

# РАВНОВЕСНОЕ МНОГОКРИТЕРИАЛЬНОЕ ПРОГРАММИРОВАНИЕ <sup>1</sup>

А. С. Антипин

## 1 Постановка общей задачи

Рассмотрим задачу многокритериального равновесного программирования, в которой требуется выбрать вектор весов  $\lambda = \lambda^*$  и вектор-столбец правой части функциональных ограничений  $p = p^*$  так, чтобы отвечающий им оптимум  $w = w^*$  удовлетворял системе вариационных неравенств

$$\langle \lambda^*, f(w^*) \rangle \in \text{Min}\{\langle \lambda^*, f(w) \rangle \mid g(w) \leq p^*, w \in \Omega\}, \quad (1)$$

$$\langle f(w^*) - \lambda^*, \lambda - \lambda^* \rangle \leq 0, \quad \lambda \geq 0, \quad (2)$$

$$\langle g(w^*) - p^*, p - p^* \rangle \leq 0, \quad p \geq 0. \quad (3)$$

Здесь  $f(w), g(w)$ - векторные функции, каждая компонента которых выпуклая скалярная функция,  $f(w) \in R^m, g(w) \in R^{m_1}, w \in \Omega \subset R^n, \lambda \in R_+^m, p \in R_+^{m_1}$ .

Задачу (1) при фиксированном векторе  $p \geq 0$  можно трактовать как скаляризацию (скалярную линейную свертку) задачи многокритериальной оптимизации, где требуется определить паретовское многообразие решений векторного критерия  $f(w)$  на допустимом множестве  $D(p) = \{w \in R^n \mid g(w) \leq p, w \in \Omega\}$ , другими словами решить задачу [1]

$$f(w_p^*) \in \text{ParetoMin}\{f(w) \mid w \in D(p)\}. \quad (4)$$

Каждая точка Паретовского многообразия  $f(w_p^*)$  характеризуется, тем что пересечение неположительного конуса (ортанта)  $K(f(w_p^*))$  вершина которого перенесена в точку  $f(w_p^*)$ , где  $w_p^* \in D(p)$ , т.е.  $K(f(w_p^*)) = \{f \in R^m \mid f \leq f(w^*)\}$  и множество векторных оценок  $f(D(p))$  содержит единственную точку  $f(w_p^*)$ , т.е.  $K(f(w_p^*)) \cap f(D(p)) = f(w_p^*)$ . В этом случае  $f(w_p^*)$  называется оптимальной по Парето или эффективной точкой. Будем предполагать, что решение задачи (1)-(3) всегда существует, тогда точка  $w_{p^*}^*$ , которая является прообразом Парето-оптимальной точки  $f(w_{p^*}^*)$  и принадлежит непустому допустимому множеству задачи выпуклого программирования (при любом фиксированном  $p \geq 0$ ).

Таким образом, если вектора  $\lambda \geq 0$  и  $p \geq 0$  зафиксированы, то мы имеем классическую задачу выпуклого программирования, которая порождает множество оптимальных решений  $w^* \in D(p)$ , а также множество эффективных решений  $f^*(w^*) \in R_+^m$  и множество множителей Лагранжа  $p^* \in R_+^{m_1}$ . Фактически мы имеем точечно-множественное отображение седлового типа, когда каждой паре  $\lambda \geq 0, p \geq 0$  ставится в соответствие пара оптимальных множеств  $f^*(\lambda, p), p^*(\lambda, p)$ . Если существует неподвижная точка этого многозначного отображения, то она является решением задачи (1)-(3).

---

<sup>1</sup>Работа выполнена при финансовой поддержке РФФИ (код проекта 05-01-00242) и по Программе поддержки ведущих научных школ (код проекта НШ-2240.2006.1)

## 2 Равновесный выбор весов в задачах многокритериальной оптимизации

Сформулированная проблема включает в себя два важных частных случая, первый из них - это равновесных выбор весов в задачах многокритериальной оптимизации, а второй - это равновесный выбор ограничений в задачах скалярной оптимизации. Рассмотрим первый случай и будем предполагать, что в (1)-(3) вектор  $p \geq 0$  фиксирован и тем самым допустимое множество задачи (1) жестко задано. Сама задача в этом случае принимает форму

$$\langle \lambda^*, f(w^*) \rangle \in \text{Min}\{\langle \lambda^*, f(w) \rangle \mid g(w) \leq p, w \in \Omega\}, \quad (5)$$

$$\langle f(w^*) - \lambda^*, \lambda - \lambda^* \rangle \leq 0, \quad \lambda \geq 0. \quad (6)$$

Допустимое множество  $D = \{w \mid g(w) \leq p, w \in \Omega\}$  задачи (5) как уже отмечалось будем называть множеством альтернатив, а его образ  $f \in f(D) = \{f = f(w), w \in D\}$  при отображении  $f(w), w \in D$  - множеством векторных оценок. Расположение множества  $f(D)$  в пространстве по отношению к нулевой точке сильно зависит от вектора  $\hat{f}$ , который назовем "абсолютным минимумом" или "идеальной точкой":  $\hat{f}_i = f_i(w^*) = \min\{f_i(w) \mid w \in D\}, i = 1, \dots, m$ . Если векторы  $w_i^*$  различны, то не существует такой точки  $w$  образ которой  $f(w)$  мог бы достичь "абсолютного минимума"  $\hat{f}$ . Интуиция нам подсказывает, что если  $\hat{f} \geq 0$ , то все компоненты вектора  $\lambda^*$  в (5) не равны нулю, т.е.  $\lambda_i^* \neq 0$  и наоборот, если  $\hat{f} < 0$ , то все компоненты этого вектора равны нулю. При наличии смеси тех и других компонент у вектора  $\hat{f}$  имеем случай, когда какие то  $\lambda_i, i = 1, 2, \dots, m$  равны нулю, другие - нет. Чтобы исключить вырожденный случай введем условие регулярности, которое в каком то смысле аналогично условию регулярности Слейтера в выпуклом программировании.

**Условие регулярности.** Задачу (5),(6) назовем регулярной, если среди всех  $f_i(x), i = 1, 2, \dots, m$  существует по крайней мере одна функция  $f_i(w)$  такая что

$$f_i(w) > 0 \quad \forall w \in \Omega \quad (7)$$

По умолчанию всегда можно полагать, что индекс  $i = 1$ .

Задача (5) представляет собой многокритериальную задачу минимизации векторного критерия  $f(w)$  на допустимом множестве  $D$ . Решение этой задачи есть обширное многообразие оптимальных по Парето (или эффективных) точек. Напомним, что если точка  $f(w^*)$  является Парето-оптимальной, то линейный функционал  $\langle \lambda^*, f \rangle$ , где  $f = f(w)$  для всех  $w \in D$  является опорным в точке  $f(w^*)$ , так как  $\langle \lambda^*, f^* \rangle \leq \langle \lambda^*, f \rangle$  для всех  $f = f(w), w \in D$ , т.е.  $\langle \lambda^*, f - f^* \rangle \geq 0$ . Таким образом, задачу многокритериальной оптимизации можно интерпретировать как поиск опорного функционала с неотрицательными весами на множестве векторных оценок при этом прообраз опорной точки принадлежит допустимому множеству.

Вариационное неравенство (6) определено на положительном ортанте, следовательно оно расщепляется на два условия

$$\langle f(w^*) - \lambda^*, \lambda^* \rangle = 0, \quad (8)$$

и

$$f(w^*) - \lambda^* \leq 0. \quad (9)$$

Последнее означает, что если  $\lambda^* \neq 0$ , то из (8) имеем

$$\lambda^* = f(w^*). \quad (10)$$

Если в (8) какие то компоненты вектора  $\lambda^* = 0$ , то выполняется (9) и следовательно  $f(w^*) \leq 0$ . Нетрудно понять, что если все компоненты вектора  $f(w)$  положительны, т.е.  $f_i(w) \geq 0$ ,  $i = 1, 2, \dots, m$ , то все  $\lambda_i \neq 0$ ,  $i = 1, 2, \dots, m$ . В общем случае, некоторые компоненты вектора  $\lambda$  могут быть равны нулю. Таким образом, в регулярном случае (7) вариационное неравенство (6) задачи векторной оптимизации расшифровывается как равенство векторов (10).

Задача векторной оптимизации (5) как правило описывает содержательные ситуации, связанные с выбором наилучшего по Парето решения при котором все участники (или факторы) имеют максимальную эффективность (в нашем случае минимальный расход ресурсов). Если выбрана стратегия  $w^*$ , то ей отвечает вектор максимальной эффективности  $f(w^*)$  (решение по Парето). С другой стороны каждая компонента вектора  $\lambda^*$  характеризует вес или влияние каждого участника (фактора) в группе. В этой интерпретации можно сказать, что решение задачи векторной оптимизации (5),(6) обладает некоторым равновесным свойством при котором вес (влияние) участника согласован с его эффективностью в смысле (10). Такое условие придает паретовской точке определенную устойчивость.

При внимательном рассмотрении вариационного неравенства (6) можно видеть, что оно является необходимым (а в выпуклом случае) достаточным условием максимума квадратичной задачи

$$\lambda^* \in \operatorname{argmax} \left\{ \langle \lambda, f(w^*) - \frac{1}{2}\lambda \rangle \mid \lambda \geq 0 \right\}. \quad (11)$$

Учитывая этот факт исходную задачу (5),(6) можно представить как игру двух лиц с равновесием по Нэшу

$$\langle \lambda^*, f(w^*) \rangle \in \operatorname{Min} \left\{ \langle \lambda^*, f(w) \rangle \mid g(w) \leq p, w \in \Omega \right\}, \quad (12)$$

$$\lambda^* = \operatorname{argmax} \left\{ -\frac{1}{2} |\lambda - f(w^*)|^2 \mid \lambda \geq 0 \right\}. \quad (13)$$

Последнее позволяет еще раз подчеркнуть, что решение рассматриваемой задачи обладает свойством устойчивости присущее всем равновесиям по Нэшу.

### 3 Равновесный выбор ограничений в задачах скалярной оптимизации

В этом параграфе будем предполагать, что вектор весов  $\lambda \geq 0$  задачи (1)-(3) фиксирован и тем самым скалярная целевая функция задачи задана жестко. В этом случае обозначим ее как  $\langle \lambda, f(w) \rangle = \varphi(w)$ , тогда задача (1)-(3) принимает вид

$$w^* = \operatorname{Argmin} \left\{ \varphi(w) \mid g(w) \leq p^*, w \in \Omega \right\}, \quad (14)$$

$$\langle g(w^*) - p^*, p - p^* \rangle \leq 0, \quad p \geq 0. \quad (15)$$

где  $\varphi(w) : R^n \rightarrow R$ ,  $g(w) : R^n \rightarrow R^{m_1}$  - выпуклые функции,  $\Omega \subset R^n$ - выпуклое замкнутое множество,  $p \in R_+^{m_1}$ .

Допустимое множество этой задачи  $D(p) = \{w \in \Omega \mid g(w) \leq p, w \in \Omega\}$  зависит от параметра  $p \geq 0$ . При фиксированном  $p \geq 0$  имеем задачу выпуклого программирования. Изменение параметра в свою очередь порождает функцию чувствительности (оптимального значения) в качестве переменной для которой выступает вектор-столбец функциональных ограничений (параметр)  $p \geq 0$

$$f(p) = \min\{\varphi(w) \mid g(w) \leq p, w \in \Omega\}, \quad (16)$$

Функция чувствительности  $f(p)$ ,  $p \geq 0$  достаточно известна и многократно обсуждалась в научной литературе [2]. Основные свойства этой функции следующие:

1.  $f(p)$  - выпуклая в области ее существования, ее сужение на любую переменную - монотонно убывающая вещественная функция.

2.  $f(p)$  - субдифференцируемая, а ее субдифференциал  $\partial f(p)$  - многозначное монотонное отображение в области его определения  $p \in R_+^{m_1}$ . Образ этого отображение при любом  $p$  есть выпуклое, замкнутое, а регулярном случае, ограниченное множество.

3.  $\partial f(p)$  множество значений оператора при каждом  $p$  совпадает с множеством множителей Лагранжа задачи (14) при любом фиксированном  $p$  правой части функциональных ограничений этой задачи.

Другими словами для задачи (14) введем Функцию Лагранжа  $\mathcal{L}(v, p) = \varphi(w) + \langle p, g(w) - p^* \rangle$ ,  $w \in \Omega, p \in R_+^{m_1}$  (здесь  $p^*$  трактуется как параметр). Предполагается, что при каждом значении  $p^* \geq 0$  задача (14) имеет регулярный (в смысле условия Слейтера) характер и, следовательно, для каждого  $p^*$  существует непустое множество седловых точек  $w, p$  функции Лагранжа.

$$\mathcal{L}(w, p) = \varphi(w) + \langle p, g(w) - p^* \rangle \quad \forall w \in \Omega, p \in R_+^{m_1}. \quad (17)$$

Двойственная компонента множества седловых точек совпадает с  $-\partial f(p)$  и является монотонно убывающей в смысле неравенства

$$\langle \partial f(p + \Delta p) - \partial f(p), \Delta p \rangle \geq 0 \quad \forall p \geq 0, \Delta p \geq 0.$$

Наряду с субдифференциалом  $-\partial f(p)$  рассмотрим тождественное отображение положительного ортантта в себя, т.е.  $p : R_+^{m_1} \rightarrow R_+^{m_1}$ . Это отображение можно рассматривать как монотонно возрастающее. Интуитивно ясно, что два отображения со свойствами убывания для одного и возрастания для другого обязательно пересекаются в некоторой точке  $p^* \geq 0$ , которая является неподвижной точкой двойственного отображения  $-\partial f(p) : R_+^{m_1} \rightarrow R_+^{m_1}$ . Точка  $p^* \geq 0$  одновременно является решением задачи (14),(15). Эти соображения являются интуитивным обоснованием факта существования решения рассматриваемой задачи. Таким образом, содержательный смысл задачи (14), (15) заключается в вычислении неподвижной точки двойственного отображения, которая является вектором множителей Лагранжа, отвечающих заданному  $p \geq 0$ .

Задача выпуклого программирования обычно интерпретируется как модель производства в которой требуется выбрать вектор интенсивности работы предприятия  $w$  так чтобы обеспечить выпуск продукции с минимальными расходами ресурсов,

которые оцениваются величиной  $f(p)$  из (14). Ясно, что если объемы ресурсов (компоненты вектора  $p$ ) неограниченно растут, то их дефицитность (производственная нехватка) падает, соответственно, внутренние оценки обусловленности по Л.В. Канторовичу (множители Лагранжа) тоже падают, потребление ресурсов в этом случае ничто не ограничивает и поэтому расходы предприятия по выпуску продукции стремятся к нулю. Эта идеальная ситуация неограниченного объема ресурсов в реальности не встречается. Ресурсы - это, как правило, продукция некоторого производства или сырье стоимость которого определяется расходами на восстановление нарушенной Природы, причем чем больше требуется ресурсов для производства, тем выше их стоимость. Таким образом, наряду с функцией дефицитности ресурсов  $f(p)$ , убывающей с ростом  $p$  имеется другая функция стоимости ресурсов  $r(p)$ , возрастающей с увеличением  $p$ . Интуитивно ясно, что существует равновесный вектор ресурсов  $p^* \geq 0$ , такой что  $f(p^*) = r(p^*)$ . Это равенство означает, что дефицитность (нехватка) ресурсов для выпуска продукции согласована с их внешней (рыночной) стоимостью. Другими словами, нехватка ресурсов согласована с их наличием для нужд производства. Здесь равновесные объемы ресурсов (вектор  $p^*$ ) определяются как точка пересечения скалярных "кривых"  $f(p)$  и  $r(p)$ .

Однако мы будем рассматривать задачу о вычислении точки пересечения не скалярных кривых  $f(p)$  и  $r(p)$ , а их (суб)градиентов, т.е. маргинальных цен [3]. Если градиент функции  $r(p)$  обозначить как  $\nabla r(p)$ , то задачу о вычислении неподвижной точки маргинальных цен, т.е. отображения  $-\partial f(p)$  можно сформулировать как  $\nabla r(p^*) \in -\partial f(p^*)$ . Это включение можно рассматривать как обобщение задачи (14), (15). Наряду с функцией Лагранжа  $\mathcal{L}(w, p, y(s))$  введем функцию  $\mathcal{M}(w, p, p)$

$$M(w, p, p) = \varphi(w) + \langle p, g(w) - (1/2)p \rangle \quad \forall w \in \Omega, \quad p \in R_+^m. \quad (18)$$

Введенная функция является выпуклой по  $w \in \Omega$  и вогнутой (точнее сильно вогнутой) по переменной  $p \in R_+^{m_1}$ . Такая функция, как правило, всегда имеет седловую точку. Обозначим ее как  $w^* \in \Omega$  и  $p^* \in R_+^{m_1}$ . По определению эта точка удовлетворяет системе неравенств

$$\begin{aligned} \varphi(w^*) + \langle p, g(w^*) - (1/2)p \rangle &\leq \varphi(w^*) + \langle p^*, g(w^*) - (1/2)p^* \rangle \leq \\ &\leq \varphi(w) + \langle p^*, g(w) - (1/2)p^* \rangle \quad \forall w \in \Omega, p \in R_+^{m_1}. \end{aligned} \quad (19)$$

Левое неравенство системы представляет собой задачу оптимизации

$$p^* \in \text{Argmax}\{\langle p, g(w^*) - (1/2)p \rangle \mid p \geq 0\}. \quad (20)$$

Не трудно увидеть, что из (19) и (20) следует - пара  $p^*, w^*$  является прямым и двойственным решением задачи

$$w^* \in \text{Argmin}\{\varphi(w) \mid g(w) \leq p^*, w \in \Omega\}. \quad (21)$$

## 4 Экстрапроксимальный метод решения общей многокритериальной равновесной задачи

Рассмотрев частные случаи равновесной задачи (1)-(3), вернемся к ее общей постановке. Прежде всего с учетом представлений (11) и (20) запишем задачу (1)-(3) в

форме

$$\langle \lambda^*, f(w^*) \rangle \in \text{Min}\{\langle \lambda^*, f(w) \rangle \mid g(w) \leq p^*, w \in \Omega\}, \quad (22)$$

$$\lambda^* \in \text{argmax}\{\lambda, f(w^*) - (1/2)\lambda \} \mid \lambda \geq 0\}, \quad (23)$$

$$p^* \in \text{argmax}\{\langle p, g(w^*) - (1/2)p \rangle \mid p \geq 0\}. \quad (24)$$

Для решения системы экстремальных включений (22)-(24) предлагается использовать экстрапроксимальный итеративный процесс вида [4]:

первый полушаг (прогнозный)

$$\bar{w}^n = \text{argmin}\left\{\frac{1}{2}|w - w^n|^2 + \alpha(\langle \lambda^n, f(w) - \lambda^n \rangle + \langle p^n, g(w) - p^n \rangle) \mid w \in \Omega\right\}, \quad (25)$$

второй полушаг (основной)

$$\lambda^{n+1} = \text{argmin}\left\{\frac{1}{2}|\lambda - \lambda^n|^2 - \alpha(\langle \lambda, f(\bar{w}^n) - (1/2)\lambda \rangle \mid \lambda \geq 0\right\}, \quad (26)$$

$$p^{n+1} = \text{argmin}\left\{\frac{1}{2}|p - p^n|^2 - \alpha(\langle p, g(\bar{w}^n) - (1/2)p \rangle \mid p \geq 0\right\}. \quad (27)$$

$$w^{n+1} = \text{argmin}\left\{\frac{1}{2}|w - w^n|^2 + \alpha(\langle \lambda^{n+1}, f(w) - \lambda^n \rangle + \langle p^{n+1}, g(w) - p^n \rangle) \mid w \in \Omega\right\}. \quad (28)$$

Условия сходимости этого процесса сформулированы в теореме

**Т е о р е м а 1** *Если решение равновесной задачи (1)-(3) существует, функции  $f(w), g(w)$  выпуклы,  $\Omega$  -выпуклое замкнутое множество, то последовательность  $w^n, \lambda^n, p^n$  экстрапроксимального метода (25)-(28) с параметром  $\alpha > 0$ , сходится монотонно по норме к одному из решений задачи, т.е.  $w^n, \lambda^n, p^n \rightarrow w^*, \lambda^*, p^*$  при  $n \rightarrow \infty$  для всех  $w^0, \lambda^0, p^0$ .*

В этом методе управление идет по прямым переменным, в отличие от двойственного, где пересчет идет по двойственным переменным.

## ЛИТЕРАТУРА

1. Ю.А. Дубов, С.И. Травкин, В.Н. Якимец. Многокритериальные модели формирования и выбора вариантов систем. М.: Наука, 1986.
2. S. Zlobec. Stable Parametric Programming. Dordrecht -London.: Kluwer Academic Publishers. 2001.
3. А.С. Антипов. О равновесной модели дефицита ресурсов. Нелинейная динамика и управление. Вып.5. М.: Физматлит, 2005. С. 148–156.
4. А.С. Антипов. О сходимости и оценках скорости сходимости проксимальных методов к неподвижным точкам экстремальных отображений// Журнал вычисл. матем. и матем. физ. 1995. Т. 35, № 5. С. 688–704.

---

Антипов Анатолий Сергеевич, Вычислительный Центр им. А.А. Дородницына Российской Академии Наук, ул. Вавилова 40, Москва, 119991, Россия. tel: (7-495) 135-42-50, fax: (7-495) 135-61-59. E-mail: antipin@ccas.ru