

I Geometrische Algorithmen

1 Bewegungsplanung bei unvollständiger Information

1.1 Ausweg aus einem Labyrinth

1.1.1 Pledge-Strategie

Input: polygonales Labyrinth L, Roboter R, Drehwinkel  $\varphi \in \mathbb{R}$   
Output: Ausweg aus Labyrinth falls möglich, ansonsten Endlosschleife

- While  $R \in L$ 
  - gehe vorwärts, bis  $R \notin L$  oder Wandkontakt
  - gehe links der Wand, bis  $R \notin L$  oder  $\varphi = 0$

1.2 Zum Ziel in unbekannter Umgebung

1.2.1 Wanze (Bug)

Input:

- $P_1, \dots, P_n$  disj. einf. zsh. endl. poly. Gebiete aus  $\mathbb{R}^2$
- $\mathbf{s}, \mathbf{z} \in \mathbb{R}^2 \setminus \bigcup_{i=1}^n P_i$
- R Roboter mit Position  $\mathbf{r}$

Output:

- While  $\mathbf{r} \neq \mathbf{z}$ 
  - laufe in Richtung  $\mathbf{z}$  bis  $\mathbf{r} = \mathbf{z}$  oder  $\exists i : r \in P_i$
  - If  $\mathbf{r} \neq \mathbf{z}$ 
    - umlaufe  $P_i$  und suche ein  $\mathbf{q} \in \arg \min_{\mathbf{x} \in P_i} \|\mathbf{x} - \mathbf{z}\|_2$
    - gehe zu  $\mathbf{q}$

terminiert.

Universales Steuerwort: Führt für alle Startpunkte zum geg. Ziel. (ungültige Befehle werden ignoriert)

1.3 Behälterproblem (bin packing)

Maximale Füllmenge  $h$ , verteile Zahlenmenge auf möglichst wenige Behälter. NP-hart.

First fit

- $B_1, \dots, B_m \leftarrow \emptyset$
- For  $i = 1, \dots, m$ 
  - Bestimme kleinstes  $j$  mit  $b_i + \sum_{b \in B_j} b \leq h$
  - Füge  $b_i$  zu  $B_j$  hinzu

2-kompetitiv

Falls  $k_A \leq a + ck_{min}$  für alle Eingaben, heißt A c-kompetitiv.

Türsuche

- Wähle Erkundungstiefen  $f_i > 0$  für  $i \in \mathbb{N}$
- For  $i := 1$  to  $\infty$  (stoppe, wenn Tür gefunden)
  - gehe  $f_i$  Meter die Wand entlang und zurück
  - wechsle Laufrichtung

Legt  $L = 2 \sum_{i=0}^n f_i + d$  zurück (oder  $n+1$ )  
 $L \in \Theta(n^2) = \Theta(d^2)$   
Bestmöglich: 9-kompetitiv (z.B. für  $f_i = 2^i$ )

1.4 Sternsuche

Gleich Türsuche, nur mit mehr als zwei Wänden (Halbgeraden).  
Bestmöglich: Für  $f_i = (\frac{m}{m-1})^i$  ist Sternsuche c-kompetitiv mit  $c := 2m(\frac{m}{m-1})^{m-1} + 1 < 2me + 1$

1.5 Suche in Polygonen

Roboter R sucht Weg in polygonalem Gebiet P mit n Ecken von  $\mathbf{s}$  nach  $\mathbf{z}$ .  
Weglängen: gefunden:  $l$ , kürzest:  $d$   
Strategie existiert mit  $\frac{l}{d} \in O(n)$   
Baum der kürzesten Wege (BkW) (Blätter sind Polygonecken)

2 Konvexe Hüllen

2.1 Dualität

$$\mathbf{x} := \begin{bmatrix} 1 \\ \mathbf{x} \end{bmatrix}, \bar{\mathbf{x}} \in \mathbb{R}^d$$

bilden affinen Raum  $A^d$ .

$$\mathbf{u}^t \mathbf{x} := \begin{bmatrix} u_0 & u_1 & \dots & u_d \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ x_1 \\ \vdots \\ x_d \end{bmatrix} \geq 0$$

$\mathbf{u}$  bezeichnet Halbraum und  $\mathbf{x}$  einen seiner Punkte  
Nur betrachtet mit  $\begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}^t$  d.h.  $u_0 > 0$ , normiert  $u_0 = 1$ .  
 $\mathbf{u}^*$  ist Halbraum zu  $\mathbf{u}$ .  
 $\mathbf{x} \in \mathbf{u}^* \Leftrightarrow \mathbf{u} \in \mathbf{x}^*$  (Dualität)

2.2 Konvexe Mengen

Verbindungsstrecke  
 $\mathbf{x} := \mathbf{a}(1-t) + \mathbf{b}t, \quad t \in [0, 1]$  wird genannt **ab**.  
 $M \subset A$  ist *konvex* wenn sie zu je zwei ihrer Punkte auch die Verbingungsstrecke enthält.  
Konvexe Hülle  $[M]$  von  $M$  ist Schnitt aller konvexen Obermengen.  
Ist  $M \subset A$  bilden alle Halbräume, die M enthalten, eine konvexe Menge im Dualraum.  
Ist  $M^* \subset A^*$  eine Halbraummengenge, bilden alle Punkte, die in allen  $m^* \in M^*$  enthalten sind, eine konvexe Menge im Primalraum  $A$ .

2.3 Konvexe Polyeder P

ist Schnitt endlich vieler Halbräume.  
Rand  $\partial P$ ; Facetten darauf.  
Jede Facette liegt auf Rand eines Halbraums (FHR)  
P ist konvexe Hülle seiner Eckenmenge  
Ist  $P$  ein konvexes Polyeder mit den Ecken  $\mathbf{p}_1, \dots, \mathbf{p}_e$  und den FHRen  $\mathbf{u}_1^*, \dots, \mathbf{u}_f^*$ , hat die Menge  $U^* := \{\mathbf{u}^* | \mathbf{u}^* \supset P\} \subset A^*$  die Ecken  $\mathbf{w}_1^*, \dots, \mathbf{w}_f^*$  und die FHRe  $\mathbf{p}_1, \dots, \mathbf{p}_e$ . Dual ausgedrückt heißt das, dass die Menge  $U := \{\mathbf{u} | \mathbf{u}^* \supset P\} \subset A$  die Ecken  $\mathbf{w}_i$  und die FHRe  $\mathbf{p}_i^*$  hat.  
Polyeder P und  $U \subset A$  heißen dual zueinander.

2.4 Euler: Knoten, Kanten, Facetten

v Knoten, e Kanten, f Seiten  
Eulers Formel:  $v - e + f = 2$

2.5 Datenstruktur für Netze

Für jede Ecke  $\mathbf{p}$ :

- Koordinaten von  $\mathbf{p}$
- Liste von Zeigerpaaren: die ersten Zeiger im Gegenuhrzeigersinn auf alle Nachbarn von  $\mathbf{p}$

Sind  $\mathbf{p}, \mathbf{q}, \mathbf{r}$  im GUS geordnete Nachbarn einer Facette und weist der 1. Zeiger eines Paares auf  $\mathbf{q}$ , zeigt der 2. Zeiger indirekt auf  $\mathbf{r}$ . Er weist auf das Zeigerpaar von  $\mathbf{q}$

2.6 Konvexe Hülle

Input:  $P := (\mathbf{p}_1, \dots, \mathbf{p}_n) \subset A^3$   
Output:  $[P]$

- Verschiebe P sodass Ursprung in P liegt
- $U_4 \leftarrow \mathbf{p}_1^* \cap \dots \cap \mathbf{p}_4^*$
- For  $i = 5, \dots, n$ 
  - (falls  $U_4 \subset \mathbf{p}_i^*$ , markiere  $\mathbf{p}_i$  als gelöscht
  - sonst verknüpfe  $\mathbf{p}_i$  bidirektional mit einem Knoten von  $U_4 \notin \mathbf{p}_i^*$
- For  $i = 5, \dots, n$ 
  - $U_i \leftarrow U_{i-1} \cap \mathbf{p}_i^*$
  - ...zeug
- Dualisiere, verschiebe und gib  $\bigcap_{\mathbf{u} \in U} \mathbf{u}^* = \mathbf{v}$  aus

3 Distanzprobleme

3.1 Voronoi-Gebiet

eines der Punkte  $\mathbf{p}_i$  ist  $V_i = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^2 | \forall j = 1, \dots, n : \|\mathbf{x} - \mathbf{p}_i\|_2 \leq \|\mathbf{x} - \mathbf{p}_j\|_2\}$   
 $V_i$  ist konvex da Schnitt der Halbebenen.  
Voronoi-Kreis (Punkte des Schnitts von drei Voronoi-Gebieten) ist *leer*.

3.2 Delaunay-Triangulierung

Delaunay-Triangulierung  $D(P)$  einer Punktmenge P hat Kantenmenge  $\{\mathbf{p}_i \mathbf{p}_j | V_i \cap V_j \text{ ist Kante des Voronoi-Diagramms } V(P)\}$ .  
Ist der zu  $V(P)$  duale Graph.  
Die Gebiete von  $D(P)$  sind disjunkte Dreiecke und zerlegen die konvexe Hülle  $[P]$

3.2.1 Eigenschaften

- Umkreise der Dreiecke sind leer
- Paraboloid-Eigenschaft:*  
Sei  $Z(x, y) = x^2 + y^2$ .  
Projiziert man den unteren Teil der konvexen Hülle  $\{(\frac{\mathbf{p}_i}{Z(\mathbf{p}_i)}) | i = 1, \dots, n\}$  orthogonal auf die xy-Ebene, erhält man  $D(P)$ 
  - D(P) kann mit *Konvexe Hülle* und mittlerem Aufwand  $O(n \log n)$  berechnet Werden
  - Kanten einer Triangulierung von Q sind konvex (Tal) oder konkav (Berg), ersetze sukzessiv in konkave durch konvexe Kanten
- Winkeleigenschaft: Der kleinste Winkel in jedem Viereck ist größer bei DT als bei jeder anderen Triangulierung
- jeder Punkt  $\mathbf{p}_i$  ist mit nächstem Nachbarn durch Kante in  $D(P)$  verbunden  $\rightarrow$  nächste Nachbarn aller  $\mathbf{p}_i$  können in  $O(n)$  bestimmt werden

- minimale Spannbäume von P liegen auf  $D(P)$  (findbar mit Kruskal (greedy))
- Rundweg um minimalen Spannbaum ist 2-kompetitiv zu kürzestem Rundweg.

II Unterteilungsalgorithmen

4 Stationäre Unterteilung für Kurven

todo

5 bla

Das Symbol  $\gamma(x, y) := \sum \gamma_{ij} x^i y^j$

III Graphen-Algorithmen

6 Flussmaximierung

Flussnetzwerk  $F := (G = (V, E), q \in V, s \in V, k : V^2 \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0})$   
Graph zusammenhängend (für jeden Knoten ex. Weg von q zu s),  $|E| \geq |V| - 1$   
Fluss  $f : V^2 \rightarrow \mathbb{R}$  mit

- $f \leq k$
- $\forall x, y \in V : f(x, y) = -f(y, x)$
- $\forall x \in V \setminus \{q, s\} : \sum f(x, V) := \sum_{y \in V} f(x, y) = 0$

Residualgraph  $G_f := (V, E_f := \{e \in V^2 | f(e) < k(e)\})$   
Residualnetz  
 $F_f := (G_f, q, s, k_f := k - f)$

6.1 Methoden

6.1.1 Ford-Fulkerson (naiv)

solange es einen Weg  $q \rightsquigarrow s$  in  $G_f$  gibt, erhöhe f maximal über diesen Weg.

6.1.2 Edmonds-Karp

=FF, erhöhen immer längs eines kürzesten Pfades in  $G_f$

6.1.3 Präfluss-Pusch

**Push(x,y)**

- $d \leftarrow \min\{\ddot{u}(x), k_f(x, y)\}$
- $f(x, y) += d$
- $\ddot{u}(x) -= d$
- $\ddot{u}(y) += d$

**Pushbar(x,y)**

- $x \in V \setminus \{q, s\}$
- und  $h(x) - h(y) = 1$
- und  $\ddot{u}(x) > 0$
- und  $(x, y) \in E_f$

**Lift(x)**

$$h(x) \leftarrow 1 + \min_{(x, y) \in E_f} h(y)$$

**Liftbar(x)**

- $x \in V \setminus \{q, s\}$
- $\ddot{u}(x) > 0$
- $h(x) \leq \min_{(x, y) \in E_f} h(x)$

**Präfluss-Push:**

- for all  $x, y \in V$
- $h(x) \leftarrow$  if  $x = q$  then  $|V|$  else 0
- $f(x, y) \leftarrow$  if  $x = q$  then  $k(x, y)$  else 0
- solange es eine erlaubte Push oder Lift-Operation gibt, führe beliebige aus

6.1.4 An-Die-Spitze

**Leere(x)** · while  $\bar{u}(x) > 0$   
  if  $i_x \leq Grad(x)$   
    if  $pushbar(x, n_x(i_x)) :$   
       $push(x, n_x(i_x))$   
      sonst:  $i_x += 1$   
  else  
    Lift(x)  
     $i_x \leftarrow 1$

$L$  ist Liste aller  $x \in V \setminus \{q, s\}$  mit  $x$  vor  $y$  falls  $pushbar(x,y)$   
 $n_x(i)$  ( $1 \leq i \leq Grad(x)$ ) sind  
Nachbarn von  $x$  (auch  
Gegenrichtung)  
 $i_x$  ist Zähler (alle  $n_x(i)$  mit  $i \leq i_x$   
nicht  $pushbar$ )

**An die Spitze** · Initialisiere  $f$  und  
   $h$  wie bei *Präfluss-Push*  
·  $\forall x \in V : i_x \leftarrow 1$   
· Generiere  $L$   
·  $x \leftarrow \text{Kopf}(L)$   
· while  $x \neq NIL$   
   $h_{alt} \leftarrow h(x)$   
  Leere(x)  
  Falls  $h_{alt} < h(x)$ , setze  $x$  an  
  Spitze von  $L$   
   $x \leftarrow$  Nachfolger von  $x$  in  $L$

7 Zuordnungsprobleme

7.1 Paaren in bipartiten Graphen

**Paare** · Input: Bipartiter Graph  
  ( $L \dot{\cup} R, E$ )  
·  $V \leftarrow L \cup R \cup \{q, s\}$   
·  $\hat{E} \leftarrow (q, L) \cup \{(x, y) \in L \times R \mid \langle x, y \rangle \in E\} \cup (R, s)$   
· for all  $(x, y) \in V^2$   
   $k(x, y) \leftarrow 1$  if  $(x, y) \in \hat{E}$  else 0  
·  $f \leftarrow$   
  FordFulkerson( $(V, \hat{E}), q, s, k$ )  
·  $P \leftarrow \{(x, y) \in E \mid f(x, y) = 1\}$

7.2 Paaren in allgemeinen Graphen

Alternierender Weg ist *maximal*,  
wenn er nicht Teil eines längeren  
alternierenden Weges ist.  
→ Maximale Paarung kann durch  
sukzessive Vergrößerung gefunden  
werden

7.3 Berechnung vergrößernder Wege

**Vergrößernder Weg** · Input:  $G$   
und  $P$ , Output: Vergrößernder  
Weg für  $P$   
·  $h(x) \leftarrow 0$  wenn  $x$  frei, -1 wenn  $x$   
gebunden  
· Solange kein vergrößernder Pfad  
gefunden und gibt ununtersuchte  
Kante  $\langle x, y \rangle$  mit  $h(x) \in 2\mathbb{N}_0$   
· if  $h(y) = -1$   
· **unwichtig**

7.4 Maximal gewichtete Paarungen

Berechnung möglich in  $O(|V|^3)$   
bzw.  $O(|V| \cdot |E| \log |V|)$

8 Minimale Schnitte

Sei  
·  $\bar{G} := (V, \bar{E}), \bar{E} := \{(x, y) \mid \langle y, x \rangle = \langle x, y \rangle \in E\}$   
·  $k : V^2 \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}, k(x, y) :=$   
  if  $\langle \langle x, y \rangle \in E \rangle$  then  $\gamma(\langle x, y \rangle)$  else 0  
·  $x, z \in V$  beliebig  
Berechne maximalen Fluss  
→  $A := \{y \mid \exists \text{ Pfad } x \rightsquigarrow y \text{ in } \bar{G}_f\}$   
und  $B := V \setminus A$  bilden minimalen  
 $xz$ -Schnitt ( $x \in A, z \in B$ )  
Gewicht des Schnitts = Wert des  
Flusses  
kleinster  $xz$ -Schnitt in  $G$  lässt sich  
mit Flussmaximierung in  $O(|V|^4)$   
berechnen  
(es existieren Algorithmen in  
 $O(|V|^2 \log |V| + |V||E|)$ )

8.1 Zufällige Kontraktion

ggf. *todo*  
*Monte-Carlo-Algorithmus* =  
stochastischer Algorithmus, kann  
falsche Ergebnisse liefern  
*Las-Vegas-Algorithmus* = stoch.  
Algo., immer richtig

8.2 Rekursive Kontraktion

IV Optimierungsalgorithmen

9 Kleinste Kugeln

Für jede Punktmenge  $P$  ist die  
kleinste Kugel  $K(P) \supset P$   
eindeutig.

9.1 Algorithmus von Welzl

$K(P, R)$  ist Kugel die  $P$  enthält  
und  $R$  auf der Oberfläche hat  
**Welzl** · Input:  $P, R \subset \mathbb{R}^d$ ,  
   $K(P, R)$  exist.,  $P, R$  endlich  
· if  $P = \emptyset$  or  $|R| = d + 1$   
   $C \leftarrow K(R)$   
· else wähle  $\mathbf{p} \in P$  zufällig  
   $C \leftarrow \text{Welzl}(P \setminus \{\mathbf{p}\}, R)$   
  if  $\mathbf{p} \notin C$   
     $C \leftarrow \text{Welzl}(P \setminus \{\mathbf{p}\}, R \cup \{\mathbf{p}\})$   
· Gib  $C$  aus

10 Lineare Programmierung

10.1 Lineare Programme

LP ist  
$$z(\mathbf{x}) := \mathbf{z}\mathbf{x} = \max!$$
$$\mathbf{A}\mathbf{x} \geq \mathbf{a},$$
wobei  $\mathbf{z}, \mathbf{x} \in \mathbb{R}^d, A \in \mathbb{R}^{n \times d}, \mathbf{a} \in \mathbb{R}^n$ ,  
und  $\mathbf{z}\mathbf{x} := \mathbf{z}^t \mathbf{x}$   
 $d$  ist die Dimension des linearen  
Programms.  
Die Ungleichungen  $\mathbf{A}\mathbf{x} \geq \mathbf{a}$   
repräsentieren den Schnitt  $S$  von  $n$   
Halbräumen, der *Simplex* genannt  
wird.  
Die Punkte  $\mathbf{x} \in S$  heißen *zulässig*.  
Die Ecken von  $S$  liegen je auf  $d$   
Hyperebenen ( $d$  Gleichungen des  
Gleichungssystems).

· Simplexalgorithmus: Iterativ  
Ecken entlang gehen, bis  $z$   
maximal.

10.2 Flussmaximierung als LP

maximiere Summe der  
ausgehenden Flüsse aus der Quelle.  
Gleichungen zur Flusserhaltung (je  
eingehende Kanten - ausgehende  
Kanten = 0 ( $\geq$  und  $\leq$ ))  
Gleichungen zur  
Kapazitätsbeschränkung (Fluss  $\geq$   
0 und (Kapazität - Fluss)  $\geq$  0)  
 $f(a, b) = -f(b, a)$

10.3 Kürzester Weg als LP

Suche Weg  $1 \rightsquigarrow 2$   
$$\sum_{(i,j) \in E} x_{ij} \gamma_{ij} = \min!$$
$$x_{ij} \geq 0, (i, j) \in E$$
$$\sum_j x_{ij} - \sum_j x_{ji} = \begin{cases} 1 & i = 1 \\ -1 & i = 2 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

(Ausgehende Kanten = Eingehende  
Kanten außer für  $i \neq 1, 2$ )  
negative Kreise  $\Rightarrow$  keine endliche  
Lösung. Erzwingbar durch  
 $x_{ij} \leq 1, (i, j) \in E$  (?)

10.4 ggf. todo

10.5 Simplexalgorithmus

$\mathbf{y}(\mathbf{x}) = \mathbf{A}\mathbf{x}$   
$$\begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

wobei  $n = d + 1$  und  $x_n = 1$   
Hyperebenen  $H_i : y_i(\mathbf{x}) = 0$   
Gegeben:  $A = [a_{ij}]_{i,j=1,1}^{m,n}$

	$x_j$	$x_s$
	$\vdots$	$\vdots$
$y_i$	$\dots \quad a_{ij} \quad \dots \quad a_{is} \quad \dots$	$\vdots$
	$\vdots$	$\vdots$
$y_r$	$\dots \quad a_{rj} \quad \dots \quad a_{rs} \quad \dots$	$\vdots$
	$\vdots$	$\vdots$

Gesucht:  $B = [b_{ij}]_{i,j=1,1}^{m,n}$   
 $r$ =Pivotzeile,  $s$ =Pivotspalte

**Austausch** ·  
·  $b_{rs} \leftarrow \frac{1}{a_{rs}}$   
·  $b_{rj} \leftarrow -\frac{a_{rj}}{a_{rs}}$  (Pivotzeile,  $j \neq s$ )  
·  $b_{is} \leftarrow \frac{a_{is}}{a_{rs}}$  (Pivotspalte,  $i \neq r$ )  
·  $b_{ij} \leftarrow a_{ij} - \frac{a_{is}a_{rj}}{a_{rs}}$  ( $i \neq r, j \neq s$ )

10.6 Normalform

Jedes lin. Programm kann auf die  
Form  
$$\mathbf{z}\mathbf{x} = \max!$$
$$\mathbf{A}\mathbf{x} \geq 0$$
mit  $\mathbf{x} = [x_1 \dots x_d \ 1]^t$  kann auf die  
Form  
$$[\mathbf{c}^t \ c]\mathbf{y} = \max!$$
$$\mathbf{y} \geq 0$$

$[B\mathbf{b}]\mathbf{y} \geq 0$   
mit  $\mathbf{y} := [y_1 \dots y_d \ 1]^t$  gebracht  
werden.  
Notation:  
$$\begin{matrix} y_{d+1} = \\ \vdots \\ y_m = \\ z = \end{matrix} \begin{bmatrix} x_{0\dots d} & 1 \\ B & \mathbf{b} \\ \hline \mathbf{c}^t & c \end{bmatrix} \geq 0 = \max!$$
  
 $\mathbf{b} \geq 0$ , sonst Simplex leer.

10.7 Simplexalgorithmus

**Simplex** · Input:  $A$   
Normalformmatrix eines lin.  
Progr.  $\bar{A} := \begin{bmatrix} A & \mathbf{a} \\ \mathbf{c}^t & c \end{bmatrix}$   
· Solange ein  $c_s > 0$   
  Falls alle  $a_{is} \geq 0$   
    gib  $c \leftarrow \infty$  aus  
    Ende  
  sonst  
    bestimme  $r$  so, dass  
$$\frac{a_r}{a_{rs}} = \max_{a_{is} < 0} \frac{a_i}{a_{is}}$$
  
     $\bar{A} \leftarrow$  Austausch( $\bar{A}, r, s$ )  
· Gib  $\bar{A}$  aus

Die Lösung ist dann, dass alle  $y_i$   
die oben an der Tabelle stehen = 0  
sind.

Util		
· $\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} =  \mathbf{a}  \mathbf{b}  \cos \sphericalangle(\mathbf{a}, \mathbf{b})$		
Laufzeiten		
Kapi- tel	Name	Laufzeit
1.1	Pledge	
1.2	Wanze (Bug)	
2.6	Konvexe Hülle	erw: $O(n \log n)$ , max: $O(n^2)$
6	Ford- Fulkerson	$O( E  * W)$ (k Wert eines max. Flusses)
6	Edmonds- Karp	$O( E ^2 *  V )$
6	Präfluss- Push	$O( V ^2 *  E )$
6	An-Die- Spitze	$O( V ^3)$
7	Paare	$O( E  \cdot \min\{ L ,  R \})$
7	Vergrö- ßernder Weg	$O( V  \cdot  E )$
8.3	Min Schnitt	$O( V ^2 \log  V )$ richtig mit $P \in \Theta(1/\log  V )$
9	Welzl	mittl: $O(n)$
10	Simplex	erw: $O(n^2 d)$ , max: $\Omega(n^{d/2})$
10	Ellipsoid	polyn.; in praxis langsamer als Simplex
10	Innere Punkte	polyn.; in praxis fast so gut wie Simplex
10.5	Seidel	$O(d^3 d! + dnd!)$