


**ПРИКЛАДНЫЕ
МЕТОДЫ
ИССЛЕДОВАНИЯ
ПРОЦЕССОВ
ПРИНЯТИЯ
РЕШЕНИЙ**



О СЛОЖНОЙ СИТУАЦИИ ПРИНЯТИЯ РЕШЕНИЙ

В.Д.Нозин

Ленинградский государственный университет

Ситуация принятия решений $S_0 = \{\Phi, \Theta, F\}$ определяется следующим образом [1]. Имеется орган принятия решений (ОПР), который должен выбрать одно или несколько равнозначных оптимальных решений из множества $\Phi = \{\varphi_1, \dots, \varphi_m\}$ и "среда", которая допускает l возможных состояний из множества $\Theta = \{\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_n\}$. В каждом отдельном случае реализуется только одно возможное состояние. Опеночный функционал f^k есть матрица $\|f_{jk}^k\|_{n \times m}$, где элемент f_{jk}^k отражает эффективность (полезность) принятия решения φ_k при условии, что среда находится в состоянии θ_j (в этом случае пишут f_{jk}^+), или же f_{jk}^- отражает степень риска (потери) от принятия решения φ_k в случае состояния θ_j (обозначают f_{jk}^-). ОПР, имея информацию того или иного вида о возможных состояниях среды из множества и опеночный функционал F^k , должен из множества Φ выбрать оптимальное решение.

В настоящее время подобная ситуация изучена. В зависимости от уровня знаний ОПР о среде имеются [1] рекомендации для ОПР, которые, учитывая его цели, рекомендуют, каким критерием оптимальности в каждом конкретном случае руководствоваться. А после того как критерий выбран, задача выбора решений формулируется в виде задачи оптимизации.

Однако во многих случаях бывает очень трудно выбрать единственный критерий оптимальности. Так, во многих задачах выбора решений ОПР должен оценивать качество принимаемых решений для нескольких вариантов условий и для каждого варианта вводить отдельную оценку (критерий). Это приводит к проблеме выбора решений в случае нескольких критериев или к проблеме векторной оптимизации, исследованием которой в пределах модели S_0 затронутельно.

Поэтому представляется целесообразным развить имеющуюся модель S_0 таким образом, чтобы новая модель учитывала многокритериальный характер в ситуации принятия решений.

Одним из возможных путей в этом направлении является рассмотрение предоставляемой далее сложной ситуации принятия решений. При сложной ситуации принятия решений будем понимать тройку $\Delta = \{\Phi, \Theta, F\}$, где Φ , как и прежде, есть множество допустимых решений: $\Phi = \{\varphi_1, \dots, \varphi_m\}$; Θ - множество состояний среды, которая характеризуется возможными глобальными состояниями $\{\theta^1, \dots, \theta^2\}$, каждое из которых, в свою очередь, допускает выбор локальных состояний, т.е. $\theta^j = \{\theta^j_1, \dots, \theta^j_{l_j}\}$ для каждого j ; $F = F^1, \dots, F^{l_j}$, элементами которого служат наборы $(f_{jk}^1, \dots, f_{jk}^{l_j})$, причем некоторые из $f_{jk}^1, \dots, f_{jk}^{l_j}$ могут быть определены (f_{jk}^p будет не определен для любого k , если не определено локальное состояние θ^j). Величина f_{jk}^p означает эффективность решения φ_k при наличии локального состояния θ^j .

В случае ситуации S_0 известно, что знания ОПР о среде могут носить различный характер. Везде выделены следующие четыре информативные ситуации:

1. Известен вектор распределения вероятностей возможных состояний среды $p = (p_1, p_2, \dots, p_n)$, где $p_j = P\{\theta = \theta_j\}$ ($j = 1, \dots, n$).
2. Известна система предпочтений на состояниях среды вида $\theta_1 \succ \theta_2 \succ \dots \succ \theta_n$. Это означает, что наиболее предпочтительным для ОПР является состояние θ_1 , следующим за ним по степени предпочтительности будет состояние θ_2 и т.д.
3. Известно, что среда ведет себя как активно противодействующий противник.
4. ОПР хотя и знает о состояниях среды, но о векторе p ничего не известно.

Применительно к сложной ситуации принятия решений можно считать следующее. Поскольку в модели S_0 предполагается наличие среды, то, очевидно, информация о сложной среде у ОПР должна быть двоякого вида: о принадлежности к той или иной информативной ситуации глобальных состояний среды и о принадлежности каждого набора локальных состояний к той или другой локальной информативной ситуации.

Теперь выясним, каким принципом следует руководствоваться ОПР в условиях сложной ситуации принятия решений.

1. Предположим, что среда пассивна и ОПР известен вектор вероятностей глобальных состояний $P = (p^1, \dots, p^l)$. Обозначим через $\mathcal{X}_1, \dots, \mathcal{X}_k$ критерии, применяемые при получении оценок решений соответственно для первого, ..., l -го набора локальных состояний, и будем считать, что все критерии максимизируются.

Решение φ_k называется эффективным, если не существует решения φ_l ($l \neq k, l = 1, \dots, m$), такого, что $\mathcal{X}_l(\varphi_l) \geq \mathcal{X}_l(\varphi_k)$ для любого $l = 1, \dots, l$. Примем хотя бы для одного l имеет место знак строгого неравенства.

Из определения эффективных решений ясно, что ОПР должен искать оптимальное решение только внутри множества \mathcal{F}_3 эффективных решений. И если \mathcal{F}_3 сведется к одному элементу, то, очевидно, выбор оптимального решения определен однозначно.

Однако во многих случаях множество \mathcal{F}_3 имеет сравнительно большое количество элементов, поэтому не требуется дополнителные меры для выделения оптимального решения. Обычно в таких случаях используют различные схемы контроля:

а) в случае, когда набор глобальных состояний принадлежит Π_1 , представляется целесообразным выбрать из \mathcal{F}_3 в качестве оптимальных те решения, которые дают максимальный средний выигрыш по всем возможным глобальным состояниям, т.е. те решения, которые максимизируют

$$\sum_{i=1}^l p^i \mathcal{X}_i; \quad (1)$$

б) если ОПР должен делать выбор небольшое количество раз в одной и той же ситуации S и имеет возможность ризиковать, то оптимальными решениями из \mathcal{F}_3 можно считать те, которые доставляют максимум критерия \mathcal{X}_λ , где λ находится из условия

$$p^1 = \max \{ p^i \};$$

2. Пусть ОПР известна система предпочтений $\vartheta^1 \succ \dots \succ \vartheta^n$. Здесь возможна по меньшей мере четыре пути получения оптимальных решений из множества \mathcal{F}_3 :

а) Первый путь состоит в получении оценок $(\hat{p}^1, \dots, \hat{p}^l)$ на компоненты вектора распределения глобальных состояний среды на основе системы предположений с целью дальнейшего использования приемов и методов первой информационно ситуации.

б) Второй путь - нахождение оптимального решения из условий максимизации основного критерия \mathcal{X}_1 при условии некоторых ограничений на значения остальных критериев.

в) Метод последовательных уступок. Согласно этому методу, сначала ищется решение по критерию \mathcal{X}_1 . Затем начинается некоторый уступка $\Delta \mathcal{X}_1$, определяющая потерю, которую можно допустить по этому критерию, чтобы получить лучший результат по следующему критерию \mathcal{X}_2 . После этого находят оптимальное решение по критерию \mathcal{X}_2 при дополнительном ограничении

$$\mathcal{X}_1(\varphi_k) \geq \mathcal{X}_1^0 - \Delta \mathcal{X}_1, \quad (2)$$

где \mathcal{X}_1^0 - оптимальное значение критерия \mathcal{X}_1 . Далее снова назначается уступка $\Delta \mathcal{X}_2$, определяющая потерю от оптимального значения второго критерия, получаемого при решении указанной выше задачи, чтобы получить оптимум по критерию \mathcal{X}_3 , и т.д.

г) Выбирается φ_{k_1} для которого

$$\mathcal{X}_1(\varphi_{k_1}) = \max_{\varphi} \mathcal{X}_1(\varphi_k), \quad (3)$$

и затем находится φ_{k_2} для которого

$$\mathcal{X}_2(\varphi_{k_2}) = \max_{\varphi} \mathcal{X}_2(\varphi_k), \quad \mathcal{X}_1(\varphi_{k_2}) = \mathcal{X}_1(\varphi_{k_1}). \quad (4)$$

Иной в (3), (4) максимум берется по всем $\varphi_k \in \mathcal{F}_3$. Продолжая этот процесс, далее получим, что искомым решением будет φ_{k_2} . При этом предполагается, что критерии \mathcal{X} упорядочены.

3. Когда среда \mathcal{P} на оных глобальных состояниях ведет себя как активный противник, ОПР не имеет смысла строить множество \mathcal{F}_3 . Наиболее приемлемым критерием в данном случае следует считать критерий, согласно которому оптимальное решение φ_{k_0} находится из условия

$$\max_{\lambda} \sum_{i=1}^l \lambda_i \mathcal{X}_i(\varphi_{k_0}) \geq \min_{\lambda} \sum_{i=1}^l \lambda_i \mathcal{X}_i(\varphi_k), \quad (5)$$

где вектор λ имеет такие компоненты, что $\lambda_i \geq 0, \sum_{i=1}^l \lambda_i = 1, \varphi_k \in \mathcal{F}_3$.

4. Наконец, в последнем случае считается, что ОПР известно лишь, что среда \mathcal{P} ведет себя пассивно. В этой ситуации ОПР прежде всего, как и в случаях 1, 2 и 3, находит множество \mathcal{F}_3 . Если \mathcal{F}_3 достаточно широкое и невозможно получить оценки на вектор априорного распределения глобальных состояний среды, оптимальной от $(\frac{1}{2}, \dots, \frac{1}{2})$.

существует по крайней мере три пути получения оптимального решения:

а) согласно принципу недоотраженного основания Давидова искать решение из условия максимизации суммы локальных критериев

$$\sum_{i=1}^n \mathcal{E}_i ; \quad (6)$$

б) можно воспользоваться принципом справедливого компромисса, согласно которому оптимальное решение находится из условия максимизации произведения

$$\prod_{i=1}^n \mathcal{E}_i . \quad (7)$$

Этот принцип имеет достаточно ясную логическую основу [2] и может с успехом применяться при выборе оптимальных решений, когда набор глобальных состояний среды принадлежит I_4 ;

в) наконец, можно считать, что оптимальным решением является то, которое дает наилучшее чебышевское равномерное приближение, т.е. φ_k выбирается так, чтобы

$$\min_l \mathcal{E}_l(\varphi_{k_0}) \geq \min_l \mathcal{E}_l(\varphi_k) , \quad (8)$$

где $\varphi_k \in \Phi_3$.

Л и т е р а т у р а

1. Трухачев Р.И. Методы исследования процессов принятия решений в условиях неопределенности. Д., ВМОЛДА, 1972.
2. Бориков В.И. Проблемы векторной оптимизации. - В кн.: Исследования операций. М., "Наука", 1972.

МИНИМАЛЬНЫЕ МЕТОДЫ ИССЛЕДОВАНИЯ ПРОЦЕССОВ ПРИНЯТИЯ РЕШЕНИЙ

1976

О НАХОЖДЕНИИ В УСЛОВИЯХ НЕОПРЕДЕЛЕННОСТИ МИНИМАЛЬНОГО МНОЖЕСТВА ОПТИМАЛЬНЫХ РЕШЕНИЙ

В.Д. ПОЛГИН

Ленинградский государственный университет

Задачу выбора оптимального решения, исходя из условий максимум математического ожидания, можно преобразовать в следующую задачу: найти все точки $x_0 \in X$, $X \subseteq E^n$, последующие максимумы линейной целевой функции (f, x) , т.е. найти множество $\{x_0 \in X \mid x_0 \rightarrow \max_x (f, x)\}$. Здесь запись (f, x) означает скалярное произведение вектора

$$f, f = (f_1, f_2, \dots, f_n), f_i \geq 0, f_1 + f_2 + \dots + f_n = 1,$$

который называют вектором распределения вероятностей состояний среды, на вектор $x \in E^n$, называемый решением. Структурно-аналитическая задача называется непрерывной, подразумевая под этим, что множество допустимых решений X , вообще говоря, имеет мощность континуума. Дискретной эта задача будет в том случае, если множество X конечно. В дискретной задаче матрицу, составленную из векторов множества X , называют оценочным функционалом, или матрицей эффективности.

Когда вектор f известен, то неопределенности при выборе оптимальных решений нет и задача принятия оптимальных решений становится задачей математического программирования. Неопределенность возникает в том случае, если известно только то, что f принадлежит некоторому множеству Q , причем более одного элемента и является подмножеством множества всех возможных множеств:

$$Q = \{f = (f_1, f_2, \dots, f_n) \mid f_i \geq 0, f_1 + f_2 + \dots + f_n = 1\}.$$

В случае полной неопределенности $Q \equiv \Delta$.

В работах [1], [2] имеется большое количество критериев, при помощи которых рекомендуется выбирать то или иное решение в зави-