

Lecture 8: 最优机制

一、虚拟福利最大值

1. 基本模型

考虑单物品情况，即一个卖家有一个不可分割的物品待出售；

- 与此前单物品讨论一致，有 n 个潜在买家（竞拍者） $N = \{1, 2, \dots, n\}$ ；
- 每个买家 i 对物品有一个心理价位 t_i 是不完全信息；
 - 其连续先验概率密度 $f_i : [a_i, b_i] \rightarrow \mathbb{R}^+$ 是共同知识，且 $f_i(t_i) > 0$ 对所有 $t_i \in [a_i, b_i]$ 成立；
 - 记 T 为所有参与人可能的估值组合，即

$$T = [a_1, b_1] \times [a_2, b_2] \times \dots \times [a_n, b_n]$$

- 假定不同买家的估值分布是相互独立的（但不需要同分布）；
 - 故在 T 上估值的联合密度函数是 $f(t) = \prod_{i=1}^n f_i(t_i)$
 - 按照惯例记 $f_{-i}(t_{-i}) = \prod_{j \in N, j \neq i} f_j(t_j)$
- 此外，为了讨论方便，卖家对物品的估值 $t_0 = 0$ 是共同知识。

2. BIC 迈尔森引理

根据显示原理，只需要考虑激励相容的直接机制，即所有买家如实报告自己的估值的机制。在最优机制的讨论中，如实报告类型不一定是占优策略均衡，而是贝叶斯纳什均衡，等价条件与 DSIC 时不一定相同，故需要给出 BIC 版本的迈尔森引理。

为给出 BIC 迈尔森引理，需要一些准备工作。假定拍卖机制的分配规则和支付规则为 (x, p) ，考虑事中阶段，即参与人知道自己的估值，对他人估值是不完全信息的阶段。为了讨论 BIC 的条件，应首先写出效用函数。

由于考虑的是贝叶斯纳什均衡，因此应当考虑其他参与人都如实报告自己估值时，即 $b_{-i} = t_{-i}$ 时，估值为 t_i 的竞拍者 i 报告 t'_i 的期望效用

$$U_i(t'_i) = \int_{T_{-i}} (t_i \cdot x_i(t'_i, t_{-i})) f_{-i}(t_{-i}) dt_{-i}$$

理解这一表达式：买家效用为他的估值 t_i 乘以物品分配概率 $x_i(t'_i, t_{-i})$ ，减去支付 $p_i(t'_i, t_{-i})$ ，然而买家不能确定其他买家真实估值，因此还需要根据先验分布对其他人的估值求期望。因此 BIC 的条件就是 $U_i(t_i) \geq U_i(t'_i)$ 对所有 $i \in N$ 和 $t'_i \in [a_i, b_i]$ 成立。

然而这一 U_i 的表达式的确实看起来非常不友好，因此尝试简化。定义

$$Q_i(t'_i) = \int_{T_{-i}} x_i(t'_i, t_{-i}) f_{-i}(t_{-i}) dt_{-i}$$

则 $Q_i(t'_i)$ 的含义为，当其他买家诚实报价，买家 i 报价 t'_i 时，他获得物品的概率。定义

$$M_i(t'_i) = \int_{T_{-i}} p_i(t'_i, t_{-i}) f_{-i}(t_{-i}) dt_{-i}$$

则 $M_i(t'_i)$ 的含义为，当其他买家诚实报价，买家 i 报价 t'_i 时，他的期望支付。因此， $U_i(t'_i)$ 可以简化为

$$U_i(t'_i) = t_i Q_i(t'_i) - M_i(t'_i)$$

这就与 DSIC 情况下的 $u_i(t'_i) = t_i \cdot x_i(t'_i) - p_i(t'_i)$ 形式上一致了，只是获得物品的概率和支付都求了期望，并且假定了其他买家如实报价。

因此仿照 DSIC 迈尔森引理可以给出 BIC 版本的迈尔森引理，并且证明过程完全类似，因此不再赘述，除了需要注意积分下界因为显示机制要求报价集合 $T_i = [a_i, b_i]$ 而变为了 a_i ：

BIC 迈尔森引理：一个拍卖机制是 BIC（即贝叶斯激励相容）的，当且仅当其分配规则和支付规则 (x, p) 满足：

- $Q_i(t_i)$ 是单调不减函数；
- 对任意的 $i \in N$ 和 $b \in [a_i, b_i]$ ，有

$$M_i(b) = M_i(a_i) + bQ_i(b) - \int_{a_i}^b Q_i(s)ds$$

3. 合理的机制

由此得到了 BIC 的充要条件。然而现在还不能转入最大化卖家收益的讨论，因为仅满足 BIC 的机制是不够合理（feasible）的。合理的机制除了满足 BIC 外，还应当满足如下两个条件：

- 第一个条件是分配规范性，因为只有一个物品在分配，故对于所有 $t \in T$ ，有

$$\sum_{i=1}^n x_i(t) \leq 1$$

并且 $x_i(t) \geq 0$ 对所有 $i \in N$ 和 $t \in T$ 成立；

- 第二个条件是，对所有 $i \in N$ 和 $t_i \in [a_i, b_i]$ ，有 $U_i(t_i) \geq 0$ ，即需要满足（事中阶段的）个人理性，否则竞拍者在得知自己的类型后会选择退出拍卖。

下面的定理给出了在 BIC 的基础上满足个人理性的充要条件：

定理：一个 BIC 的拍卖机制是 IR（个人理性）的，当且仅当对于每个 $i \in N$ 都满足 $M_i(a_i) \leq 0$ 即要求当竞拍者估值为最低值时的期望支付小于等于 0。

证明：根据 BIC 的条件，不难写出

$$U_i(t_i) = t_i Q_i(t_i) - M_i(t_i) = \int_{a_i}^{t_i} Q_i(s)ds - M_i(a_i)$$

个人理性要求对任意的 $t_i \in [a_i, b_i]$ ，都有 $U_i(t_i) \geq 0$ ，因为等式右侧当 $t_i = a_i$ 时取最小值 $-M_i(a_i)$ ，故个人理性成立当且仅当 $M_i(a_i) \leq 0$ 。

总结：给出了合理机制的三个条件，即 BIC、分配规范性和 IR，以及 BIC 和 IR 的等价条件。基于上述讨论可以开始考虑如何设计最优机制。

4. 转化为虚拟福利最大化问题

首先当所有买家如实报告自己的类型时，投标结果为 $t = (t_1, \dots, t_n)$ ，卖家期望收入是（注意卖家对物品估值为 0，故只有卖出才能产生收益）

$$U_0 = \int_T \left(\sum_{i=1}^n p_i(t) \right) f(t) dt$$

下面这一引理给出了最大化卖家收入 U_0 的合理的最优机制的一个简洁明了的条件：

引理：假设分配规则 x 最大化

$$\int_T \left(\sum_{i=1}^n \left(t_i - \frac{1 - F_i(t_i)}{f_i(t_i)} \right) x_i(t) \right) f(t) dt$$

支付规则 p 使得 $M_i(a_i) = 0$ 对所有 $i \in N$ 成立，且 (x, p) 满足 BIC、分配规范性和 IR，则 (x, p) 是合理的最优机制。

引理的具体证明因为技术性较强不展开描述，下面描述大致步骤：

1. 根据 BIC 迈尔森引理和展开 U_0 的表达式，然后利用积分变换技巧得到

$$U_0 = \int_T \left(\sum_{i=1}^n \left(t_i - \frac{1 - F_i(t_i)}{f_i(t_i)} \right) x_i(t) \right) f(t) dt + \sum_{i=1}^n M_i(a_i)$$

2. 从而目标转化为在满足 BIC、分配规范性和 IR 的情况下最大化上式。其加号前的部分只与分配规则 x 有关，加号后的部分展开后只与支付规则 p 有关，因此可以分别考虑这两个部分：

- 对于加号前的部分，目标就是找到分配机制 x 使其最大化；
- 对于加号后的部分，根据个人理性等价条件有 $M_i(a_i) \leq 0$ ，因此要最大化 U_0 就要选择支付规则 p 使得 $M_i(a_i) = 0$ 对所有 $i \in N$ 成立。

由此，这一引理的结论得证。

有了这一引理，接下来的任务就是找到一个分配机制 x 使得

$$\int_T \left(\sum_{i=1}^n \left(t_i - \frac{1 - F_i(t_i)}{f_i(t_i)} \right) x_i(t) \right) f(t) dt$$

最大化，而支付规则在 x 确定后直接根据迈尔森引理以及 $M_i(a_i) = 0$ 的条件确定即可。

令

$$c_i(t_i) = t_i - \frac{1 - F_i(t_i)}{f_i(t_i)}$$

称其为竞拍者 i 的虚拟估值（virtual valuation），则目标就是找到一个分配机制 x 使得

$$\int_T \left(\sum_{i=1}^n c_i(t_i) x_i(t) \right) f(t) dt$$

最大化。

如果对任意的 t ，都能找到一个 x 使得

$$\sum_{i=1}^n c_i(t_i) x_i(t)$$

最大化，自然也能满足最大化要求。

- 因此，目标进一步转化为找到一个分配机制 x 使得对任意的 t ，都能找到一个 x 使得 $\sum_{i=1}^n c_i(t_i) x_i(t)$ 最大化；
- 如果 $c_i(t_i)$ 是竞拍者 i 的真实估值，那么最大化 $\sum_{i=1}^n c_i(t_i) x_i(t)$ 就是最

大化竞拍者福利，然而 $c_i(t_i)$ 并不是真实估值，只是虚拟估值，因此这一问题称为虚拟福利最大化问题。

5. 整体研究思路总结

总而言之，经过一系列的积分变换和问题转化，最大化卖家收益的问题被转化为了虚拟福利最大化问题。下面可以总结研究这一问题的完整思路：

(1) 利用显示原理将机制设计空间限制在直接显示机制，因此只需要设计竞拍者如实报告估值的机制，因此卖家收益最大化问题可以写为如下数学规划问题：

$\max_{x,p}$

$$U_0 = \int_T \sum_{i=1}^n p_{i(t)} f(t) dt$$

 s.t.
 (x, p)

满足 BIC,

 (x, p)

满足个人理性,

$$\sum_{i=1}^n x_{i(t)} \leq 1.$$

(2) 利用 BIC 迈尔森引理将 BIC 转化为两个等价条件, 其一是期望分配概率 Q_i 的单调性, 其二是期望支付 M_i 可由 Q_i 和 $M_i(a_i)$ 唯一表达;

(3) 将个人理性条件转化为等价条件 $M_i(a_i) \leq 0$;

(4) 将目标函数利用积分变换等将目标问题转化为虚拟福利最大化问题。

第 2 - 4 步实际上就是将数学规划的约束和目标函数变得更加清晰, 从而可以在下一节中给出显示的最大化解。

二、最优机制

1. 虚拟福利最大化的解

下面的任务是决定最优的分配机制 x 使得虚拟福利最大化。事实上不难看出如何做到这一点:

- 因为最大化目标函数是 $\sum_{i=1}^n c_i(t_i) x_i(t)$, 且要求 $\sum_{i=1}^n x_i(t) \leq 1$, 故而实际上要最大化的就是 $c_i(t_i)$ 的一个加权平均, 其中权重和不大于 1;
- 显然只需要给 $c_i(t_i)$ 最大的一项或多项赋予和为 1 的权重即可, 并且这一最大值必须要大于等于 0, 否则不如全部权重都为 0 的情况。即只允许同时满足
 - 最大化 $c_i(t_i) = t_i - \frac{1-F_i(t_i)}{f_i(t_i)}$
 - $c_i(t_i) \geq 0$

两个条件的参与人 i 有获得物品的概率, 并且如果有这样的参与人, 他们获得物品的概率和为 1。换一种说法, 即

$$p_i(t) > 0 \Rightarrow c_i(t_i) = \max_{j \in N} c_j(t_j) \geq 0$$

2. 正则化条件

然而时刻要记住, 我们设计的机制必须是合理的, 即满足 BIC、分配规范性和 IR;

- 显然上述解已经满足了分配规范性, IR 与分配机制的选择无关, 因此只需要考虑 BIC;
 - 根据 BIC 迈尔森引理, 其中第二条与支付机制的选择有关, 因此只需要检验第一条 $Q_i(t_i)$ 单调不减是否满足;
 - 这一条件并非一定成立, 例如当 c_i 为递减函数时, 反而最低的估值会获得物品;
- 因此引入一个充分条件 (称为正则化条件) 来保证这一要求的成立: 称这一问题符合正则化条件, 如果对于任意的 $i \in N$, 都有 $c_i(t_i)$ 关于 t_i 是单调递增的;
 - 这显然是 Q_i 关于 t_i 单调递增的充分条件, 因为如果 $c_i(t_i)$ 关于 t_i 单调递增, 那么根据之前 x_i 的选择, 当参与人 i 提高报价时, 他得到物品的概率不会降低, 从而 Q_i 关于 t_i 单调递增也成立;
 - 因此当满足正则化条件时, 上面给出的解的确是合理的最优机制。

3. 正则化条件下的解

对于大部分熟知的分布，正则化条件都是满足的；

- 例如 $[0, 1]$ 上的均匀分布，对应的 $c_i(t_i) = 2t_i - 1$ 是单调递增的；
- 当然从理论层面上讲，仍需考虑正则化条件不满足的情况（例如分布是双峰分布），这一情况的解略为复杂，因此不在此展开（但很经典）。

现在继续考虑正则化条件满足的情况，已有正则化条件下的最优机制的分配规则 x ，接下来需要确定支付规则 p 。不难理解分配规则仍然是一个阶梯函数，令

$$z_i(t_{-i}) = \inf\{s_i \mid c_i(s_i) \geq 0 \text{ 且 } c_i(s_i) \geq c_j(t_j), \forall j \neq i\}$$

即 $z_i(t_{-i})$ 是使得参与人 i 刚好能有机会获得物品的最低报价，也就是阶梯函数的间断点。那么根据支付公式

$$p_i(b, t_{-i}) = b \cdot x_i(b, t_{-i}) - \int_{a_i}^{b_i} x_i(s, t_{-i}) ds$$

可以解出分配规则对应的支付规则 p 为（回忆阶梯函数的直观）

$$p_i(t) = \begin{cases} z_i(t_{-i})x_i(t) & c_i(z_i(t_{-i})) \geq t_0 \text{ 且 } c_i(z_i(t_{-i})) \geq c_j(t_j) \forall j \neq i \\ 0 & \text{其他情况} \end{cases}$$

更简单的，如果只有一个满足 $c_i(z_i(t_{-i})) \geq t_0$ 和 $c_i(z_i(t_{-i})) \geq c_j(t_j), \forall j \neq i$ 的 i ，则 $x_i(t) = 1$ 且

$$p_i(t) = \begin{cases} z_i(t_{-i}), x_i(t) = 1 \\ 0, x_i(t) = 0 \end{cases}$$

■

三、拍卖与数据定价