

**Exact Algorithms  
for the  
Quadratic Linear Ordering  
Problem**

**Martin Gronemann  
Bernd Zey**

# Übersicht

- Wdhlg. Lineare Programmierung
- Wdhlg. Linear Ordering Problem
- Quadratische Programmierung
- Experimentelle Ergebnisse

# Lineare Programmierung

- Lineare Zielfunktion  $\max \sum_{i=1}^n c_i x_i$
- Lineare Nebenbedingungen  $a_i^T x \leq b_i$
- (Ganzzahligkeitsbedingung  $x_i \in \{0, 1\}$  )

# Linear Ordering Problem (LOP)

$$\max \sum_{i \neq j} c_{ij} x_{ij}$$

$$x_{ij} + x_{ji} = 1$$

2-Kreis-Ungleichung

$$0 \leq x_{ij} + x_{jk} + x_{ki} \leq 2$$

3-Kreis-Ungleichung

$$x_{ij} \in \{0, 1\}$$

# Linear Ordering Problem (LOP)

$$\max \sum_{i < j} c'_{ij} x_{ij}$$

$$\text{Projektion } x_{ij} = 1 - x_{ji} \quad c'_{ij} := c_{ij} - c_{ji}$$

$$0 \leq x_{ij} + x_{jk} - x_{ik} \leq 1$$

$$x_{ij} \in \{0, 1\}$$

# Quadratische Programmierung (QP)

- Quadratische Zielfunktion

$$\max x^T Cx, \text{ C ist } n \times n \text{ Matrix}$$

- Lineare Nebenbedingungen  $a_i^T x \leq b_i$
- (Ganzzahligkeitsbedingung  $x_{ij} \in \{0, 1\}$ )

# Quadratisches LOP (QLOP)

- Quadratische Zielfunktion

$$\max x^T Cx, \quad C \text{ ist } \binom{n}{2} \times \binom{n}{2} \text{ Matrix}$$

$$\text{s.t. } x \in \{0,1\}^{\binom{n}{2}} \cap \text{LOP Polytop}$$

# QLOP Linearisierung

- Ersetze  $x_{ij} \cdot x_{kl}$  durch  $y_{ijkl}$

- $$\max \sum_{(i,j,k,l) \in I} (c_{ijkl} + c_{klij}) y_{ijkl} + \sum_{i < j} c_{ij} x_{ij}$$

$$y_{ijkl} \leq x_{ij}, x_{kl}$$

$$y_{ijkl} \geq x_{ij} + x_{kl} - 1$$

$$y_{ijkl} \in \{0, 1\}$$

$$x_{ij} \in \{0, 1\}$$



# QLOP Ungleichung

- Linearisierte QLOP Ungleichung

$$x_{ik} - y_{ijik} - y_{ikjk} + y_{ijjk} = 0$$

- Ersetzt die 3-Kreis-Ungleichung
- Gleichungssystem ist minimal

# Quadratisches LOP

- Quadratisches Programm **ohne LOP Nebenbedingungen** „entspricht“ dem **MaxCut Problem**
- Für MaxCut Polytop gute Ungleichungen bekannt
- Branch & Cut: Erst MaxCut Ungleichungen, dann erst die LOP Ungleichungen

# Lösen von QP

- QP ist in Polynomialzeit lösbar, gdw. Matrix  $C$  positiv-semidefinit (PSD) ist
- Matrix  $C$  ist PSD, gdw.  
$$\forall x \in \mathbb{R}^n \setminus 0 : x^T C x \in \mathbb{R}^{>0}$$
- Andernfalls ist QP NP-schwierig

# Experimentelle Ergebnisse

- Algorithmen:
  - **JM**: *2-layer straightline crossing minimization: performance of exact and heuristic algorithms*
  - **CPLEX**: MIP-Solver (default Parameter)
  - **ILP**: Branch & Cut – ILP
  - **SDP**: semidefinite Programmierung
- Instanzen zufällig generiert mit *random\_bigraph* der *Stanford GraphBase*
- Knotenanzahl  $n$ ,  $n=10, \dots, 18$
- Kantenanzahl  $d \cdot n^2 / 100$ ,  $d=10, \dots, 90$

# Experimentelle Ergebnisse (2)

n	d	Durchschn. Grad	JM	CPLEX		ILP		SDP	
			time	time	nodes	time	nodes	time	nodes
10	10	1,0	<b>0,02</b>	0,70	1,40	0,29	1,00	1,57	1,00
10	20	2,0	<b>0,07</b>	2,77	3,30	1,69	1,00	1,72	1,00
10	30	3,0	<b>0,20</b>	20,16	92,30	7,89	1,00	3,46	1,00
10	40	4,0	<b>0,44</b>	73,51	569,30	23,09	1,00	3,65	1,00
10	50	5,0	<b>0,80</b>	207,00	1365,60	43,30	1,00	3,38	1,00
10	60	6,0	<b>1,50</b>	831,01	6020,50	95,21	1,00	3,76	1,00
10	70	7,0	<b>3,06</b>	1996,00	11440,20	195,93	1,00	4,72	1,00
10	80	8,0	5,29	1060,00	4159,90	176,03	1,00	<b>3,61</b>	1,00
10	90	9,0	11,59	202,00	418,40	329,85	1,50	<b>4,84</b>	1,00
12	10	1,2	<b>0,26</b>	7,22	4,90	8,64	1,00	12,81	1,00
12	20	2,4	<b>1,94</b>	33,57	55,10	31,37	1,00	13,80	1,00
12	30	3,6	<b>5,92</b>	242,54	847,60	72,24	1,00	15,16	1,00
12	40	4,8	21,27	2826,62	9288,00	248,65	1,00	<b>17,49</b>	1,00
12	50	6,0	74,36			1175,62	1,00	<b>31,20</b>	1,00
12	60	7,2	134,40					<b>32,17</b>	1,00
12	70	8,4	281,69					<b>26,89</b>	1,00
12	80	9,6	682,36					<b>19,95</b>	1,00
12	90	10,8	1373,39					<b>15,75</b>	1,00
14	10	1,4	19,87	<b>14,47</b>	3,90	28,12	1,00	51,82	1,00
14	20	2,8	142,11	347,06	510,40	263,99	1,00	<b>61,85</b>	1,00
14	30	4,2	963,12			1339,48	1,00	<b>93,19</b>	1,00
14	40	5,6	2299,98					<b>97,93</b>	1,00
14	50	7,0						<b>117,55</b>	1,00
14	60	8,4						<b>95,86</b>	1,00
14	70	9,8						<b>101,83</b>	1,00
14	80	11,2						<b>101,85</b>	1,00
14	90	12,6						<b>56,30</b>	1,00

# Experimentelle Ergebnisse (2)

n	d	Durchschn. Grad	JM time	CPLEX		ILP		SDP	
				time	nodes	time	nodes	time	nodes
16	10	1,6		<b>101,30</b>	12,80	415,55	1,00	119,14	1,00
16	20	3,2				1953,26	1,00	<b>200,87</b>	1,00
16	30	4,8						<b>432,85</b>	1,20
16	40	6,4						<b>1432,02</b>	2,80
16	50	8,0						<b>1181,20</b>	2,40
16	60	9,6						<b>1186,81</b>	2,20
16	70	11,2						<b>916,86</b>	1,80
16	80	12,8						<b>444,92</b>	1,20
16	90	14,4						<b>224,14</b>	1,00
18	10	1,8		<b>314,60</b>	44,80	1145,60	1,00	343,23	1,00
18	20	3,6						<b>491,87</b>	1,00
18	30	5,4						<b>1233,73</b>	1,00
18	40	7,2							
18	50	9,0							
18	60	10,8							
18	70	12,6						<b>2694,98</b>	2,00
18	80	14,4						<b>2523,04</b>	2,00
18	90	16,2						<b>601,30</b>	1,00

# Fazit

- Bei Branch & Cut werden nur wenige Branch-Knoten erzeugt (gute Qualität der MaxCut Constraints)
- Semidefinite Programmierung ist bei dichten Graphen wesentlich schneller