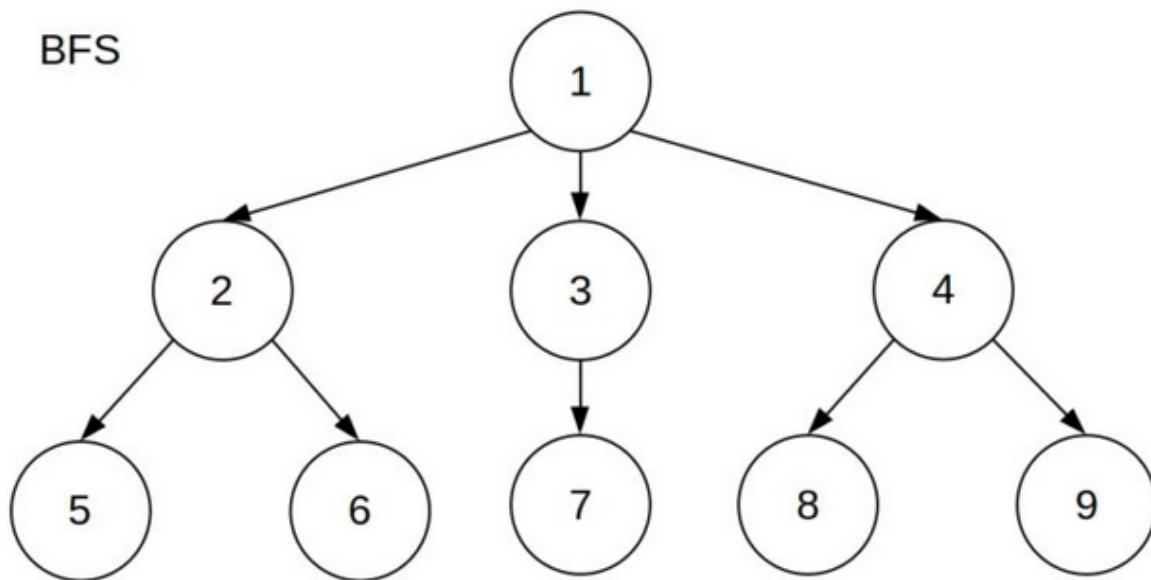


Can you sketch the BFS tree for this example?

DFS

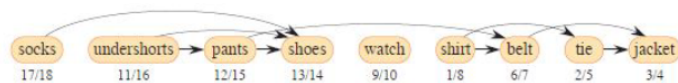
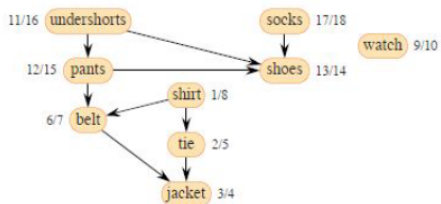


BFS



1.9 topological sort

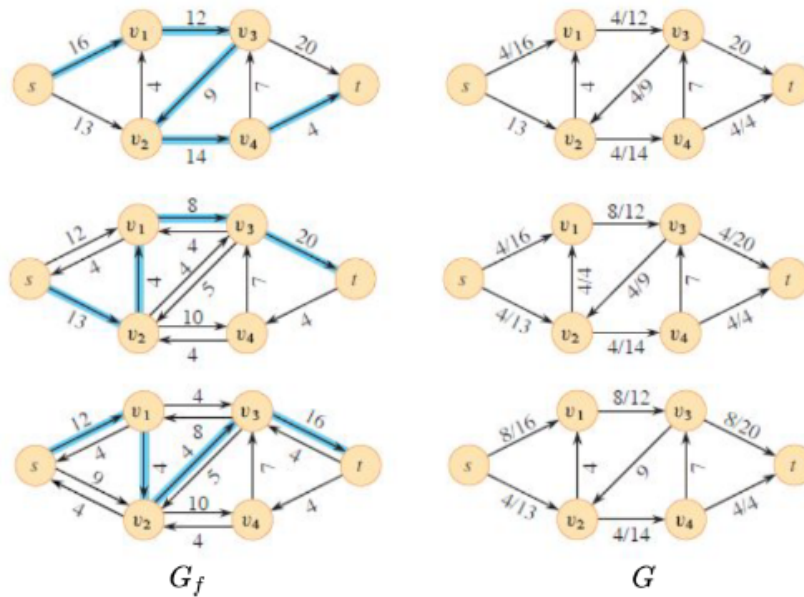
vælg en tilfældig node. Giv den tallet 1 gå til den næste node giv den tallet 2 sæt nodes i rækkefølge efter det største tal. nodes kan godt have flere tal



1.9.1 Ford-Fulkerson Algoritme / edmond karp

Bruges til at finde max netværks kapacitet. Kan også give dig en iden om hvor dit netværk skal forbedres for den bedste effect

FORD-FULKERSON EXAMPLE

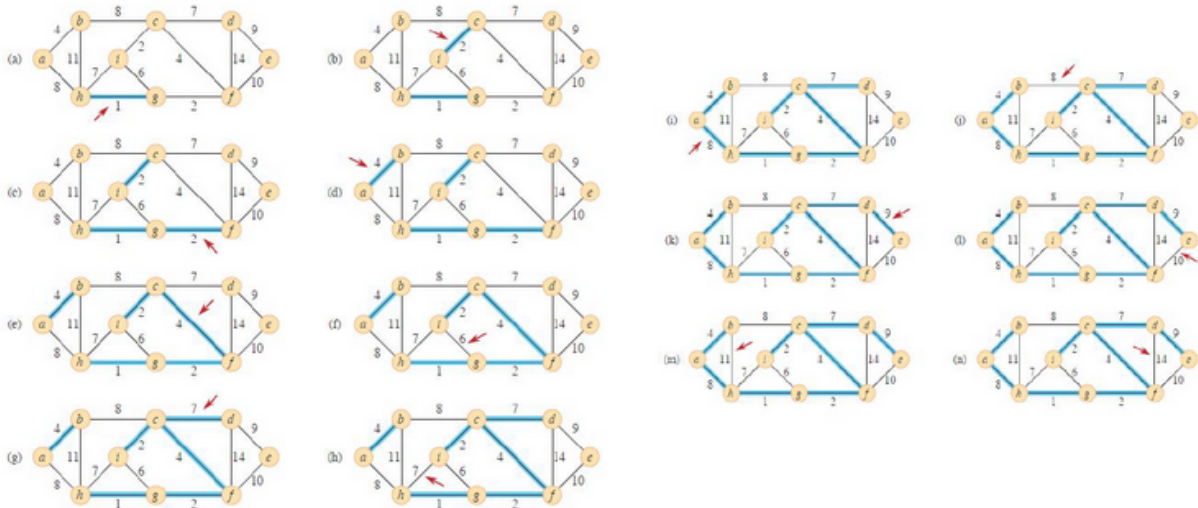


1.9.2 minimum spanning trees.

træer der har den mindste vægt fra 1 node ud til alle andre nodes i systemet.

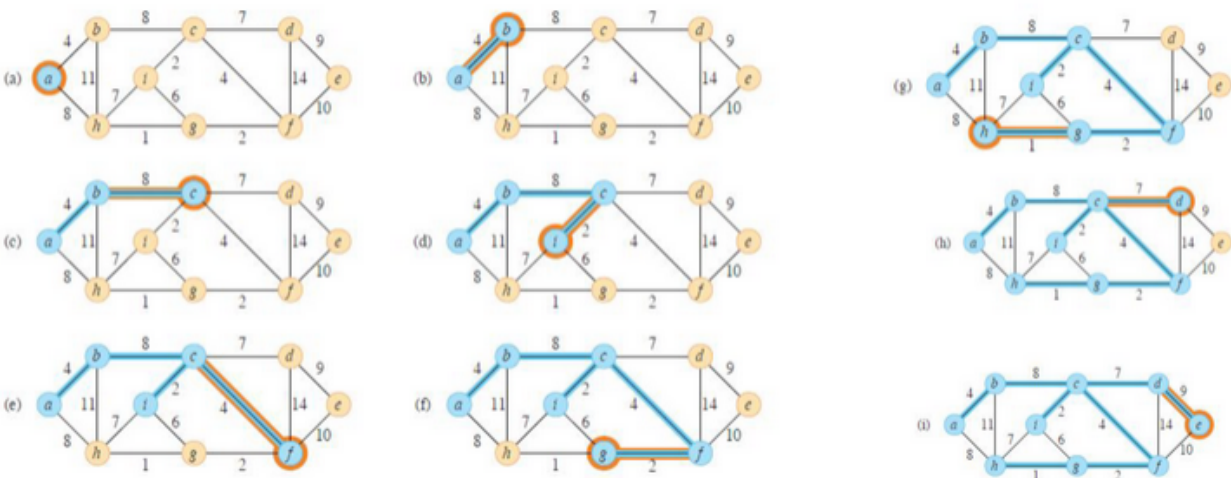
kruskals Algoritme

Kruskal's Algorithm



prims Algoritme

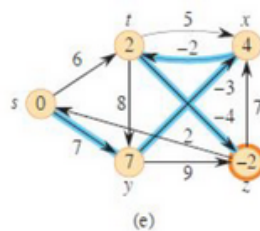
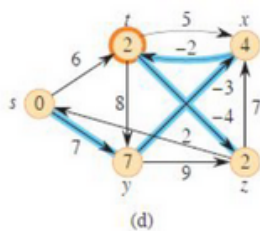
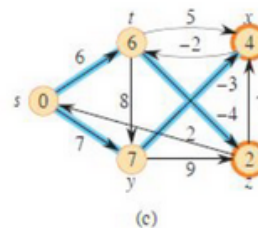
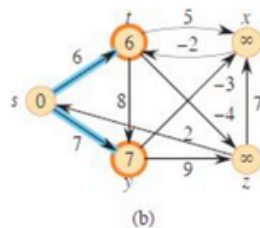
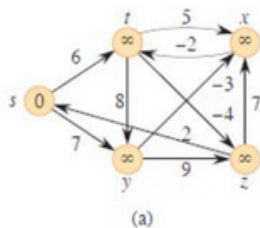
Prim's Algorithm



1.9.3 korteste vej (shortest path) Algoritmer

bellman-ford

The Bellman-Ford Algorithm - Ex



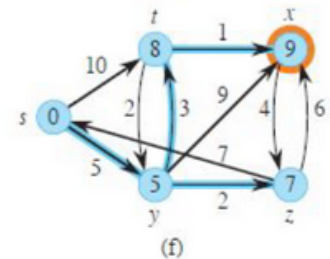
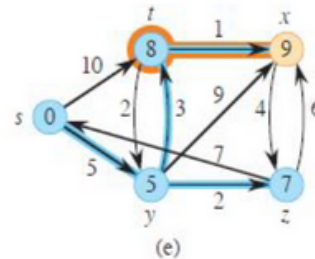
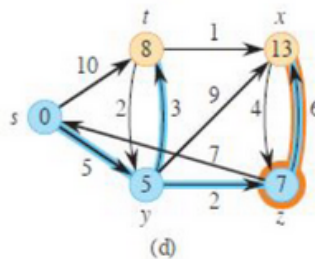
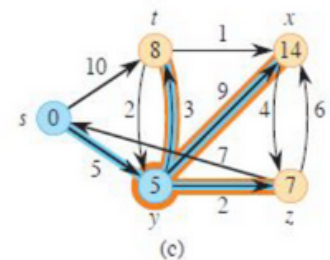
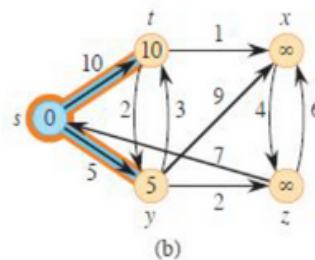
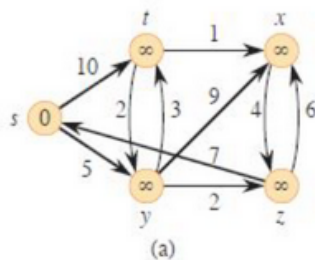
```

BELLMAN-FORD( $G, w, s$ )
1  INITIALIZE-SINGLE-SOURCE( $G, s$ )
2  for  $i = 1$  to  $|G.V| - 1$ 
3      for each edge  $(u, v) \in G.E$ 
4          RELAX( $u, v, w$ )
5  for each edge  $(u, v) \in G.E$ 
6      if  $v.d > u.d + w(u, v)$ 
7          return FALSE
8  return TRUE

```

dijkstra

Dijkstra's algorithm



1.10 korrekthed af algoritmer

1.11 Horners rule

Det her er en dum måde at regne polynomier del by del

$a_0 + x(a_1 + x(a_2 + x))$

1.12