

Parallella grafalgoritmer

Grama et. al.
 Introduction to Parallel Computing, kapitel 10
 Mikael Rännar efter material av
 Robert Granat, Isak Jonsson och Erik Elmroth
 8/5 2009

Översikt

- Grafer - definitioner, egenskaper, representation
- Minimalt uppspannande träd
 - Prims algoritm
- Kortaste vägen (1-till-alla)
 - Dijkstras algoritm
- Kortaste vägen (alla par)
 - Algoritm baserad på matrismultiplikation
 - Dijkstras algoritm
 - Source partitioned
 - Source parallel
 - Floyds algoritm
- Transitiv omslutning
- Sammanhängande komponenter

Parallella grafalgoritmer

3

Grafer - definitioner

Oriktad graf:

- $G(V, E)$: V är mängden av hörn och E är mängden av kanter
- En kant $e \in E$ är ett ordnat par (u, v) där $u, v \in V$

Riktad graf:

- En kant $e \in E$ är ett ordnat par (u, v) (från u till v) där $u, v \in V$
- **En stig** (väg, path) från u till v är en sekvens (u, \dots, v) av hörn där konsekutiva hörn i sekvensen motsvaras av en kant i grafen
- Enkel (simple) stig: alla hörn i stigen är distinkta
- Cykel: $u = v$
- Acyklisk: innehåller inga cykler

Parallella grafalgoritmer

4

Exempel på grafer

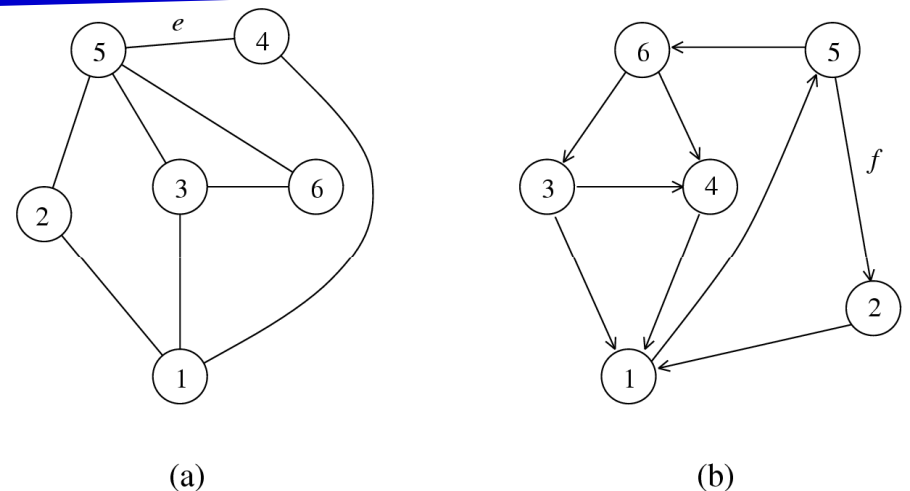


Figure 7.1 (a) An undirected graph and (b) a directed graph.
 Copyright (r) 1994 Benjamin/Cummings Publishing Co.

Parallella grafalgoritmer

Grafer - egenskaper

- En graf är *sammanhängande* (connected) om det existerar en stig mellan varje par av hörn
- En graf är *komplett* om det existerar en kant mellan varje par av hörn
- $G'(V', E')$ är en *delgraf* av $G(V, E)$ om $V' \subseteq V$ och $E' \subseteq E$
- Ett *träd* är en sammanhängande acyklisk graf
- En *skog* består av flera träd
- En graf $G(V, E)$ är gles om $|E|$ är mycket mindre än $O(|V|^2)$
 - Svarar mot en gles Adj-matris (se nedan)

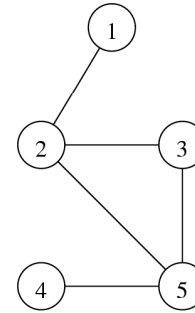
Viktade grafer:

- $G(V, E, w)$, där w är en reellvärd funktion definierad på E (varje existerande kant har ett värde)
- Grafens vikt är summan av dessa kanters vikter

Matrisrepresentation av graf

Icke viktad graf

$$a_{i,j} = \begin{cases} 1 & \text{om } (v_i, v_j) \in E \\ 0 & \text{annars} \end{cases}$$



Viktad graf

$$a_{i,j} = \begin{cases} w(v_i, v_j) & \text{om } (v_i, v_j) \in E \\ 0 & \text{om } i = j \\ \infty & \text{annars} \end{cases}$$

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Lämplig för
täta grafer

Figure 7.2 An undirected graph and its adjacency matrix representation.

Copyright (r) 1994 Benjamin/Cummings Publishing Co.

Listrepresentation av graf

- $G(V, E)$ representeras av listan $Adj[1..|V|]$ av listor
- För varje $v \in V$ är $Adj[v]$ en länkad lista av alla hörn som har en kant gemensam med v

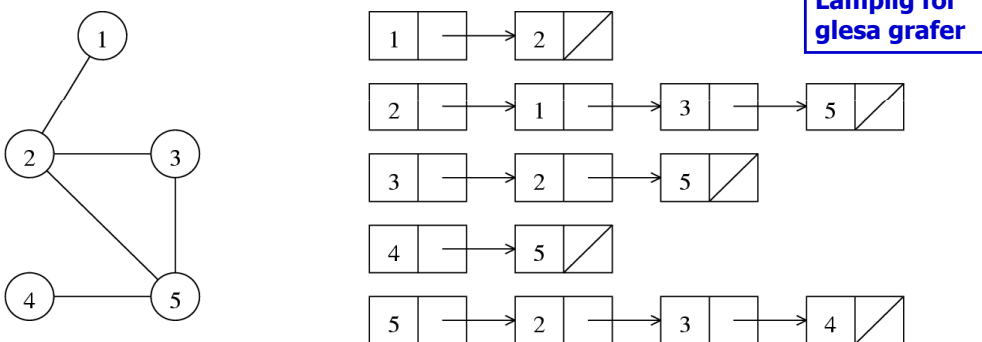


Figure 7.3 An undirected graph and its adjacency list representation.

Copyright (r) 1994 Benjamin/Cummings Publishing Co.

Minimalt uppspännande träd (MST)

- Ett **uppspännande** träd innehåller grafens alla hörn
- MST för viktad graf är det uppspännande träd som har lägst vikt
- Om G ej är sammanhängande så saknar den MST (har istället minimal uppspännande skog)
- Antag fortsättningsvis att G är sammanhängande (om inte så kan vi hitta kopplade komponenter och sedan finna deras respektive MST)

Prims algoritm för minimalt uppspännande träd

Upprepas tills alla hörn är inkluderade

- Start i godtyckligt hörn u
- Väljer hörn v så att kanten (u, v) garanterat finns med i MST
- Låt $A = (a_{ij})$ vara matrisrepresentationen av $G = (V, E, w)$
- Låt V_T vara mängd av funna hörn i MST
- Låt $d[1..n]$ vara en vektor där $d[v]$ för varje $v \in (V - V_T)$ är vikten för den kant med minst vikt från något hörn i V_T till v
- För varje iteration väljs nytt hörn v som det vars $d[v]$ är minimalt

Kostnad:

- While-loopen exekveras $n-1$ gånger
- min-operationen (rad 10) och for-loopen (rad 12-13) kräver vardera $O(n)$ steg

Totalt krävs alltså: $\Theta(n^2)$ steg

Prims algoritm

```

1. procedure PRIM_MST( $V, E, w, r$ )
2. begin
3.    $V_T := \{r\}$ ;
4.    $d[r] := 0$ ;
5.   for all  $v \in (V - V_T)$  do
6.     if edge  $(r, v)$  exists set  $d[v] := w(r, v)$ ;
7.     else set  $d[v] := \infty$ ;
8.   while  $V_T \neq V$  do
9.     begin
10.      find a vertex  $u$  such that  $d[u] = \min\{d[v] | v \in (V - V_T)\}$ ;
11.       $V_T := V_T \cup \{u\}$ ;
12.      for all  $v \in (V - V_T)$  do
13.         $d[v] = \min\{d[v], w(u, v)\}$ ;
14.      endwhile
15.    end PRIM_MST

```

Initiering: hörn med kant till r (starthörn) ges kostnad = kantens vikt. Övriga hörn ges kostnad = inf

Av alla hörn utanför V_T med kant till V_T väljs det vars kant har lägst vikt

Inkludera hörnet

Uppdatera d-värden

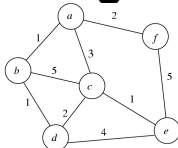
Program 7.1 Prim's sequential minimum spanning tree algorithm.

Copyright (r) 1994 Benjamin/Cummings Publishing Co.

Exempel på Prims algoritm

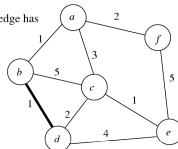
Startnod: b

(a) Original graph



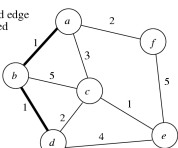
$d[]$	a	b	c	d	e	f
	1	0	2	1	4	∞
a	0	1	3	∞	∞	2
b	1	0	5	1	∞	∞
c	3	5	0	2	1	∞
d	∞	1	2	0	4	∞
e	∞	∞	1	4	0	5
f	2	∞	∞	∞	5	0

(b) After the first edge has been selected



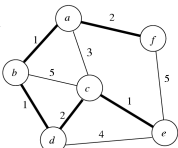
$d[]$	a	b	c	d	e	f
	1	0	2	1	4	2
a	0	1	∞	∞	∞	2
b	1	0	5	1	∞	∞
c	3	5	0	2	1	∞
d	∞	1	2	0	4	∞
e	∞	∞	1	4	0	5
f	2	∞	∞	∞	5	0

(c) After the second edge has been selected



$d[]$	a	b	c	d	e	f
	1	0	2	1	4	2
a	0	1	3	∞	∞	2
b	1	0	5	1	∞	∞
c	3	5	0	2	1	∞
d	∞	1	2	0	4	∞
e	∞	∞	1	4	0	5
f	2	∞	∞	∞	5	0

(d) Final minimum spanning tree



$d[]$	a	b	c	d	e	f
	1	0	2	1	4	2
a	0	1	3	∞	∞	2
b	1	0	5	1	∞	∞
c	3	5	0	2	1	∞
d	∞	1	2	0	4	∞
e	∞	∞	1	4	0	5
f	2	∞	∞	∞	5	0

Parallellisering av Prims algoritm

- $d[v]$ uppdateras för alla v i varje iteration
 → kan ej välja 2 hörn samtidigt
 → kan ej parallellisera while-loopen
 Vi parallelliserar istället for-loopen!
- Varje processor håller en block-kolumn (n/p kolumner) av A och motsvarande del av d
- V_i är den delmängd hörn som hålls av P_i
- Varje processor beräknar $d[u]$ för sina hörn
- Globalt minimum för $d[u]$ beräknas genom alla-till-en-reduktion
- Processorn som håller globala minimat broadcastar nya hörnet u
- Processor ansvarig för u markerar att u tillhör V_T och alla uppdaterar $d[v]$ för sina lokala hörn

Matrispartitionering för Prim's algoritm

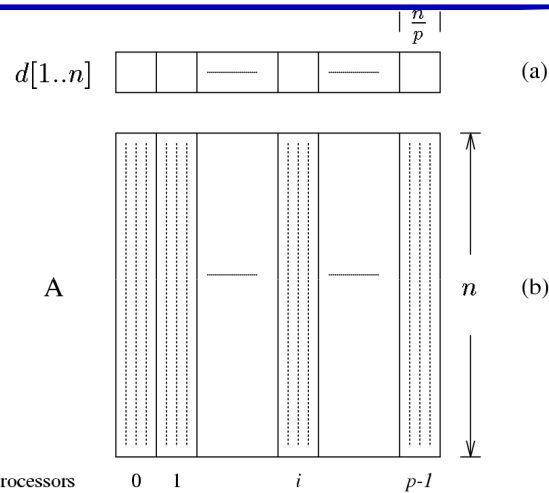


Figure 7.6 The partitioning of the distance array d and the adjacency matrix A among p processors. Copyright (r) 1994 Benjamin/Cummings Publishing Co.

Analys av parallella Prim's algoritm

- Eftersom alla skall beräkna $d[v]$ för sina hörn krävs att de har hela kolumnerna för sina hörn i Adj
- Kostnad för att uppdatera d -värden för varje processor är $\Theta(n/p)$
- Komm.kostn.: reduktion+broadcast
- Totalt $T_p = \Theta(n^2/p) + \Theta(n \log p)$

I varje iteration

Uppdatering:

```

...
for all  $v \in (V - V_T)$  that I own
   $d[v] = \min\{d[v], w(u, v)\}$ 
end
  
```

Kortaste vägen (från 1 till alla)

Dijkstras algoritm: (från startnod s)

- I grunden som Prim's algoritm men..
- Istället för att lagra $d[u]$ lagras $l[u]$ som är totala viktsumman från s till u

Parallell Dijkstras algoritm som parallell Prim's med ovanstående modifiering. Analysen blir identisk!

Kortaste vägen (alla par)

- Finn kortaste vägen mellan alla par av hörn
- Resultatet är en $n \times n$ -matris $D = d_{ij}$, där d_{ij} är kortaste vägen från hörn v_i till hörn v_j

Algoritm baserad på matris-multiplikation

- Låt $G = (V, E, w)$ representeras av matrisen A
- Låt d_{ij}^k representera den kortaste stigen från v_i till v_j som innehåller maximalt k kanter
- Låt v_m vara ett hörn i den stigen
- Då gäller att $d_{ij}^k = \min\{d_{im}^{k-1} + w(v_m, v_j)\}$ (där minimeringen sker över m från 1 till n och $d_{ij}^1 = a_{ij}$)
- Vi skapar en matris D för varje maximal stig-längd: $D^k = (d_{ij}^k)$
- Eftersom den kortaste vägen mellan två hörn alltid är maximalt $n-1$ så innehåller D^{n-1} alla pars kortaste vägar

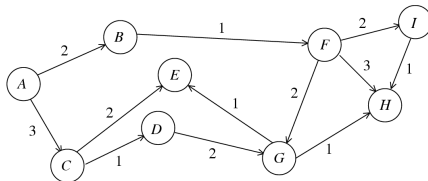
Matrismultiplikationsalgoritm (forts)

- D^k beräknas från D^{k-1} med en modifierad matrismultiplikation:

$$c_{ij} = \min_{k=1}^{k=n} a_{ik} + b_{kj} \quad (\text{Hitta } k \text{ som ger } c_{ij} \text{ minimal})$$

- Eftersom $D^1 = A$ så är $D^k = A^k$ beräknad med den modifierade matrismultiplikationen
- Beräkna resultatet D_{n-1} genom att beräkna $A^2, A^4, A^8, \dots, A^{n-1}$, med modifierad matrismultiplikation i $\log n$ steg
- Komplexitet $\Theta(n^3)$ för matrismultiplikation ger $\Theta(n^3 \log n)$ totalt
- Parallellisering: samma parallella algoritmer som i vanlig matrismultiplikation, t.ex. på $\Theta(\log n)$ tid med DNS-algoritmen

Matrismultiplikations-algoritm (exempel)



$$A^1 = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 3 & \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & \infty \\ \infty & 0 & \infty & \infty & 1 & \infty & \infty & \infty & \infty \\ \infty & \infty & 0 & 1 & 2 & \infty & \infty & \infty & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 0 & \infty & 2 & \infty & \infty & \infty \\ \infty & \infty & \infty & \infty & 0 & \infty & \infty & \infty & \infty \\ \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & 0 & 2 & 3 & 2 \\ \infty & \infty & \infty & \infty & 1 & \infty & 0 & 1 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & 0 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & 1 & 0 \end{pmatrix} \quad A^2 = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 3 & 4 & 5 & 3 & \infty & \infty & \infty \\ \infty & 0 & \infty & \infty & 1 & 3 & 4 & 3 & \infty \\ \infty & \infty & 0 & 1 & 2 & \infty & 3 & \infty & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 0 & 3 & \infty & 2 & 3 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & \infty & 0 & \infty & \infty & \infty & \infty \\ \infty & \infty & \infty & \infty & 3 & 0 & 2 & 3 & 2 \\ \infty & \infty & \infty & \infty & 1 & \infty & 0 & 1 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & 0 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

$$A^4 = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 3 & 4 & 5 & 3 & 5 & 6 & 5 \\ \infty & 0 & \infty & \infty & 4 & 1 & 3 & 4 & 3 \\ \infty & \infty & 0 & 1 & 2 & \infty & 3 & 4 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 0 & 3 & \infty & 2 & 3 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & \infty & 0 & \infty & \infty & \infty & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 3 & 0 & 2 & 3 & 2 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 1 & \infty & 0 & 1 & \infty & \infty \\ \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & 0 & \infty & \infty \\ \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & 1 & 0 & \infty \end{pmatrix} \quad A^8 = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 3 & 4 & 5 & 3 & 5 & 6 & 5 \\ \infty & 0 & \infty & \infty & 4 & 1 & 3 & 4 & 3 \\ \infty & \infty & 0 & 1 & 2 & \infty & 3 & 4 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 0 & 3 & \infty & 2 & 3 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & \infty & 0 & \infty & \infty & \infty & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 3 & 0 & 2 & 3 & 2 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 1 & \infty & 0 & 1 & \infty & \infty \\ \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & 0 & \infty & \infty \\ \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & 1 & 0 & \infty \end{pmatrix}$$

Figure 7.7 An example of the matrix-multiplication-based all-pairs shortest paths algorithm.

Dijkstras algoritm för kortaste vägen: alla par

- Problemet löses för alla par genom att applicera 1-hörns-algoritmen på varje hörn i grafen
- 1-hörns-algoritmens komplexitet $\Theta(n^2)$ ger $\Theta(n^3)$ för alla par
- 2 parallella varianter - source partitioned & source parallel

Source-partitioned

- Varje processor tilldelas ett hörn och löser 1-hörnsproblemet sekventiellt för det hörnet
- Kräver ingen kommunikation
- Ur kommunikationssynpunkt optimal, men kan endast nyttja n processorer
- Kräver också p ggr så mycket minne!

Dijkstras, alla par (variant 2)

Source-parallel

- Processorerna delas in i n partitioner med vardera p/n processorer ($p > n$)
- Varje partition löser 1-hörnsproblemet för 1 hörn med den parallella 1-hörnsalgoritmen \rightarrow 2 Nivåer av parallellitet:
 - Grovkorning: Varje nod i grafen behandlas oberoende av de andra
 - Finkorning: p/n processorer delar på arbetet med ett hörn

På 2-dimensionellt nät:

- $p^{1/2} \times p^{1/2}$ nät delas in i partitioner om vardera $(p/n)^{1/2} \times (p/n)^{1/2}$ processorer
- Ingen kommunikation mellan processorgrupperna
- Den parallella 1-hörnsalgoritmen för 2-dimensionellt nät inom varje grupp

Parallella grafalgoritmer

Kortaste vägen (alla par): Floyds algoritm

- Låt $V = \{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ (alla hörn i G)
låt $V^k = \{v_1, v_2, \dots, v_k\}$, $k \leq n$ vara en delmängd av V .
- För varje par $v_i, v_j \in V$, betraktar vi alla stigar vars mellanliggande hörn tillhör V^k .
- Låt p_{ij}^k vara den kortaste av dessa stigar (med vikt d_{ij}^k)
- Om hörnet v_k ej ingår i stigen är p_{ij}^k samma som p_{ij}^{k-1}
- Om v_k ingår i stigen så kan stigen delas i två stigar: En från v_1 till v_k och en från v_k till v_j där var och en av stigarna går över hörn i $V^{k-1} = \{v_1, v_2, \dots, v_{k-1}\}$
- I det fallet är vikten av stigen $d_{ij}^k = d_{ij}^{k-1} + d_{kj}^{k-1}$

Parallella grafalgoritmer

Floyds algoritm (forts...)

Sammanfattningsvis får vi rekursionen:

$$d_{ij}^k = \begin{cases} w(v_i, v_j) & \text{om } k = 0 \\ \min\{d_{ij}^{k-1}, d_{ik}^{k-1} + d_{kj}^{k-1}\} & \text{om } k \geq 1 \end{cases}$$

och algoritmen:

```

1. procedure FLOYD_ALL_PAIRS.SP(A)
2. begin
3.    $D^{(0)} = A$ ;
4.   for  $k = 1$  to  $n$  do
5.     for  $i = 1$  to  $n$  do
6.       for  $j = 1$  to  $n$  do
7.          $d_{i,j}^{(k)} := \min(d_{i,j}^{(k-1)}, d_{i,k}^{(k-1)} + d_{k,j}^{(k-1)})$ ;
8.   end FLOYD_ALL_PAIRS.SP

```

Program 7.3 Floyd's all-pairs shortest paths algorithm. This program computes the all-pairs shortest paths of the graph $G = (V, E)$ with adjacency matrix A .

Copyright (r) 1994 Benjamin/Cummings Publishing Co.

Parallella grafalgoritmer

Parallell Floyds algoritm (block-schackbrädes...)

- D^k partitioneras i p block av storlek $(n/p^{1/2}) \times (n/p^{1/2})$

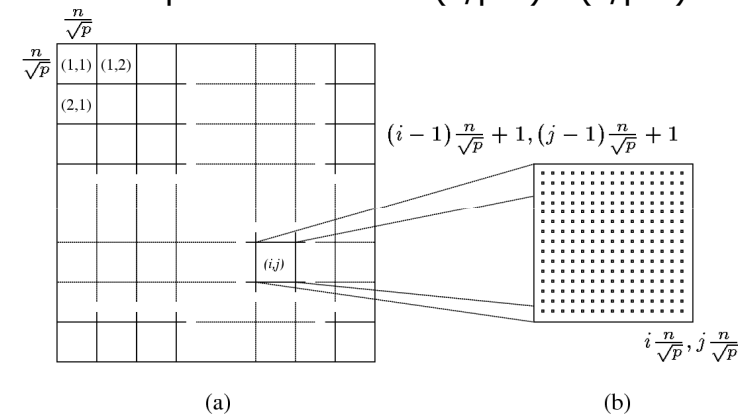


Figure 7.9 (a) Matrix $D^{(k)}$ partitioned by block checkerboarding into $\sqrt{p} \times \sqrt{p}$ subblocks, and (b) the square subblock of $D^{(k)}$ assigned to processor $P_{i,j}$.

Copyright (r) 1994 Benjamin/Cummings Publishing Co.

Parallella grafalgoritmer

Parallell Floyds algoritm (forts)

- I iteration k behöver processor P_{ij} data från kolumn k och rad k i D^{k-1} -matrisen

Exempel: för att beräkna d_{lr}^k behöver den d_{lk}^{k-1} och d_{kr}^{k-1}

- I iteration k skickar alla p processorer som håller data i rad k dessa element till övriga processorer i samma processorkolumn
- P_{ss} skickar processorer som håller element i kolumn k dessa element till övriga processorer i samma processorrad

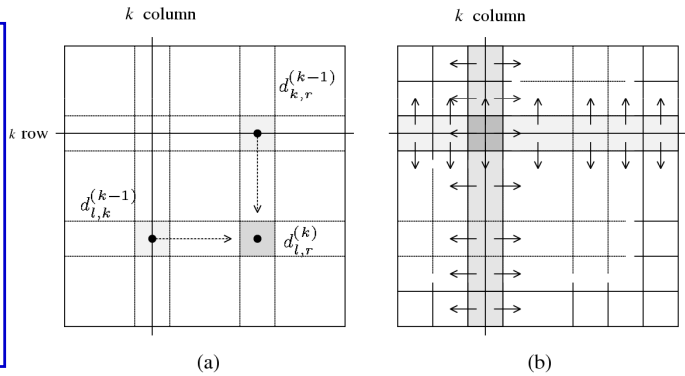


Figure 7.10 (a) Communication patterns used in the block-checkerboard partitioning. When computing $d_{ij}^{(k)}$, information must be

Parallell Floyds algoritm på hyperkub

- 2D nätet avbildas på hyperkub så att varje processorrad och processorkolumn i nätet motsvarar en delkub

```

1. procedure FLOYD_CHECKERBOARD( $D^{(0)}$ )
2. begin
3.   for  $k = 1$  to  $n$  do
4.     begin
5.       each processor  $P_{i,j}$  that has a segment of the  $k^{\text{th}}$  row of  $D^{(k-1)}$ ;
6.         broadcasts it to the  $P_{*,j}$  processors;
7.       each processor  $P_{i,j}$  that has a segment of the  $k^{\text{th}}$  column of  $D^{(k-1)}$ ;
8.         broadcasts it to the  $P_{i,*}$  processors;
9.       each processor waits to receive the needed segments;
10.      each processor  $P_{i,j}$  computes its part of the  $D^{(k)}$  matrix;
11.    end
12.  end FLOYD_CHECKERBOARD
    
```

Program 7.4 Floyd's parallel formulation using the block-checkerboard partitioning. $P_{*,j}$

Transitiv omslutning

- Om $G = (V, E)$ är en graf så är dess transitiva omslutning en graf $G^* = (V, E^*)$, där $E^* = \{(v_i, v_j) \mid \text{existerar en stig från } v_i \text{ till } v_j \text{ i } G\}$
- Beräkna connectivity-matrisen A^* så att $a_{ij} = 1$ om $i = j$ eller stig från v_i till v_j existerar och $a_{ij} = \infty$ annars.

Metod 1:

- Sätt vikter i G till 1 och beräkna kortaste vägen mellan alla par. Tolka resultatet D så att

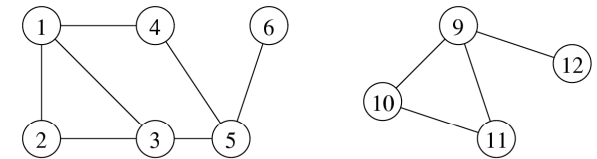
$$\begin{aligned}
 d_{ij} = \infty &\rightarrow a_{ij} = \infty \text{ och} \\
 i = j \text{ eller } d_{ij} > 0 &\rightarrow a_{ij} = 1 \quad (=> A^*)
 \end{aligned}$$

Metod 2:

- Modifiera Floyds algoritmen genom att byta ut min och + på rad 7 till logiskt *eller* respektive logiskt *och*. $d_{ij}^{(k)} = d_{ij}^{(k-1)}$ OR $(d_{ik}^{(k-1)} \text{ AND } d_{kj}^{(k-1)})$

Sammanhängande komponenter

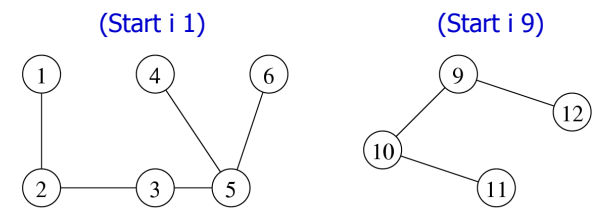
- De sammanhängande komponenterna av $G = (V, E) = \text{maximala disjunkta mängden } C_1, C_2, \dots, C_k \text{ sådan att } V = C_1 \cup C_2 \cup \dots \cup C_k \text{ och } u, v \in C_i \text{ om och endast om det finns en stig mellan } u \text{ och } v$



(a)

Djupet-först-baserad algoritmen:

- Ger en skog av djupet-först-träd
- Varje träd innehåller endast komponenter som ej tillhör något annat träd



(b)

// algoritm för sammanhängande komponenter

- Låt $G = (V, E)$ representeras av matrisen A
- Fördela A med 1 del på varje processor
→ varje processor håller delgraf $G_i = (V, E_i)$

Alla processorer har alla hörn
men inte alla kanter

Steg 1:

- Alla beräknar djupet-först uppspannande skog för sin delgraf

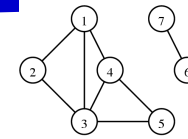
Steg 2:

- Alla uppspannande skogar slås parvis samman till en skog:

Givet uppspannande skogar A och B görs följande för varje kant (u, v) i A :

- Om hörnen u och v finns i samma träd i B görs inget
- Annars slås B :s träd med u ihop med B :s träd med v

// algoritm för sammanhängande komponenter



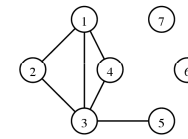
(a)

	1	2	3	4	5	6	7
1	0	1	1	1	0	0	0
2	1	0	1	0	0	0	0
3	1	1	0	1	1	0	0
4	1	0	1	0	1	0	0
5	0	0	1	1	0	0	0
6	0	0	0	0	0	0	1
7	0	0	0	0	0	1	0

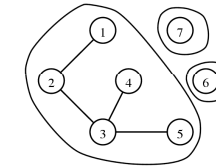
Processor 1

Processor 2

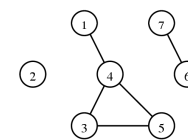
(b)



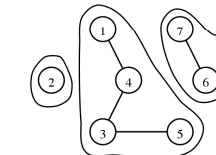
(c)



(d)



(e)



(f)

Algoritmer för glesa grafer

- $G = (V, E)$ är gles om $|E| \ll |V|^2$
- Algoritmer för täta grafer fungerar naturligtvis även för glesa men de är ofta ineffektiva
 - Exempelvis tar Prims algoritm för minimalt uppspannande träd $\Theta(n^2)$ tid, oavsett antal kanter
 - Med listrepresentation kan algoritmen modifieras till att ta $O(|E| \log n)$ (är effektivare för $|E| = O(n^2/\log n)$)
- Komplexitet för algoritmer med matrislagring är normalt $W(n^2)$ medan den för listrepresentation normalt är $W(n + |E|)$

Arbetsfördelning

Matrisrepresentation

- Matrisen fördelas jämnt på processorerna
 - Jämn arbetsmängd
 - Lite kommunikation (varje processor håller konsekutiva rader / kolumner)

Listrepresentation

- Antalet listor fördelas jämnt på proc.
 - Kan ge ojämn arbetsmängd då listorna ofta är olika långa
- Antalet kanter fördelas jämnt på proc.
 - Kan kräva att listor delas mellan processorer ==> ökad kommunikation

→

- Svårt att göra bra algoritmer för generella glesa grafer
- Speciella algoritmer för olika typer av glesa grafer
- Glesa grafer med nätstruktur (grid graphs)

Kortaste vägen (1-till-alla) Johnsons algoritm

Repetition av Dijkstras algoritm

- hittar hörn $u \in (V - V_T)$ sådant att $l[u] = \min\{l[v] \mid v \in (V - V_T)\}$ och sätter in i V_T
- För varje $v \in (V - V_T)$ beräknas $l[v] = \min\{l[v] \mid l[u] + w(u,v)\}$

Modifiering till Johnsons algoritm

- Prioritetskö Q för alla $v \in (V - V_T)$ sorterad efter storlek på $l[v]$ (minst först)
- Initialt är alla $l[v] = \infty$, förutom starthörnet s som har $l[s] = 0$
- För varje steg tas hörnet u med minsta värdet $l[u]$ bort ur kön, u 's lista traverseras och för varje kant (u, v) uppdateras $l[v]$. (Bara hörn i samma lista behöver genomsökas.) Därefter sorteras kön.

Johnsons algoritm

```

1.  procedure JOHNSON_SINGLE_SOURCE_SP( $V, E, s$ )
2.  begin
3.     $Q := V$ ;
4.    for all  $v \in Q$  do
5.       $l[v] := \infty$ ;
6.     $l[s] := 0$ ;
7.    while  $Q \neq \emptyset$  do
8.      begin
9.         $u := extract\_min(Q)$ ;
10.       for each  $v \in Adj[u]$  do
11.         if  $v \in Q$  and  $l[u] + w(u, v) < l[v]$  then
12.            $l[v] := l[u] + w(u, v)$ ;
13.       endwhile
14.     end JOHNSON_SINGLE_SOURCE_SP

```

Program 7.5 Johnson's sequential single-source shortest paths algorithm.

Copyright (r) 1994 Benjamin/Cummings Publishing Co.

Parallell Johnsons (central köhantering)

- 1 processor håller prioritetskön
- Alla andra uppdaterar $l[v]$ för $v \in (V - V_T)$ och skickar nya värden till processorn med prioritetskön
- I varje iteration uppdateras grovt räknat $|E|/|V|$ hörn \implies maximalt $|E|/|V|$ proc. kan ha arbete
- För varje ny kant uppdateras kön på $O(\log n)$ tid (ta bort gammalt $l[v]$ och sätta in nytt värde)
- För totalt $|E|$ kanter krävs $O(|E| \log n)$ tid
- Samma storleksordning som för sekventiell algoritmen

Parallell Johnsons (distribuerad köhantering)

- Fördela V på processorena i p disjunkta mängder så att P_i håller V_i
- Varje processor
 - håller prioritetskö Q_i för de egna hörnen
 - har en vektor sp , där slutligen $sp[v]$ skall vara kostnaden för kortaste vägen från s till v
 - exekverar Johnsons algoritmen på den egna delgrafen
- Initialt är $l[v] = \infty$ för alla hörn utom s ($l[s] = 0$)
- Varje gång ett hörn v tas bort ur kön sätts $sp[v] = l[v]$

Beroenden i Johnsons algoritm

- Om $u \in V_i$ och $v \in V_j$ då P_i tar bort u ur Q_i så skickar P_i information till P_j om att $l[v]$ eventuellt kan få det nya värdet $l[u] + w(u,v)$
- P_j sätter $l[v] = \min\{l[v], l[u] + w(u,v)\}$
- Eftersom P_j också exekverar Johnsons algoritm kan P_j redan ha tagit bort v ur kön Q_j . Då kan vi ha två fall:
 - Om $l[u] + w(u,w) \geq sp[v]$ så är den tidigare funna vägen kortare. P_j vidtar ingen åtgärd.
 - Om $sp[v] > l[u] + w(u,w)$ så är vägen via u kortare än den hittills kortaste funna vägen. P_j sätter $l[v] = l[u] + w(u,w)$, tar bort värdet på $sp[v]$ samt sätter tillbaka v i Q_j .
- Algoritmen avslutas först när alla köer är tomma!
- Notera att pga att den distribuerade köhanteringen inte alltid tar bort värden ur kön i "rätt" ordning så utförs "onödigt" extraarbete av den parallella algoritmen.

Exempel på extraarbete

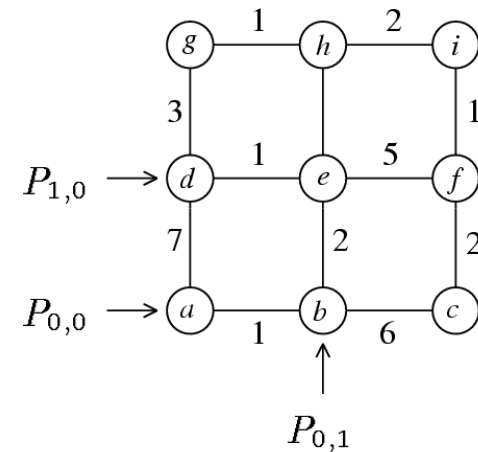
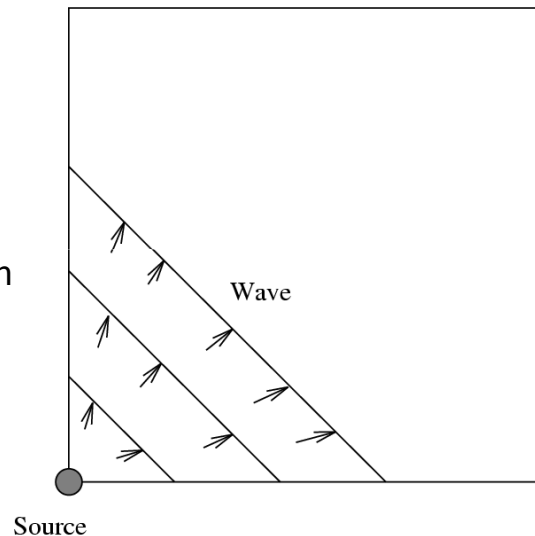


Figure 7.17 A grid graph.

Copyright (c) 1994 Ben...

Våg av aktivitet i prioritetssköerna

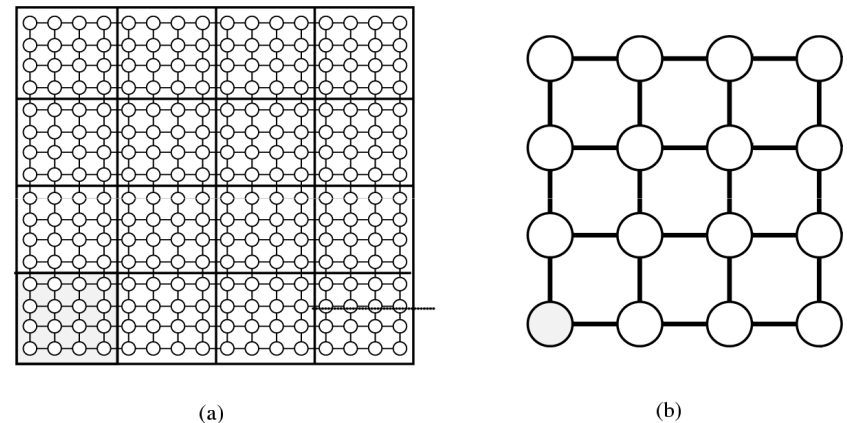
- Initialt har bara processorn med starthörnet en icke-tom kö
- Vågfront av aktivitet i köerna
- Processor är utan arbete innan vågfronten kommer och efter den har passerat



Source

Figure 7.18 The wave of activity

Block-schackbrädes-partitionering



(a)

(b)

Figure 7.19 Mapping the grid graph (a) onto a mesh (b) by using the block-checkerboard mapping. In this example, $n = 16$ and $\sqrt{p} = 4$. The shaded vertices are mapped onto the shaded processor.

Cyklisk schackbrädes-partitionering

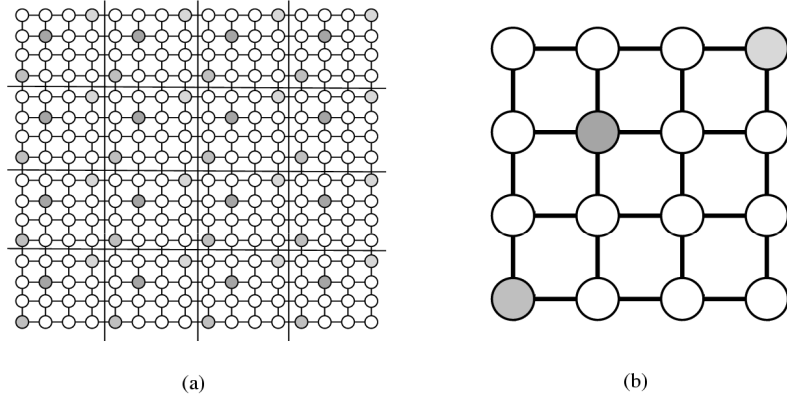


Figure 7.20 Mapping the grid graph (a) onto a mesh (b) by using the cyclic-checkerboard mapping. In this example, $n = 16$ and $\sqrt{p} = 4$. The shaded graph vertices are mapped onto the correspondingly shaded mesh processors.

Copyright (r) 1994 Benjamin/Cummings Publishing Co.

Blockkolumns-partitionering

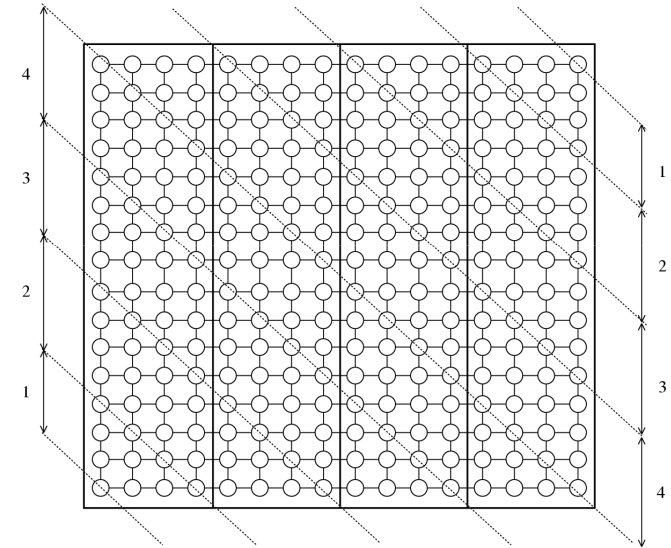


Figure 7.22 The number of busy processors as the computational wave propagates across the grid graph