

Lemke Howson 算法

背景知识

双矩阵博弈：有两个参与者 $\{1, 2\}$ 的博弈，收益矩阵分别为 $A_{m \times n}, B_{m \times n}$.

当参与者1, 2分别采取纯策略 i, j 时，效用分别为 $A_{i,j}, B_{i,j}$.

混合策略：纯策略的概率分布，为一向量。纯策略 i 可以看成混合策略 $e_i = [0_1, \dots, 0_{i-1}, 1, \dots, 0]^\top$.

设参与人1, 2的混合策略分别 x, y ，其收益分别为 $x^\top Ay, x^\top By$.

混合策略的支撑集：混合策略 x 含有的系数非0的纯策略分量集合，即 $Supp(x) := \{i : x_i > 0\}$.

最优对策：设参与者1的策略为 x ，参与者2的策略为 y .

若 $x^\top By \geq x^\top By' (\forall y')$ ，则 y 是 x 的最优对策。

若 $x^\top Ay \geq x'^\top Ay (\forall x')$ ，则 x 是 y 的最优对策。

Nash均衡：若 x, y 互为最优对策，则 (x, y) 是博弈的Nash均衡。

无差异条件：若 (x, y) 是Nash均衡，则 x 支撑集中纯策略都是 y 的最优对策，反之亦然。

非退化的双矩阵博弈：对参与者1的任意策略 x ，若 y 是其最优对策，则 $|Supp(y)| \leq |Supp(x)|$ 。反之亦然。

算法思想

1. 将博弈双方的策略空间表达为两个超多面体。
2. 考虑两个超多面体顶点构成的图，确定Nash均衡点在其中的分布方式。
3. 按照Nash均衡点在其中的分布方式，在超多面体顶点图上沿边追踪求解。

策略空间的超多面体表示

设非退化的双矩阵博弈为 $(A_{m \times n}, B_{m \times n})$ 。 (x, y) 是Nash均衡， (v, u) 为此均衡的效用。

由非退化条件： $|Supp(x)| = |Supp(y)|$.

由无差异条件， $\forall i \in Supp(x), (Ay)_i = \max_k (Ay)_k$ ，
 $\forall j \in Supp(y), (x^\top B)_j = \max_k (x^\top B)_k$.

因此，可以分别构造 $m+1, n+1$ 维超多面体 P, Q ，使得所有的Nash均衡及其效用都可表示为这两个多面体的顶点对。

$$P = \{(u, x) : x_i \geq 0, \sum_i x_i = 1, x^\top B \leq u \mathbf{1}^\top\}$$

$$Q = \{(v, y) : y_j \geq 0, \sum_j y_j = 1, Ay \leq v \mathbf{1}\}$$

映射： $(u, x) \mapsto \frac{1}{u}x$ ， $(v, y) \mapsto \frac{1}{v}y$ 分别将 P, Q 变换为 \bar{P}, \bar{Q} ，即：

$$P = \{x : x_i \geq 0, x^\top B \leq 1\}; Q = \{y : Ay \leq 1, y_j \geq 0\}$$

对 P ，为约束条件 $x_i \geq 0$ 赋予标号 i ，为约束条件 $(x^\top B)_j \leq 1$ 赋予标号 $m+j$.

对 Q ，为约束条件 $(Ay)_i \leq 1$ 赋予标号 i ，为约束条件 $y_j \geq 0$ 赋予标号 $m+j$.

(每个标号都代表其对应的超平面约束)

若 x 具有标号 k , 则 x 使得标号为 k 的约束等号成立。记 x 具有的标号集为 $L(x)$ 。

$$M := \{1, 2, \dots, m\}, N := \{m+1, m+1, \dots, m+n\}.$$

Nash均衡具有全部标号

定理: 若 $(x, y) \neq (0, 0)$, 则 (x, y) 是Nash均衡当且仅当 $L(x) \cup L(y) = M \cup N$ 。

证明: 由非退化条件 $|L(x)| = m, |L(y)| = n$ 。

\Rightarrow : 若 $i \in L(x) \cap M$, 即 $x_i = 0$, i 不在 x 支撑集中, 则不是 y 的最优对策, 即 $(Ay)_i < 1, i \notin L(y)$ 。

若 $i \in L(x) \cap N$, 即 $(x^\top B)_{i-m} = 1$, $i-m$ 是 x 的最优对策, 故而在 y 支撑集中, $y_{i-m} > 0, i \notin L(y)$ 。

对 $i \in L(y)$ 同理。

\Leftarrow : 满足 $L(x) \cup L(y) = M \cup N$ 时, 使用无差异条件可得 (x, y) 为Nash均衡。□

Nash均衡成对出现

设 G_1, G_2 分别是 \bar{P}, \bar{Q} 的顶点和边构成的图, $G := G_1 \times G_2$ 。

定义 $U_k := \{v \in V(G) : (M \cup N) - \{k\} \subseteq L(v)\}, k \in M \cup N$ 。

定理: U_k 包括所有Nash均衡点和 $(0, 0)$, 并且在 U_k 导出子图中

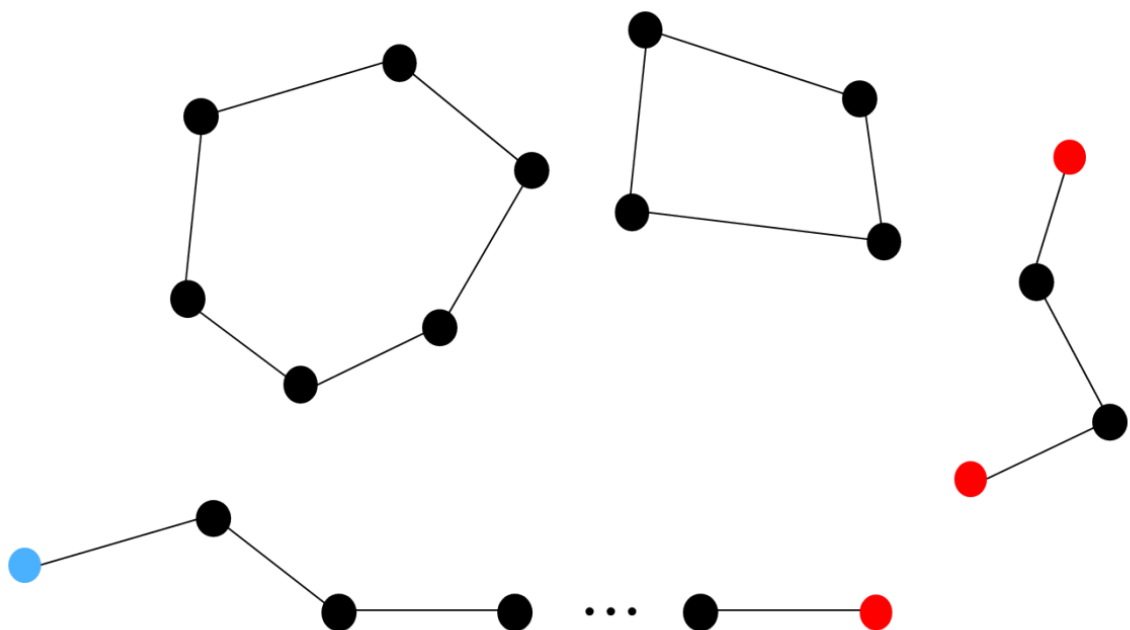
1. $(0, 0)$ 和Nash均衡点的度数为1
2. 非 $(0, 0)$ 或Nash均衡点的度数为2

证明: 1. Nash均衡 (x, y) 具有的标号满足 $L(x) \cup L(y) = M \cup N$, 且 x, y 标号不重复。则 $k \in L(x), k \in L(y)$ 有且仅有一种情况成立。

不妨设 $k \in L(x)$, 则在 \bar{P} 中, 仅有1条边在放弃 k 对应的超平面约束的同时保留其余约束。(非退化条件、简单超多面体)

2. 非Nash均衡 (x, y) 因在 U_k 中, 则二者标号不含 k , 且必有一重复 $l \in L(x) \cap L(y)$. 则在 U_k 导出子图中, 有在 \bar{P}, \bar{Q} 中两种方式放弃 l 对应的超平面约束。□

奇数定理: 非退化双矩阵博弈的Nash均衡有奇数个。



算法描述

```

procedure Lemke_Howson(A,B,k):
  x, y := 0, 0;
  initial_k := k;
  Construct Polytope P,Q with A,B;
  while
    In P, drop label k, Pick up label k1;
    update x;
    if k1 = initial_k:
      break;
    In Q, drop label k1, Pick up label k2;
    update y;
    if k2 = initial_k:
      break;
    k := k2;
  end while
  Print x/sum(x), y/sum(y);

```

计算示例

类似单纯形法，使用Minimum test保证在超多面体上。

实质上是交替决策，逐步达到均衡。

$Ay + r = \mathbf{1}, B^T x + s = \mathbf{1}$, and x, y, r, s are nonnegative.

$p1 \backslash p2$	4	5	6
1	1,2	3,1	0,0
2	0,1	0,3	2,1
3	2,0	1,0	1,3

The initial tableaux are $r = \mathbf{1} - Ay$,

$$r_1 = 1 \quad -y_4 \quad -3y_5 \quad \quad \quad [A1]$$

$$r_2 = 1 \quad \quad \quad -2y_6 \quad \quad \quad [A2]$$

$$r_3 = 1 \quad -2y_4 \quad -y_5 \quad -y_6 \quad \quad \quad [A3]$$

and $s = \mathbf{1} - B^\top x$,

$$s_4 = 1 \quad -2x_1 \quad -x_2 \quad \quad \quad [B1]$$

$$s_5 = 1 \quad -x_1 \quad -3x_2 \quad \quad \quad [B2]$$

$$s_6 = 1 \quad \quad \quad -x_2 \quad -3x_3 \quad \quad \quad [B3]$$

开源工具

```
> pip install nashpy
```

```
import nashpy
game = nashpy.Game([[1,2],[2,1]], [[0,3],[4,5]])
game.lemke_howson(initial_dropped_label=0)
```