

ADM III Inge wandte Netzwerkoptimierung

Verkehr (Verkehrslenkung, Fahrplanopt, Scheduling)

www.math.tu-berlin.de/coga/lehre

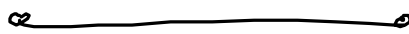
V4 mit integrierten Übungen

3 Termine die Woche Di, Do, Fr

ca 20 Juni fertig

voll. wachung @ tu-berlin.de → in Verteiler

ausdrückendes Seminar im WS 09/10



I Verkehr und Flüsse

§1 Das Basismodell für statischen Verkehr

1.1 Grundlagen

Rushhour ⇒ statisches Bild für einige Stunden

⇒ Standardflussmodelle anwendbar

x_a = Flussmenge / Zeiteinheit auf Kante a (arc)

Digraph $G = (V, A)$ modelliert Straßennetz $A = \text{arcs}$

$|A| = 30.000$ in Berlin

$|A| = 12 \text{ Mio}$ in Deutschland

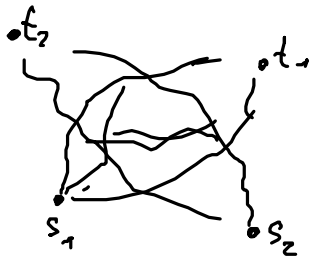
42 Mio in Europa

Start-Ziel-Knotenpaare (s_k, t_k) $k \in C$ (commodity)

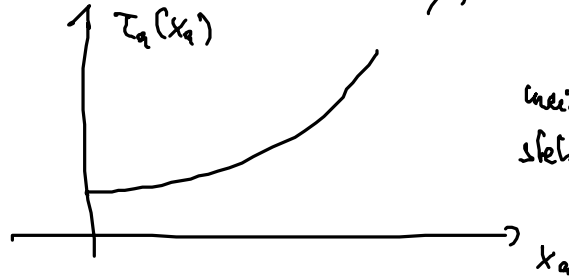
mit demand $d_k = \text{Flussmenge}$

Fluss zwischen s_k, t_k kann sich beliebig aufteilen
 (stetiger Fall, sinnvoll wenn x_a groß)

Interaktion zwischen verschiedenen s_k, t_k durch Stau (congestion)



Fluss x_a auf Kante a verursacht eine
 flussabh. Fahrzeit $\tau_a(x_a)$
 (latency, Latenz)



meist als
 stetig, streng monoton \nearrow

z.B. Bureau of Public Roads

$$\tau_a(x_a) := \tau_a^0 \left(1 + \alpha \left(\frac{x_a}{u_a} \right)^\beta \right)$$

\uparrow
 free flow
 travel time

$u_a = \text{practical capacity}$

typische Werte: $\beta = 4$
 $\alpha = 0,15$

Fluss darstellbar als Kantenfluss $x^d = \begin{pmatrix} \text{Fluss auf Kante 1} \\ \vdots \\ \text{Kante } u \end{pmatrix}$

oder als Pfadfluss $x^p = \begin{pmatrix} \text{Fluss auf Weg 1} \\ \vdots \\ \text{auf Weg } p \\ \text{auf Kreis 1} \\ \vdots \\ \text{auf Kreis } q \end{pmatrix} \quad p+q \leq u$

$\mathcal{P}_k = \text{Menge der } s_k, t_k \text{ Pfade}$ \uparrow

$$\mathcal{P} = \bigcup_k \mathcal{P}_k$$

Flüsse auf Kreisen interessieren
in der Verkehrsplanung nicht

$$\text{B.B.d.A. } \mathcal{P}_i \cap \mathcal{P}_k = \emptyset \quad \forall i \neq k$$

Ein Pfadfluss ist zulässig

$$\Leftrightarrow \sum_{P \in \mathcal{P}_k} x_P = d_k, \quad x_P \geq 0$$

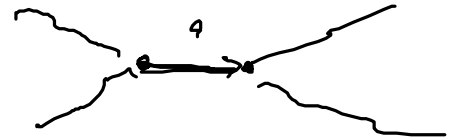
"Kosten"

$C(x)$ eines Pfadflusses

$$:= \sum_{a \in A} x_a \cdot \tau_a(x_a)$$

= Gesamtfahrzeit (Netzbelastung)

$$x_a = \sum_{P \ni a} x_P$$



$$= \sum_{a \in A} \left(\sum_{P \ni a} x_P \right) \cdot \tau_a(x_a)$$

Kantenkosten des Kosten

$$= \sum_{P \in \mathcal{P}} \sum_{a \in P} x_P \cdot \tau_a(x_a)$$

$$= \sum_{P \in \mathcal{P}} x_P \cdot \underbrace{\sum_{a \in P} \tau_a(x_a)}_{\text{Pfadkosten des Kosten}}$$

Pfadkosten des Kosten

$=: \tau_P(x)$ Fahrzeit entlang Weg P

Bemerkung: Kosten können auch bzgl. allgemeines
Kantenkosten $c_a(x_a)$ betrachtet werden

$$\text{hier: } c_a(x_a) = x_a \cdot \tau_a(x_a)$$

$$\text{dann } C(x) = \sum_{P \in \mathcal{P}} x_P \cdot c_P(x) \quad \text{mit} \quad c_P(x) = \sum_{a \in P} c_a(x_a)$$

generelle Voraus.

$x_a \cdot \tau_a(x_a)$ sind konvex

stetig, wachsend

1.2. Das Systemoptimum (SO)

Problem SO:

min $C(x)$

$$\text{unter } \sum_{p \in P_k} x_p = d_k \quad \forall k \in C$$

$$x_p \geq 0$$

lineare Nebenbed.

ist nichtlineare, separable konvexe Zielfkt

$$\text{als } \sum \underbrace{x_a \cdot \tau_a(x_a)}_{\text{konvex}} \text{ separierbar}$$

konvex \Rightarrow lokales Opt = globales Opt

sehr große # von Nebenbed.

Weg exponentiell in # Knoten bzw. Kanten

Kann im Kantenmodell rechnen, Wegzerlegung ist dann nicht eindeutig

lösbar und Ellipsoidmethode in poly. Zeit (bis auf ein additives $\epsilon > 0$)

Techniken der nichtlin. Optimierung für lokale Optima unter

Kuhn-Tucker-Bedingungen, First order Bedingungen.

Diese ergeben hier folgen des

1.1. Lemma (Optimalitätsbed. für S_0)

Seien die $c_a(x_a)$ konvex und diffbar

Dann ist ein Fluss f^* optimal $\Leftrightarrow S_0$

$$\Leftrightarrow c'_p(f^*) \leq c'_q(f^*) \quad \forall k \in C \quad \forall \text{ Pfade } P, Q \in \mathcal{P}_k \text{ mit } f_p^* > 0$$

$$\text{mit } c'_p(f^*) := \sum_{a \in P} \frac{d}{dx_a} c_a(x_a) \quad \left[= \sum_{a \in P} c'_a(x_a) \right]$$

Speziell für $c_a(x_a) = x_a \cdot \tau_a(x_a)$ ergibt sich

$$c'_a(x_a) = \tau_a(x_a) + x_a \cdot \tau'_a(x_a)$$

exakte Beweis später

Bemerkungen:

① Fluss f^* ist lokal optimal (nicht!)

\Leftrightarrow Verlagerung von Fluss auf anderen Pfad erhöht Kosten

\Leftrightarrow marginalen Kosten für Verlagerung von Fluss entlang (s_k, t_k) Pfad
 $\leq \dots \dots \dots$ Vergrößerung $\dots \dots \dots$ anderen (s_k, t_k) Pfad

$$\Leftrightarrow c'_p(f^*) \leq c'_q(f^*) \quad \forall \dots$$

② Interpretation im Fall $c_a(x_a) = x_a \cdot \tau_a(x_a)$

$$c'_a(x_a) = \underbrace{\tau_a(x_a)}_{\text{reine Faktor}} + \underbrace{x_a \cdot \tau'_a(x_a)}_{\text{"externe" Kosten}} \quad \text{marginalen Kosten}$$

die Nutzer für andere Nutzer verursacht bei Nutzer der Kante a

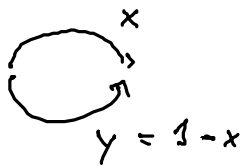
Beispiel: Pigou's Bsp.

$d = 1$ $\tau_a(x_a) = x_a^\beta$



$$\tau_a(x_a) = (\beta + 1)(1 - \varepsilon) = \text{Konstant} \quad (0 < \varepsilon < 1)$$

Optimalitätsbed:



$$\frac{d}{dx} (x \cdot x^\beta)$$

||

$$\frac{d}{dy} ((\beta+1) \cdot (1-\varepsilon) \cdot y)$$

Gleichheit \Leftrightarrow $(\beta+1)x^\beta = (\beta+1)(1-\varepsilon)$

$$x^\beta = 1-\varepsilon \Rightarrow x = \sqrt[\beta]{1-\varepsilon} < 1$$
$$\Rightarrow y > 0$$

in SO folgendes Bild:

Faktor oben ist $\tau_a(x_a) = \left(\sqrt[\beta]{1-\varepsilon}\right)^\beta = 1-\varepsilon$

Faktor unten ist $(\beta+1)(1-\varepsilon) \rightarrow \infty$ für $\beta \rightarrow \infty$

\Rightarrow "Einzige" ($y > 0$) werden geoptert für das fließen wollen

1.3 Das Nutzgleichgewicht (User Equilibrium)

Nutzer sind eigenrätig, suchen für sich den schnellsten Weg

Ein zul. Fluss f ist im Wardrop Equilibrium (Wardrop 52)

$$\Leftrightarrow \tau_p(f) \leq \tau_q(f) \quad \forall k \in \mathcal{C} \quad \forall p, q \in \mathcal{P}_k \quad \text{mit } f_p > 0$$

Nash: allgemeine Gleichgewichte für nicht-kooperative Spiele (SI)
 aus unserer Sicht:

Ein zul. Fluss f ist im Nash Gleichgewicht (User Equilibrium, UE)

\Leftrightarrow kein Nutzer kann sich unilateral durch Wahl eines anderen Pfades verbessern

$\Leftrightarrow \forall k \in \mathcal{K} \forall Q, R \in \mathcal{P}_k$ mit $f_Q > 0$
 und $\forall 0 \leq \varepsilon \leq f_Q$ gilt

Der Fluss f^ε definiert durch

$$f_P^\varepsilon := \begin{cases} f_Q - \varepsilon & \text{für } P=Q \\ f_R + \varepsilon & \text{für } P=R \\ f_P & \text{sonst} \end{cases} \quad \left. \vphantom{f_P^\varepsilon} \right\} \begin{array}{l} \varepsilon \text{ Entladen gehen von } Q \\ \text{auf } R \end{array}$$

erfüllt $\tau_Q(f) \leq \tau_R(f^\varepsilon)$

1.2 Lemma (UE $\hat{=}$ Wardrop Equilibrium)

Sind alle $\tau_a(x_a)$ stetig und schwach wachsend \rightarrow es gilt für jeden zulässigen Fluss f ist im UE $\Leftrightarrow f$ ist im Wardrop Equilibrium

Beweis: $\varepsilon \rightarrow 0$

Aufgabe 1: Keiner der beiden Voraus. kann weggelassen werden

Nachteile des UE:

1) Nicht optimal im Sinne des SO

2) keine Kontrolle (d.h. mehr Strafen \neq geringere Gesamtfahrzeit)