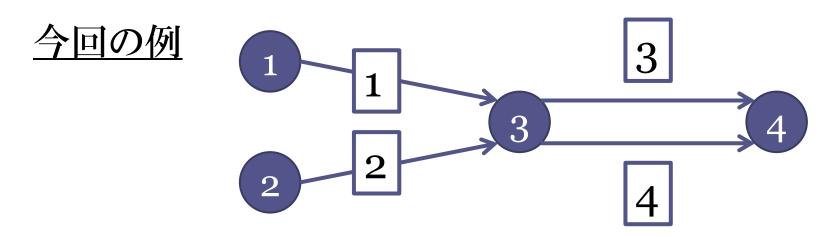
Urban Transportation Network (Yossi Sheffi, 1985) Chap.3 & Chap.4 (p.56~110)

交通研究室 学部4年 日下部 達哉

Contents (Chap.3)

- 1. 交通網の表現方法
- 2. User Equilibrium
- 3. System Optimization
- 4. 両者の違いは?
- 5. Braess's Paradox



- ①から④へ リンク1→リンク3 (ルート1)
 - リンク 1 → リンク 4 (ルート2)
- ②から④へ リンク $2 \rightarrow$ リンク 3 (ルート 3) リンク $2 \rightarrow$ リンク 4 (ルート 4)

変数の定義

 q_{rs} …始点Rと終点Sの間の交通流量 x_a … リンクAの交通流量 $t_a(x_a)$ … リンクAの所要時間 f_k^{rs} …始点Rと終点Sを結ぶルートKの交通流量 c_k^{rs} …始点Rと終点Sを結ぶルートKの所要時間

変数の定義(つづき)

 $\delta_{a,k}^{rs}$ …始点Rと終点Sを結ぶルートKに リンクAが含まれる $\rightarrow 1$,含まれない $\rightarrow 0$ Δ …第(a,k)成分に $\delta_{a,k}^{rs}$ を入れた行列

リンク⇔ルート間の「交通流量」の関係

…あるリンクを通る全てのルートの交通流量の和 が、あるリンクの交通流量。

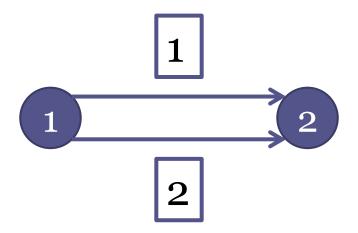
$$x_a = \sum_{r} \sum_{s} \sum_{k} (f_k^{rs} * \delta_{a,k}^{rs})$$
$$x = f * \Delta^T \dots ベクトル表記$$

リンク⇔ルート間の「移動時間」の関係

…あるルートが通る全てのリンクの移動時間の和 が、あるルートの移動時間。

$$c_k^{rs} = \sum_a (t_a * \delta_{a,k}^{rs})$$
 $c = t * \Delta$ …ベクトル表記

今回の例



$$t_1(x_1) = 10x_1 + 10$$
 (旧道)
 $t_2(x_2) = x_2 + 100$ (バイパス)
 $x_1 + x_2 = 100$

そのまま解くと...

②
$$t_2 = x_2 + 100$$

$$3 x_1 + x_2 = 100$$

$$4 t_1 = t_2$$

$$x_1 = \frac{190}{11}$$
 , $x_2 = \frac{910}{11}$, $t_1 = t_2 = \frac{2010}{11}$

定式化すると...

min.
$$z(\mathbf{x}) = \sum_{a} \int_{0}^{x_{a}} t_{a}(\omega) d\omega$$

subject to
$$\sum_{k} f_k^{rs} = q_{rs}$$
, $f_k^{rs} \ge 0$

個々人の移動時間を最小化

なぜ?

$$f_k^{rs} * \frac{\partial L(\mathbf{f}, \mathbf{u})}{\partial f_k^{rs}} = 0 \rightarrow f_k^{rs} * (c_k^{rs} - u_{rs}) = 0$$

$$\frac{\partial L(\mathbf{f}, \mathbf{u})}{\partial f_k^{rs}} \ge 0 \rightarrow c_k^{rs} - u_{rs} \ge 0$$

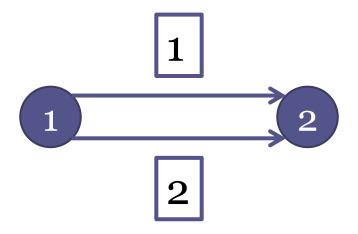
$$\frac{\partial L(\mathbf{f}, \mathbf{u})}{\partial u_{rs}} = 0 \rightarrow \sum_k f_k^{rs} = q_{rs}$$

これを解いてみると...

$$z(x) = \int_0^{x_1} (10\omega + 10) d\omega + \int_0^{100 - x_1} (\omega + 100) d\omega$$
$$x_1 * (11x_1 - 190) = 0$$
$$11x_1 - 190 \ge 0$$
$$x_1 = \frac{190}{11}, x_2 = \frac{910}{11}, t_1 = t_2 = \frac{2010}{11}$$

3. System Optimization

今回の例



$$t_1(x_1) = 10x_1 + 10$$
 (旧道)
 $t_2(x_2) = x_2 + 100$ (バイパス)
 $x_1 + x_2 = 100$

3. System Optimization

定式化すると...

min.
$$z(x) = \sum_{a} (x_a * t_a(x_a))$$

subject to
$$\sum_{k} f_k^{rs} = q_{rs}$$
, $f_k^{rs} \ge 0$

全体の総移動時間の合計を最小化

3. System Optimization

これを解いてみると...

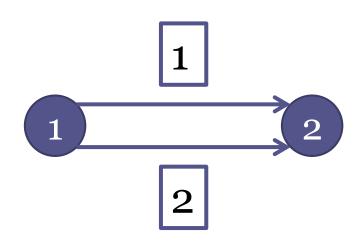
$$z(x) = x_1 * (10x_1 + 10) + (100 - x_1) * (200 - x_1)$$

$$x_1 * (11x_1 - 145) = 0$$

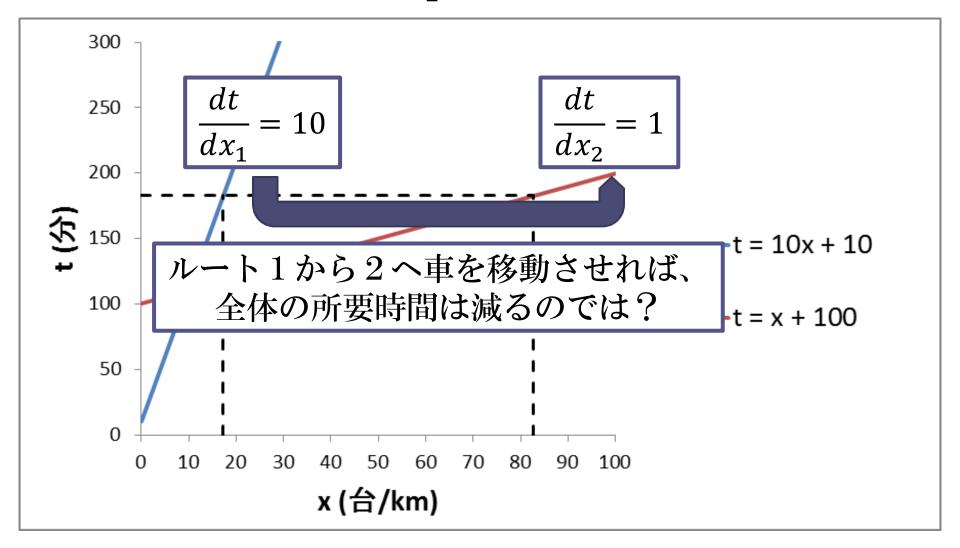
$$11x_1 - 145 \ge 0$$

$$x_1 = \frac{145}{11}, x_2 = \frac{955}{11}, t_1 = \frac{1560}{11}, t_2 = \frac{2055}{11}$$

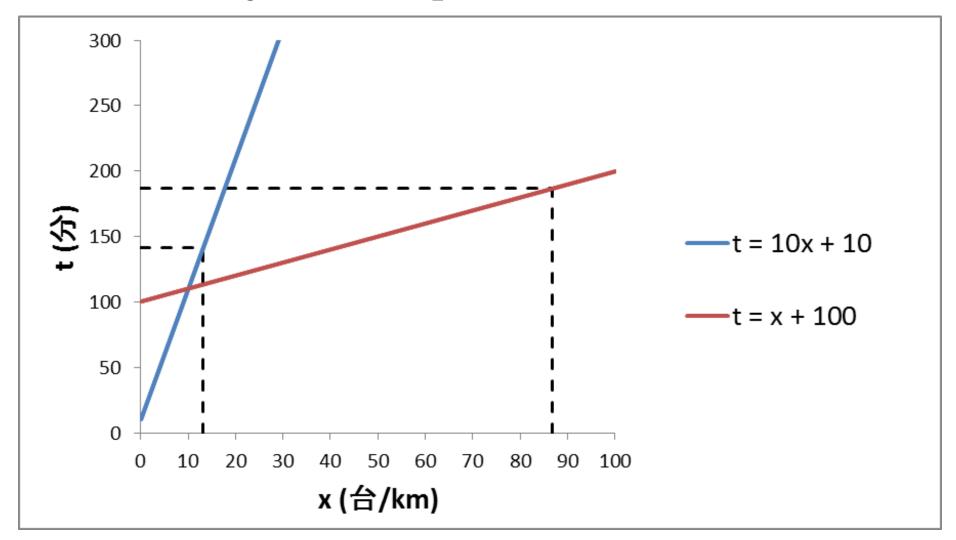
4. 両者の違いは?



- UE...「個々人が」移動時間を最小化
 - →交通網全体として最適かというと...
- SO...「全体で」移動時間を最小化
 - →個々人にとって最適かというと...



System Optimization



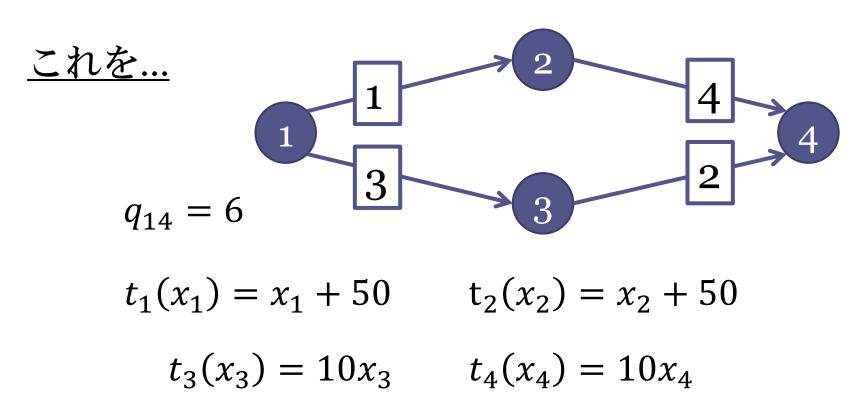
System Optimization

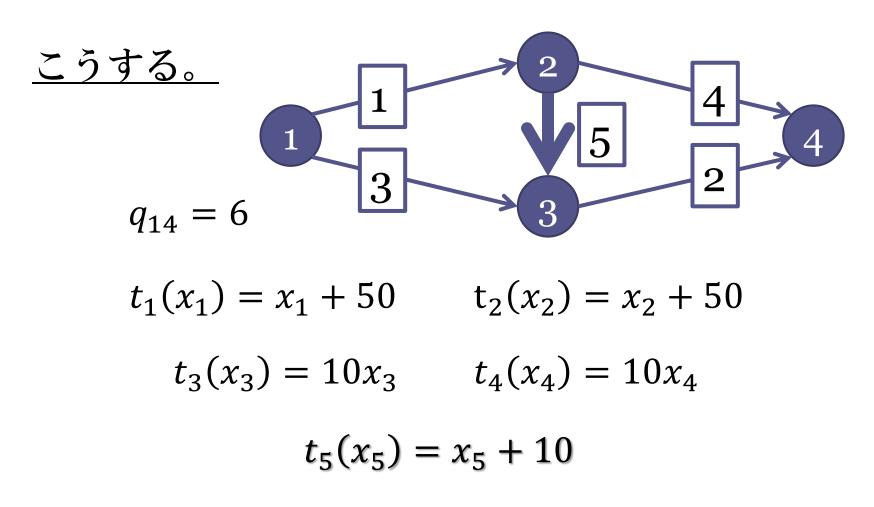
ルート
$$1$$
 で減少する総移動時間 $\dots x_1 * \frac{dt}{dx_1}$ ルート 2 で増加する総移動時間 $\dots x_2 * \frac{dt}{dx_2}$

道を変えた人が被る移動時間の増加 ... $t_2(x_2) - t_1(x_1)$

$$t_1(x_1) + x_1 * \frac{dt}{dx_1} = t_2(x_2) + x_2 * \frac{dt}{dx_2}$$

- 道路ネットワークを拡張すると混雑が ひどくなる、というパラドックス
- ・最短時間で目的地に着こうとする→新しくできた道へ人が「集まりすぎる」
- ・ 道の利用を制限することで、全体の混雑が 逆に緩和される、という可能性がある





道を作る前

$$min. \ z(\mathbf{x}) = \sum_{a=1}^{4} \int_{0}^{x_a} t_a(\omega) d\omega$$

subject to
$$\sum_{k=1}^{2} f_k = 6, \quad f_k \ge 0$$

$$(c_1, c_2, f_1, f_2) = (83,83,3,3)$$

$$T_{total} = 498$$

道を作った後

min.
$$z(\mathbf{x}) = \sum_{a=1}^{4} \int_{0}^{x_a} t_a(\omega) d\omega$$

subject to
$$\sum_{k=1}^{3} f_k = 6, \quad f_k \ge 0$$

$$(c_1, c_2, c_3, f_1, f_2, f_3) = (92,92,92,2,2,2)$$

$$T_{total} = 552$$

Contents (Chap.4)

- 6. 一変数の最適化アルゴリズム
- 7. 多変数の最適化アルゴリズム
- 8. 制約下での最適化アルゴリズム

6. 一変数の最適化アルゴリズム

<u>Interval Reduction Methods</u>

- 一定の決まりに従って、最小値を 含みえない範囲を切り捨てていく
- ・最小値を含みうる範囲が十分に 狭くなった時点で、計算を終了する
- ・関数が ditonic (単調減少/増加が一回だけ 切り替わる) である必要あり

6. 一変数の最適化アルゴリズム

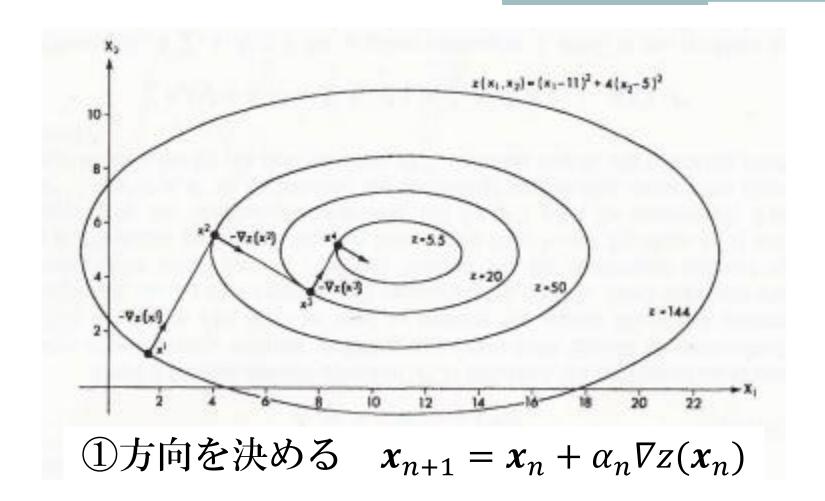
Curve-fitting Methods

- ある点において、対象となる関数に対して 近似的な二次関数を求める
- その近似的な二次関数を最小にする点を、 次の点とする
- ・ 点が動く範囲が十分に狭くなった時点で、 計算を終了する
- 関数が ditonic かつ smooth である必要あり

7. 多変数の最適化アルゴリズム

The Method of Steepest Descent

- ある地点で最も急勾配な方向へ移動を始める
- その方向での最小値に到着したら、その地点で最も急勾配な方向へ移動を始める
- 点が動く範囲が十分に狭くなった、または 勾配ベクトルが十分に0に近づいた時点で、 計算を終了する



②位置を決める
$$\frac{d}{d\alpha}z(\boldsymbol{x}_{n+1})=0$$

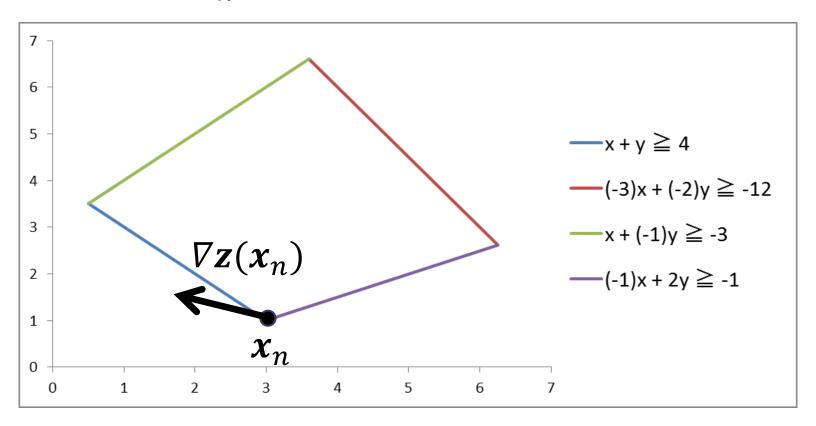
問題

min. z(x)

subject to $\mathbf{h}_j * \mathbf{x} \ge b_j$

 $(\mathbf{x}_{n+1} = \mathbf{x}_n + \alpha_n * \mathbf{d}_n$ と表すこととする)

①ベストな d_n の方向を探す



①ベストな d_n の方向を探す

 $h_j * x_n = b_j ... x_n$ が制約式 j の境界線上にある $h_j * x_n > b_j ... x_n$ が制約式 j の境界線上にない

 d_n を探す際に重要なのは「前者」

 $...x_n$ をほんの少し動かした時に、

破られるおそれのある制約は「前者」

- 8. 制約下での最適化アルゴリズム
 - ①ベストな d_n の方向を探す

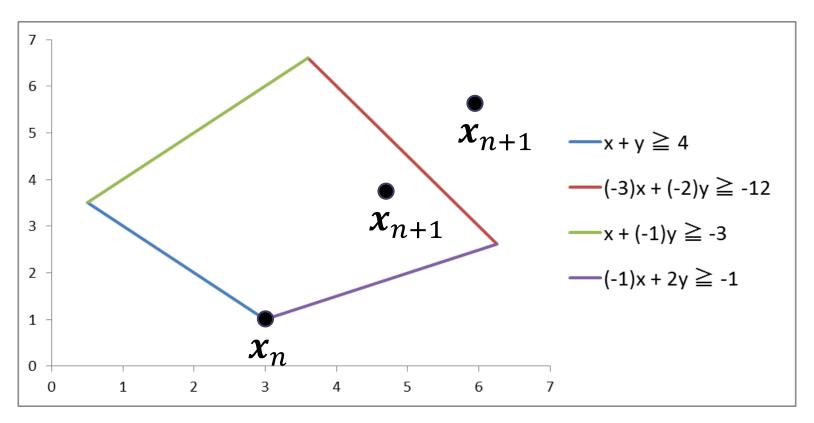
min. $\nabla \mathbf{z}(\mathbf{x}_n) * \mathbf{d}_n$

subject to $h_j * x_n \ge b_j$, $|d_n| = 1$

これは $\mathbf{h}_j * \mathbf{x}_n = \mathbf{b}_j$ を満たす j に関してのみ

どっちに行くかが決まった!

②守るべき α_n の範囲を探す



②守るべき α_n の範囲を探す

 $h_j * x_n = b_j ... x_n$ が制約式 j の境界線上にある $h_j * x_n > b_j ... x_n$ が制約式 j の境界線上にない

 α_n を探す際に重要なのは「前者」

…「後者」の制約を満たさない場合、 そもそも d_n の設定が間違っている

- 8. 制約下での最適化アルゴリズム
 - ②守るべき α_n の範囲を探す

$$h_j * (\mathbf{x}_n + \alpha_n * \mathbf{d}_n) \ge b_j$$

$$\alpha_n^{max} = \min \frac{b_j - \mathbf{h}_j * \mathbf{x}_n}{\mathbf{h}_j * \mathbf{d}_n}$$

これは $\mathbf{h}_{j} * \mathbf{x} > \mathbf{b}_{j}$ を満たす j に関してのみ

- 8. 制約下での最適化アルゴリズム
 - ②守るべき α_n の範囲を探す

 $min. \ \mathbf{z}(\mathbf{x}_n + \mathbf{\alpha}_n + \mathbf{d}_n)$ $subject to \ 0 \le \mathbf{\alpha}_n \le \mathbf{\alpha}_n^{max}.$ \mathcal{E} こまで向かうかが決まった!