

О том, как всё плохо с VCG

Сергей Николенко

Теория экономических механизмов — ИТМО, весна 2008

Outline

1 VCG-based механизмы

- Постановка задачи
- VCG и VCG-based
- Правдивость и максимальность на образе

2 Механизмы неразумные и вырожденные

- Разумные и неразумные механизмы
- Multicast transmissions
- Вырожденные механизмы

Четыре свойства хорошего аукциона

- Мы уже обсуждали, что аукцион Викри удовлетворяет четырём свойствам хорошего аукциона:
 - ❶ Он правдив и рационален.
 - ❷ Он эффективен — максимизирует общее счастье.
 - ❸ Он работает с любыми ценностями x_i .
 - ❹ Он реализуем за полиномиальное время.

Что мы будем делать

- Мы уже обсуждали в той же лекции, что VCG не всегда получается полиномиально реализовать.
- Сейчас мы рассмотрим похожие соображения в более общей ситуации.
- И рассмотрим другой подход к решению этой проблемы.
- Собственно, тогда у нас не было никакого подхода: мы просто зафиксировали, что проблема не решается.

Формальная постановка

- Как водится, напомним определения.
- N агентов, у агента i есть функция v_i , определяющая его тип. Агент i в частном порядке знает v_i .
- Ценности квазилинейные: если при результате o механизм платит агенту p_i , то общая польза агента

$$u_i = v_i(o) + p_i.$$

- Агент хочет максимизировать u_i .
- Механизм хочет быть эффективным, то есть максимизировать $V(v, o) = \sum_{i=1}^N v_i(o)$.

Формальная постановка

- Прямой механизм — это механизм, где:
 - спрашивают типы $\mathbf{w} = (w_1, \dots, w_N)$,
 - а потом вычисляют исход $g(\mathbf{w}) \in \mathcal{O}$
 - и платежи каждому участнику $p(\mathbf{w}) = (p_1, \dots, p_N)$.
- Здесь, как и раньше, агенты могут врать, т.е. априори $w_i \neq v_i$.

Формальная постановка

- Механизм правдивый, если каждый агент для каждого возможного своего типа v_i и каждого возможного множества ставок других агентов w_{-i} максимизирует свою u_i , если объявляет свою настоящую функцию ценности v_i .
- То есть мы будем говорить о правдивости в доминантных стратегиях.

VCG и VCG-based

- Механизм (g, p) является VCG-механизмом, если:
 - $g(\mathbf{w})$ максимизирует общую ценность относительно \mathbf{w} , т.е. $g(\mathbf{w}) \in \operatorname{argmax}_o V(\mathbf{w}, o)$;
 - выплаты вычисляются по VCG-формуле:

$$p_i(\mathbf{w}) = \sum_{j \neq i} w_j(g(\mathbf{w})) + h_i(\mathbf{w}_{-i}),$$

где h_i — некая (произвольная) функция от \mathbf{w}_{-i} .

- Беда в том, что зачастую функцию распределения g за разумное время не подсчитать (т.е. не решить задачу оптимизации); примеры тому мы уже видели.

VCG и VCG-based

- Механизм (g, p) является VCG-механизмом, основанным на функции g , если
 - выплаты вычисляются по VCG-формуле:

$$p_i(\mathbf{w}) = \sum_{j \neq i} w_j(g(\mathbf{w})) + h_i(\mathbf{w}_{-i}),$$

где h_i — некая (произвольная) функция от \mathbf{w}_{-i} .

- Т.е. мы просто берём некоторую функцию распределения и строим выплаты соответственно.
- Важное замечание: выплаты здесь не равны выплатам VCG, т.к. мы подставляем не оптимальную функцию, а нашу g .

VCG-ценность

- Получается, что VCG-based механизм задаётся функцией распределения g и функциями (h_1, \dots, h_N) .
- Тогда, если у агента настоящая ценность v_i и ставки $\mathbf{w} = (w_1, \dots, w_N)$, то его utility будет равна

$$\begin{aligned} v_i(g(\mathbf{w})) + p_i(\mathbf{w}) &= v_i(g(\mathbf{w})) + \sum_{j \neq i} w_j(g(\mathbf{w})) + h_i(\mathbf{w}_{-i}) = \\ &= V((v_i, \mathbf{w}_{-i}), g(\mathbf{w})) + h_i(\mathbf{w}_{-i}). \end{aligned}$$

VCG-ценность

- Ценность агента i равна

$$V((v_i, \mathbf{w}_{-i}), g(\mathbf{w})) + h_i(\mathbf{w}_{-i}).$$

- Что это значит? Это значит, что VCG-based механизм даёт правдивому агенту в точности сумму общего счастья (с точностью до h_i).
- То есть если g распределяет оптимально, то VCG-based механизм (который уже просто VCG) автоматически будет правдивым.
- Но если g не оптимальна, то VCG-based механизм может потерять правдивость.

Пример, когда всё совсем плохо

- Приведём пример, когда всё совсем плохо (мы его уже упоминали раньше).
- Пусть играют три игрока, и функция распределения немножко неоптимальная.
- А именно — механизм распределяет вещь игроку, ставка которого вторая сверху.
- Какие тогда будут VCG-выплаты и доминантные стратегии?

Пример, когда всё совсем плохо

- VCG-выплаты будут такими: механизм будет брать с того, кому достанется вещь (второго сверху) ставку третьего сверху.
- А вот доминантных стратегий вообще не будет...
- Например, агентам зачастую будет выгодно понижать свою ставку, причём в зависимости от ставок других агентов. В общем, получится крайне неэффективный аукцион.
- А ведь на самом деле мы всего лишь заменили точную функцию распределения на (не такую уж плохую) приближённую.

Аффинные максимизаторы

- Можно чуть обобщить VCG механизмы и максимизировать некие аффинные преобразования ценностей.
- Рассмотрим оценочную функцию v и набор положительных констант $a = (a_1, \dots, a_N)$. Тогда можно определить взвешенную функцию общественной выгоды $g_{v,a}(\mathbf{w}, o)$ исхода o :

$$g_{v,a}(\mathbf{w}, o) = v(0) + \sum_{i>0} a_i w_i(o).$$

- Будем писать просто g_a , когда $v = 0$.

Аффинные максимизаторы

- Механизм, основанный на аффинном (affine-based) — это функция распределения g и набор положительных констант $\mathbf{a} = (a_1, \dots, a_N)$.
- Affine-based механизм устанавливает игроку i выплату

$$p_i(\mathbf{w}) = \frac{1}{a_i} \left(\sum_{j \neq i} a_j w_j(g(\mathbf{w})) + h_i(\mathbf{w}_{-i}) \right),$$

где h_i — некоторые (произвольные) функции.

Аффинные максимизаторы

- Affine-based механизм даёт агенту i прибыль

$$\begin{aligned}
 v_i(g(\mathbf{w}) + p_i(\mathbf{w})) &= \frac{1}{a_i}(a_i v_i(g(\mathbf{w}))) + p_i(\mathbf{w}) = \\
 &= \frac{1}{a_i} (g_a((v_i, \mathbf{w}_{-i}), g(\mathbf{w})) + h_i(\mathbf{w}_{-i})) .
 \end{aligned}$$

- То есть если g максимизирует $g_a(\mathbf{w}, o)$ (по o), то механизм становится правдивым.

Аффинные максимизаторы

- Оказывается, affine-based механизмы — это в каком-то смысле единственные правдивые механизмы.
- Больше ничего правдиво не реализуешь.
- Мы этим тоже займёмся, чуть позже.

Пример, когда не успеть вычислить VCG

- Мы уже разбирались с тем, что VCG никогда толком не вычислишь.
- Второй шаг VCG — определение победителя (winner determination, WD).
- Задача WD для VCG даже с целеустремлёнными агентами NP-трудна.
- Для этого мы сводили к ней WIS — Weighted Independent Set; см. лекцию 7.

Пример, когда не успеть вычислить VCG

- Более того, WIS — задача не просто NP-трудная, а очень NP-трудная.
- Если $\text{NP} \not\subseteq \text{ZPP}$, то для всякого $\epsilon > 0$ не существует $O(n^{1-\epsilon})$ -приближённого алгоритма для WIS, где n — число вершин в графе.
- Следствие: для всякого $\epsilon > 0$ не существует $O(M^{\frac{1}{2}-\epsilon})$ -оптимального алгоритма для WD, где M — количество вещей.
- Иначе говоря, даже самый лучший полиномиальный алгоритм сможет распределить не лучше, чем в $O(\sqrt{M})$ раз хуже оптимума.
- Печально, но ничего не поделаешь.

Ограничения на правдивые VCG

- Оказывается, далеко не всё на свете можно сделать правдивыми VCG.
- Мы ещё поговорим о теореме Робертса, которая говорит, что в случае неограниченных коэффициентов квазилинейных предпочтений правдиво можно реализовать только аффинные максимизаторы.
- А сейчас характеризуем класс правдивых VCG-based механизмов для комбинаторных аукционов.
- У нас получится, что неоптимальные правдивые VCG-based механизмы вообще какие-то ущербные.
- А, значит, правдивые полиномиальные тоже ущербные, потому что оптимальные NP-трудны.

Распределения, максимальные на своём образе

- Рассмотрим функцию распределения g и множество возможных типов $\Theta = \prod_{i=1}^N \Theta_i$.
- Рассмотрим подмножество $\Theta' \subseteq \Theta$ и обозначим $\mathcal{O} = \text{im}_{\Theta'} g$, т.е. $\mathcal{O} = \{g(\mathbf{w}) \mid \mathbf{w} \in \Theta'\}$.
- g максимально на своём образе на Θ' , если для каждого типа $\mathbf{w} \in \Theta'$ $g(\mathbf{w})$ максимизирует g на \mathcal{O} .
- g максимально на своём образе, если g максимально на своём образе на Θ .

Распределения, максимальные на своём образе

- Например, рассмотрим комбинаторный аукцион, который отдаёт весь набор вещей S агенту, у которого максимально $v_i(S)$.
- Очевидно, что он, вообще говоря, не эффективен — можно распределить вещи между несколькими агентами и добиться большего.
- Но на своём образе он максимален: нельзя лучше отдать все вещи одному агенту, чем агенту $\text{argmax} v_i(S)$.
- Оказывается, что такие аукционы характеризуют правдивые.

Правдивость и максимальность на образе

Theorem

VCG-based механизм правдив (почти) iff его функция распределения максимальна на своём образе.

- Справа налево очевидно. Механизм с правдивой на образе функцией распределения — это просто VCG, если ограничить образом набор возможных исходов.
- Значит, как и всякий VCG, он правдив.

Правдивость и максимальность на образе

Theorem

VCG-based механизм правдив (почти) iff его функция распределения максимальна на своём образе.

- Наоборот — тут не совсем так, но почти. Обозначим через $\tilde{\Theta}$ множество всех таких типов $\theta = (\theta_1, \dots, \theta_N)$, что для любых двух различных распределений $x, y \in \mathcal{O}$ $g(\theta, x) \neq g(\theta, y) \forall \theta \in \tilde{\Theta}$.
- Мы так охватим почти все типы (проверьте, что $\Theta \setminus \tilde{\Theta}$ имеет меру 0).

Правдивость и максимальность на образе

Theorem

VCG-based механизм правдив (почти) iff его функция распределения максимальна на своём образе.

- Мы докажем, что если VCG-based механизм для комбинаторного аукциона правдив, то его функция распределения максимальна на своём образе на $\tilde{\Theta}$.
- Предположим противное: пусть (g, p) правдив, но g не максимальна на своём образе на $\tilde{\Theta}$.

Правдивость и максимальность на образе

Theorem

VCG-based механизм правдив (почти) iff его функция распределения максимальна на своём образе.

- Функции h_i не влияют на правдивость — положим их равными нулю.
- Т.е. для всех i $p_i(\mathbf{w}) = \sum_{j \neq i} w_j(g(\mathbf{w}))$.
- Это значит, что полезность для каждого агента равна

$$v_i(g(\mathbf{w})) + \sum_{j \neq i} w_j(g(\mathbf{w})) = g((v_i, \mathbf{w}_{-i}), g(\mathbf{w})).$$

Правдивость и максимальность на образе

Theorem

VCG-based механизм правдив (почти) iff его функция распределения максимальна на своём образе.

- Обозначим через \mathcal{O} образ g на $\tilde{\Theta}$; пусть для $\theta \in \tilde{\Theta}$ g не оптимальна, т.е. $y = \operatorname{argmax}_{o \in \mathcal{O}} V(\theta, o) \neq g(\theta)$.
- По определению $\tilde{\Theta}$ y единственный.
- Обозначим также $w \in \tilde{\Theta}$ тип, для которого $y = g(w)$. Он существует, т.к. $y \in \mathcal{O}$.

Правдивость и максимальность на образе

Theorem

VCG-based механизм правдив (почти) iff его функция распределения максимальна на своём образе.

- Теперь будем строить новый вектор типов \mathbf{z} .

$$z_i(s) = \begin{cases} v_i(s), & s \not\supseteq y_i, \\ \infty, & s \supset y_i. \end{cases}$$

- То есть новый агент i очень хочет y_i , а в остальном совпадает с v_i .
- Будем предполагать, что $\mathbf{z} \in \tilde{\Theta}$ (иначе добавим маленький шум).

Правдивость и максимальность на образе

Theorem

VCG-based механизм правдив (почти) iff его функция распределения максимальна на своём образе.

- Мы сначала докажем, что на z алгоритм выдаёт y .
- А затем докажем, что если он выдаёт y на z , он должен выдавать y и на θ .

Правдивость и максимальность на образе

Theorem

VCG-based механизм правдив (почти) iff его функция распределения максимальна на своём образе.

- Рассмотрим последовательность векторов

$$\begin{aligned} \mathbf{w}^0 &= (\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_N), \\ \mathbf{w}^1 &= (z_1, \theta_2, \dots, \theta_N), \\ &\dots && \dots, \\ \mathbf{w}^N &= (z_1, \dots, z_N). \end{aligned}$$

- То есть вектор по одной компоненте превращается из θ в z .

Правдивость и максимальность на образе

Theorem

VCG-based механизм правдив (почти) iff его функция распределения максимальна на своём образе.

- Докажем, что $g(\mathbf{w}^1) = y$. Пусть не так, т.е. по определению $\exists V(\mathbf{w}^1, g(\mathbf{w}^1)) \neq V(\mathbf{w}^1, y)$.
- Рассмотрим ситуацию $(z_1, \theta_2, \dots, \theta_N)$. Агент 1 может объявить θ_1 и заставить механизм выбрать y .
- Механизм правдив, поэтому $V(\mathbf{w}^1, g(\mathbf{w}^1)) > V(\mathbf{w}^1, y)$.

Правдивость и максимальность на образе

Theorem

VCG-based механизм правдив (почти) iff его функция распределения максимальна на своём образе.

- Должно быть верно, что $g_1(\mathbf{w}^1) \supseteq y_1$, т.к. агент 1 должен получить всё то, что он получает в случае объявления \mathbf{w}^1 (там у него ∞).
- Поэтому верно, что $\infty + \sum_{j=2}^N w_j(g(\mathbf{w}^1)) > \infty + \sum_{j=2}^N w_j(\mathbf{y})$.
- Но $\theta_1(g(\mathbf{w}^1)) \geq \theta_1(y)$, т.к. free disposal.

Правдивость и максимальность на образе

Theorem

VCG-based механизм правдив (почти) iff его функция распределения максимальна на своём образе.

- Значит, $w_1(g(\mathbf{w}^1)) \sum_{j=2}^N w_j(g(\mathbf{w}_1)) > w_1(y) + \sum_{j=2}^N w_j(y)$.
- Значит, $V(\mathbf{w}^0, g(\mathbf{w}^1)) > V(\mathbf{w}^0, y)$.
- А значит, для типа первого агента θ_1 ему лучше объявить z_1 . Но механизм правдив. Противоречие.

Правдивость и максимальность на образе

Theorem

VCG-based механизм правдив (почти) iff его функция распределения максимальна на своём образе.

- Аналогично можно продолжать и показать шаг за шагом, что $g(z) = y$. Доказали первый шаг.
- Теперь покажем, что из $g(z) = y$ следует, что $g(v) = y$, а это уже будет противоречие.

Правдивость и максимальность на образе

Theorem

VCG-based механизм правдив (почти) iff его функция распределения максимальна на своём образе.

- Рассмотрим последовательность векторов

$$\begin{aligned}\mathbf{v}^0 &= (v_1, v_2, \dots, v_N), \\ \mathbf{v}^1 &= (z_1, v_2, \dots, v_N), \\ &\dots && \dots, \\ \mathbf{v}^N &= (z_1, \dots, z_N).\end{aligned}$$

- То есть вектор по одной компоненте превращается из \mathbf{v} в \mathbf{z} .

Правдивость и максимальность на образе

Theorem

VCG-based механизм правдив (почти) iff его функция распределения максимальна на своём образе.

- Докажем, что для всех v^j у максимизирует V на \mathcal{O} .
- Тогда мы сможем спуститься от v^N к v^0 , доказывая, что они все равны (а иначе механизм будет неправдивый, как раньше).

Правдивость и максимальность на образе

Theorem

VCG-based механизм правдив (почти) iff его функция распределения максимальна на своём образе.

- Итак, почему же максимизируется V ?
- Пусть V для v^1 максимизируется на $x \neq y$.
- Тогда, т.к. ∞ большое, $x_1 \supseteq y_i$, и ценность для первого агента равна ∞ .

Правдивость и максимальность на образе

Theorem

VCG-based механизм правдив (почти) iff его функция распределения максимальна на своём образе.

- Но y максимизирует V на \mathcal{O} для v^0 . То есть для всех $x \neq y$

$$v_1(y) + \sum_{j=2}^N v_j(y) > v_1(x) + \sum_{j=2}^N v_j(x),$$

$$V(v^1, y) = \infty + \sum_{j=2}^N v_j(y) > \infty + \sum_{j=2}^N v_j(x) = V(v^1, x).$$

- Противоречие.

Следствие

- Рассмотрим VCG-based механизм для комбинаторного аукциона с функцией распределения g . Если механизм правдив, то существует такая функция распределения \tilde{g} , что она максимальна на своём образе и для каждого v $V(v, g(v)) = V(v, \tilde{g}(v))$.
- Для доказательства рассмотрим механизм, который оптимален на образе g и эффективен. Тогда полученный VCG будет, по теореме, правдив.
- Но полезность для каждого агента определяется общим счастьем, т.е. $V(v, g(v))$ и $V(v, \tilde{g}(v))$ непрерывны и совпадают на плотном подмножестве.

Outline

1 VCG-based механизмы

- Постановка задачи
- VCG и VCG-based
- Правдивость и максимальность на образе

2 Механизмы неразумные и вырожденные

- Разумные и неразумные механизмы
- Multicast transmissions
- Вырожденные механизмы

Разумные механизмы

- Механизм для комбинаторного аукциона называется *разумным* (*reasonable*), если тогда, когда существуют вещь i и агент j , удовлетворяющие:
 - для всех S , если $j \notin S$, то $v_i(S \cup \{j\}) > v_i(S)$, и
 - для всех $k \neq j$ и всех S $v_k(S \cup \{j\}) = v_k(S)$,вещь i достаётся агенту j .
- То есть если агенту j вещь всегда нужна, и больше никому она не нужна вообще, то j получит эту вещь.
- Кажется очень разумным.

Неразумные механизмы

Theorem

Любой неоптимальный правдивый VCG-based механизм для комбинаторных аукционов не является разумным.

- Рассмотрим механизм M . Мы тут выясняли, что существует эквивалентный механизм \tilde{M} , который оптimalен на своём образе.
- Но тогда \tilde{M} тоже будет неоптимальным. Значит, у него образ не полный.

Неразумные механизмы

Theorem

Любой неоптимальный правдивый VCG-based механизм для комбинаторных аукционов не является разумным.

- Значит, существует разбиение $S = (S_1, \dots, S_N)$, не лежащее в образе механизма.
- Определим вектор типов

$$v_i(X) = \begin{cases} 1, & X \supset S_i, \\ 0, & \text{в противном случае.} \end{cases}$$

- Каждый чего-то хочет, и все хотят разного.

Неразумные механизмы

Theorem

Любой неоптимальный правдивый VCG-based механизм для комбинаторных аукционов не является разумным.

- Но S не в образе, и, значит, $\tilde{g}(v) \neq S$.
- Поскольку S строго оптимально, $g(v)$ должно быть неоптимальным.
- Значит, кто-то не получит своё S_j . Но каждая вещь при таком разбиении нужна только одному.
- Значит, механизм неразумный.

Следствие

- Следствие: если $P \neq NP$, любой полиномиальный правдивый VCG-based механизм для комбинаторных аукционов неразумен.
- Это потому, что поиск оптимального разбиения NP-труден.

Аффинные механизмы

Упражнение. Докажите аналогичную теорему для affine-based механизмов. Т.е. докажите, что если аффинный механизм правдив, то его функция распределения максимальна на плотном подмножестве его образа. Это должно быть точно также, как доказанная нами теорема, просто добавятся g_a .

Multicast transmissions

- Рассмотрим задачу: граф $G = (V, E)$, каждое ребро e принадлежит кому-то, цена пересылки t_e известна только владельцу.
- По данному источку $s \in V$ и набору терминалов $T \subseteq V$, механизм должен выбрать поддерево с корнем в s , захватывающее все терминалы.
- Ни один агент не владеет целым сечением графа.

Multicast transmissions

- Цель — минимизировать $\sum_{e \in R} t_e$.
- Цель агента — максимизировать свой доход:
 $p_i - \sum_{e \in R, e \text{ принадлежит } i} t_e$.
- Получается задача дизайна механизмов — кстати, небесполезная (для peer-to-peer, например).

Multicast transmissions

- СMAP (cost minimization allocation problem) состоит из:
- Множество типов агента i — векторы $(v_i^1, \dots, v_i^{m_i})$ (у нас $v_i^e = -t_e$). $m = \sum_i m_i$.
- Множество исходов — вектор битов
 $\mathbf{x} = (x_1^1, \dots, x_1^{m_1}, \dots, x_N^{m_N}) \in \{0, 1\}^m$. Обозначим
 $x_i = (x_i^1, \dots, x_i^{m_i})$. Могут быть дополнительные
ограничения (это дерево).

Multicast transmissions

- Должны выполняться следующие условия:
- *Неограниченные стоимости*: если $v_i = (v_i^1, \dots, v_i^{m_i})$ — тип агента i , и $w_i \leq v_i$ покомпонентно, то w_i тоже тип агента i .
- *Независимость и монотонность*: каждая v_i зависит только от x_i ; если $w_i^j \leq v_i^j$ для всех j , то для всех x $w_i(x_i) \leq v_i(x_i)$.

Multicast transmissions

- *Forcing condition:* для каждого типа v , исхода x и $\alpha \in \mathbb{R}$ можно определить тип

$$v[\alpha]_i^j = \begin{cases} v_i^j, & x_i^j = 1, \\ \alpha, & \text{в противном случае} \end{cases}.$$

- Forcing condition выполняется, если для каждого $y \neq x$

$$\lim_{\alpha \rightarrow -\infty} V(t(\alpha), y) = -\infty.$$

- То есть надо минимизировать цену при данных ограничениях.

Вырожденные механизмы

- Обозначим $V_{opt}(v)$ оптимальное значение V .
- Обозначим $V(v, g(v))$ через $V_g(v)$.
- Алгоритм распределения g вырожденный, если отношение

$$r_g(v) = \frac{V_g(v) - V_{opt}(v)}{|V_{opt}(v)| + 1}$$

неограничено, т.е. для некоторой последовательности v
 $r_g(v) \rightarrow \infty$.

Вырожденные механизмы

Theorem

Любой правдивый VCG-based механизм для СМАР либо оптимален, либо вырожден.

- Идея в нашем примере очень простая: выбираем вектор типов, для которых решение неоптимально.
- Если мы увеличим цену ребра, доход его владельца не увеличится (по правдивости).
- Мы постепенно увеличим цену всех рёбер, кроме тех, которые в оптимальном решении.
- В итоге алгоритм выбирает неоптимально, но цена любого субоптимального дерева становится сколь угодно большой.

Вырожденные механизмы

Theorem

Любой правдивый VCG-based механизм для СМАР либо оптимален, либо вырожден.

- Теперь поформальнее. Пусть (g, p) — неоптимальный механизм, пусть $p_i(\mathbf{w}) = \sum_{j \neq i} w_j(g(\mathbf{w}))$.
- Пусть v — вектор, на котором g неоптимальна, пусть y — оптимальный исход.

Вырожденные механизмы

Theorem

Любой правдивый VCG-based механизм для СМАР либо оптимален, либо вырожден.

- Определим новый вектор типов z :

$$z_i^j = \begin{cases} v_i^j, & y_i^j = 1, \\ -\alpha, & \text{в противном случае} \end{cases}.$$

- Рассмотрим последовательность типов

$$\mathbf{v}^0 = (v_1, v_2, \dots, v_N),$$

$$\mathbf{v}^1 = (z_1, v_2, \dots, v_N),$$

\dots

$$\mathbf{v}^N = (z_1, \dots, z_N).$$

Вырожденные механизмы

Theorem

Любой правдивый VCG-based механизм для СМАР либо оптимален, либо вырожден.

- Докажем, что для всех j $y = \text{opt}(\mathbf{v}^j)$.
- По определению, y оптимален для $\nu \mathbf{b}^0$. Пусть $x \neq y$ — некое распределение.
- По независимости, $V(\nu^j, y) = V(\nu^0, y)$.
- По монотонности, $V(\nu^j, x) \leq V(\nu^0, x)$.
- Итого $V(\nu^j, x) \leq V(\nu^0, x) \leq V(\nu^0, y) = V(\nu^j, y)$.

Вырожденные механизмы

Theorem

Любой правдивый VCG-based механизм для СМАР либо оптимален, либо вырожден.

- Теперь докажем, что $V(v^1, g(v^1)) < V(v^1, y)$.
- Пусть не так. Тогда, т.к. y оптимален для v^1 ,
 $V(v^1, g(v^1)) = V(v^1, y)$.
- По независимости, $V(v^0, y) = V(v^1, y)$, а $g(v^0)$ субоптимальна.
- По монотонности (мы ведь только делаем хуже агенту 1),
 $V(v^0, g(v^1)) \geq V(v^1, g(v^1))$.

Вырожденные механизмы

Theorem

Любой правдивый VCG-based механизм для СМАР либо оптимален, либо вырожден.

- Итого, $V(v^0, g(v^1)) > V(v^0, g(v^0))$.
- Рассмотрим случай, когда агент 1 имеет тип v^1 , остальные v_i .
- По правдивости, общая полезность равна $V(v^0, g(v^0))$.
- Но при лжи получается больше. Противоречие.

Вырожденные механизмы

Theorem

Любой правдивый VCG-based механизм для СМАР либо оптимален, либо вырожден.

- Аналогично получим, что
$$V(v^N, g(v^N)) < V(v^N, y) = V(v^0, y).$$
- По forcing condition, $V(v^N, g(v^N)) \rightarrow -\infty$ при $\alpha \rightarrow \infty$.
- Получается, что алгоритм вырожденный.

Следствие

- Значит, если только $P \neq NP$, всякий полиномиальный правдивый VCG-based механизм для NP-трудной САМР вырожден.
- Это же, кстати, верно для всякого механизма с доминантными стратегиями (по принципу выявления).

Аффинные механизмы

Упражнение. Докажите аналогичную теорему для affine-based механизмов. Т.е. докажите, что если аффинный механизм правдив, то его функция распределения максимальна на плотном подмножестве его образа. Это должно быть точно также, как доказанная нами теорема, просто добавятся g_a .

Что же делать?

- Что же делать?
- Об этом будет следующая лекция.

Спасибо за внимание!

- Lecture notes и слайды будут появляться на моей homepage:

<http://logic.pdmi.ras.ru/~sergey/index.php?page=teaching>

- Присылайте любые замечания, решения упражнений, новые численные примеры и прочее по адресам:

sergey@logic.pdmi.ras.ru, snikolenko@gmail.com

- Заходите в ЖЖ  [smartnik](#).