

第18回組合せ最適化セミナー

「複数財オークションと 組合せ最適化と離散凸解析」

単一需要モデルとワルラス均衡

塩浦昭義

東京工業大学 経営工学系

shioura.a.aa@m.titech.ac.jp

講義の概要

- オークション
 - 財を売りたい競売人と、財を買いたい入札者の間の手続き
 - どの入札者に、何円で売るか、を決定する
- 複数の不可分財に対するオークション
 - 不可分財 --- 分割できない「もの」（家、自動車、権利、など）
- 財の配分・価格を求める計算問題としての視点
 - ある種の離散最適化問題とその双対に一致
 - 財の問題の解法 = 離散最適化問題の主双対アルゴリズム
- 離散凸解析との繋がり
 - 問題とアルゴリズムへの理解の深化

講義の流れ

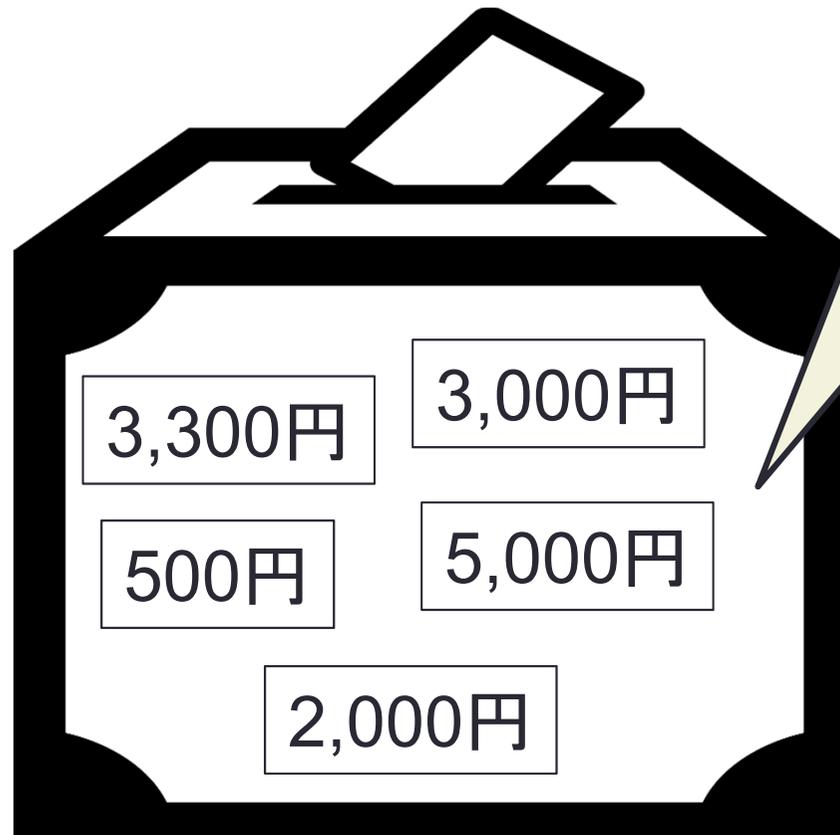
- モデルとワルラス均衡
 - 単一需要モデル
 - 複数需要モデル
- 均衡を近似的に求めるアルゴリズム
 - 単一需要モデル
 - 複数需要モデル
- 均衡を厳密に求めるアルゴリズム
 - 単一需要モデル
 - 複数需要モデル

単一不可分財のオークション

単一財オークション: 封印型

オークションの流れ

1. 入札者: 品物(財)の価値を評価し, 競売人に伝える
2. 競売人: **勝者** および **価格(支払額)** を決定
3. 勝者: 財をもらい, 支払う



勝者

支払額:

第1価格オークション
は5,000円

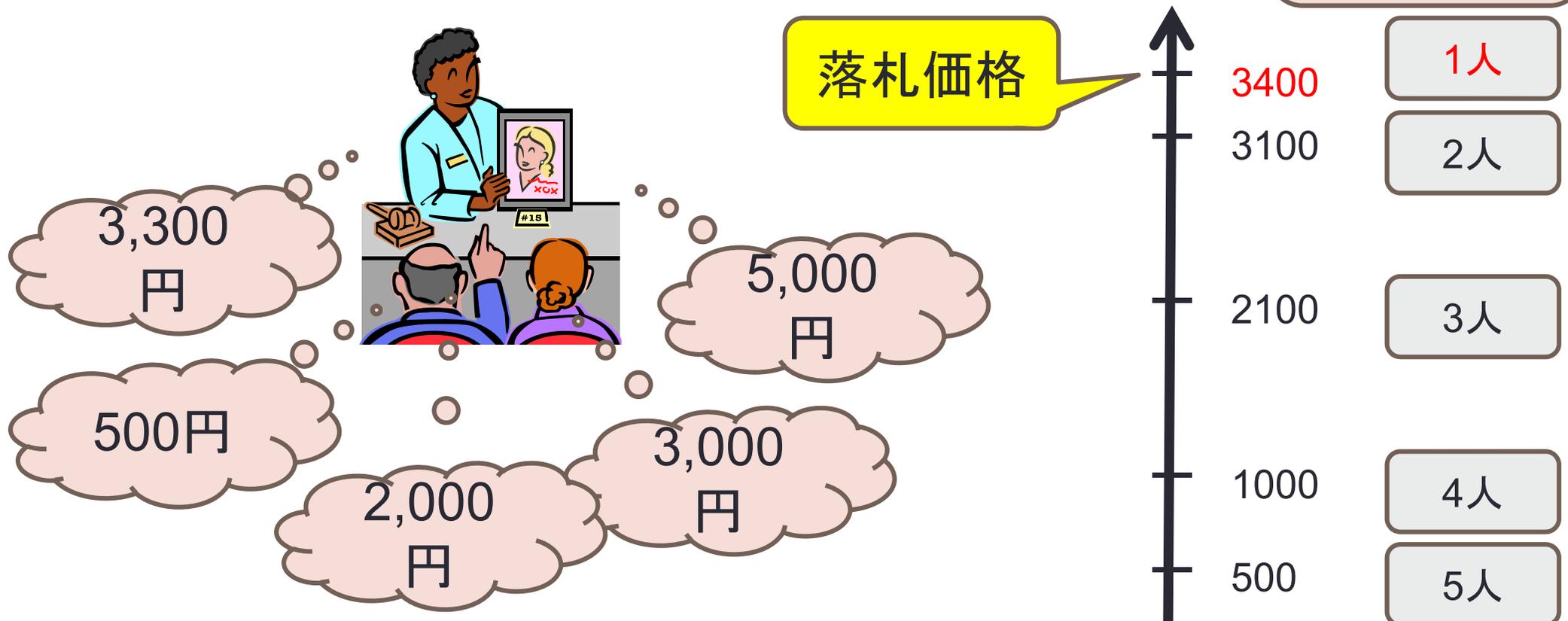
第2価格オークション
は3,300円

単一財オークション: 反復型

オークションの流れ(イングリッシュ・オークション)

- 競売人: 価格を徐々に(1単位ずつ)上げる
- 入札者: 購入可能な価格ならば挙手する
- 購入可能な入札者が1人になったら終了

評価値を
間接的に
報告



複数不可分財のオークション

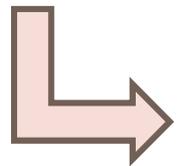
複数財オークション

複数財を **同時に** オークション

- 各入札者は高々1つの財が欲しい → **単一需要**モデル
- 複数個の財も欲しい → **複数需要**モデル

複数財オークションにおける検討事項

- **各々の財の勝者(配分方法)**: どの財を 誰に?
- **各々の財の価格**: 各勝者の支払額は?



ワルラス均衡

入札者全員にとって望ましい配分 & 価格

---入札者は **満足度** 最大の財をもらえる

(厳密な定義は後で)

- ワルラス均衡を **どうやって計算する?**

単一需要モデルと ワルラス均衡の定義

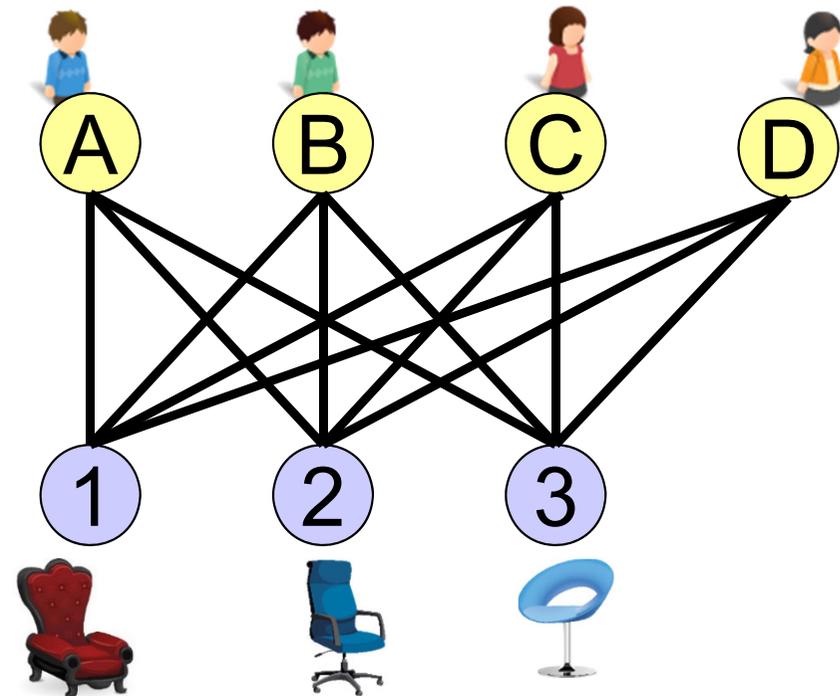
単一需要モデル

入札者は **高々1つ**の財が欲しい（**割当モデル**）

オークションの流れ（**封印入札**の場合）

1. 入札者: 各々の財の価値を評価し, 競売人に伝える
2. 競売人: 各々の財の **勝者** および **価格(支払額)** を決定
3. 各々の財の勝者: 財をもらい, 支払う

評価値	A	B	C	D
①	3	1	0	5
②	7	6	7	4
③	1	7	8	4



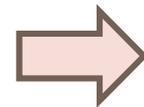
ワルラス均衡とは？

入札者への財の配分 & 財の価格 の組

条件：各入札者の利得 = 評価値 - 価格 を最大に

例：入札者A, B, 財①, ② 評価値(単位:万円)

		A	B
1万円	①	4	3
3万円	②	6	4

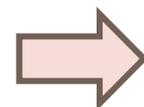


利得	A	B
①	3	2
②	3	1

Bに
利得の少ない財が
割り当て → 不満

価格と配分を変更

		A	B
1万円	①	4	3
2万円	②	6	4



利得	A	B
①	3	2
②	4	2

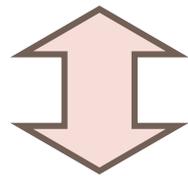
A, Bともに
利得の多い財が
割り当て → 満足

ワルラス均衡の定義

$N = \{1, 2, \dots, n\}$ 財の集合 $B = \{1, 2, \dots, m\}$ 入札者の集合

$v(i, j) \in \mathbb{Z}_+$ 入札者 i の 財 j に対する評価値

定義: 財の配分および財の価格 $p(j) \in \mathbb{Z}_+$
は **ワルラス均衡 (競争均衡)**



- 入札者 i に財 j を割り当て
 $\rightarrow v(i, j) - p(j) \geq \max \left[0, \max_{1 \leq h \leq n} \{v(i, h) - p(h)\} \right]$
- 入札者 i に財の割り当てなし
 $\rightarrow \max_{1 \leq h \leq n} \{v(i, h) - p(h)\} \leq 0$
- 財 j の割り当てなし $\rightarrow p(j) = 0$

利得最大の財
が割り当て

利得 ≤ 0 の
財は
欲しくない

演習問題

下記のように評価値が与えられたときのワルラス均衡を求めよ。
ただし, A,B,Cは入札者, ①, ②, ③は財を表す。

問1

$v(i,j)$	A	B	C
①	2	3	6
②	6	7	7

問2

$v(i,j)$	A	B
①	3	1
②	7	6
③	1	4

問3

$v(i,j)$	A	B	C
①	3	1	0
②	7	6	7
③	1	7	8

演習問題

下記のように評価値が与えられたときのワルラス均衡を求めよ。
ただし, A,B,C,...は入札者, ①, ②, ③, ... は財を表す。

問1

$v(i,j)$	A	B	C
①	2	3	6
②	6	7	7

利得	A	B	C
2	0	1	4
6	0	1	1

問2

$v(i,j)$	A	B
①	3	1
②	7	6
③	1	4

利得	A	B
0	3	1
2	5	4
0	1	4

問3

$v(i,j)$	A	B	C
①	3	1	0
②	7	6	7
③	1	7	8

利得	A	B	C
0	3	1	0
4	3	2	3
5	-4	2	3

均衡の基本的な性質

- **定義**: **均衡配分** = 均衡に現れる配分
均衡価格 = 均衡に現れる価格

均衡配分と均衡価格は互いに独立

定理 M, M' : 配分, p, p' : 価格
 $(M, p), (M', p')$: ワルラス均衡 $\rightarrow (M, p'), (M', p)$: ワルラス均衡

\therefore 定義より. ■

均衡配分と最大重みマッチング

ワルラス均衡 = 最大重みマッチングの主双対最適解の対

定理 財の配分は
均衡配分 \leftrightarrow 重み $v(i, j)$ に関する最大重みマッチング

∴ 最大重みマッチングの最適性条件

(線形計画緩和の相補性条件)より.

均衡の存在を仮定すると, 証明は容易. ■

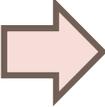
系 均衡は常に存在

よって, 入札者の評価値がすべて既知 (例: 封印オークション)

→ 最大重みマッチングの解法を使って均衡配分を計算可

均衡価格と最大重みマッチング

定理 財の価格 $p(j)$ は
 均衡価格 \leftrightarrow 最大重みマッチングの双対の最適解 (の一部)

<p>最小化 $\sum_{i \in B} q(i) + \sum_{j \in N} p(j)$</p> <p>条件 $q(i) + p(j) \geq v(i, j) \quad (\forall i, \forall j)$</p> <p style="margin-left: 2em;">$q(i) \geq 0 \quad (\forall i)$</p> <p style="margin-left: 2em;">$p(j) \geq 0 \quad (\forall j)$</p>		<p>最小化 $\sum_{i \in B} \max \left[0, \max_j \{v(i, j) - p(j)\} \right]$</p> <p style="text-align: right; margin-right: 2em;">$+ \sum_{j \in N} p(j)$</p> <p>条件 $p(j) \geq 0 \quad (\forall j \in N)$</p>
--	--	--

命題 均衡価格は差制約系の解として表現可能 (均衡配分を使用)

差制約系 (system of difference constraints) :

$$p(j) - p(i) \leq \alpha, \quad p(j) \leq \beta, \quad -p(i) \leq \gamma \quad \text{の形の不等式系}$$

よって, 均衡配分が既知

→ 最短路問題に帰着して (極小) 解を計算可能

極小な均衡価格

- 定義: 均衡価格 = 均衡に現れる価格

定理

均衡価格が存在するとき, 極小な均衡価格は唯一

極小均衡価格の良い性質

- 入札者にとって最も安い
- 耐戦略性を導く
 - 単一需要モデルにおいて,
極小均衡価格の下では,
各入札者は真の評価値を申告することが最良の戦略

(Leonard1983)

極小均衡価格の耐戦略性

極小均衡価格の下では、
各入札者は、評価値を偽っても、利得を改善することは不可能

(証明の概略) 極小均衡価格を定める不等式系に注目.

財 j の価格は

$$-p(j_1) \leq \alpha_{01}, p(j_1) - p(j_2) \leq \alpha_{12}, \dots, p(j_{k-1}) - p(j_k) \leq \alpha_{k-1,k}$$

という不等式系(ただし $j = j_k$)により定まる.

入札者 a の評価値が現れる不等式は下記の形のみ:

$$v(a, j^*) - p(j^*) \geq v(a, h) - p(h) \quad (j^*: a \text{ に割り当てられた財})$$

$$\iff p(j^*) - p(h) \leq v(a, j^*) - v(a, h)$$

\therefore 入札者 a の受け取る財 j^* の価格には、 a の評価値は無関係 ■

評価値の扱いについて

入札者の評価値は個人情報 → 競売人に 直接 知らせたくない
代案: 評価値の情報を **間接的に** 伝える

1. 競売人: 各財の暫定価格を決定
2. 各入札者: 暫定価格の下で**利得最大の財**を報告
3. 競売人: 入札者全員に(重複無く)利得最大の財を
配分可能 → 終了. 現在の価格は均衡価格
配分不可能 → 暫定価格を適切に変更

反復オークション と呼ばれる

単一財の場合 → **イングリッシュ・オークション** など

紹介するアルゴリズム

以下の2つを紹介

- **近似的に計算** (Bertsekas (1979), Crawford, Knoer (1981))
 - 単調に価格を増加, **均衡配分** (および極小均衡価格の近似値) を求める
 - 各反復で, 入札者の利得最大の財**ひとつ**の情報が必要
 - 価格増加のルールは簡単: 希望が重複 → 価格を増やす
- **厳密に計算** (Demange, Gale, Sotomayor (1984))
 - 単調に価格を増加, **極小均衡価格** (および均衡配分) を求める
 - 各反復で, 入札者の利得最大の財**すべての**情報が必要
 - 価格増加のルールは複雑: 価格を増やす財をうまく選ぶ
 - (primal-dual) Hungarian method (Kuhn (1955))の変種
- どちらも「利得最大の財」オラクルを用いたアルゴリズム
 - 評価値を陽に使わない

文献情報

D.P. Bertsekas: A distributed algorithm for the assignment problem, Working Paper (1979), MIT, Cambridge, MA.

D.P. Bertsekas: A new algorithm for the assignment problem, Mathematical Programming 21 (1981) 152-171

V. Crawford, E.M. Knoer: Job matching with heterogeneous firms and workers, Econometrica 49 (1981) 437-50

G. Demange, D. Gale, M. Sotomayor, Multi-item auctions, Journal of Political Economy 94 (1986) 863-872

H.W. Kuhn: The Hungarian method for the assignment problem, Naval Research Logistics Quarterly 2 (1955) 83-97

H.B. Leonard: Elicitation of honest preferences for the assignment of individuals to positions, Journal of Political Economy 91 (1983) 461-479