# 

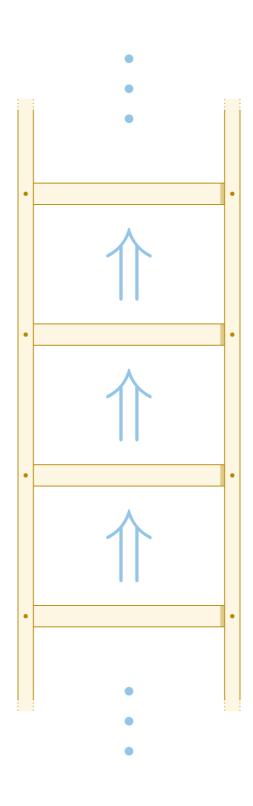
Mer DP, fra forrige gang

### Optimal delstruktur

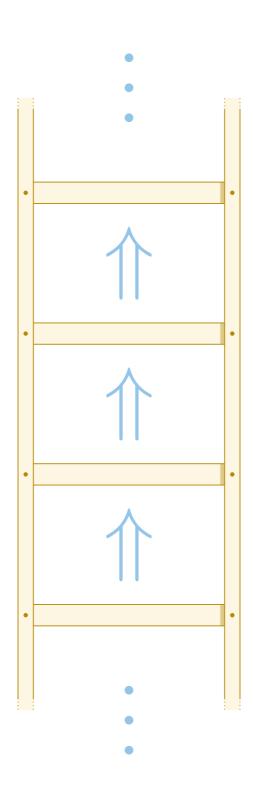
Det han omtaler som «remaining decisions» er det vi tenker på som delproblemer (selv om det høres litt bakvent ut). Hva vi gjr i vårt ene induktive trinn kommer an på optimale løsninger på delproblemene – og det forteller oss hva konsekvensene blir.

PRINCIPLE OF OPTIMALITY. An optimal policy has the property that whatever the initial state and initial decisions are, the remaining decisions must constitute an optimal policy with regard to the state resulting from the first decisions.

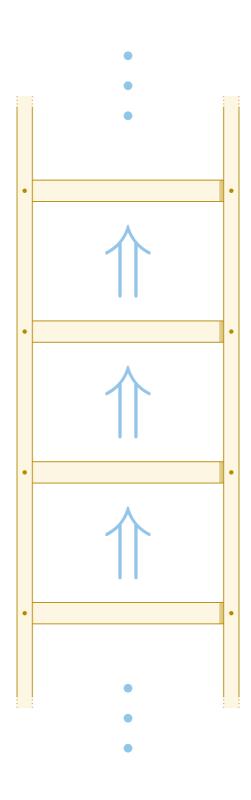
Richard Bellman, «The theory of dynamic programming», Bull. Amer. Math. Soc. 60 (1954), 503-515.



Opt. delstrukt.: Det finnes opt. løsning bestående av opt. delløsninger

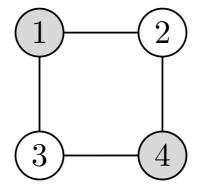


Dette gir «smitte-effekten» vi trenger, dvs., det induktive trinnet!

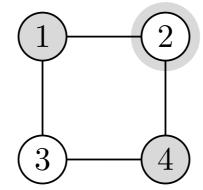


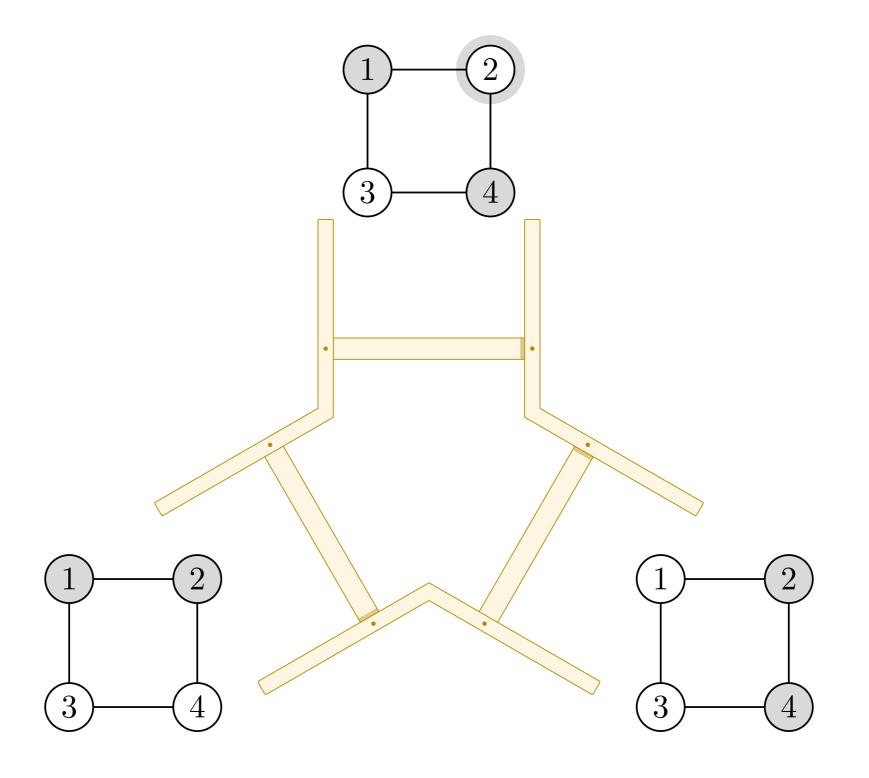
Finner optimale delløsninger; konstruerer optimal løsning

 $dyn. prog. \rightarrow opt. delstruktur$ 

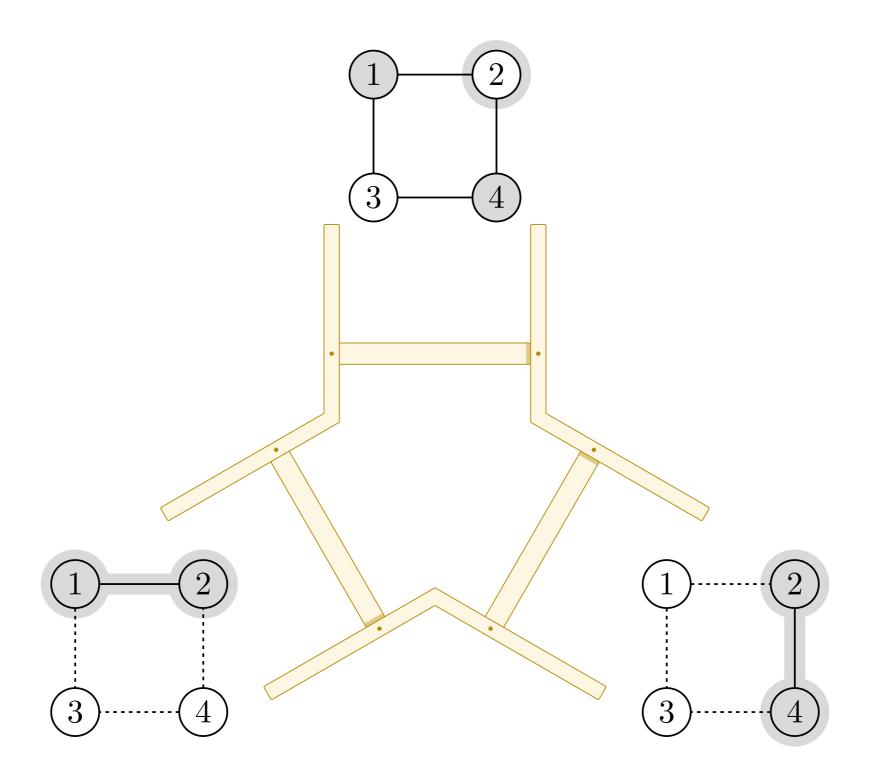


 $dyn. prog. \rightarrow opt. delstruktur$ 

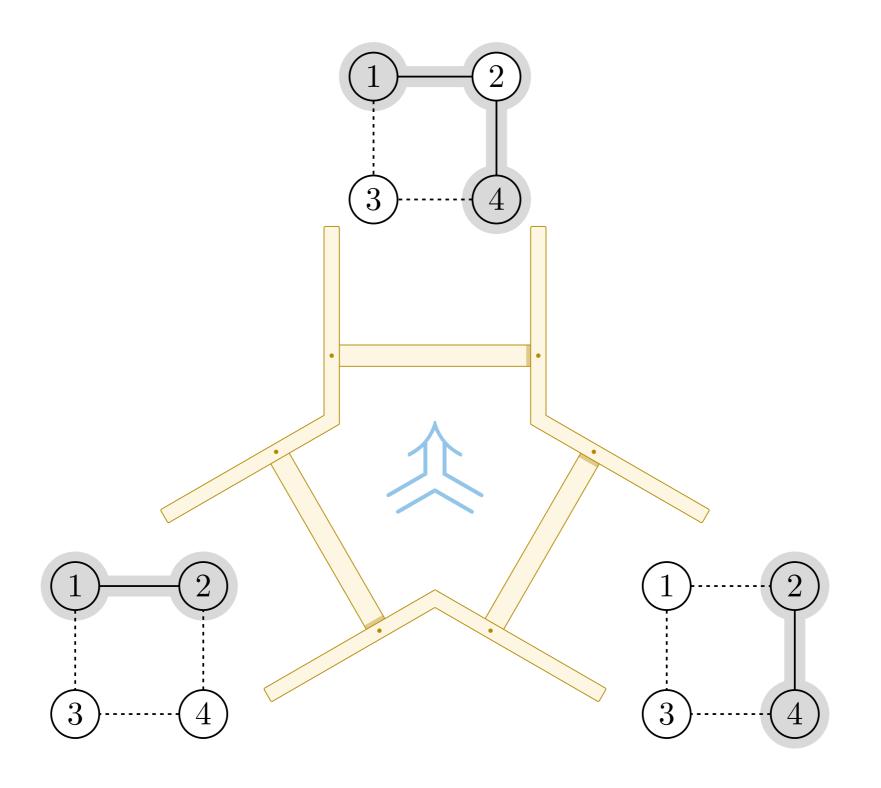




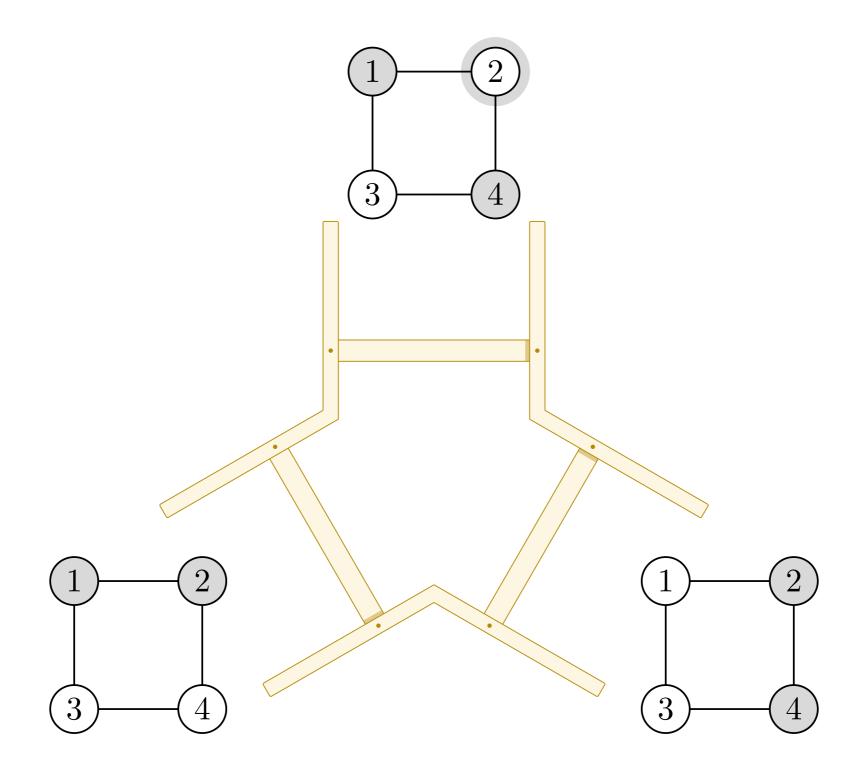
Kan dekomponere i korteste veier  $1 \rightsquigarrow 2$  og  $2 \rightsquigarrow 4$ 



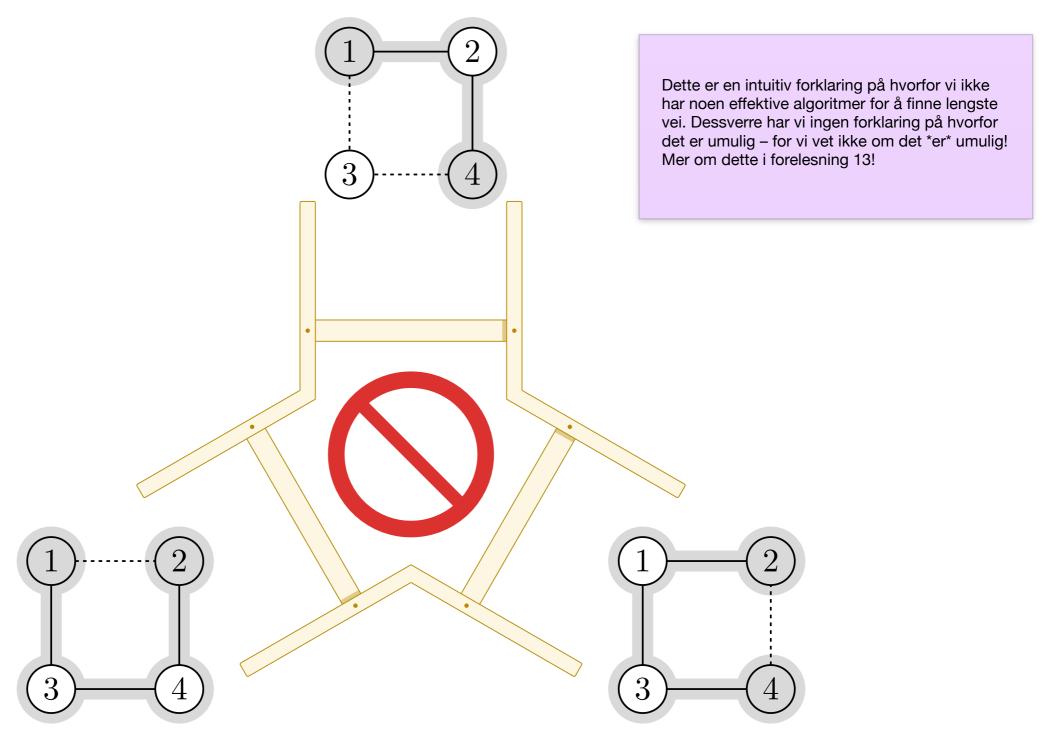
Om vi finner disse...



... så kan vi konstruere korteste vei  $1 \sim 4$ 



Lengste vei: Prøver samme dekomponering



Fungerer ikke! En lengste vei kan <u>ikke</u> dekomponeres i lengste veier

## Eksempel: Binær ryggsekk

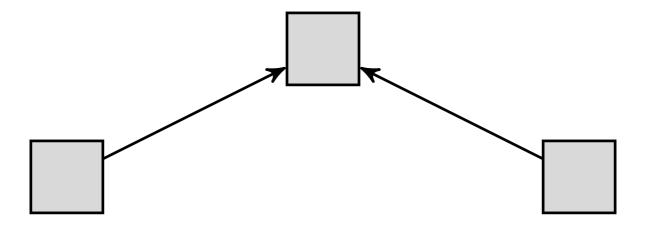
Input: Verdier  $v_1, \ldots, v_n$ , vekter  $w_1, \ldots, w_n$  og en kapasitet W.

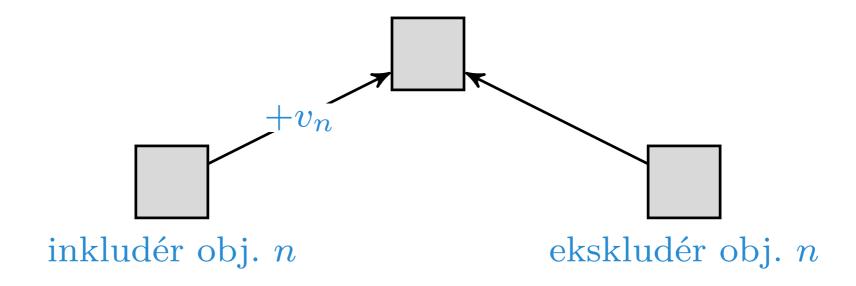
Output: Indekser  $i_1, \ldots, i_k$  slik at  $w_{i_1} + \cdots + w_{i_k} \leq W$ 

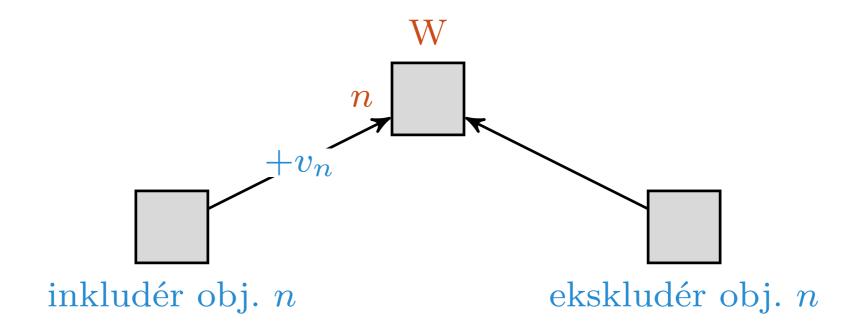
og totalverdien  $v_{i_1} + \cdots + v_{i_k}$  er ma

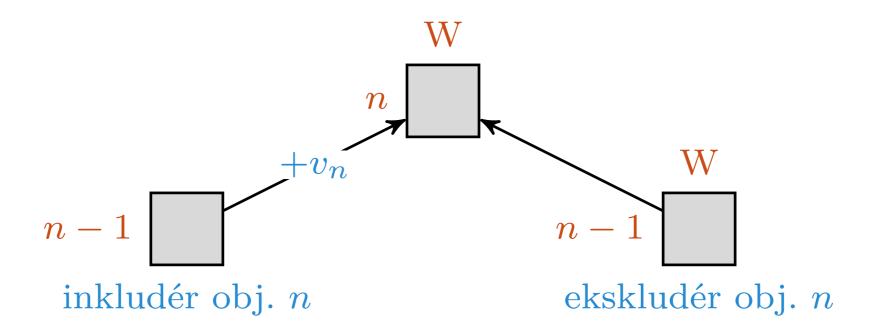




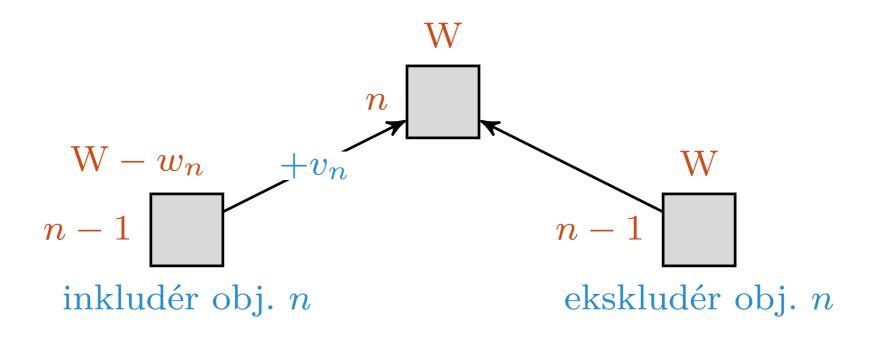




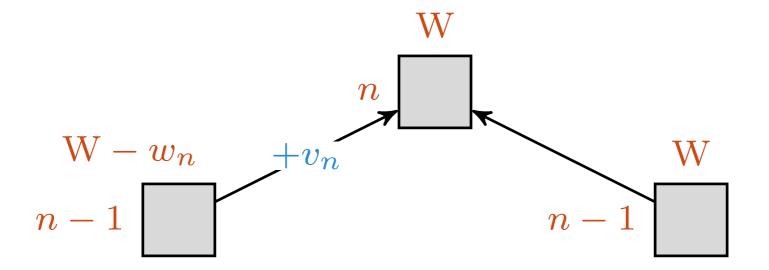


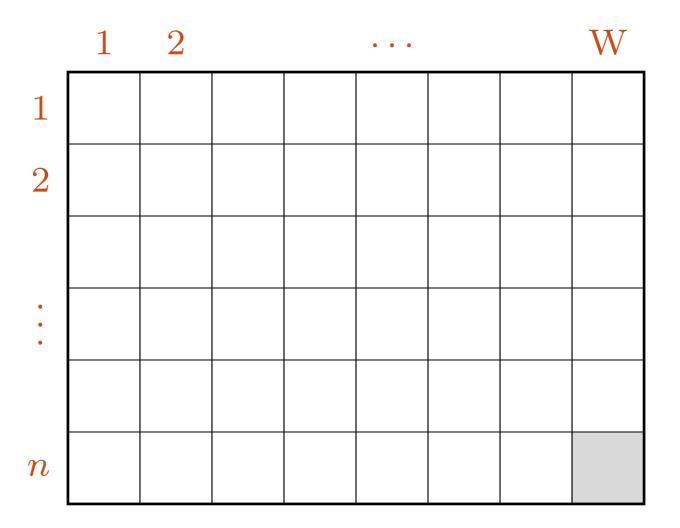


Ser nå bare på objekter  $1 \dots n-1$ 



Objekt n bruker opp  $w_n$  av W

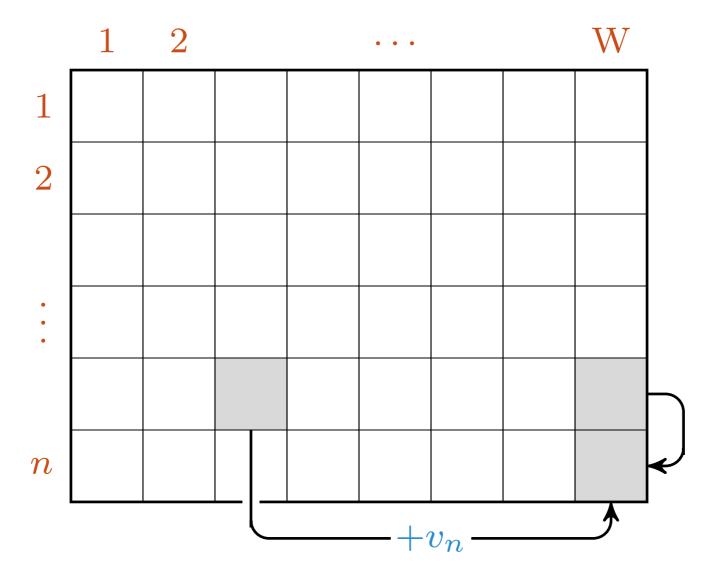




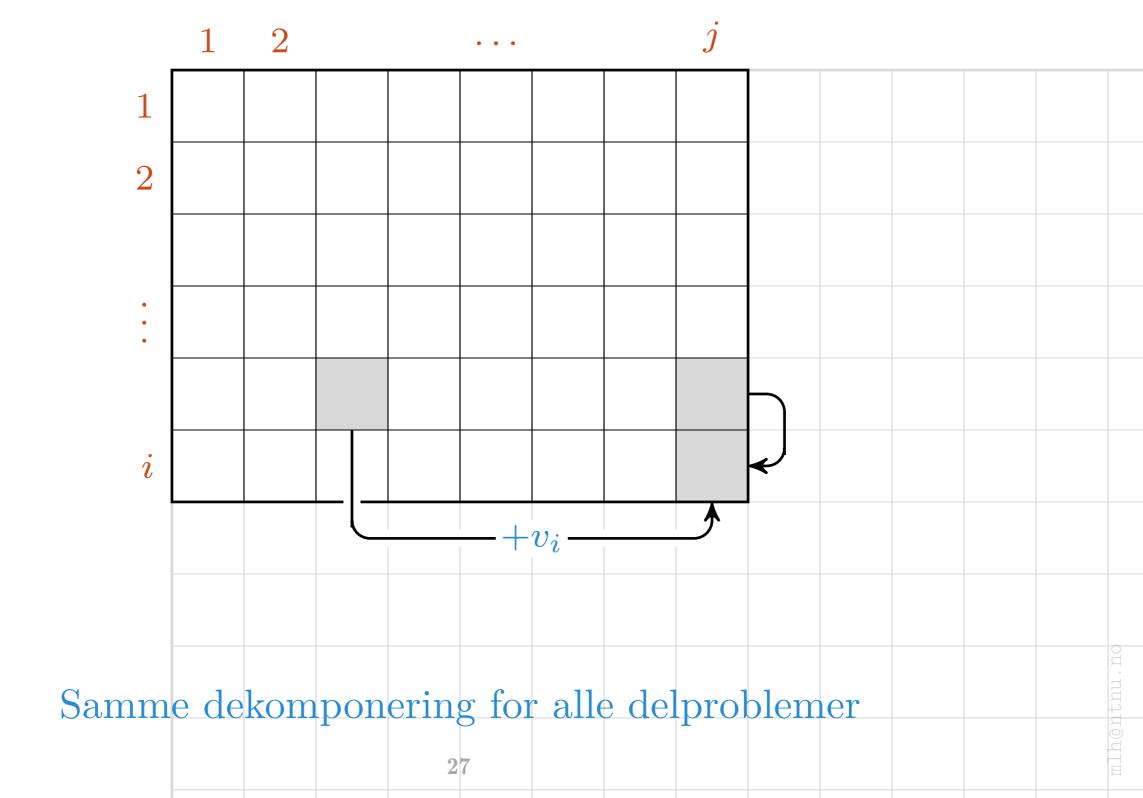
Lagre delløsninger i  $n \times W$ -tabell

	1	2		• • •		W
1						
2						
•						
n						

La f.eks.  $w_n = 5$ .



Dekomponering som før; kan løses radvis



n antallW kapasitet

Knapsack(n, W)1 let K[0...n, 0..W] be a new array n antallW kapasitetK memo

- 1 let K[0...n, 0..W] be a new array
- 2 for j = 0 to W

n antall

W kapasitet

K memo

- 1 let K[0...n, 0..W] be a new array
- 2 for j = 0 to W
- 3 K[0,j] = 0

n antall

W kapasitet

K memo

- 1 let K[0...n, 0...W] be a new array
- 2 for j = 0 to W
- 3 K[0,j] = 0
- 4 **for** i = 1 **to** n

n antall

W kapasitet

K memo

*i* objekt

- 1 let K[0...n, 0...W] be a new array
- 2 for j = 0 to W
- 3 K[0,j] = 0
- 4 **for** i = 1 **to** n
- for j = 0 to W

n antall

W kapasitet

K memo

*i* objekt

```
Knapsack(n, W)

1 let K[0...n, 0...W] be a new array

2 for j = 0 to W

3 K[0, j] = 0

4 for i = 1 to n

5 for j = 0 to W

6 x = K[i - 1, j]
```

 $egin{array}{ll} n & {
m antall} \\ {
m W} & {
m kapasitet} \\ {
m K} & {
m memo} \\ i & {
m objekt} \\ j & {
m kapasitet} \\ \end{array}$ 

x uten i

```
\operatorname{Knapsack}(n, \operatorname{W})
1 \operatorname{let} \operatorname{K}[0 ... n, 0 ... \operatorname{W}] be a new array
2 \operatorname{for} j = 0 \operatorname{to} \operatorname{W}
3 \operatorname{K}[0, j] = 0
4 \operatorname{for} i = 1 \operatorname{to} n
5 \operatorname{for} j = 0 \operatorname{to} \operatorname{W}
6 \operatorname{x} = \operatorname{K}[i - 1, j]
7 \operatorname{if} j < w_i
```

n antall W kapasitet K memo i objekt j kapasitet  $w_i$  vekt x uten i

```
KNAPSACK(n, W)

1 let K[0...n, 0...W] be a new array

2 for j = 0 to W

3 K[0, j] = 0

4 for i = 1 to n

5 for j = 0 to W

6 x = K[i - 1, j]

7 if j < w_i

8 K[i, j] = x
```

n antall W kapasitet K memo i objekt j kapasitet  $w_i$  vekt

uten i

```
KNAPSACK(n, W)
 1 let K[0...n, 0..W] be a new array
 2 for j = 0 to W
       K[0,j] = 0
   for i = 1 to n
 5
        for j = 0 to W
            x = K[i-1,j]
            if j < w_i
                K[i,j] = x
            else y = K[i - 1, j - w_i] + v_i
 9
```

m antall W kapasitet K memo i objekt j kapasitet  $w_i$  vekt  $v_i$  verdi x uten i y med i

```
KNAPSACK(n, W)
 1 let K[0...n, 0...W] be a new array
 2 for j = 0 to W
        K[0, j] = 0
   for i = 1 to n
 5
        for j = 0 to W
             x = K[i-1,j]
 6
             if j < w_i
                 K[i,j] = x
             else y = K[i - 1, j - w_i] + v_i
 9
                 K[i, j] = \max(x, y)
10
```

m antall W kapasitet K memo i objekt j kapasitet  $w_i$  vekt  $v_i$  verdi x uten i y med i

#### KNAPSACK(n, W)

1 let K[0...n, 0...W] be a new array

2 for 
$$j = 0$$
 to W

$$3 K[0,j] = 0$$

4 for 
$$i = 1$$
 to  $n$ 

for 
$$j = 0$$
 to W

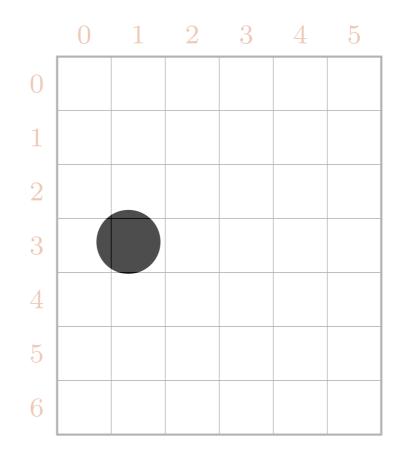
$$6 x = K[i-1,j]$$

7 if 
$$j < w_i$$

$$K[i,j] = x$$

9 **else** 
$$y = K[i - 1, j - w_i] + v_i$$

$$10 K[i,j] = \max(x,y)$$



w	v
1	1
2	5
1	4
3	3
1	2
2	6

Svaret er altså i siste rute, K[6,5], dvs., 15.

## KNAPSACK(n, W)1 let K[0...n, 0...W] be a new array 2 **for** j = 0 **to** W 3 K[0, j] = 04 **for** i = 1 **to** n5 **for** j = 0 **to** W 6 x = K[i - 1, j]7 **if** $j < w_i$ 8 K[i, j] = x9 **else** $y = K[i - 1, j - w_i] + v_i$ 10 $K[i, j] = \max(x, y)$

	0	1	2	3	4	5	_		
0	0	0	0	0	0	0		w	v
1	0	1	1	1	1	1		1	1
2	0	1	5	6	6	6		2	5
3	0	4	5	9	10	10		1	4
4	0	4	5	9	10	10		3	3
5	0	4	6	9	11	12		1	2
6	0	4	6	10	12	15		2	6

Vi kan spore oss tilbake til hvilke elementer som er med på samme måte som i LCS, hvis vi tar vare på valget som gjøres av max(x,y) i hver iterasjon.

#### Forelesning 7



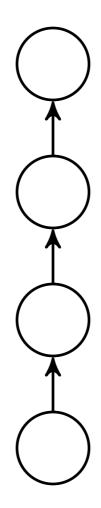
1. Grådighet > hva er det?

2. Eksempel: Ryggsekk

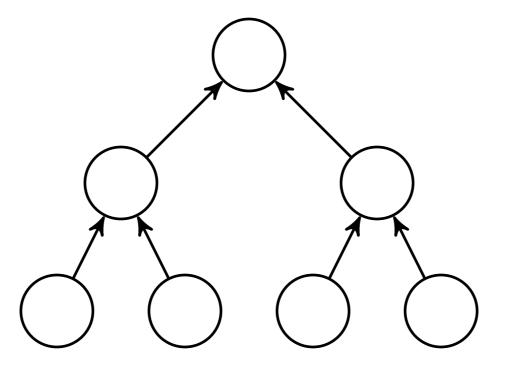
3. Eksempel: Aktivitetsutvalg

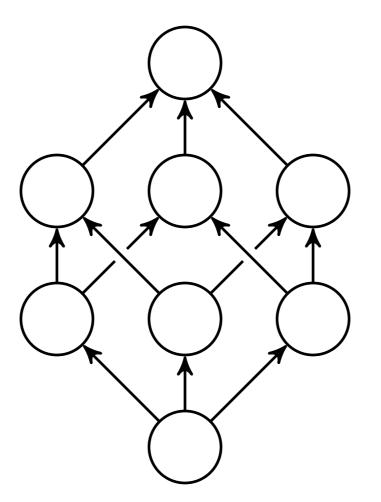
4. Eksempel: Huffman

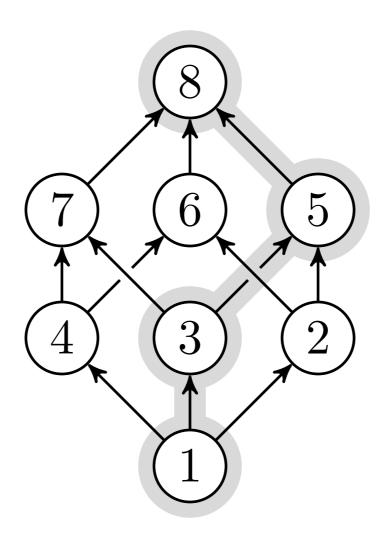
Grådighet > Hva er det?

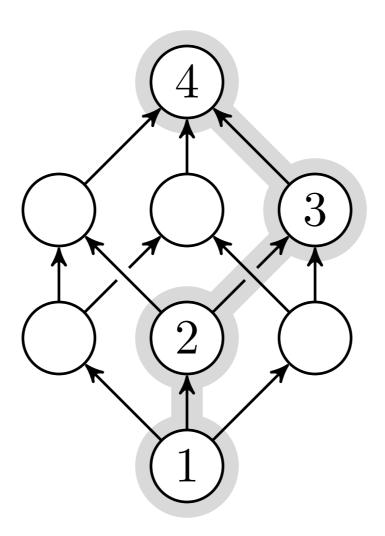


Inkrementell design



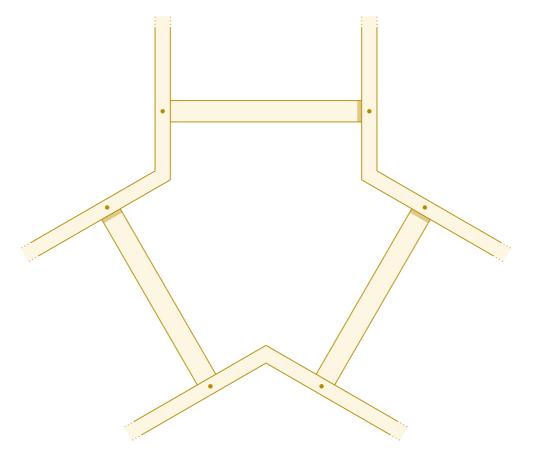






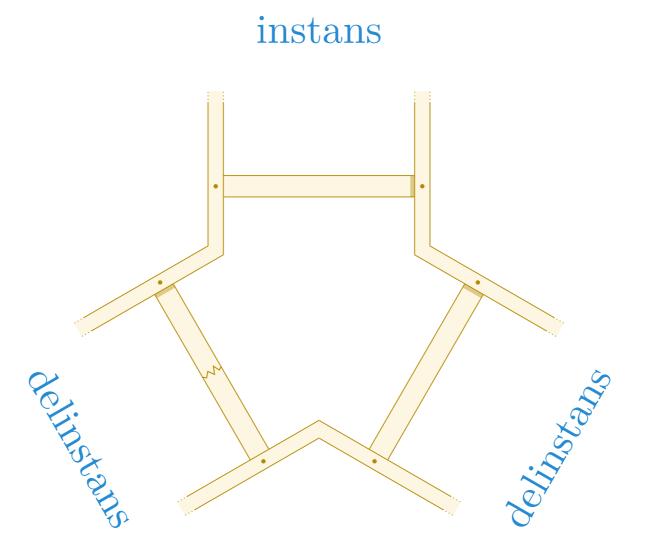
Grådighet: Velg med én gang!

#### instans



Vi bryter instansen ned i delinstanser

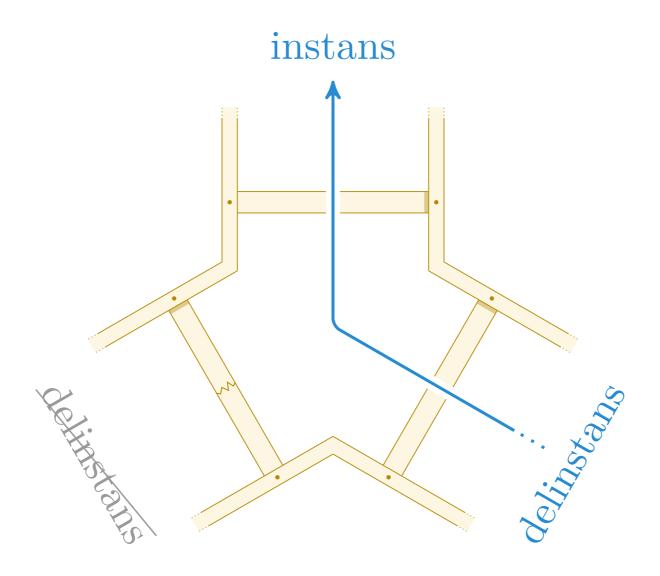
# instans



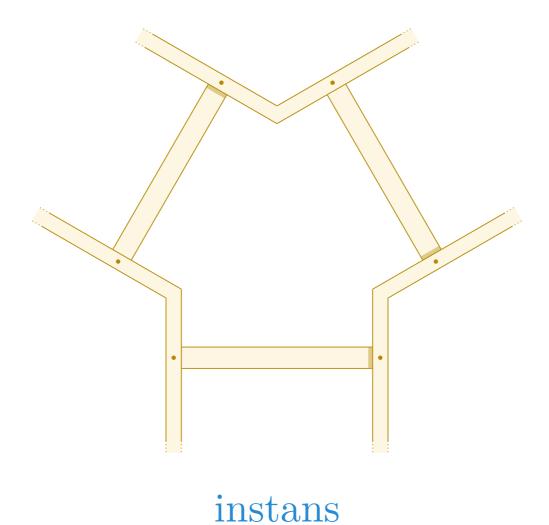
Før vi løser noen: Hvilken delinstans er mest lovende?

# instans

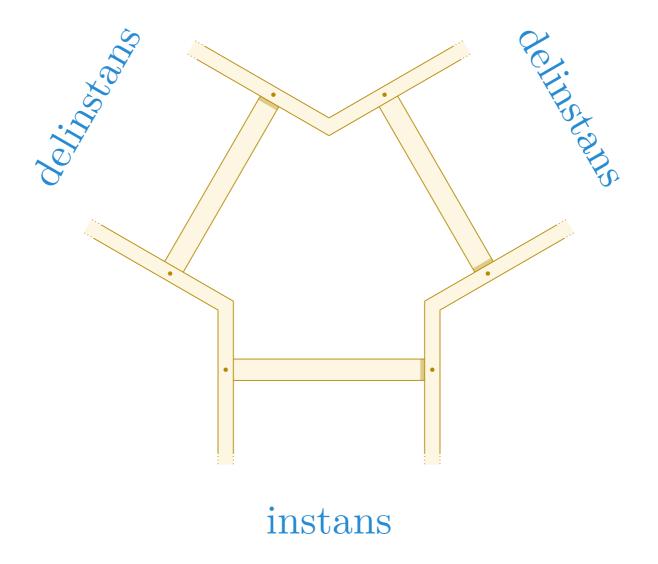
Vi løser kun den mest lovende, og baserer oss på den!



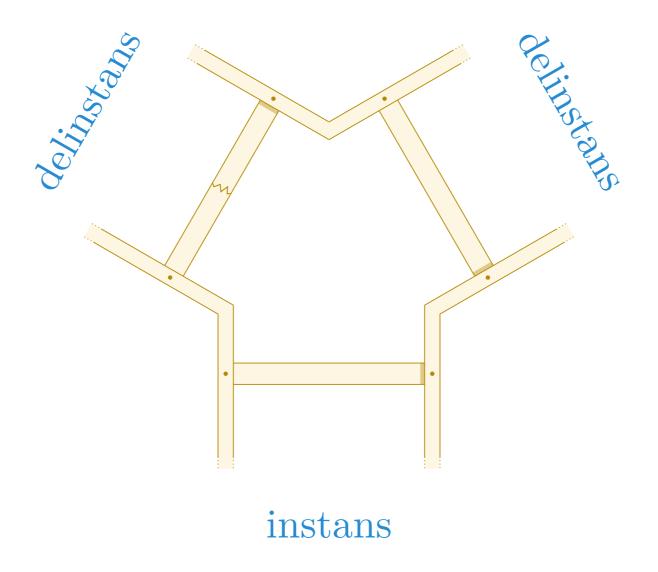
Vi løser kun den mest lovende, og baserer oss på den!



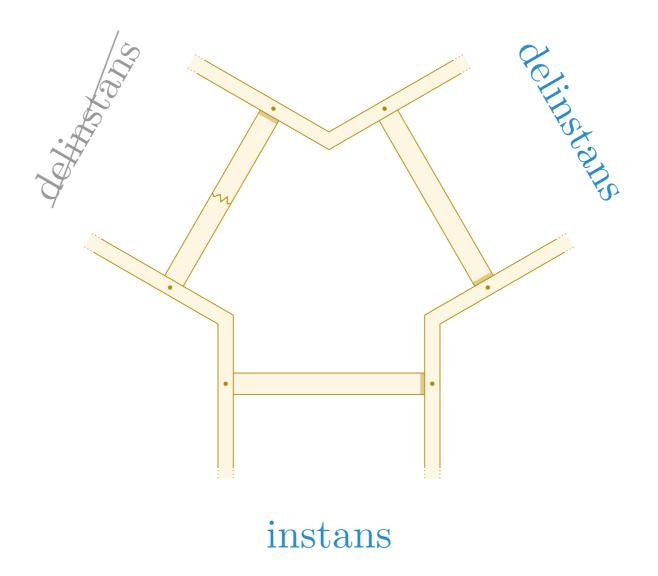
Annet perspektiv: Se på «veien videre» heller enn «veien hit»



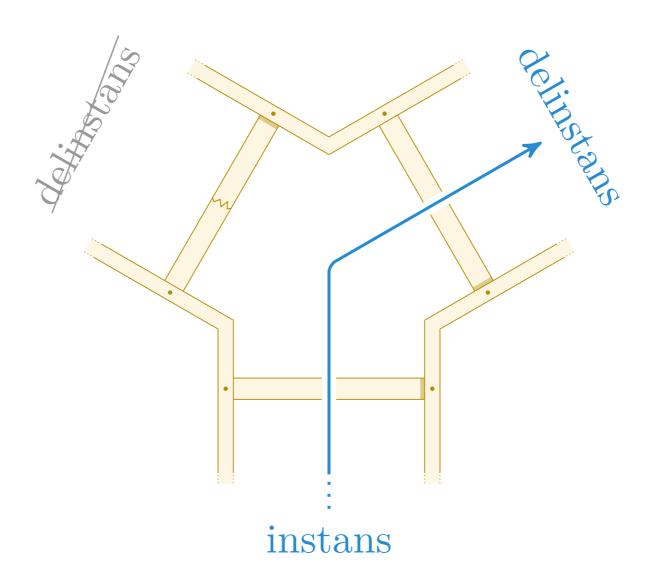
Optimal løsning bygger videre i én av retningene



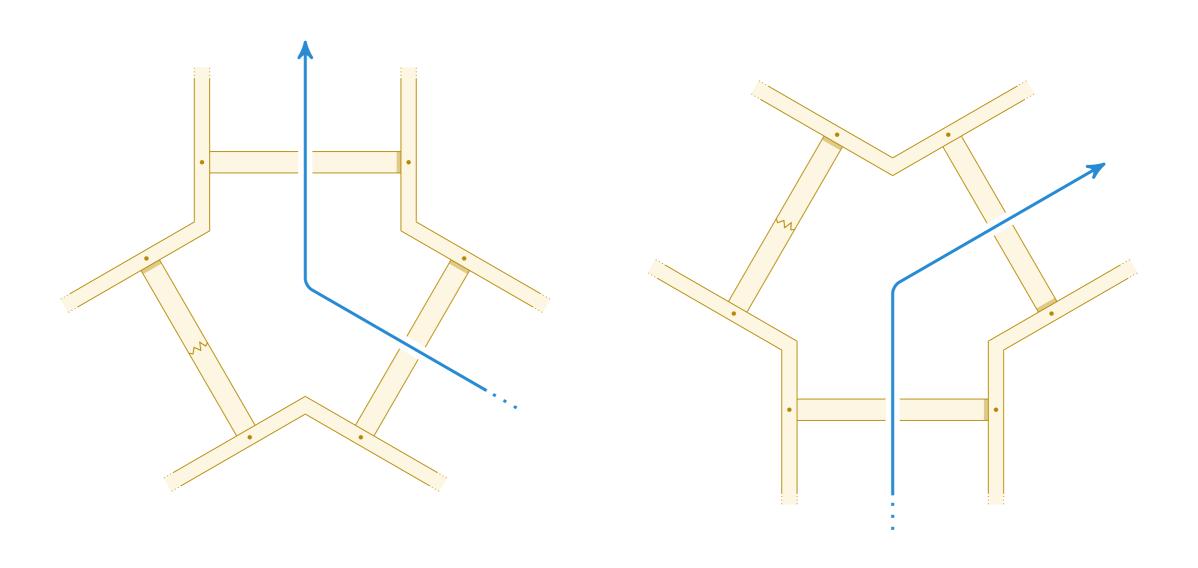
Før vi bygger videre: Hvilken retning er mest lovende?



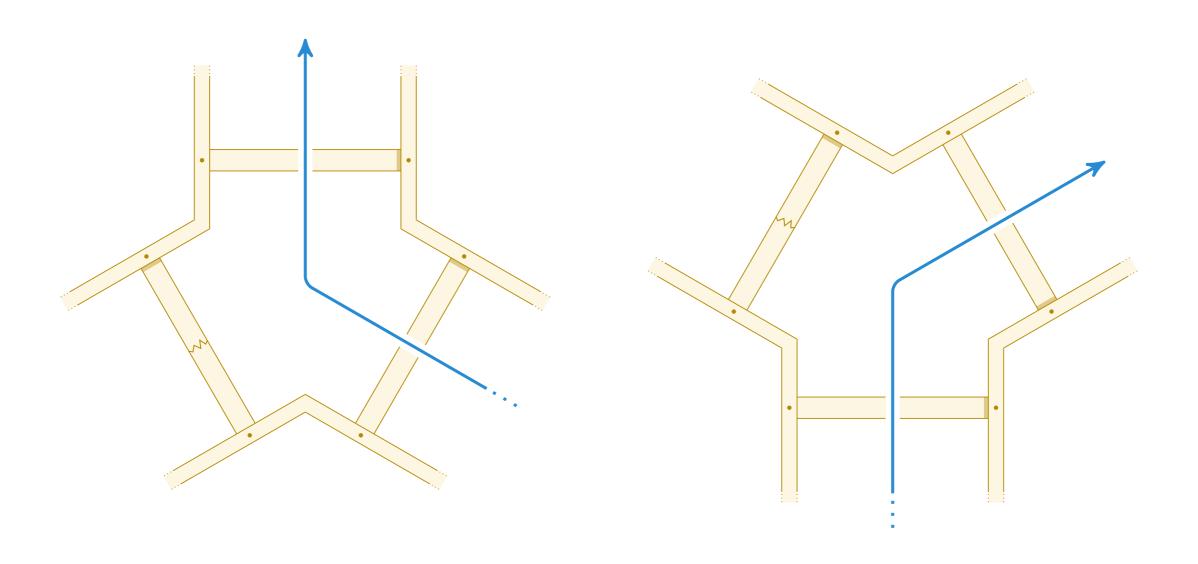
Vi bygger kun videre i den mest lovende retningen



Vi bygger kun videre i den mest lovende retningen



De to perspektivene er helt ekvivalente...



...men begge kan være nyttige

- Dynamisk programmering:
  - ) Løs delproblemer rekursivt
  - Bygg løsning på beste delløsning
- Grådighet
  - Egs det mest lovende delproblemet rekursivt
  - Bygg løsning på denne delløsningen
- → DP vil fortsatt fungere akkurat som for D&C

#### Ting å vise

Med «grådighetsegenskapen» mener jeg «the greedy-choice property». Merk at det kun beskriver at det \*første\* grådige valget er trygt – ikke at vi kan \*fortsette\* å velge grådig.

#### 1. Grådighetsegenskapen

Kan velge det som ser best ut her og nå uten å skyte oss i foten

#### 2. Optimal delstruktur

Kan fortsette på samme måte: Opt. løsning bygger på opt. delløsninger

#### Dvs.

### Grådig valg + optimal delløsning gir optimal løsning

#### Om vi ikke har ...

#### 1. Grådighetsegenskapen

vil et grådig valg kunne gjøre at vi ikke lenger har håp om optimalitet

#### 2. Optimal delstruktur

vil vi kunne måtte løse ting på en helt annen måte etter første valg

- 1. Formuler som opt.-problem der vi tar et valg så ett delproblem gjenstår
- 2. Vis at det alltid finnes en optimal løsning som tar det grådige valget
- 3. Vis at optimal løsning på grådig valgt delproblem gir globalt optimal løsning

### 

Eksempel: Ryggsekk

Input: Verdier  $v_1, \ldots, v_n$ , vekter  $w_1, \ldots, w_n$  og en kapasitet W.

Output: Indekser  $i_1, \ldots, i_k$  og en fraksjon  $0 \le \epsilon \le 1$  slik at  $w_{i_1} + \cdots + w_{i_{k-1}} + \epsilon \cdot w_{i_k} \le W$  og totalverdien  $v_{i_1} + \cdots + v_{k-1} + \epsilon \cdot v_{i_k}$  er maksimal.





Fra {0,1} til brøk

Velg alltid det med høyest kilopris

> Begge har optimal substruktur

> {0,1}-varianten kan ikke løses grådig

Prøv et såkalt «utvekslingsargument» (exchange argument), der du antar en annen løsning, og endrer til den grådige: Tenk deg at du tar med mindre enn mest mulig av det med høyest kilopris. Du kunne da byttet ut noe av det som har lavere pris med litt mer av det med høyest kilopris og fått en bedre totalpris!

> Grådighetsegenskapen:

Det finnes en optimal løsning der vi tar med mest mulig av det dyreste

> Optimal delstruktur:

Om vi tar med noe, må resten av sekken fortsatt fylles optimalt

Samme logikk: Tenk deg at resten ikke løses optimalt: Da kunne du jo ha fått en bedre løsning ved å løse resten optimalt. (Rimelig opplagt, i dette tilfellet...)

## 

Eksempel: Aktivitetsutvalg

 $grådighet \rightarrow aktivitet sutvalg$ 

Input: Intervaller  $[s_1, f_1), \ldots, [s_n, f_n)$ .

Output: Flest mulig ikke-overlappende intervaller.

- Skal velge størst mulig delmengde av ikkeoverlappende intervaller
- Delproblem: Intervaller innenfor et gitt område
- > Valg: Et intervall som skal bli med
  - Egs begge delproblemer rekursivt og legg til 1
- Men: Vi trenger ikke se på alle disse delproblemene!
  - Det vil alltid lønne seg å ta med intervallet som slutter først!

> Grådighetsegenskapen:

Det finnes en optimal løsning som inkluderer første intervall

> Optimal delstruktur:

Om vi velger første intervall, må resten fortsatt løses optimalt

Rec-Act-Sel(s, f, k, n)

s[i] start,  $a_i$  f[i] slutt,  $a_i$   $a_k$  forrige

antall

Rec-Act-Sel
$$(s, f, k, n)$$
  
 $1 \quad m = k + 1$ 

$$egin{array}{ll} s[i] & ext{start}, \, a_i \ f[i] & ext{slutt}, \, a_i \ a_k & ext{forrige} \ a_m & ext{neste} \ n & ext{antall} \end{array}$$

Rec-Act-Sel
$$(s, f, k, n)$$

- $1 \ m = k + 1$
- 2 while  $m \le n$  and s[m] < f[k]

$$egin{array}{ll} s[i] & ext{start}, \ a_i \ f[i] & ext{slutt}, \ a_i \ a_k & ext{forrige} \ a_m & ext{neste} \ n & ext{antall} \end{array}$$

REC-ACT-SEL
$$(s, f, k, n)$$

1  $m = k + 1$ 

2 while  $m \le n$  and  $s[m] < f[k]$ 

3  $m = m + 1$ 

$$s[i]$$
 start,  $a_i$ 
 $f[i]$  slutt,  $a_i$ 
 $a_k$  forrige
 $a_m$  neste
 $n$  antall

REC-ACT-SEL
$$(s, f, k, n)$$

1  $m = k + 1$ 

2 while  $m \le n$  and  $s[m] < f[k]$ 

3  $m = m + 1$ 

4 if  $m \le n$ 

$$egin{array}{ll} s[i] & ext{start}, \ a_i \ f[i] & ext{slutt}, \ a_i \ a_k & ext{forrige} \ a_m & ext{neste} \ n & ext{antall} \end{array}$$

```
Rec-Act-Sel(s, f, k, n)

1 m = k + 1

2 while m \le n and s[m] < f[k]

3 m = m + 1

4 if m \le n

5 S = Rec-Act-Sel(s, f, m, n)
```

$$s[i]$$
 start,  $a_i$ 
 $f[i]$  slutt,  $a_i$ 
 $a_k$  forrige
 $a_m$  neste
 $n$  antall
 $S$  delsvar

```
REC-ACT-SEL(s, f, k, n)

1 m = k + 1

2 while m \le n and s[m] < f[k]

3 m = m + 1

4 if m \le n

5 S = \text{REC-ACT-SEL}(s, f, m, n)

6 return \{a_m\} \cup S
```

$$egin{array}{ll} s[i] & \mathrm{start}, \, a_i \ f[i] & \mathrm{slutt}, \, a_i \ a_k & \mathrm{forrige} \ a_m & \mathrm{neste} \ n & \mathrm{antall} \ \mathrm{S} & \mathrm{delsvar} \end{array}$$

```
REC-ACT-SEL(s, f, k, n)

1 m = k + 1

2 while m \le n and s[m] < f[k]

3 m = m + 1

4 if m \le n

5 S = \text{Rec-Act-Sel}(s, f, m, n)

6 return \{a_m\} \cup S

7 else return \emptyset
```

$$egin{array}{ll} s[i] & \mathrm{start}, \, a_i \ f[i] & \mathrm{slutt}, \, a_i \ a_k & \mathrm{forrige} \ a_m & \mathrm{neste} \ n & \mathrm{antall} \ \mathrm{S} & \mathrm{delsvar} \end{array}$$

```
REC-ACT-SEL(s, f, k, n)

1 m = k + 1

2 while m \le n and s[m] < f[k]

3 m = m + 1

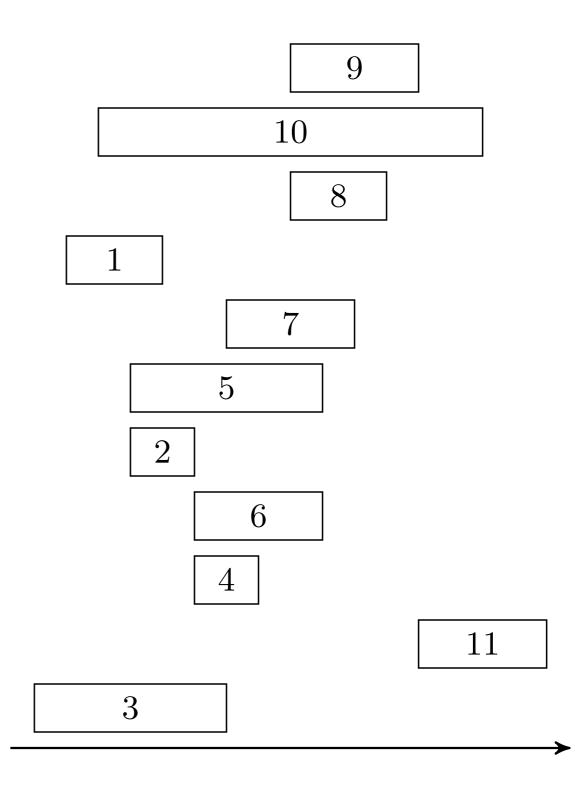
4 if m \le n

5 S = \text{Rec-Act-Sel}(s, f, m, n)

6 return \{a_m\} \cup S

7 else return \emptyset
```

#### grådighet > aktivitetsutvalg



```
REC-ACT-SEL(s, f, k, n)

1 m = k + 1

2 while m \le n and s[m] < f[k]

3 m = m + 1

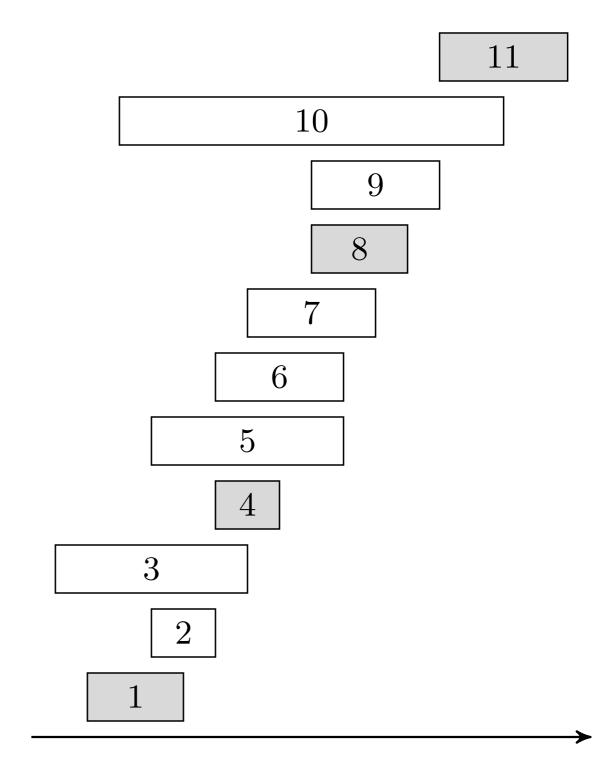
4 if m \le n

5 S = \text{Rec-Act-Sel}(s, f, m, n)

6 return \{a_m\} \cup S

7 else return \emptyset
```

#### grådighet > aktivitetsutvalg



$$egin{array}{ll} s[i] & ext{start}, \ a_i \ f[i] & ext{slutt}, \ a_i \end{array}$$

Greedy-Activity-Selector
$$(s, f)$$
  
1  $n = s.length$ 

$$s[i]$$
 start,  $a_i$   $f[i]$  slutt,  $a_i$ 

n antall

1 
$$n = s.length$$

2 
$$A = \{a_1\}$$

$$s[i]$$
 start,  $a_i$   $f[i]$  slutt,  $a_i$ 

$$n$$
 antall

A løsning

$$1 \quad n = s.length$$

2 
$$A = \{a_1\}$$

$$3 k = 1$$

$$s[i]$$
 start,  $a_i$   
 $f[i]$  slutt,  $a_i$   
 $a_k$  forrige

$$1 \quad n = s.length$$

2 
$$A = \{a_1\}$$

$$3 k = 1$$

4 for 
$$m = 2$$
 to  $n$ 

$$egin{array}{ll} s[i] & ext{start}, \, a_i \ f[i] & ext{slutt}, \, a_i \ a_k & ext{forrige} \ a_m & ext{neste} \ n & ext{antall} \ A & ext{løsning} \end{array}$$

$$1 \quad n = s.length$$

2 
$$A = \{a_1\}$$

$$3 k = 1$$

4 for 
$$m = 2$$
 to  $n$ 

if 
$$s[m] \ge f[k]$$

$$egin{array}{ll} s[i] & \mathrm{start}, \, a_i \ f[i] & \mathrm{slutt}, \, a_i \ a_k & \mathrm{forrige} \ a_m & \mathrm{neste} \ n & \mathrm{antall} \ \mathrm{A} & \mathrm{l} \emptyset \mathrm{sning} \end{array}$$

```
GREEDY-ACTIVITY-SELECTOR(s, f)

1 n = s.length

2 A = \{a_1\}

3 k = 1

4 for m = 2 to n

5 if s[m] \ge f[k]

6 A = A \cup \{a_m\}
```

$$s[i]$$
 start,  $a_i$ 
 $f[i]$  slutt,  $a_i$ 
 $a_k$  forrige
 $a_m$  neste
 $n$  antall
 $A$  løsning

```
GREEDY-ACTIVITY-SELECTOR(s, f)

1 n = s.length

2 A = \{a_1\}

3 k = 1

4 for m = 2 to n

5 if s[m] \ge f[k]

6 A = A \cup \{a_m\}

7 k = m
```

```
egin{array}{ll} s[i] & \mathrm{start}, \, a_i \ f[i] & \mathrm{slutt}, \, a_i \ a_k & \mathrm{forrige} \ a_m & \mathrm{neste} \ n & \mathrm{antall} \ \mathrm{A} & \mathrm{l} \mathrm{\emptyset} \mathrm{sning} \end{array}
```

```
GREEDY-ACTIVITY-SELECTOR(s, f)

1 n = s.length

2 A = \{a_1\}

3 k = 1

4 for m = 2 to n

5 if s[m] \ge f[k]

6 A = A \cup \{a_m\}

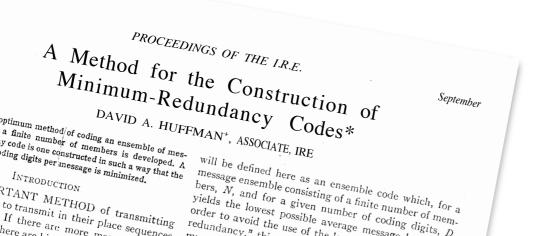
7 k = m

8 return A
```

```
egin{array}{ll} s[i] & \mathrm{start}, \, a_i \ f[i] & \mathrm{slutt}, \, a_i \ a_k & \mathrm{forrige} \ a_m & \mathrm{neste} \ n & \mathrm{antall} \ \mathrm{A} & \mathrm{l} \mathrm{\emptyset} \mathrm{sning} \end{array}
```

# 

### Eksempel: Huffman



Fra 1952

grådighet > huffman

**Input:** Alfabet  $C = \{c, \ldots\}$  med frekvenser *c.freq*.

Output: Binær koding som minimerer forventet kodelengde  $\sum_{c \in C} (c.freq \cdot length(code(c)))$ .

- Vil lage binære koder for tegn
- > Tegnene har frekvenser
- > Kodene kan ha varierende lengde
- > Vil minimere forventet kodelengde
- Prefiks-kode: Ingen koder er prefiks av andre. Kan representeres som stier i binærtre, med tegn som løvnoder

- La oss prøve å lage en grådig algoritme
- Vi kan «slå sammen» to partielle løsninger ved å la én bit velge mellom dem
- Grådighet: Slå alltid sammen de sjeldneste, siden den ekstra bit-en da koster minst

C frekvenser

$$\begin{array}{c} \operatorname{Huffman}(\mathbf{C}) \\ 1 \quad n = |\mathbf{C}| \end{array}$$

C frekvenser n antall

$$\begin{array}{cc}
1 & n = |C| \\
2 & Q = C
\end{array}$$

$$2 Q = C$$

C frekvenser n antall Q pri-kø

Q er en prioritetskø, basert på frekvens: Sjeldne tegn først!

$$1 \quad n = |\mathbf{C}|$$

$$2 Q = C$$

3 **for** 
$$i = 1$$
 **to**  $n - 1$ 

C frekvenser

n antall

Q pri-kø

i iterasjon

- $1 \quad n = |\mathbf{C}|$
- 2 Q = C
- 3 **for** i = 1 **to** n 1
- 4 allocate a new node z

C frekvenser

n antall

Q pri-kø

i iterasjon

z ny rot

#### HUFFMAN(C)

- $1 \ n = |C|$
- 2 Q = C
- 3 **for** i = 1 **to** n 1
- 4 allocate a new node z
- 5 x = Extract-Min(Q)

C frekvenser

n antall

Q pri-kø

*i* iterasjon

z ny rot

x v. barn

#### grådighet > huffman

#### HUFFMAN(C)

- $1 \ n = |C|$
- 2 Q = C
- 3 **for** i = 1 **to** n 1
- 4 allocate a new node z
- 5 x = Extract-Min(Q)
- 6 y = Extract-Min(Q)

C frekvenser

n antall

Q pri-kø

*i* iterasjon

z ny rot

x v. barn

y h. barn

```
HUFFMAN(C)
1 \quad n = |C|
2 \quad Q = C
3 \quad \text{for } i = 1 \quad \text{to } n - 1
4 \quad \text{allocate a new node } z
5 \quad x = \text{Extract-Min}(Q)
6 \quad y = \text{Extract-Min}(Q)
7 \quad z.left, z.right = x, y
```

C frekvenser n antall

Q pri-kø i iterasjon z ny rot x v. barn y h. barn

```
HUFFMAN(C)
1 \quad n = |C|
2 \quad Q = C
3 \quad \text{for } i = 1 \quad \text{to } n - 1
4 \quad \text{allocate a new node } z
5 \quad x = \text{Extract-Min}(Q)
6 \quad y = \text{Extract-Min}(Q)
7 \quad z.left, z.right = x, y
8 \quad z.freq = x.freq + y.freq
```

C frekvenser n antall

Q pri-kø i iterasjon z ny rot x v. barn y h. barn

```
HUFFMAN(C)
1 \quad n = |C|
2 \quad Q = C
3 \quad \text{for } i = 1 \quad \text{to } n - 1
4 \quad \text{allocate a new node } z
5 \quad x = \text{Extract-Min}(Q)
6 \quad y = \text{Extract-Min}(Q)
7 \quad z.left, z.right = x, y
8 \quad z.freq = x.freq + y.freq
9 \quad \text{Insert}(Q, z)
```

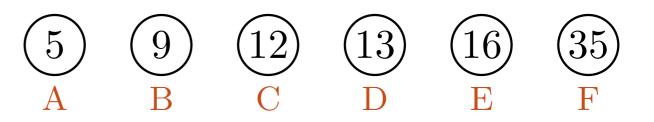
C frekvenser n antall Q pri-kø i iterasjon z ny rot x v. barn y h. barn

```
HUFFMAN(C)
 1 n = |C|
 2 Q = C
 3 for i = 1 to n - 1
        allocate a new node z
 5
       x = \text{Extract-Min}(Q)
   y = \text{Extract-Min}(Q)
 6
   z.left, z.right = x, y
       z.freq = x.freq + y.freq
        INSERT(Q, z)
   return Extract-Min(Q)
```

C frekvenser n antall Q pri-kø i iterasjon z ny rot x v. barn y h. barn

Til slutt har vi bare én node i Q: Rota i treet

```
1 \quad n = |C|
2 \quad Q = C
3 \quad for i = 1 \quad to n - 1
4 \quad allocate a new node z
5 \quad x = \text{Extract-Min}(Q)
6 \quad y = \text{Extract-Min}(Q)
7 \quad z.left, z.right = x, y
8 \quad z.freq = x.freq + y.freq
9 \quad \text{Insert}(Q, z)
10 \quad return \text{Extract-Min}(Q)
```



#### grådighet > huffman

```
HUFFMAN(C)

1 \quad n = |C|

2 \quad Q = C

3 \quad \text{for } i = 1 \quad \text{to } n - 1

4 \quad \text{allocate a new node } z

5 \quad x = \text{Extract-Min}(Q)

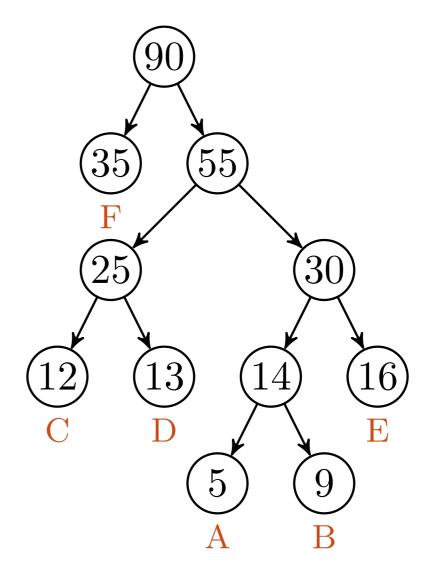
6 \quad y = \text{Extract-Min}(Q)

7 \quad z.left, z.right = x, y

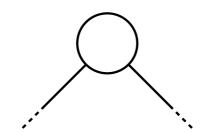
8 \quad z.freq = x.freq + y.freq

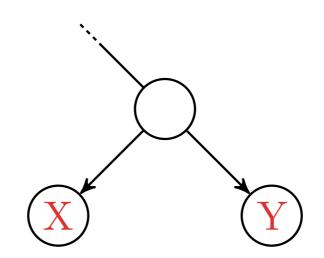
9 \quad \text{Insert}(Q, z)

10 \quad \text{return Extract-Min}(Q)
```

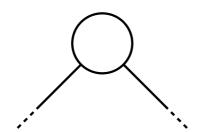


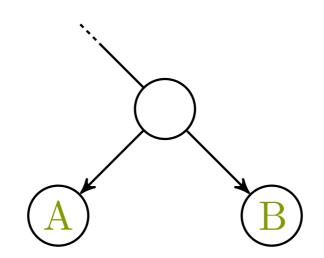
## Grådighet > Huffman > Korrekthet



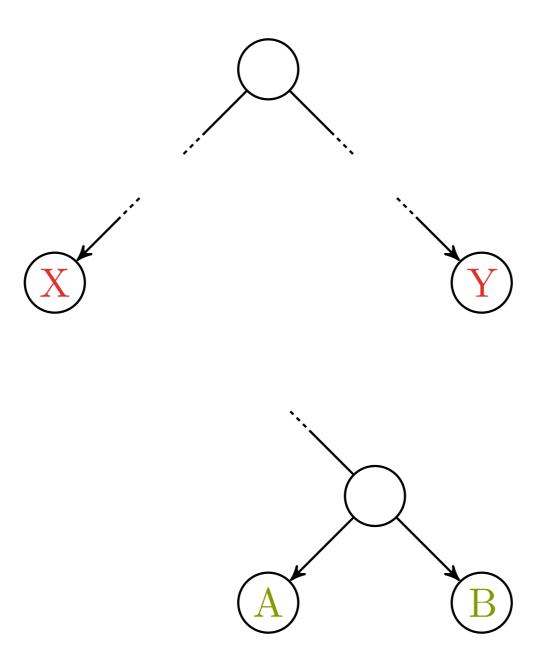


Vil vise: Sjeldneste sammen nederst lønner seg

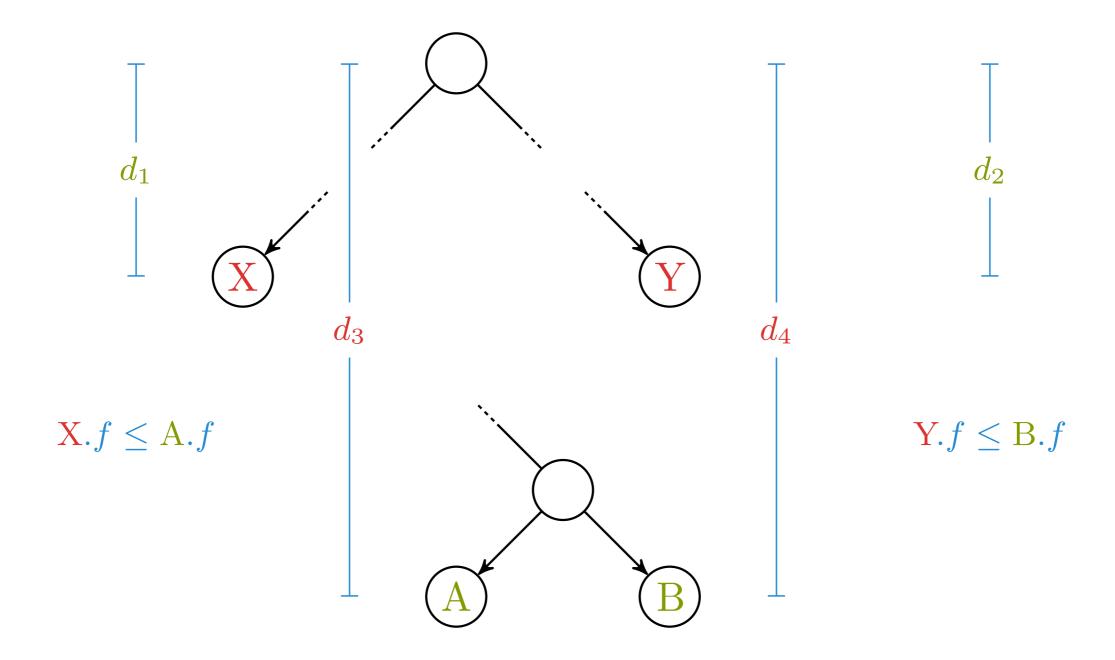




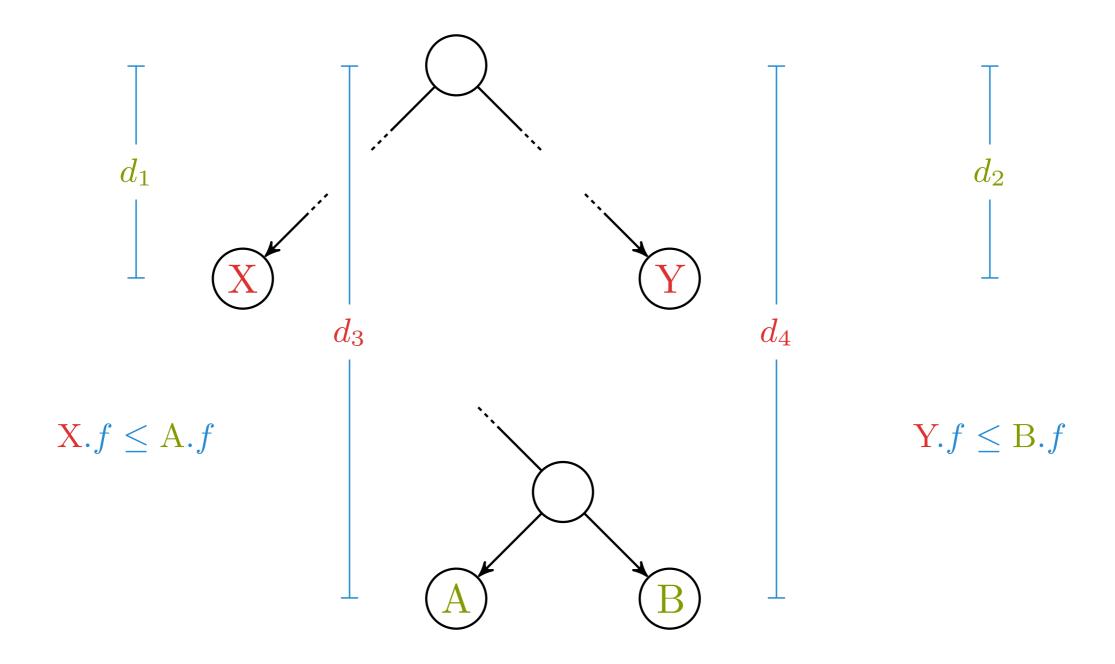
Anta en vilkårlig annen løsning . . .



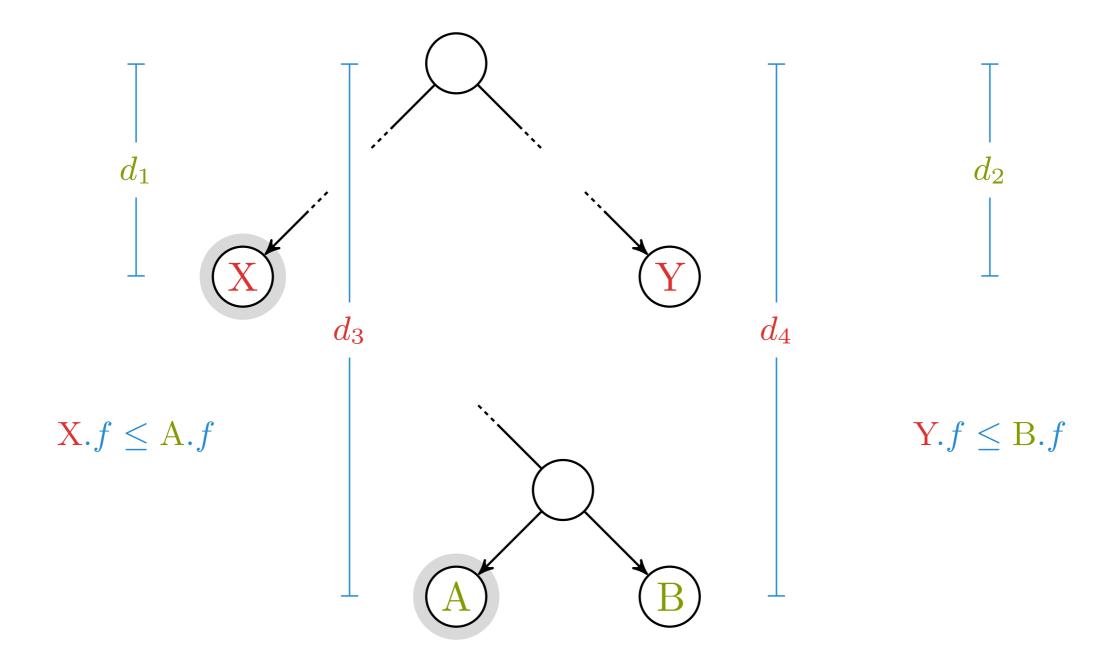
... med de sjeldneste lenger opp



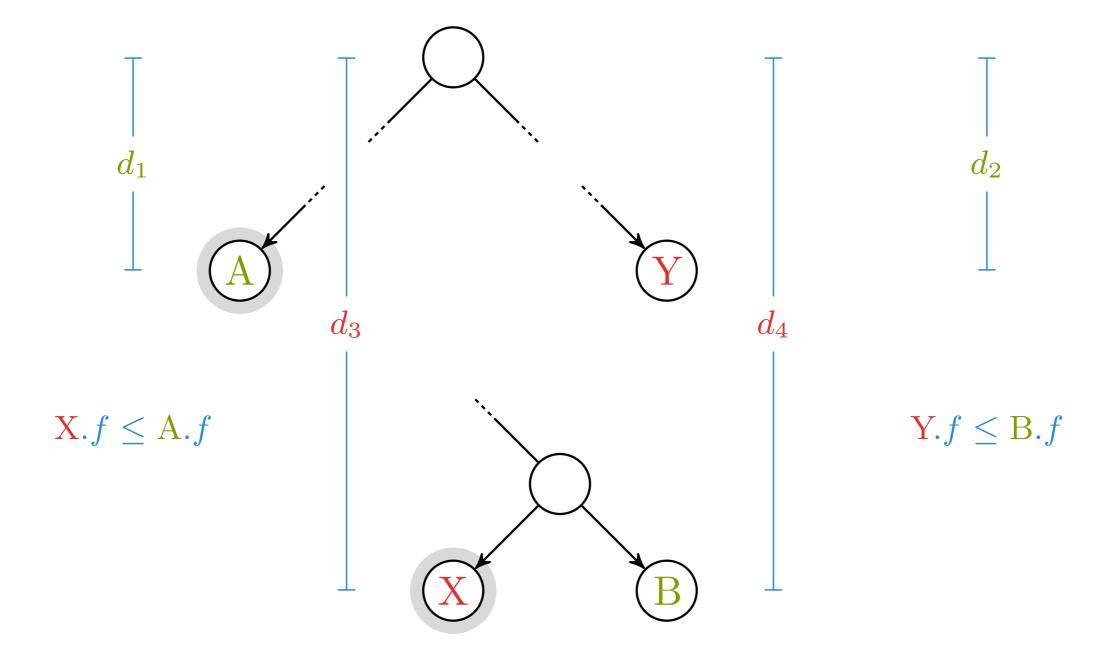
... med de sjeldneste lenger opp



Bidrag fra X, Y, A, B er  $d_1X.f + d_2Y.f + d_3A.f + d_4B.f$ 



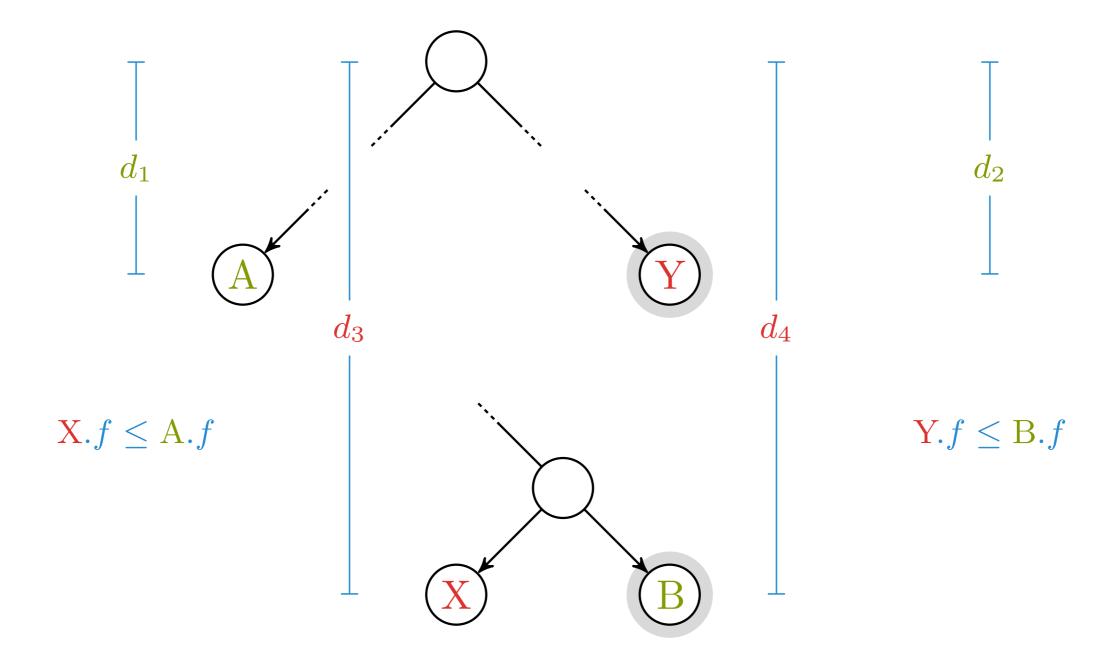
 $d_1\mathbf{X}.f + d_3\mathbf{A}.f$ 



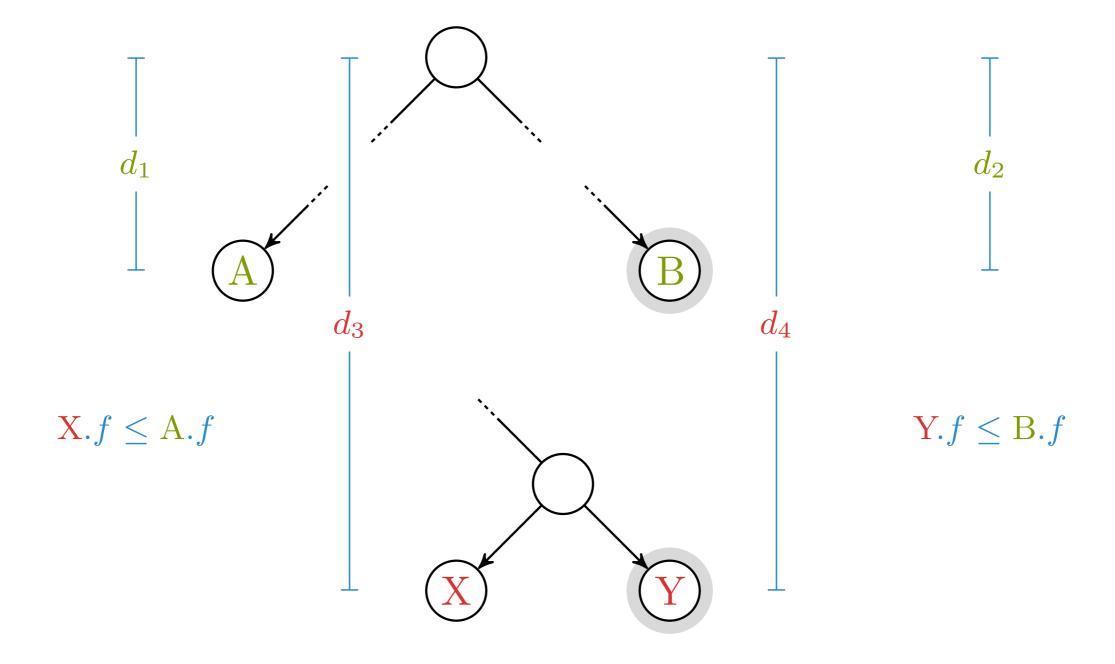
$$d_1\mathbf{X}.f + d_3\mathbf{A}.f$$

$$\geq$$

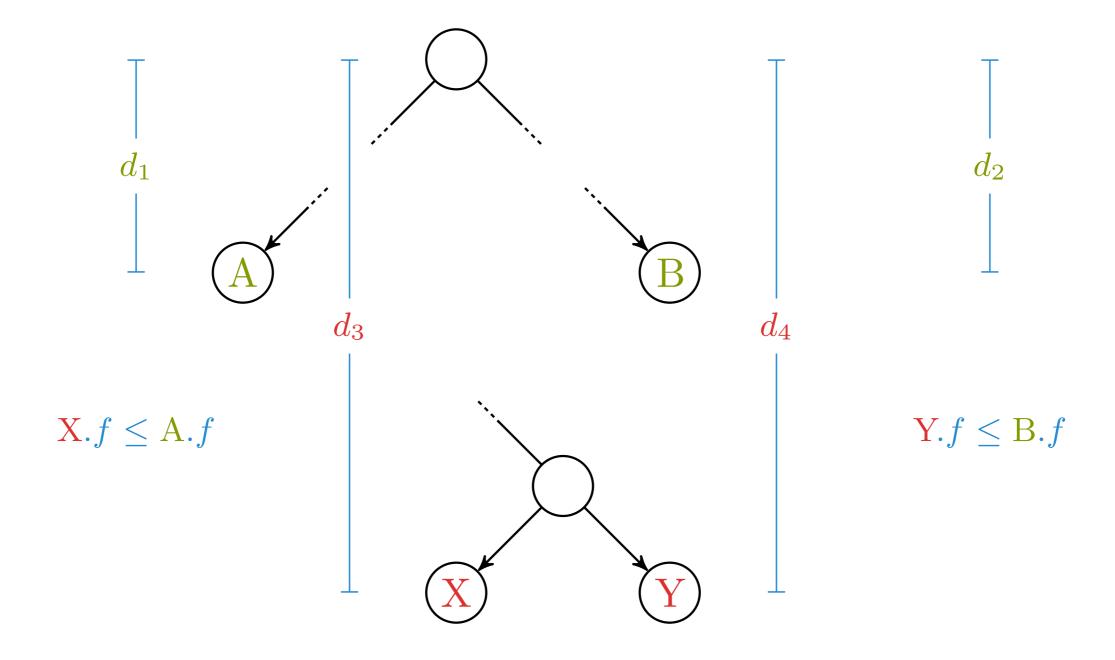
$$d_1A.f + d_3X.f$$



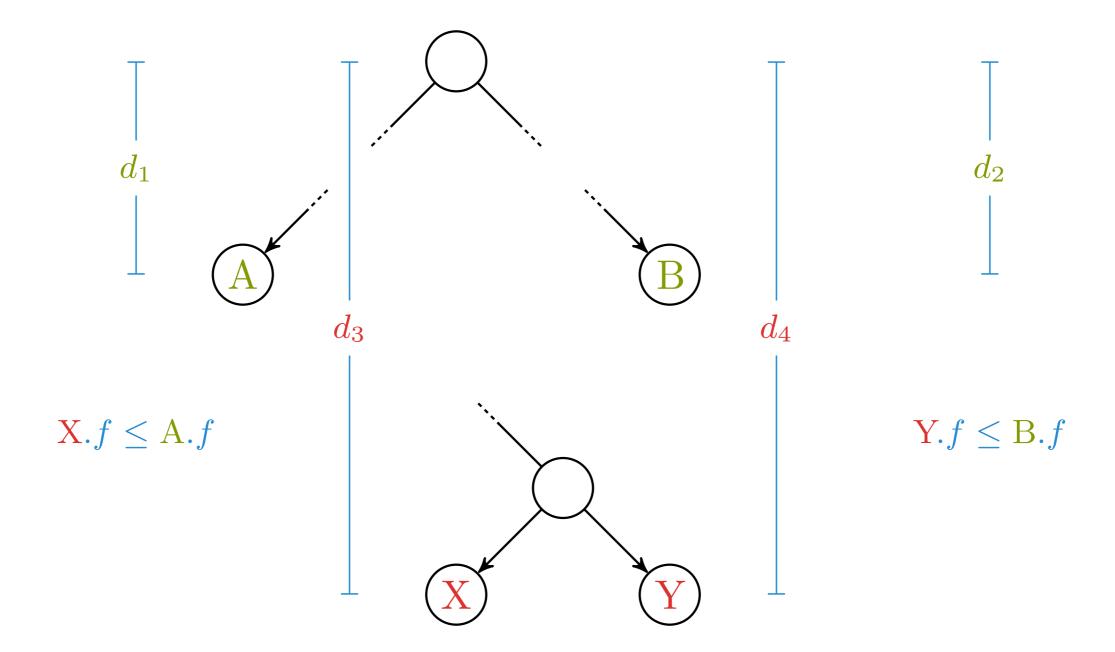
 $d_2$ Y. $f + d_4$ B.f



Thontnu.n



$$d_1X.f + d_2Y.f + d_3A.f + d_4B.f \ge d_1A.f + d_2B.f + d_3X.f + d_4Y.f$$



Med andre ord: Vi taper ikke på å ha X og Y sammen nederst

## Greedy choice!

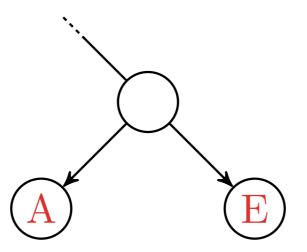
## Altså: Å slå sammen X og Y er trygt som første trinn

Dvs., vi kan fortsatt få en optimal løsning dersom vi begynner med å slå sammen de to minste.

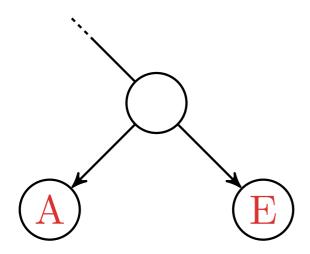
## Optimal delstruktur?

## Men: Kan vi fortsette på samme måte?

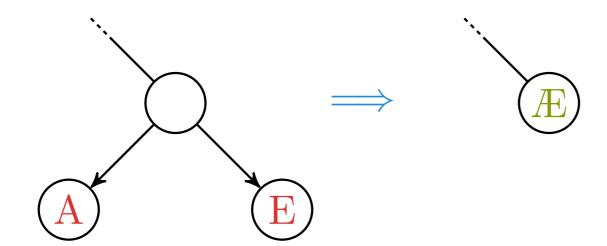
Det at det er trygt som et første trinn betyr ikke at vi bare kan fortsette sånn ... det må vi også bevise (optimal substruktur).

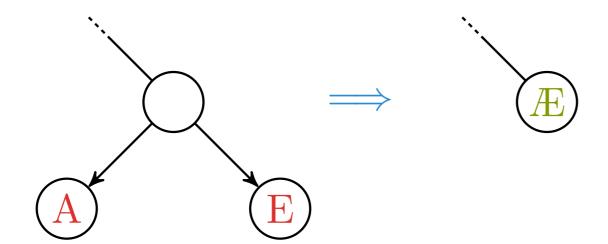


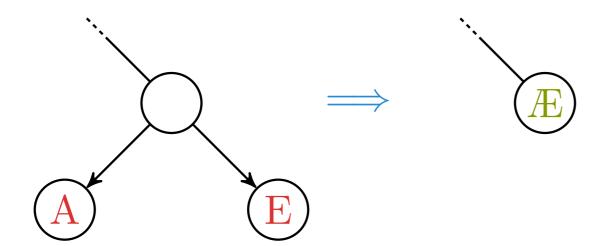
Bør resten bygges optimalt?

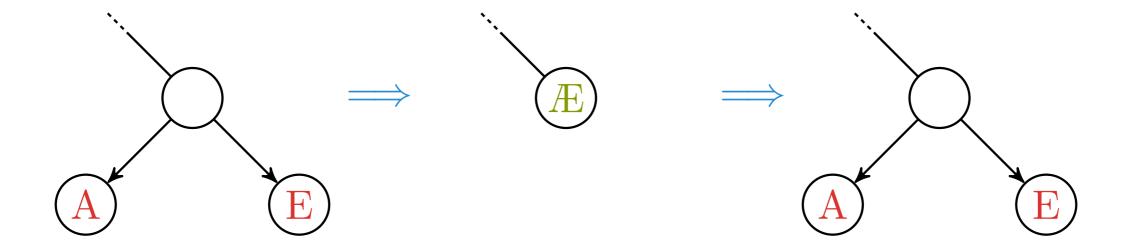


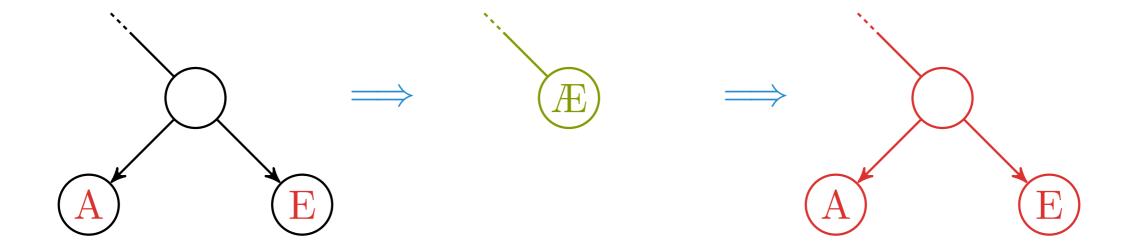
Konseptuelt: Behandle de to som ett tegn



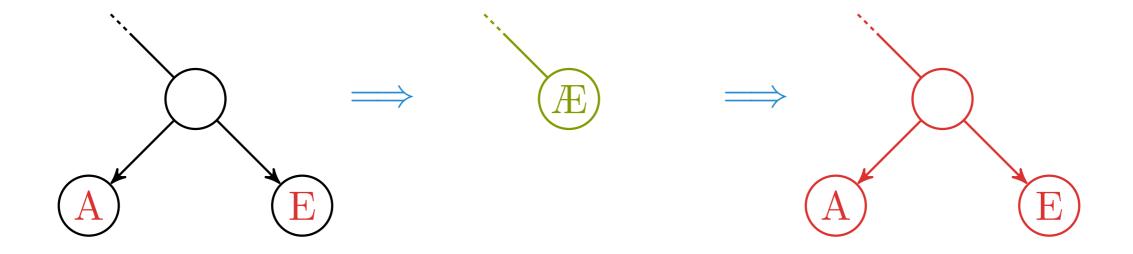








Suboptimal delløsning?



- Om vi velger grådig ...
- ... og løser resten optimalt ...
- ... så blir løsningen optimal.
- > «Resten» har samme form som originalen
- Ved induksjon:
  - Vi kan velge grådig hele veien!

1. Grådighet > hva er det?

2. Eksempel: Ryggsekk

3. Eksempel: Aktivitetsutvalg

4. Eksempel: Huffman