

Эволюционная теория игр

30 октября 2011 г.

Вопросы, замечания, пожелания просьба присылать на почтовый ящик gasnikov@yandex.ru

Каждая задача без звездочки оценивается в 1 балл (задача со звездочкой в два балла и выше, в зависимости от задачи). Решая задачи, приведенные ниже, можно сдать одну тему занятий Математического кружка. Для сдачи нужно набрать не менее трех баллов.

Задача 1 (матричная игра). Рассматривается игра двух лиц с матрицей выигрышей

$$\begin{pmatrix} (3,3) & (10,1) \\ (1,10) & (7,7) \end{pmatrix}.$$

Найдите равновесие Нэша. Будет ли оно устойчивым (см. стр 84-98 книги Мулен Э. Теория игр с примерами из математической экономики. М.: Мир, 1985)?

Задача 2 (сублинейный приближенный вероятностный алгоритм для матричных игр; Григориadis–Хачиян, 1995). Рассматривается симметричная антагонистическая игра двух лиц X и Y. Смешанные стратегии X и Y будем обозначать соответственно \vec{x} и \vec{y} . При этом x_k – вероятность того, что игрок X выберет стратегию с номером k , аналогично определяется y_k . Таким образом,

$$\vec{x}, \vec{y} \in S = \{ \vec{x} \in \mathbb{R}^n : \vec{e}^T \vec{x} = 1, \vec{x} \geq \vec{0} \}, \text{ где } \vec{e} = (1, \dots, 1)^T.$$

Выигрыш игрока X:

$$V_X(\vec{x}, \vec{y}) = \vec{y}^T A \vec{x},$$

а выигрыш игрока Y:

$$V_Y(\vec{x}, \vec{y}) = -\vec{y}^T A \vec{x} \text{ (игра антагонистическая).}$$

Каждый игрок стремится максимизировать свой выигрыш при заданном ходе оппонента. Равновесием Нэша (в смешанных стратегиях) называется такая пара стратегий (\vec{x}^*, \vec{y}^*) , что

$$\vec{x}^* \in \text{Arg max}_{\vec{x} \in S} \vec{y}^{*T} A \vec{x}, \quad \vec{y}^* \in \text{Arg min}_{\vec{y} \in S} \vec{y}^T A \vec{x}^*.$$

Ценой игры называют

$$\max_{\vec{x} \in S} \min_{\vec{y} \in S} \vec{y}^T A \vec{x} = \min_{\vec{y} \in S} \max_{\vec{x} \in S} \vec{y}^T A \vec{x} = \vec{y}^{*T} A \vec{x}^*.$$

Поскольку по условию игра также симметричная, то $A = -A^T$ – матрица $n \times n$. С помощью стандартной редукции можно свести к этому случаю общий случай произвольной несимметричной матричной игры. В рассматриваемом же случае цена игры (выигрыш игроков в положении равновесия Нэша) есть 0, а множества оптимальных стратегий игроков совпадают. Требуется найти с точностью $\varepsilon > 0$ положение равновесия Нэша (оптимальную стратегию), т.е. требуется найти такой вектор $\vec{x} \in S$, что $A \vec{x} \leq \varepsilon \vec{e}$. Покажите, считая элементы матрицы A равномерно ограниченными, скажем, единицей, что приводимый ниже алгоритм находит с вероятностью не меньшей $1/2$ (вместо $1/2$ можно взять любое положительное число, меньшее единицы) такой \vec{x} за время

$$O(\varepsilon^{-2} n \log^2 n),$$

т.е. в определенном смысле даже не вся матрица (из n^2 элементов) просматривается. Отметим также, что в классе детерминированных алгоритмов время работы растет с ростом n не медленнее, чем $\sim n^2$ (эта нижняя оценка получается из информационных соображений [1, 2]). Другими словами, никакой детерминированный алгоритм не может также асимптотически быстро находить приближенно равновесие Нэша. Точнее говоря, описанный ниже вероятностный алгоритм дает почти квадратичное ускорение по сравнению с детерминированными.

Алгоритм

1. **Инициализация:** $\vec{X} = \vec{U} = \vec{0}$, $\vec{p} = \vec{e}/n$, $t = 0$.
2. **Повторить:**
3. **Счетчик итераций:** $t := t + 1$.
4. **Датчик случайных чисел:** выбираем $k \in \{1, \dots, n\}$ с вероятностью p_k .
5. **Модификация \vec{X} :** $X_k := X_k + 1$.
6. **Модификация \vec{U} :** $U_i := U_i + a_{ik}$, $i = 1, \dots, n$.
7. **Модификация \vec{p} :** $p_i := p_i \exp(\varepsilon a_{ik}/2) / \left(\sum_{j=1}^n p_j \exp(\varepsilon a_{jk}/2) \right)$, $i = 1, \dots, n$.
8. **Критерий останова:** если $\vec{U}/t \leq \varepsilon \vec{e}$, то останавливаемся и печатаем $\vec{x} = \vec{X}/t$.

Указание. Покажите, что с вероятностью не меньшей, чем $1/2$, алгоритм остановится через $t^* = 4\varepsilon^{-2} \ln n$ итераций. Для этого введите

$$P_i(t) = \exp(\varepsilon U_i(t)/2) \text{ и } \Phi(t) = \sum_{i=1}^n P_i(t).$$

Покажите, что

$$E[\Phi(t+1) | \vec{P}(t)] = \Phi(t) \sum_{i,k=1}^n p_i(t) p_k(t) \exp(\varepsilon a_{ik}/2) \text{ и } \exp(\varepsilon a_{ik}/2) \leq 1 + \varepsilon a_{ik}/2 + \varepsilon^2/6.$$

Используя это и кососимметричность матрицы A , покажите, что

$$E[\Phi(t+1)] \leq n E[\Phi(t)] (1 + \varepsilon^2/6).$$

Следовательно,

$$E[\Phi(t)] \leq n \exp(t\varepsilon^2/6) \text{ и } E[\Phi(t^*)] \leq n^{5/3}.$$

Отсюда по неравенству Маркова имеем, что ($n \geq 8$):

$$P(\Phi(t^*) \leq n^2) \geq P(\Phi(t^*) \leq 2n^{5/3}) \geq 1/2.$$

Тогда

$$P(\varepsilon U_i(t^*)/2 \leq 2 \ln n, i = 1, \dots, n) \geq 1/2.$$

Откуда уже следует, что

$$P(\vec{x}(t^*) \leq \varepsilon \vec{e}) \geq 1/2.$$

Приведенные выше идеи случайного квазиградиентного спуска сейчас активно используются в современных численных методах решения задач выпуклой оптимизации в пространствах огромной размерности [3].

Литература

1. Хачиян Л. Г. Избранные труды / сост. С. П. Тарасов. М.: МЦНМО, 2009. С. 38–48.
2. <ftp://ftp.mccme.ru/users/shen/kolmbook.pdf>
3. <http://www2.isye.gatech.edu/~nemirovs/>
<http://www.core.ucl.ac.be/staff/biosketchNesterov.html>
<http://elis.dvo.ru/~nurmi/>

Задача 3 (стохастическая марковская динамика, приводящая к равновесию Нэша–Вардроп в модели распределения потоков)*. Ориентированный граф $\Gamma = (V, E)$ представляет собой транспортную сеть города (V – узлы сети (вершины), $E \subset V \times V$ – дуги сети (рёбра графа)). Пусть $W = \{w = (i, j) : i, j \in V\}$ – множество пар источник – сток; $p = \{v_1, v_2, \dots, v_m\}$ – путь из v_1 в v_m , если $(v_k, v_{k+1}) \in E$, $k = 1, \dots, m-1$ (как будет видно в дальнейшем (см. пример В. И. Швецова), иногда для задания пути может быть не достаточно указания только набора вершин, в общем случае нужно также указывать, какое именно ребро, соединяющие заданные вершины выбирается); P_w – множество путей, отвечающих корреспонденции $w \in W$; $P = \bigcup_{w \in W} P_w$ – совокупность всех путей в сети Γ ; x_p – величина потока по пути p , $\vec{x} = \{x_p : p \in P\}$; $G_p(\vec{x})$ – удельные затраты на проезд по пути p , $\vec{G}(\vec{x}) = \{G_p(\vec{x}) : p \in P\}$; y_e – величина потока по дуге e :

$$y_e = \sum_{p \in P} \delta_{ep} x_p, \text{ где } \delta_{ep} = \begin{cases} 1, & e \in p \\ 0, & e \notin p \end{cases} \quad (\vec{y} = \Theta \vec{x}, \Theta = \{\delta_{ep}\}_{e \in E, p \in P});$$

$\tau_e(y_e)$ – удельные затраты на проезд по дуге e (как правило, возрастающие, выпуклые, гладкие функции), естественно считать, что

$$G_p(\vec{x}) = \sum_{e \in E} \tau_e(y_e) \delta_{ep} \quad (\vec{G}(\vec{x}) = \Theta^T \vec{\tau}(\vec{y})).$$

Заметим, что в приложениях часто требуется учитывать и затраты на прохождения вершин графа (в свою очередь, эти затраты могут зависеть, вообще говоря, от величин всех потоков, проходящих через каждую рассматриваемую вершину). Пусть также известны потоки корреспонденций d_w , $w \in W$ (см. предыдущий раздел). Тогда вектор \vec{x} , характеризующий распределение потоков, должен лежать в допустимом множестве:

$$X = \left\{ \vec{x} \geq 0 : \sum_{p \in P_w} x_p = d_w, w \in W \right\}.$$

Это множество может иметь и другой вид, если дополнительно учитывать, например, конечность пропускных способностей рёбер (ограничения сверху на y_e).

Рассмотрим игру, в которой каждому элементу $w \in W$ соответствует свой, достаточно большой ($d_w \gg 1$), набор однотипных “игроков” (“сидящих на корреспонденции w ”). Множеством чистых стратегий каждого такого игрока является P_w , а выигрыш (потери со знаком минус) определяются формулой $-G_p(\vec{x})$ (игрок “выбирает” путь следования $p \in P_w$, при этом он пренебрегает тем, что от его выбора также “немного” зависят $|P_w|$ компонент вектора \vec{x} и, следовательно, сам выигрыш $-G_p(\vec{x})$). Можно показать, что отыскание равновесия Нэша(–Вардроп) $\vec{x}^* \in X$ (макро описание равновесия) равносильно решению задачи *нелинейной комплементарности (принцип Дж.Г. Вардроп (1952))*, что равносильно решению *вариационного неравенства*:

$$\forall w \in W, p \in P_w \rightarrow x_p^* \cdot \left(G_p(\vec{x}^*) - \min_{q \in P_w} G_q(\vec{x}^*) \right) = 0 \Leftrightarrow \forall \vec{x} \in X \rightarrow \langle \vec{G}(\vec{x}^*), (\vec{x} - \vec{x}^*) \rangle \geq 0.$$

Вариационное неравенство можно переписать, как *проекционное уравнение*

$$\vec{x}^* = \Pi_X \left(\vec{x}^* - \lambda \vec{G}(\vec{x}^*) \right), \lambda > 0,$$

где $\Pi_X(\vec{x}^* - \lambda \vec{G}(\vec{x}^*))$ – такая “точка” множества X , которая доставляет минимум функционалу расстояния от точки $x \in X$ до фиксированной точки $\vec{x}^* - \lambda \vec{G}(\vec{x}^*)$. Выписанное проекционное уравнение можно далее численно решать, например, с помощью метода простой итерации $\vec{x}^{n+1} = \Pi_X(\vec{x}^n - \lambda \vec{G}(\vec{x}^n))$. Несложно показать, что если $\vec{G}(\vec{x})$ – строго монотонное преобразование, т.е.

$$\forall \vec{x}, \vec{z} \in X (\vec{x} \neq \vec{z}) \rightarrow \langle \vec{G}(\vec{x}) - \vec{G}(\vec{z}), \vec{x} - \vec{z} \rangle > 0,$$

то равновесие Нэша–Вардропа единственно.

Также несложно показать, что задача отыскания равновесия Нэша–Вардропа сводится к решению, следующей задачи выпуклого программирования:

$$\Psi(\vec{x}) = \sum_{e \in E} \int_0^{x_e} \tau_e(z) dz \rightarrow \min_{\vec{x} \in X}.$$

Отсюда видно, что если

$$\forall e \in E \rightarrow \tau_e'(\cdot) > 0, \text{ то } V(\vec{y}) = \sum_{e \in E} \int_0^{y_e} \tau_e(z) dz$$

– строго выпуклый функционал, и равновесие \vec{y}^* – единственно. Отметим, что это еще не означает единственность равновесия \vec{x}^* – см. пример В.И. Швецова ниже.

Мы предлагаем (и исследуем) возможную динамику в этой игре, “приводящую” к равновесию Нэша–Вардропа.

Свой путь на $(n+1)$ -м шаге¹ игрок, сидящий на корреспонденции w , выбирает согласно смешанной стратегии (в независимости от всех остальных): с вероятностью

$$\text{Prob}_p^w(n+1) = \gamma \cdot \max \{x_p(n), n^{-1}\} \exp(-G_p(\vec{x}(n))/T) / Z_n^w, \quad w \in W,$$

выбрать путь $p \in P_w$ ($0 < \gamma \leq 1$), а с вероятностью $1 - \gamma$ – действовать согласно стратегии, использованной на предыдущем n -м шаге. Здесь $x_p(n)$ – количество игроков, сидящих на корреспонденции w и выбравших на n -м шаге стратегию $p \in P_w$,

$$Z_n^w = \sum_{p \in P_w} \max \{x_p(n), n^{-1}\} \exp(-G_p(\vec{x}(n))/T).$$

Множитель $\max \{x_p(n), n^{-1}\}$ характеризует желание имитировать, а также надежность использования этой стратегии. Именно этот множитель подмечает специфику рассматриваемой задачи (без него сходимость будет в общем случае не к равновесию Нэша–Вардропа) и отличает предложенную в задаче динамику от многих других (см. ниже краткий обзор). Параметр γ характеризует «консерватизм» («ленность»), чем меньше γ , тем более консервативный игрок; «температура» T характеризует отношение к риску («горячность»), чем больше температура, тем более «горячий игрок», склонный к более рискованным действиям.

Обратим внимание на высокую эффективность предложенной процедуры «нащупывания равновесия» с точки зрения количества итераций. Иначе говоря, на предложенный

¹ Например, шаг с периодом в день можно проинтерпретировать как выбор утром маршрута следования (пути) из дома на работу, исходя из «опыта» вчерашнего дня. Заметим, что информацию о $G_p(\vec{x}(n))$ водители (игроки) черпают из открытых источников типа Яндекс-пробки, а множитель $\max \{x_p(n), n^{-1}\}$ определяется исходя из случайного опроса соседей, знакомых, коллег и т.п.

итерационный процесс можно смотреть просто как на эффективный способ численного нахождения равновесия Нэша–Вардропа. В экспериментах, в которых участвовали студенты 5-го курса ФУПМ МФТИ, также наблюдалась сходимость к равновесию и колебания около него. Результаты численных экспериментов можно строго объяснить [1] (см. формулу (2.32), утверждение 2.2 и пример на стр. 1586). Покажите, что имеют место

Утверждение 1. Пусть $T > 0$. Тогда

$$\exists C, \alpha > 0: \forall N \in \mathbb{N} \rightarrow P\left(\Psi\left(\frac{1}{N} \sum_{n=1}^N \bar{x}(n)\right) - \Psi_{\min} \geq \frac{\Omega}{\sqrt{N}}\right) \leq 2 \exp(-C \cdot \Omega), \text{ где } \gamma = \frac{\alpha}{\sqrt{N}}.$$

Утверждение 2. Пусть $T > 0$ – достаточно мало, $\sum_{n=1}^{\infty} \gamma_n = \infty$, $\sum_{n=1}^{\infty} (\gamma_n)^2 < \infty$. Тогда

$$\bar{x}(n) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{н.н.}} \bar{x}^*(\bar{x}(0)) - \text{одно из равновесий.}$$

Причем большая часть компонент вектора $\bar{x}^*(\bar{x}(0))$ может равняться нулю. Если равновесие \bar{x}^* единственно, то $\bar{x}^*(\bar{x}(0)) \equiv \bar{x}^*$.

“Колебания студентов ФУПМ около положения равновесия” объяснялись, по-видимому, тем, что в экспериментах количество игроков было небольшим и гипотеза конкурентного рынка не выполнялась,² кроме того, в утверждении 1 говорится лишь о сходимости по Чезаро (напомним, например, что последовательность 1, -1, 1, -1, ... сходится по Чезаро к нулю), а в утверждении 2 предполагается, что $\gamma_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0$. Как следствие сходимость будет не к равновесию, а к его окрестности, размер которой зависит от малости T , $\gamma > 0$ и количества игроков.

Введение в динамику стохастичности сближает предложенный подход с поиском так называемых «стохастических равновесий в транспортных сетях» [2], с другой стороны, он принципиально отличается тем, что предполагает знание транспортных расходов по маршрутам (используется достоверная информация вчерашнего дня), на основе которых производится рандомизированный выбор. В стохастическом же равновесии водитель узнает лишь случайную оценку времени проезда по каждому из маршрутов и затем выбирает маршрут с минимальным временем.

Предложенную схему можно трактовать скорее как стохастическую динамику наилучших ответов в эволюционной (популяционной) игре [3–0], при этом имеется много общего с концепциями «quantal response equilibria» [8] (используется похожая рандомизация) и «minority games» [9] (наблюдаются похожие колебания около положения равновесия). Близкой к предложенному итерационному процессу является концепция генетических алгоритмов [10] и эффективный приближенный вероятностный (с гиббсовским («logit»)) распределением вероятностей) алгоритм Григориадиса–Хачияна [11].

Можно предложить ситуацию, когда равновесие Нэша–Вардропа не единственно (считая, например, что за проезд по дороге с водителями взимается некоторая сумма; см. также пример В.И. Швецова ниже). Для описанной выше динамики, интересно исследовать, к какому положению равновесия (в зависимости от точки старта) она будет сходиться.

Более подробно о моделях распределения потоков и связанных с ними задачах можно прочитать, например, в главе 1 учебного пособия [12] и [2, 13].

² Напомним, что при построении всех конструкций мы считали: “игрок “выбирает” путь следования $p \in P_w$, при этом он пренебрегает тем, что от его выбора также “немного” зависят $|P_w|$ компонент вектора \bar{x} и, следовательно, сам выигрыш $-G_p(\bar{x})$ ”.

В заключение рассмотрим два примера. Первый демонстрирует, что в результате строительства новой дороги новое равновесие Нэша–Вардропа окажется неэффективным по Парето и будет строго хуже, чем то, которое было до строительства. Тем не менее, предложенная выше марковская динамика наилучших ответов (также как и эксперимент со студентами ФУПМ) приводит именно к такому, не оптимальному по Парето, равновесию.

Пример (парадокс Брайеса, 1968). Пусть корреспонденция $x_{14} = 6$ (тысяч автомобилей/ч). Вес ребра (удельные затраты на проезд по этому ребру) есть время движения по ребру (в минутах), если поток через ребро есть y_{ij} (тысяч автомобилей/ч). Например, в случае 2: $y_{24} = x_{124} + x_{1324}$ (см. рис. 1). Естественно считать, что время движения – возрастающая функция потока.

Случай 1: $x_{124} = x_{134} = 3$.

Полное время в пути $T = 83$ мин

Случай 2: $x_{124} = x_{1324} = x_{134} = 2$.

Полное время в пути $T = 92$ мин

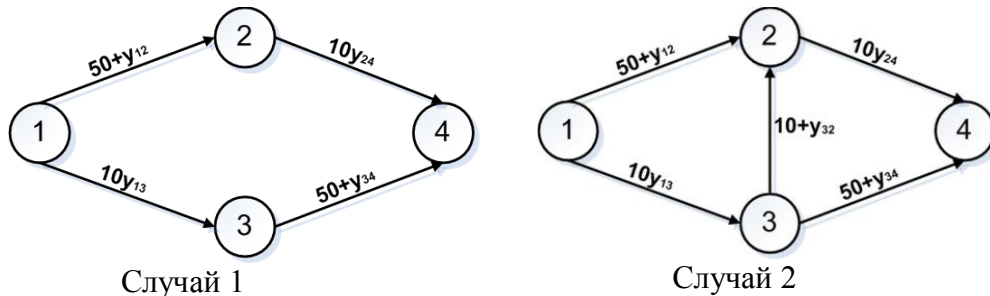


Рис. 1

Оба равновесия Нэша–Вардропа (в случаях 1 и 2) являются «притягивающими» положениями равновесия описанной выше динамики (положили $\gamma \approx 1$, $T \sim 15 - 35$).

Второй пример демонстрирует, что при весьма естественных условиях вектор-функция удельных затрат пользователей на проезд $\vec{G}(\vec{x})$ может не быть строго монотонной:

$$\exists \vec{x}, \vec{y} \in X (\vec{x} \neq \vec{y}): \vec{G}(\vec{x}) = \vec{G}(\vec{y}) \Rightarrow \langle \vec{G}(\vec{x}) - \vec{G}(\vec{y}), \vec{x} - \vec{y} \rangle = 0.$$

Связанно это может быть, например, с тем, что

$$\vec{G}(\vec{x}) = \Theta^T \vec{\tau}(\vec{y}), \quad \vec{y} = \Theta \vec{x},$$

где вектор $\vec{y} = \{y_e\}_{e \in E}$ описывает загрузку ребер (дуг) графа транспортной сети, $\vec{\tau}(\vec{y}) = \{\tau_e(y_e)\}_{e \in E}$ – вектор-функция затрат на проезд по ребрам графа транспортной сети, Θ – матрица инцидентности ребер и путей, и разные векторы распределения потоков \vec{x} могут соответствовать одному и тому же вектору $\vec{y} = \Theta \vec{x}$.

Пример (неединственность равновесия; В.И. Швецов [10]). На рис. 2 показано равновесное распределение потоков для любого значения параметра $x \in [0, 0.5]$. Утверждение 2 “опровергает” на этом примере (во всяком случае, для рассмотренной динамики) гипотезу о том, что в случае не единственности равновесия Нэша–Вардропа с большой вероятностью реализуется то, которое доставляет решение следующей задачи энтропийно-линейного программирования:

$$-\sum_{w \in W} \sum_{p \in P_w} (x_p \ln(x_p / |P_w|) - x_p) \rightarrow \max_{\vec{x} \in X, \Theta \vec{x} = \vec{y}^*},$$

где \vec{y}^* – единственное решение задачи

$$V(\vec{y}) = \sum_{e \in E} \int_0^{y_e} \tau_e(z) dz \rightarrow \min_{\vec{y} = \Theta \vec{x}, \vec{x} \in X}$$

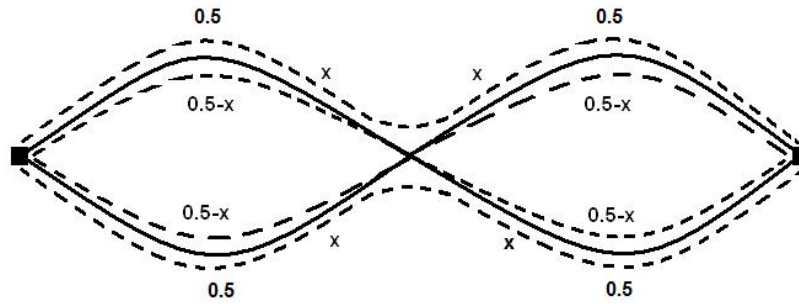


Рис. 2

Литература

1. *Juditsky A., Lan G., Nemirovski, Shapiro A.* Stochastic approximation approach to stochastic programming // *SIAM Journal on Optimization*, 2009. V. 19. № 4. P. 1574–1609. <http://www2.isye.gatech.edu/~nemirovs/>
2. *Sheffi Y.* Urban transportation networks: Equilibrium analysis with mathematical programming methods. N.J.: Prentice–Hall Inc., Englewood Cliffs, 1985.
3. *Foster D., Young P.* Stochastic evolutionary game dynamics // *Theoretical population biology*, 1990. V. 38. № 2.
4. *Cressman R.* Evolutionary game theory and extensive form games. Cambridge, Mass.: MIT Press, 2003.
5. *Hofbauer J., Sigmund K.* Evolutionary game dynamics // *Bulletin of the AMS*, 2003. V. 40. № 4. P. 479–519.
6. *Васин А.А., Краснощеков П.С., Морозов В.В.* Исследование операций. М.: Издательский центр «Академия», 2008.
7. *Easley D., Kleinberg J.* Networks, Crowds, and Markets. Reasoning about highly connected world. Cambridge University Press, 2010. <http://www.cs.cornell.edu/home/kleinber/networks-book/>
8. *McKelvey R. D., Palfrey T. R.* Quantal response equilibria for extensive form games // *Experimental economics*, 1998. V. 1. P. 9–41.
9. *Marsili M.* Toy models of markets with heterogeneous interacting agents // e-print www.unifr.ch/econophysics/, 2001.
10. *Fogel D.B.* Evolutionary Computation: Towards a New Philosophy of Machine Intelligence. New York: IEEE Press, 2000.
11. *Хачиян Л.Г.* Избранные труды / сост. С. П. Тарасов. М.: МЦНМО, 2009. С. 38–48.
12. Введение в математическое моделирование транспортных потоков: учеб. пособие / Гасников А.В., Кленов С.Л., Нурминский Е.А., Холодов Я.А., Шамрай Н.Б; Приложения: Бланк М.Л., Гасникова Е.В., Замятин А.А. и Малышев В.А., Колесников А.В., Райгородский А.М; Под ред. А.В. Гасникова - М.: МФТИ, 2010. - 361 с. ISBN 978-5-7417-0334-2. <http://zoneos.com/traffic/>
13. *Стенбринк П.А.* Оптимизация транспортных сетей. М.: Транспорт, 1981.
14. *Soto G., Salva K., Acemoglu D., Dahleh M.A., Frazzoli E.* Stability analysis of transportation networks with multiscale driver decisions // e-print [arXiv:1101.2220v1](http://arxiv.org/abs/1101.2220v1), 2011.
15. *Швецов В.И.* Проблемы моделирования передвижений в транспортных сетях // Труды МФТИ (под ред. акад. В. В. Козлова), 2010. Т. 2. № 4(8). С. 169–179.

Задача 4 (сходимость к равновесию Нэша; Малишевский–Опойцев, 1972). Рассмотрим систему обыкновенных дифференциальных уравнений (СОДУ):³

$$\dot{x}_i = \gamma_i(t)(f_i(x_1, \dots, x_n) - x_i), \quad (D)$$

- $\gamma_i(t) > 0$ при $t \geq 0$ и $\int_0^\infty \gamma_i(t) dt = \infty$, $i = 1, \dots, n$;
- $f_i(\cdot)$, $i = 1, \dots, n$ – непрерывные функции;
- $\exists K \subset \mathbb{R}^n$ (компакт): $\vec{f}(K) \subseteq K$.

Докажите, что приводимое ниже условие обеспечивает существование равновесия СОДУ (единственность в K) и его асимптотическую устойчивость:

$$\forall \vec{x} \in K, i = 1, \dots, n \rightarrow \sum_{j=1}^n \left| \frac{\partial f_i(\vec{x})}{\partial x_j} \right| < 1.$$

Указание. В кубической норме ($\|\vec{x}\|_\square = \max_{i=1, \dots, n} |x_i|$) $\vec{f}(\vec{x})$ – сжимающее отображение компакта K в себя. Устойчивость показывается с помощью второго метода Ляпунова. В качестве функции Ляпунова следует взять $V(\vec{x}) = \|\vec{x} - \vec{x}^*\|_\square$, где \vec{x}^* – единственное положение равновесия в K .

Литература

1. *Опойцев В. И.* Равновесие и устойчивость в моделях коллективного поведения. М.: Наука, 1977.
2. *Мулен Э.* Теория игр с примерами из математической экономики. М.: Мир, 1985.
3. *Малишевский А. В.* Качественные модели в теории сложных систем. М.: Наука, 1998.

Задача 5 (устойчивые системы большой размерности; В. И. Опойцев, 1985). Из курсов функционального анализа и вычислительной математики хорошо известно, что если спектральный радиус матрицы $A = \|a_{ij}\|_{i,j=1}^n$ меньше единицы: $\rho(A) < 1$, то итерационный процесс $\vec{x}^{n+1} = A\vec{x}^n + \vec{b}$ (СОДУ $\dot{\vec{x}} = A\vec{x} + \vec{b} - \vec{x}$, см. СОДУ (D) из предыдущей задачи с $\vec{f}(\vec{x}) = A\vec{x} + \vec{b}$) в независимости от точки старта \vec{x}^0 сходится к единственному решению уравнения $\vec{x}^* = A\vec{x}^* + \vec{b}$. Скажем, если $\|A\|_\square = \max_i \sum_{j=1}^n |a_{ij}| < 1$, то и $\rho(A) < 1$ (обратное, конечно, не верно). Предположим, что существует такое малое $\varepsilon > 0$, что

³ Такие СОДУ возникают, например, при исследовании коллективного поведения, в частности «при нащупывании равновесия Нэша». Действительно, пусть $D_i(x_1, \dots, x_i, \dots, x_n)$ – функция выигрыша игрока i , если игроки придерживаются набора стратегий $\vec{x} = (x_1, \dots, x_i, \dots, x_n)$. Пусть «функция цели» $f_i(\vec{x})$ игрока i однозначным образом определяется из условия

$$D_i(x_1, \dots, f_i(\vec{x}), \dots, x_n) = \max_{x_i \in X_i} D_i(x_1, \dots, x_i, \dots, x_n),$$

где X_i – множество возможных стратегий игрока i . Тогда СОДУ (D), очевидным образом, выражает стремление игроков двигаться по направлению своей цели (по мере движения цель меняется), т.е. определенную рациональность игроков. Отметим здесь нечувствительность результатов к тому, насколько сильно (это характеризуется функциями $\gamma_i(t) > 0$, $i = 1, \dots, n$) каждый из игроков стремится к своей цели.

$$\frac{1}{n} \sum_{i,j=1}^n |a_{ij}| < 1 - \varepsilon. \quad (S)$$

Очевидно, что отсюда тем более не следует: $\rho(A) < 1$. Тем не менее, введя на множестве матриц, удовлетворяющих условию (S) равномерную меру, покажите, что относительная мера тех матриц (удовлетворяющих условию (S)), для которых спектральный радиус не меньше единицы, стремится к нулю с ростом n (ε – фиксировано и от n не зависит).

Указание. 1. Покажите, что при доказательстве можно ограничиться матрицами с неотрицательными элементами.

2. Покажите, что, не ограничивая общности, можно также считать, что в определении множества S стоит не неравенство, а равенство. Так определенное множество матриц будем называть SE.

3. Положите, например,⁴ $a_{ij} \in \text{Exp}(n/(1-\varepsilon))$ – н.о.р. и покажите, что при $n \rightarrow \infty$ распределение элементов случайной матрицы $A = \|a_{ij}\|_{i,j=1}^n$ будет сходиться (уточните в каком смысле) к равномерному распределению на SE.

4. Покажите, введя обозначение $P_n = P(\|A\|_{\square} \geq 1) \geq P(\rho(A) \geq 1)$ и используя неравенство Чебышева, что

$$P_n \leq nP\left(\sum_{j=1}^n a_{1j} \geq 1\right) \leq \frac{n}{\varepsilon^4} E\left[\left(\sum_{j=1}^n a_{1j} - (1-\varepsilon)\right)^4\right] = O\left(\frac{1}{n}\right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0.$$

Литература

1. *Опойцев В. И.* Устойчивые системы большой размерности // Автоматика и телемеханика. 1986. № 6. С. 43–49.
2. *Опойцев В. И.* Нелинейная системостатика. М.: Наука, 1986.

⁴ Независимые, одинаково распределенные с.в. (случайные величины) по показательному закону с параметром $n/(1-\varepsilon)$, т.е. $P(a_{ij} > x) = \exp(-(n/(1-\varepsilon))x)$.