

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 ∞ (stoppe, wenn Tür gefunden)
 - gehe f_i Meter die Wand entlang und zurück
 - wechsle Laufrichtung

$d := \text{dist}(\mathbf{s}, \text{Tür}) = f_n + \varepsilon \in (f_n, f_n + 1]$
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 s nach 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

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

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 Halbraumvektor und \mathbf{x} einen seiner Punkte
Nur betrachtet mit $(1 \ 0 \ \dots \ 0)^t$ im Inneren, d.h. $u_0 > 0$, normiert $u_0 = 1$.
 \mathbf{u}^* ist dual zu \mathbf{u} und bezeichnet den Halbraum.
 $\mathbf{x} \in \mathbf{u}^* \Leftrightarrow \mathbf{u} \in \mathbf{x}^*$ (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 Verbindungsstrecke 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 Halbraummeng, 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 ∂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 p:

- Koordinaten von p
- Liste von Zeigerpaaren: die ersten Zeiger im Gegenuhrzeigersinn auf alle Nachbarn von 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 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 $\left\{ \left(\begin{smallmatrix} \mathbf{p}_i \\ Z(\mathbf{p}_i) \end{smallmatrix} \right) \middle| i = 1, \dots, n \right\}$ 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

4.1 Kardinale Splines

$$N^0(u) := \begin{cases} 1, & u \in [0, 1) \\ 0, & \text{sonst} \end{cases}$$
$$N^n(u) := \int_{u-1}^u N^{n-1}(t) dt$$
$$N^n(u) \begin{cases} = 0, & u \notin [0, n+1) \\ > 0, & u \in (0, n+1) \end{cases}$$

4.2 Symbole

Dopplungsmatrix: $\alpha_0(z) = 1 + z$
Mittelungsmatrix: $(z) = (1 + z)/2$
Lane-Riesensfeld-Algorithmus:
 $\alpha_n(z) = \frac{(1+z)^{n+1}}{2^n}$, Differenz:
 $\beta(z) = \alpha_{n-1}(z)/2$
Chaikin: $\alpha_1(z) = \frac{1}{2}(1 + z)^2$
Differenzenschema zu einem $\alpha(z)$:
 $\beta(z) = \frac{\alpha(z)}{1+z}$ (Polynomdivision).
Existiert nur wenn $\alpha(z)$ den Faktor $(1+z)$ hat, bzw. wenn $\alpha(-1) = \sum_{j \in \mathbb{Z}} \alpha_{2j} - \sum_{j \in \mathbb{Z}} \alpha_{2j+1} = 0$
Für konvergentes $\alpha(z)$ gilt $\sum_{j \in \mathbb{Z}} \alpha_{2j} = \sum_{j \in \mathbb{Z}} \alpha_{2j+1} = 1$
Existiert das r-te Ableitungsschema von und ist konvergent, konvergieren alle durch erzeugten Folgen $(c^m)_{m \in \mathbb{N}}$ gegen r-mal stetig differenzierbare Funktionen.
konvergent: für jede Maske ist die Summe der Gewichte 1

5 Unterteilung für Flächen

Matrix $C = \mathbf{c}_{Z^2}$ hat das Symbol

$$\mathbf{c}(\mathbf{x}) := \mathbf{c}(x, y)$$
$$:= \sum_{i \in \mathbb{Z}} \sum_{j \in \mathbb{Z}} \mathbf{c}_{i,j} x^i y^j$$
$$=: \sum_{i \in \mathbb{Z}^2} \mathbf{c}_i \mathbf{x}^i$$

Seien U,V Unterteilungsalgorithmen mit Symbol $\alpha(x), \beta(x)$
Das Unterteilte Netz $B := \mathbf{b}_{Z^2} := UCV^t$ hat das Symbol $\mathbf{b}(x, y) := \alpha(x)\mathbf{c}(x^2, y^2)\beta(y)$
 $\gamma(x, y) := \alpha(x)\beta(y)$ ist das Symbol des Tepus (U, V) mit der Unterteilungsgleichung $\mathbf{b}(\mathbf{x}) = \gamma(\mathbf{x})\mathbf{c}(\mathbf{x}^2) \quad \mathbf{b}_i = \sum_{\mathbf{k} \in \mathbb{Z}^2} \gamma_{i-2\mathbf{k}} \mathbf{c}_{\mathbf{k}}$
 $\mathbf{x}^2 = (x^2, y^2)!$
Verfeinerungsschema (U_1, U_1) :
 $\gamma(x, y) :=$
$$\frac{1}{4} [1 \ x \ x^2] \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} \cdot [1 \ 2 \ 1] \begin{bmatrix} 1 \\ y \\ y^2 \end{bmatrix}$$

5.1 Masken

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

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

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

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 $\ddot{u}(x) > 0$
 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 $x \neq \text{NIL}$
 $h_{alt} \leftarrow h(x)$
 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 $(L \dot{\cup} R, E)$
· $V \leftarrow L \cup R \cup \{q, s\}$
· $\hat{E} \leftarrow (q, L) \cup \{(x, y) \in L \times R | \langle x, y \rangle \in E\} \cup (R, s)$
· for all $(x, y) \in V^2$
 $k(x, y) \leftarrow 1$ if $(x, y) \in \hat{E}$ else 0
· f \leftarrow FordFulkerson($((V, \hat{E}), q, s, k)$)
· $P \leftarrow \{\langle x, y \rangle \in E | f(x, y) = 1\}$

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
· $\bar{G} := (V, \bar{E}), \bar{E} := \{(x, y) | \langle y, x \rangle = \langle x, y \rangle \in E\}$
· $k : V^2 \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}, k(x, y) :=$ if $\langle x, y \rangle \in E$ then $\gamma(\langle x, y \rangle)$ else 0
· $x, z \in V$ beliebig
Berechne maximalen Fluss
→ $A := \{y | \exists \text{ Pfad } x \rightsquigarrow y \text{ in } \bar{G}_f\}$ 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 **p** $\in P$ zufällig
 $C \leftarrow \text{Welzl}(P \setminus \{\mathbf{p}\}, R)$
 if **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 $\mathbf{z}, \mathbf{x} \in \mathbb{R}^d, \mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times d}, \mathbf{a} \in \mathbb{R}^n$, 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 ≥ 0 und (Kapazität - Fluss) ≥ 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

$$\mathbf{y}(\mathbf{x}) = \mathbf{A}\mathbf{x}$$

$$\begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

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	...	a_{ij}	...	a_{is}	...
		\vdots		\vdots	
y_r	...	a_{rj}	...	a_{rs}	...
		\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:

$$\begin{matrix} y_{d+1} = \\ \vdots \\ y_m = \\ z = \end{matrix} \begin{bmatrix} x_{0\dots d} & 1 \\ B & \mathbf{b} \\ \mathbf{c}^t & c \end{bmatrix} \geq 0 = \max!$$

b ≥ 0 , sonst Simplex leer.

10.7 Simplexalgorithmus

Simplex · Input: \bar{A}
Normalformmatrix eines lin.
Progr. $\bar{A} := \begin{bmatrix} \bar{A} & \mathbf{a} \\ \mathbf{c}^t & c \end{bmatrix}$
· Solange ein $c_s > 0$
 Falls alle $a_{is} \geq 0$
 gib $c \leftarrow \infty$ aus
 Ende
sonst
 bestimme r so, dass

$$\frac{a_r}{a_{rs}} = \max_{a_{is} < 0} \frac{a_i}{a_{is}}$$

$\bar{A} \leftarrow \text{Austausch}(\bar{A}, r, s)$
· Gib \bar{A} aus

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

Util
 $\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = |\mathbf{a}||\mathbf{b}| \cos \sphericalangle(\mathbf{a}, \mathbf{b})$
 $\sum_{k=0}^n 2^k = 2^{n+1} - 1$
Laufzeiten

Kapi- tel	Name	Laufzeit
1.1	Pledge	
1.2	Wanze (Bug)	
2.6	Konvexe	erw: $O(n \log n)$, max: $O(n^2)$
Ziel- suche	Hülle	
6	Ford- Flüs- se	$O(E * W)$ (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	$O(d^3 d! + d n d!)$