

## 8. Ein Algorithmus für die transitive Hülle in Digraphen mit linearer erwarteter Laufzeit

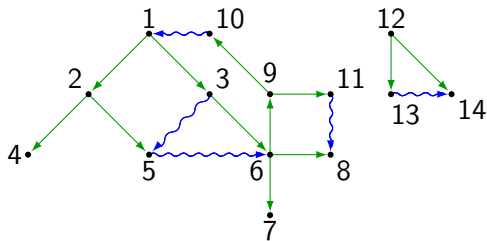
Wir nehmen an, dass die Wahrscheinlichkeit eines Digraphen mit  $n$  Knoten und  $m$  Kanten eine Funktion (nur) von  $n$  und  $m$  ist. Daraus folgt (wir lassen der Einfachheit halber Schleifen (= Kanten  $v \rightarrow v$ ) zu), dass jede Kante  $(u, v)$  mit Wahrscheinlichkeit  $\frac{m}{n^2}$  vorhanden ist, falls wir Digraphen mit  $n$  Knoten und  $m$  Kanten betrachten.

**Erinnerung:** Breitensuche (BFS): Schlange, queue, FIFO:



Durchlaufe Graphen, indem wir, solange möglich, den vordersten Knoten  $v$  aus der Queue nehmen, ihn behandeln und die Liste seiner noch nicht behandelten Nachbarn in die Queue hinten einfügen.

## Beispiel 122



Bezeichnungen:

—→ Baumkanten  
~→ Querkanten

## algorithm exp-lin-transitive-closure

0. Konstruiere die linear geordneten Adjazenzlisten  $L_i^r$ ,  $i = 1, \dots, n$  des Graphen  $G^r$  (entsteht aus  $G$  durch Umkehrung aller Kanten).

Beispiel:

$$\begin{array}{l} L_1 = 4 \ 1 \ 2 \\ L_2 = 1 \ 4 \ 3 \\ L_3 = 3 \ 2 \\ L_4 = 1 \ 4 \ 2 \end{array} \left| \begin{array}{l} L_1^r = 1 \ 2 \ 4 \\ L_2^r = 1 \ 3 \ 4 \\ L_3^r = 2 \ 3 \\ L_4^r = 1 \ 2 \ 4 \end{array} \right.$$

Ersetze ebenfalls alle  $L_i$  durch  $L_i^{rr}$  ( $\rightarrow$  sortierte Adjazenzlisten)

1. Berechne für jeden Knoten  $i$  in BFS-Art eine Liste  $S_i$  von von  $i$  aus erreichbaren Knoten, so dass (i) oder (ii) gilt:
  - (i)  $|S_i| < \lfloor \frac{n}{2} \rfloor + 1$  und  $S_i$  enthält alle von  $i$  aus erreichbaren Knoten
  - (ii)  $|S_i| = \lfloor \frac{n}{2} \rfloor + 1$
2. Entsprechende Listen  $P_i$  von Vorgängern von  $i$
3. **for**  $i := 1$  **to**  $n$  **do**  
 $L_i^* := S_i \cup \{j; i \in P_j\} \cup \{j; |S_i| = |P_j| = \lfloor \frac{n}{2} \rfloor + 1\}$   
**od**  
 Bilde  $(L_i^*)^{rr}$  für  $i = 1, \dots, n$

**Korrektheit:**  $j \in L_i^*$  gdw  $(i, j)$  in transitiver Hülle.

### Satz 123

*Sei die Wahrscheinlichkeit eines Graphen (lediglich) eine Funktion der Anzahl  $n$  seiner Knoten und der Anzahl  $m$  seiner Kanten. Dann ist der Erwartungswert für die Laufzeit des obigen Algorithmus  $\mathcal{O}(n + m^*)$ . Dabei ist  $m^*$  der Erwartungswert für die Anzahl der Kanten in der transitiven Hülle.*

## Beweis:

Das Durchlaufen des Graphen (von  $v_1$  aus für die Konstruktion von  $S_1$ ) in BFS-Manier liefert eine Folge  $(a_t)_{t \geq 1}$  von Knoten. Sei  $L_{\sigma(\nu)}$  die  $\nu$ -te Adjazenzliste, die in der BFS erkundet wird,

$$L_{\sigma(\nu)} = (a_t; h(\nu) < t \leq h(\nu + 1))$$

Sei  $\Delta L_{\sigma(\nu)}$  die Menge der  $a_t$  in  $L_{\sigma(\nu)}$ , und sei (für  $i = 1$ )

$$S_i(t) := \{a_1, a_2, \dots, a_t\}.$$

Wie bereits gezeigt, ist

$$\Pr[j \in L_i] = \frac{m}{n^2}, \quad \forall i, j$$

## Beweis (Forts.):

Alle  $n$ -Tupel von geordneten Listen  $L_1, L_2, \dots, L_n$  mit

$$m = \sum_{i=1}^n |L_i|$$

sind aufgrund der Voraussetzungen über die Wahrscheinlichkeitsverteilung gleich wahrscheinlich. Also:

**Beobachtung 1:** Die Mengen  $\Delta L_{\sigma(\nu)}$ ,  $\nu = 1, 2, \dots$  sind (paarweise) unabhängig.

**Beobachtung 2:** Die  $\Delta L_{\sigma(\nu)}$  sind gleichverteilt, d.h. für alle  $A \subseteq \{1, \dots, n\}$  gilt:

$$\Pr[\Delta L_{\sigma(\nu)} = A] = \left(\frac{m}{n^2}\right)^{|A|} \left(1 - \frac{m}{n^2}\right)^{n-|A|}$$

Beweis (Forts.):

### Lemma 124

Sei  $A \subseteq \{1, \dots, n\}$  mit  $|A| = k$ . Sei  $(\bar{a}_t)_{t \geq 1}$  eine Folge von unabhängigen gleichverteilten Zufallsvariablen mit Wertemenge  $\{1, \dots, n\}$ . Dann gilt:

$$\min\{t; \bar{a}_t \notin A\} \text{ hat Erwartungswert } 1 + \frac{k}{n - k}.$$



## Beweis:

[des Lemmas]  $\Pr[\bar{a}_1, \dots, \bar{a}_r \in A \text{ und } \bar{a}_{r+1} \notin A] = \left(\frac{k}{n}\right)^r \cdot \left(1 - \frac{k}{n}\right)$ .

Also ist der Erwartungswert für  $\min\{t; \bar{a}_t \notin A\}$ :

$$\begin{aligned} 1 + \sum_{r=0}^{\infty} r \left(\frac{k}{n}\right)^r \left(1 - \frac{k}{n}\right) &= 1 + \frac{k}{n} \left(1 - \frac{k}{n}\right) \sum_{r \geq 1} r \left(\frac{k}{n}\right)^{r-1} \\ &= 1 + \frac{k}{n} \left(1 - \frac{k}{n}\right) \frac{1}{\left(1 - \frac{k}{n}\right)^2} \\ &= 1 + \frac{\frac{k}{n}}{1 - \frac{k}{n}} = 1 + \frac{k}{n - k}. \end{aligned}$$



## Anmerkung:

$$\sum_{r=0}^{\infty} r z^{r-1} = \frac{d}{dz} \frac{1}{1-z} = \frac{1}{(1-z)^2}$$

## Lemma 125

Sei  $(\bar{a}_t)_{t \geq 1}$  wie oben,  $k \leq \frac{n}{2}$ . Dann hat  $\min\{t; |\bar{a}_1, \bar{a}_2, \dots, \bar{a}_t| > k\}$  Erwartungswert  $\leq \frac{3}{2}(k+1)$ .

### Beweis:

[des Lemmas] Wegen der Additivität des Erwartungswertes gilt:  
Der gesuchte Erwartungswert ist

$$\begin{aligned} &\leq \sum_{\nu=0}^k \left(1 + \frac{\nu}{n - \nu}\right) \\ &\leq k + 1 + \sum_{\nu=1}^k \frac{\nu}{n} \\ &\leq k + 1 + \frac{k(k+1)}{n} \leq \frac{3}{2}(k+1). \end{aligned}$$



## Beweis (Forts.):

Wenn wir jedes  $L_{\sigma(\nu)}$  in sich zufällig permutieren, erhalten wir eine Folge  $(\bar{a}'_t)_{t \geq 1}$  von Zufallsvariablen, so dass

$$|\{\bar{a}_1, \dots, \bar{a}_t\}| = |\{\bar{a}'_1, \dots, \bar{a}'_t\}| \text{ für } t = h(\nu), \quad \forall \nu$$

Da die  $\bar{a}'_t$  innerhalb eines jeden Intervalls  $h(\nu) < t \leq h(\nu + 1)$  paarweise verschieden sind, gilt für sie die vorhergehende Abschätzung erst recht. Wir betrachten nun aus Symmetriegründen o.B.d.A. lediglich den Knoten  $i = 1$ . Dann sind  $(|S_1(t)|)_{t \geq 1}$  und  $(|S_1(t)'|)_{t \geq 1}$  gleichverteilte Folgen von Zufallsvariablen, denn dies gilt zunächst für alle Zeitpunkte der Form  $t = h(y)$ ; da aber für diese Zeitpunkte  $S_1(t) = S_1'(t)$  ist und  $h(\cdot)$  zufällig verteilt ist, ist auch die Verteilung der beiden Folgen zwischen diesen Intervallgrenzen identisch.

## Beweis (Forts.):

Sei  $s$  der Erwartungswert und  $|S_i|$  die tatsächliche Größe von  $S_i$  nach Phase 1. Dann

$$s = \sum_{k=1}^{\lfloor \frac{n}{2} \rfloor + 1} k \cdot \Pr[|S_i| = k].$$

Die erwartete Anzahl der Schritte (und damit die Kosten) in der BFS sei  $q$ . Dann gilt:

$$q \leq \sum_{k=1}^{\lfloor \frac{n}{2} \rfloor + 1} \Pr[|S_i| = k] \frac{3}{2} k = \frac{3}{2} s.$$

Also ist der Aufwand des Algorithmus für die Phasen 1 und 2 im Erwartungswert  $\leq 3sn$ . Da  $ns \leq m^*$  und die Kosten der anderen Phasen offensichtlich durch  $\mathcal{O}(n + m + m^*)$  beschränkt sind, folgt die Behauptung.  $\square$



C.P. Schnorr:

*An algorithm for transitive closure with linear expected time*

SIAM J. Comput. **7**(2), pp. 127–133 (1978)

## 9. Matrixmultiplikation à la Strassen

Betrachte das Produkt zweier  $2 \times 2$ -Matrizen:

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} \\ c_{21} & c_{22} \end{pmatrix}; \quad c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j}$$

Man beachte, dass diese und die folgenden Formeln **nicht** die Kommutativität der Multiplikation voraussetzen. Sie gelten also auch, falls die  $a_{ij}$ ,  $b_{ij}$ ,  $c_{ij}$  eigentlich  $n \times n$ -Matrizen  $A_{ij}$ ,  $B_{ij}$ ,  $C_{ij}$  sind (jeweils  $i, j \in \{1, 2\}$ ).

Bilde:

$$m_1 := (a_{12} - a_{22})(b_{21} + b_{22})$$

$$m_2 := (a_{11} + a_{22})(b_{11} + b_{22})$$

$$m_3 := (a_{11} - a_{21})(b_{11} + b_{12})$$

$$m_4 := (a_{11} + a_{12})b_{22}$$

$$m_5 := a_{11}(b_{12} - b_{22})$$

$$m_6 := a_{22}(b_{21} - b_{11})$$

$$m_7 := (a_{21} + a_{22})b_{11}$$

Dann gilt:

$$c_{11} := m_1 + m_2 - m_4 + m_6$$

$$c_{12} := m_4 + m_5$$

$$c_{21} := m_6 + m_7$$

$$c_{22} := m_2 - m_3 + m_5 - m_7$$

Sei  $n = 2^k$  und  $M(n)$  die Anzahl arithmetischer Operationen (Mult, Add, Sub), die Strassen's Algorithmus bei  $n \times n$  Matrizen benötigt:

$$M(1) = 1$$

$$M(n) = 7M\left(\frac{n}{2}\right) + 18\left(\frac{n}{2}\right)^2$$

Expansion dieser Rekursionsgleichung  $\Rightarrow$

$$\begin{aligned}M(n) &= 7^{k+1} - 6n^2 = 7 \cdot 2^{k \log_2 7} - 6n^2 \\&= 7n^{\log_2 7} - 6n^2 \\&< 7n^{2,80736} - 6n^2 \\&= \mathcal{O}(n^{2,81}).\end{aligned}$$

Der Exponent  $\omega$  für die Matrixmultiplikation ist also  $< 2,81$ .



```

proc MATMULT( $A, B, n$ ) =
  co  $A$  und  $B$  sind  $n \times n$  Matrizen oc
  if  $n < 16$  then berechne  $A \cdot B$  mit klassischer Methode
  elif  $n$  gerade then
    spalte  $A$  und  $B$  in je  $4 \frac{n}{2} \times \frac{n}{2}$  Matrizen auf und wende
    Strassen's Formeln an. Führe die Multiplikationen rekursiv
    mit MATMULT aus.
  else
    spalte  $A$  und  $B$  in eine  $(n - 1) \times (n - 1)$  Matrix  $(A_{11}, B_{11})$ 
    und drei verbleibende Blöcke auf. Wende MATMULT rekursiv
    auf  $A_{11}, B_{11}$  an und berechne die anderen Produkte mit der
    klassischen Methode.
  fi

```

## Satz 126

Der MATMULT-Algorithmus hat folgende Eigenschaften:

- 1 Für  $n < 16$  ist die Anzahl der arithmetischen Operationen genauso hoch wie bei der klassischen Methode.
- 2 Für  $n \geq 16$  ist die Anzahl der arithmetischen Operationen echt kleiner als bei der klassischen Methode.
- 3 MATMULT braucht nie mehr als  $4,91n^{\log_2 7}$  arithmetische Operationen.

Beweis:

- 1 ✓

## Beweis (Forts.):

- ② Sei  $n$  gerade und seien  $A, B$  zwei  $n \times n$  Matrizen. Wir wenden Strassen's Formeln an, führen aber die 7 Multiplikationen der  $\frac{n}{2} \times \frac{n}{2}$  Matrizen mit der klassischen Methode aus.  
Gesamtzahl arithmetischer Operationen:

$$7 \left( 2 \left( \frac{n}{2} \right)^3 - \left( \frac{n}{2} \right)^2 \right) + 18 \left( \frac{n}{2} \right)^2 = \frac{7}{4}n^3 + \frac{11}{4}n^2$$

Dies ist besser als die klassische Methode, falls:

$$\frac{7}{4}n^3 + \frac{11}{4}n^2 < 2n^3 - n^2 \Leftrightarrow \frac{15}{4}n^2 < \frac{1}{4}n^3 \Leftrightarrow 15 < n \Leftrightarrow n \geq 16$$

Sei  $n$  ungerade. Multiplizieren wir  $A \cdot B$  mit der klassischen Methode, so auch  $A_{11} \cdot B_{11}$ . Also brauchen wir durch Anwendung von Strassen's Formeln auf die  $(n-1) \times (n-1)$  Matrizen ( $n-1$  gerade) weniger Operationen, wenn  $n-1 \geq 16$  ist.

## Beweis (Forts.):

Sei  $M'(n)$  die Anzahl arithmetischer Operationen in MATMULT.  
Dann ist:

$$M'(n) = \begin{cases} 2n^3 - n^2 & \text{falls } n < 16 \\ 7M'(\frac{n}{2}) + \frac{18}{4}n^2 & \text{falls } n \geq 16 \text{ gerade} \\ 7M'(\frac{n-1}{2}) + \frac{42}{4}n^2 - 17n + \frac{15}{2} & \text{falls } n \geq 16 \text{ ungerade} \end{cases}$$

Wir definieren für  $x \in \mathbb{R}^+$ :

$$\bar{M}(x) = \begin{cases} 2x^3 - x^2 & \text{falls } x < 32 \\ 7\bar{M}(\frac{x}{2}) + \frac{42}{4}x^2 & \text{falls } x \geq 32 \end{cases}$$

Dann gilt:

$$\bar{M}(n) \geq M'(n) \text{ für alle } n \in \mathbb{N}.$$

## Beweis (Forts.):

Es ist

$$\bar{M}(x) = \sum_{i=0}^{k-1} \left[ 7^i \cdot \frac{42}{4} \left( \frac{x}{2^i} \right)^2 \right] + 7^k \left( 2 \cdot \left( \frac{x}{2^k} \right)^3 - \left( \frac{x}{2^k} \right)^2 \right)$$

für  $x \geq 32$ , wobei  $k := \min \{ l \mid \frac{x}{2^l} < 32 \}$ .

Mit  $k = \lfloor \log_2 x \rfloor - 4 =: \log_2 x - t$  erhalten wir  $t \in [4, 5[$  und

$$\bar{M}(x) \leq 7^{\log_2 x} \left( 14 \left( \frac{4}{7} \right)^t + 2 \left( \frac{8}{7} \right)^t \right) \leq 4,91 \cdot 7^{\log_2 x} \text{ für } x \geq 32.$$

Für  $x < 32$  direkt nachrechnen. □



Volker Strassen:

*Gaussian elimination is not optimal*

Numer. Math. **13**, pp. 354–356 (1969)



Victor Ya. Pan:

*New fast algorithms for matrix operations*

SIAM J. Comput. **9**(2), pp. 321–342 (1980)



Don Coppersmith, Shmuel Winograd:

*Matrix multiplication via arithmetic progressions*

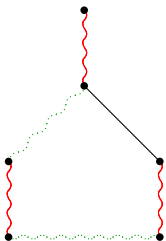
J. Symbolic Computation **9**(3), pp. 251–280 (1990)

# Kapitel VI Matchings in Graphen

## 1. Grundlagen

### Definition 127

Sei  $G = (V, E)$  ein ungerichteter, schlichter Graph. Ein **Matching**  $M$  in  $G$  ist eine Teilmenge von  $E$ , so dass keine zwei Kanten aus  $M$  einen Endpunkt gemeinsam haben.



Matching:

— Variante 1

— Variante 2

## Definition 128

- ① Ein Matching  $M$  in  $G = (V, E)$  heißt **perfekt** (oder **vollkommen**), falls

$$|M| = \frac{|V|}{2}$$

- ② Ein Matching  $M$  heißt „**Matching maximaler Kardinalität**“ (engl. **maximum matching**) in  $G$ , falls es in  $G$  kein Matching  $M'$  mit  $|M'| > |M|$  gibt (durchgehend geringelt/**rot** im Beispiel)
- ③ Ein Matching  $M$  heißt **maximal** in  $G$ , falls es bezüglich „ $\subseteq$ “ maximal ist (engl. **maximal matching**) (gepunktet geringelt/**grün** im Beispiel)



## Definition 129

Sei  $G = (V, E)$  ein Graph. Wenn  $V$  in zwei nichtleere Teilmengen  $V_1$  und  $V_2$  partitioniert werden kann ( $V_1 \cup V_2 = V$ ,  $V_1 \cap V_2 = \emptyset$ ), so dass  $E \subseteq V_1 \times V_2$  ist, dann heißt  $G$  **bipartit** ( $G = (V_1, V_2, E)$ ).