

1 線形計画問題

「線形計画法」とはいったい何か？ まず，線形計画法が解決してくれる「線形計画問題」を身近な例で紹介することから始めましょう [1].

1.1 学生宿舎の朝食

例 1.1. TS 大学 2 年の K 君は，学生宿舎の生活には慣れたものの，朝食を自分で作るのが億劫でならない．仕送りのわずかな K 君にとって朝食代は，経済的にも馬鹿にならない．そこで手軽に牛乳とシリアルで済ませたいのだが，それで栄養失調にならないか不安でもある．保健管理センターに相談すると，朝食にはタンパク質，ビタミン D，カルシウムを少なくとも 9 グラム， $1/3$ RDA， $1/4$ RDA ずつ摂取する必要があることを教えられた（1 RDA は 1 日の必要摂取量）．調べてみると，牛乳とシリアルに含まれる「栄養」は次の表のようになっていることがわかった：

| | 牛乳 (1/2 カップ) | シリアル (1/4 袋) |
|--------|--------------|--------------|
| 値段 | 50 円 | 65 円 |
| タンパク質 | 3 グラム | 2 グラム |
| ビタミン D | $1/15$ RDA | $2/15$ RDA |
| カルシウム | $1/6$ RDA | なし |

シリアルに牛乳を混ぜて「びしょびしょ」になるとおいしくない．かといって牛乳が少なすぎるのも困るので，牛乳 1 カップあたりシリアル $1/6$ 袋から 1 袋までの範囲の量を混ぜることにする．K 君は，牛乳とシリアルをどのような割合で混ぜれば，健康を損なわずに朝食代を最も少なくすることができるだろうか？ □

K 君の問題は，メニュー計画とかダイエット問題の名前で 1960 年代前半までは結構盛んに研究されていました．牛乳とシリアルの貧しい食事だけでなく，豪華なコース料理でも，この種の問題は「線形計画問題」として定式化することができます．

朝食に食べる牛乳とシリアルを、それぞれ 1/2 カップ、1/4 袋を単位として x_1 と x_2 で表すことにしましょう。健康を維持するには、表から x_1, x_2 が

$$\text{タンパク質は 9 グラム以上：} \quad 3x_1 + 2x_2 \geq 9 \quad (1.1)$$

$$\text{ビタミンは 1/3 RDA 以上：} \quad \frac{1}{15}x_1 + \frac{2}{15}x_2 \geq \frac{1}{3} \quad (1.2)$$

$$\text{カルシウムは 1/4 RDA 以上：} \quad \frac{1}{6}x_1 \geq \frac{1}{4} \quad (1.3)$$

$$\text{牛乳 1 カップあたりシリアルは 1/6 袋以上：} \quad \frac{x_2}{x_1} \geq \frac{1}{3} \quad (1.4)$$

$$\text{牛乳 1 カップあたりシリアルは 1 袋以下：} \quad \frac{x_2}{x_1} \leq 2 \quad (1.5)$$

の 5 つの不等式を満足しなければならないことがわかります。また、牛乳、シリアルとも負の量を食べることはできないので、

$$x_1 \geq 0 \quad (1.6)$$

$$x_2 \geq 0 \quad (1.7)$$

も満たされなければなりません。この (1.1)–(1.7) の線形不等式系を満足する変数の組 (x_1, x_2) が、保健管理センターの教えてくれた 1 日を「実行可能」にする（つまり、生きていくのに必要な）朝食メニューということになります。

さて、K 君の目的は朝食代を最も少なくすることです。牛乳 x_1 とシリアル x_2 の総費用は

$$z = 50x_1 + 65x_2$$

ですから、問題は

$$\left| \begin{array}{l} \text{不等式 (1.1)–(1.7) の条件下} \\ \text{総費用 } z = 50x_1 + 65x_2 \text{ を最小化する } (x_1, x_2) \text{ を求めよ} \end{array} \right.$$

とまとめられます。

以上を整理すると、問題の定式化は

$$\begin{array}{l}
 \text{最小化 } z = 50x_1 + 65x_2 \\
 \text{条 件} \quad 3x_1 + 2x_2 \geq 9 \\
 \quad \quad \frac{1}{15}x_1 + \frac{2}{15}x_2 \geq \frac{1}{3} \\
 \quad \quad \frac{1}{6}x_1 \geq \frac{1}{4} \\
 \quad \quad x_1 - 3x_2 \leq 0 \\
 \quad \quad 2x_1 - x_2 \geq 0 \\
 \quad \quad x_1 \geq 0 \\
 \quad \quad x_2 \geq 0
 \end{array} \tag{1.8}$$

のように完成します。これが「線形計画問題」であり、これを解いて z の値を最小化する「実行可能」なメニュー (x_1, x_2) さえ求まれば、K 君の朝食問題は解決です。

実は、問題 (1.8) の解き方を K 君は高校時代に数学の授業で習っており、朝飯前に解決することができました。不等式 (1.1)–(1.7) が満たされる領域を x_1 – x_2 平面上に描けば、図 1.1 の網掛けが実行可能なメニューの集合であることがわかります。この領域上で直線 $50x_1 + 65x_2 = z$ を平行に移動させ、 z の値が最小の 197.5 となる点 $(2.0, 1.5)$ こそ K 君の求める「最適な」朝食の量です。その日から K 君の朝食は、197 円 50 銭の牛乳 1 カップ、シリアル $3/8$ 袋となりました。しかし、メニューに目玉焼きやサラダを加えたらどうなるでしょうか？ 料理の量を示す変数も 4 つに増え、もはや「実行可能メニュー」を図示できなくなります。

K 君の問題はもちろん線形計画問題の 1 例に過ぎず、同様の数理計画問題

— 複数の等式・不等式系によって与えられた条件の下で、目的とする関数の値を
最小化（あるいは最大化）する —

は工学はもとより、経営・経済などのあらゆる分野に現れます。実際、アメリカのデルタ航空が、全米 166 都市を結ぶ航空路線に配備される約 400 機の航空機と、7,000 人の乗務員に関する 1 週間のスケジューリングを定式化したところ、変数の数が 1,700 万、条件を与える等式・不等式の数が 800 本の超大型の線形計画問題に帰着されたとの報告もあります [2]。しか

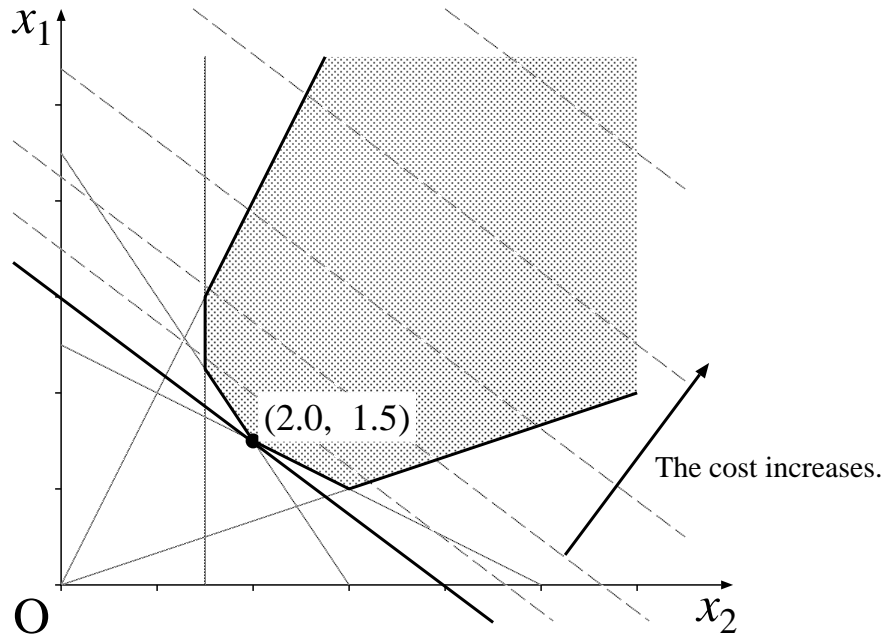


図 1.1: 実行可能メニューと最適な朝食

し、その問題を解いたことによってデルタ航空は年間 1,000 万ドル以上 (!) の経費削減に成功したといわれています。

それでは、一般に線形計画問題がどんな性質をもつか、どうすれば多くの変数や条件式をもつ線形問題を解決できるか、それに答える「線形計画法」について、これから詳しく説明していきましょう。

参考文献

- [1] C. Rorres and H. Anton (訳: 山下), やさしい線形代数の応用, 現代数学社 (1980).
- [2] 今野 浩, カーマーカー特許とソフトウェア — 数学は特許になるか, 中公新書 (1995).

1.2 問題の定義

一般の線形計画問題の定義を始めるまえに、線形代数で習った用語を少し復習しておきましょう。実数 c_1, c_2, \dots, c_n に対し、次のように与えられる実変数 x_1, x_2, \dots, x_n の関数：

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = c_1x_1 + c_2x_2 + \dots + c_nx_n$$

を線形（あるいは1次）関数 (linear function) とよびます。また、 f が線形関数で、 b が与えられた実数のとき、次のような関係式：

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = b$$

を線形等式 (linear equality),

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) \geq b, \quad f(x_1, x_2, \dots, x_n) \leq b$$

を線形不等式 (linear inequality) といいます。

線形計画問題 (linear programming problem; abbr, LP) とは、有限個の線形等式や線形不等式を満たすベクトル (x_1, x_2, \dots, x_n) の中で、与えられた線形関数の値を最大にするものを求める問題で、一般に

$$(P) \quad \left\{ \begin{array}{l} \text{最大化} \quad c_1x_1 + c_2x_2 + \dots + c_nx_n \\ \text{条件} \quad a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \dots + a_{in}x_n = b_i, \quad i = 1, \dots, k \\ \quad \quad \quad a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \dots + a_{in}x_n \leq b_i, \quad i = k+1, \dots, \ell \\ \quad \quad \quad a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \dots + a_{in}x_n \geq b_i, \quad i = \ell+1, \dots, m \end{array} \right.$$

のように定義されます。ここで、関数 $c_1x_1 + c_2x_2 + \dots + c_nx_n$ を線形計画問題 (P) の目的関数 (objective function), 変数 (x_1, x_2, \dots, x_n) が満たすべき m 個の線形等式・線形不等式を線形制約式, または線形制約条件 (linear constraint) とよびます。また、制約式すべてを満足する変数値のベクトルを実行可能解 (feasible solution) といい、その集合：

$$D = \left\{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \quad \left\{ \begin{array}{l} a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \dots + a_{in}x_n = b_i, \quad i = 1, \dots, k \\ a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \dots + a_{in}x_n \leq b_i, \quad i = k+1, \dots, \ell \\ a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \dots + a_{in}x_n \geq b_i, \quad i = \ell+1, \dots, m \end{array} \right. \right\}$$

を実行可能領域 (feasible region) とよびます。

例えば，例 1.1 の K 君の朝食問題は LP であり，すでに見たように

$$\begin{array}{l}
 \text{最大化} \quad - \quad 50x_1 \quad - \quad 65x_2 \\
 \text{条 件} \quad \quad 3x_1 \quad + \quad 2x_2 \geq 9 \\
 \quad \quad \quad \frac{1}{15}x_1 \quad + \quad \frac{2}{15}x_2 \geq \frac{1}{3} \\
 \quad \quad \quad \frac{1}{6}x_1 \quad \quad \quad \geq \frac{1}{4} \\
 \quad \quad \quad x_1 \quad - \quad 3x_2 \leq 0 \\
 \quad \quad \quad 2x_1 \quad - \quad x_2 \geq 0 \\
 \quad \quad \quad x_1 \quad \quad \quad \geq 0 \\
 \quad \quad \quad \quad \quad \quad x_2 \geq 0
 \end{array} \tag{1.9}$$

と定式化でき（最大化問題となっている点に注意），図 1.1 の網掛けが実行可能領域で，

$$(x_1, x_2) = (1.5, 3.0), (1.5, 2.25), (2.0, 1.5), (5.0, 5.0)$$

などはいずれも実行可能解です。

実行可能解 $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in D$ の中で目的関数を最大（問題 (1.8) のような最小化問題では最小）にするものを最適解 (optimal solution) とよびます。図 1.1 から明らかなように，問題 (1.9) の実行可能解のうち

$$(x_1, x_2) = (2.0, 1.5)$$

が (1.9) の最適解となります。

例 1.2. 以下のような問題も LP の例です：

$$\begin{array}{l}
 \text{最大化} \quad 2x_1 \quad + \quad x_2 \quad + \quad x_3 \\
 \text{条 件} \quad 2x_1 \quad + \quad 2x_2 \quad - \quad x_3 \leq 6 \\
 \quad \quad \quad 2x_1 \quad \quad \quad + \quad 4x_3 \leq 4 \\
 \quad \quad \quad - \quad 4x_1 \quad + \quad 3x_2 \quad - \quad x_3 \leq 1 \\
 \quad \quad \quad x_1 \geq 0, \quad x_2 \geq 0, \quad x_3 \geq 0
 \end{array} \tag{1.10}$$

$$\begin{array}{l}
 \text{最小化} \quad -3x_1 + x_2 + 5x_3 + 2x_4 \\
 \text{条件} \quad -4x_1 + 2x_2 - 4x_3 + x_4 = -11 \\
 \quad \quad -2x_1 + 3x_2 - 2x_3 - 4x_4 \leq -10 \\
 \quad \quad -3x_1 - 2x_2 \quad \quad \quad + 3x_4 \geq 1 \\
 \quad \quad \quad \quad \quad \quad \quad \quad x_3 \leq 0, \quad x_4 \geq 0
 \end{array} \tag{1.11}$$

□

LPの中には実行可能解を持たないものもあります。例えば、

$$\begin{array}{l}
 \text{最大化} \quad x_1 + 5x_2 \\
 \text{条件} \quad x_1 + x_2 \geq 6 \\
 \quad \quad -x_1 - x_2 \geq -4
 \end{array} \tag{1.12}$$

の実行可能領域：

$$D = \{(x_1, x_2) \mid x_1 + x_2 \geq 6, \quad -x_1 - x_2 \geq -4\}$$

は空集合となっています。このような問題を**実行不可能な (infeasible) 問題**といい、**実行可能領域が空でない問題を**実行可能な (feasible) 問題****といいます。最適解も**実行可能解**であるので、**実行不可能な問題に最適解は存在しません。**

それでは**実行可能な問題**であれば、常に最適解が存在するのでしょうか？ 次のLPを見てみましょう：

$$\begin{array}{l}
 \text{最大化} \quad 2x_1 - x_2 \\
 \text{条件} \quad -x_1 + x_2 \leq 6 \\
 \quad \quad -x_1 - 3x_2 \leq -4
 \end{array} \tag{1.13}$$

この問題では、任意の x_2 の値に対して x_1 の値を十分大きくとることによって**実行可能解**を得ることができます。そして**目的関数値は $x_1 \rightarrow +\infty$ となるにしたがって無限大に発散**します。一般に、任意の実数 M に対して**目的関数値 $> M$ (最小化問題では $< M$) となるように**実行可能解がとれるとき、そのLPは**非有界 (unbounded) である**といい、それ以外の問題は**有界 (bounded) である**といいます。したがって、**非有解な問題は**実行可能でも、最適解は存在しません。********

以上からLPが最適解をもてば、「問題は実行可能で、かつ有界である」ことがわかります。線形計画法における最も基本的な定理は、この逆も正しいことを主張します：

定理 1.1. [LPの基本定理]

実行可能で有界な線形計画問題には最適解が存在する。

この定理は一見自明のようですが、LP以外の数理計画問題に対して同様の定理は必ずしも成り立ちません：

$$\left| \begin{array}{l} \text{最大化 } x_1 \\ \text{条件 } x_1 < 5 \end{array} \right. \quad (1.14)$$

(注意： $x_1 = 5$ は実行可能解ではない。)

$$\left| \begin{array}{l} \text{最小化 } \exp(x_1) \\ \text{条件 } x_1 \leq 0 \end{array} \right. \quad (1.15)$$

LPの基本定理は、定理の条件を満たす任意のLPに対して実際に最適解を求めるアルゴリズム – シンプレックス法 – を与えることで証明されます。シンプレックス法については、2章で基本的なアイデアを紹介し、3章以降で詳しい説明を行います。

1.3 線形計画法の歴史

この章を閉じる前に線形計画法の歴史を簡単に見てみましょう [3]。次のページの表を見ると、線形計画法に関連する研究に対して3度もノーベル賞が贈られている（ともに経済学賞）ことが目を引きます。厳密には、Markowitz 他の研究は2次関数を最小化する2次計画法であり、Nashの研究も線形計画法の理論的な応用分野であるゲームの理論に属します。また、表の中の「多項式時間アルゴリズム」(polynomial-time algorithm)とは、求解に必要な演算の回数が最悪の場合でも変数の数や制約式の本数の多項式で抑えられる計算手法のことです。多項式関数は、指数関数に比べて変数の値の増加に対する関数値の変化のオーダーが小さいことから、多項式時間アルゴリズムが理論的には優れているとされています。しかし、この評価基準はあくまで「最悪の場合でもあまり悪くない」ことを保証しているに過ぎません。第2章以降で紹介するシンプレックス法は、多項式時間アルゴリズムではなく、最悪の場合に

は指数時間の計算が必要となりますが、「平均的には」非常に効率のよい計算手法であることが知られています。

| 軍事 | 経済 | 線形計画 | 数学 |
|------------------------------|--|--|---|
| オペレーションズ ・リサーチ 20世紀はじめ | 産業連関分析 Leontief (1936) | | 不等式理論 Gordan (1873) Fourier (1923) Farkas (1923) Motzkin (1923) |
| 線形計画問題 (1947) | 経済モデル Koopmans (1948) ノーベル賞 (1975) Koopmans Kantrovich (資源の最適配分) ノーベル賞 (1990) Markowitz Sharpe Miller (金融・投資理論) ノーベル賞 (1994) Nash (ゲームの均衡解) | シンプレックス法 Dantzig (1947) 双対理論 Von Neuman (1947) 多項式時間 アルゴリズム 楕円体法 Khachian (1979) 内点法 Karmarkar (1984) | ゲームの理論 Von Neuman & Morgenstern (1944) |

参考文献

- [3] V. Chvátal (訳: 坂田・飯野), 線形計画法 (上), 啓学出版 (1986).

宿題

- 1.1 次のLPについて、(a) 実行可能である、(b) 非有解である、(c) 最適解をもつ、ための s, t に関する必要十分条件を与えよ：

$$\left| \begin{array}{l} \text{最大化} \quad x_1 + x_2 \\ \text{条件} \quad sx_1 + tx_2 \leq 1 \\ \quad \quad \quad x_1, x_2 \geq 0 \end{array} \right.$$

- 1.2 次の命題を証明、または逆証明せよ：

$$(P) \left| \begin{array}{l} \text{最大化} \quad c_1x_1 + c_2x_2 + \cdots + c_nx_n \\ \text{条件} \quad a_{i1}x_1 + c_{i2} + \cdots + a_{in}x_n \leq b_i, \quad i = 1, \dots, m \end{array} \right.$$

が非有解であれば、ある k に対して

$$(P_k) \left| \begin{array}{l} \text{最大化} \quad x_k \\ \text{条件} \quad a_{i1}x_1 + c_{i2} + \cdots + a_{in}x_n \leq b_i, \quad i = 1, \dots, m \end{array} \right.$$

は非有解である。

- 1.3 一般の線形計画問題において、もし $\mathbf{x}^1 = (x_1^1, x_2^1, \dots, x_n^1)$, $\mathbf{x}^2 = (x_1^2, x_2^2, \dots, x_n^2)$ がいずれも実行可能解であれば、その凸結合：

$$\mathbf{x}^3 = (1 - \lambda)\mathbf{x}^1 + \lambda\mathbf{x}^2, \quad \text{ただし } \lambda \text{ は } 0 \leq \lambda \leq 1 \text{ なる実数}$$

も実行可能解となることを示せ。

1.4 輸送問題 (transportation problem)

ある製造会社には、東京、名古屋、大阪に配送センターがある。これらのセンターには製品が、それぞれ 40, 20, 40 単位ずつある。一方、仙台、横浜、浜松、京都、神戸にある小売店では、それぞれ 25, 10, 20, 30, 15 単位の量を要求している。各センターと小売店の間の輸送費（百円 / 単位）は次の表のように与えられているとき、費用を最小にする輸送計画を立てよ。

| | 仙台 | 横浜 | 浜松 | 京都 | 神戸 |
|-----|-----|----|----|----|----|
| 東京 | 40 | 10 | 35 | 50 | 65 |
| 名古屋 | 95 | 50 | 20 | 35 | 40 |
| 大阪 | 100 | 75 | 40 | 15 | 20 |

1.5 混合物生成問題 (product mix problem)

ある製鉄所では金属 M1, M2, M3 を下の左表の比率で混合して合金を製造している。これらの金属は4種類の原料 R1, R2, R3, R4 に含まれるが、その成分比率は右の表のようになっている。各原料から不純物を除去するための費用（原料価格も含む）が右表の最下行のように与えられるとき、1 kg の合金を最小の費用で清算するには、どのように原料を使えばよいか？

| 金属 | 混合比 (重量) |
|----|----------|
| M1 | 20 % |
| M2 | 35 % 以下 |
| M3 | 45 % 以上 |

| | R1 | R2 | R3 | R4 |
|-------------|------|----|----|----|
| M1 | 20 % | 30 | 15 | 10 |
| M2 | 15 | 30 | 65 | 5 |
| M3 | 30 | 10 | 0 | 80 |
| 不純物 | 35 | 30 | 20 | 5 |
| 費用 (千円 /kg) | 5 | 5 | 8 | 20 |

2 シンプレックス法の基本アイデア

ここでは簡単な線形計画問題の例を取り上げ、LPを解くためのアルゴリズム—シンプレックス (単体) 法 (simplex method) の基本的なアイデアを説明しましょう。

2.1 基準型の問題

シンプレックス法の仕組みを理解するため、これから解くLPを基準型とよばれる扱いやすい形のものに限定します。

基準型 (canonical form) の線形計画問題とは、次のような形で表現されるLPをさします:

$$\left| \begin{array}{l} \text{最大化} \quad c_1x_1 + c_2x_2 + \cdots + c_nx_n \\ \text{条件} \quad a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \cdots + a_{in}x_n \leq b_i, \quad i = 1, \dots, m \\ \quad \quad \quad x_1 \geq 0, \quad x_2 \geq 0, \quad \dots \quad x_n \geq 0 \end{array} \right.$$

この問題は、以下の点で一般のLPよりも制限されています:

- 最大化問題である
- すべての変数 x_1, x_2, \dots, x_n に非負制約がある
- 非負制約以外はすべて「 \leq 」向きの不等式制約条件で、等式制約条件を含まない。

例えば、例 1.2 の問題 (1.10) :

$$\left| \begin{array}{l} \text{最大化} \quad 2x_1 + x_2 + x_3 \\ \text{条件} \quad 2x_1 + 2x_2 - x_3 \leq 6 \\ \quad \quad 2x_1 \quad \quad + 4x_3 \leq 4 \\ \quad \quad - 4x_1 + 3x_2 - x_3 \leq 1 \\ \quad \quad x_1 \geq 0, \quad x_2 \geq 0, \quad x_3 \geq 0 \end{array} \right. \quad (2.1)$$

は基準型の問題ですが，問題 (1.9) や (1.11) は基準型になっていません．しかし，一般の線形計画問題でも，

$$\begin{aligned}
 \text{同値変形: } a_{i1}x_1 + \cdots + a_{in}x_n = b_i &\implies \begin{cases} a_{i1}x_1 + \cdots + a_{in}x_n \leq b_i \\ -a_{i1}x_1 - \cdots - a_{in}x_n \leq -b_i \end{cases} \\
 \text{変数変換: } x_j \text{ に非負制約なし} &\implies \begin{cases} x_j = x'_j - x''_j \\ x'_j \geq 0, x''_j \geq 0 \end{cases} \\
 \text{符号の逆転: } a_{i1}x_1 + \cdots + a_{in}x_n \geq b_i &\implies -a_{i1}x_1 - \cdots - a_{in}x_n \leq -b_i \\
 \text{最小化 } c_1x_1 + \cdots + c_nx_n &\implies \text{最大化 } -c_1x_1 - \cdots - c_nx_n
 \end{aligned}$$

などを行えば，簡単に基準型の問題に帰着させることができます．したがって，理論上は基準型の問題だけを扱えば十分です．ただし，上のような変換を安易に行うと問題のサイズが不必要に大きくなり，計算上の非効率を招くこともあります．一般の問題の適切な変換についてはあとで説明することになります．

2.2 シンプレックス法による解法例

それではシンプレックス法で実際に基準型の LP，問題 (2.1) を解いてみましょう．

前処理 まず，制約式の左辺を移行して以下のように問題を書き換えます：

$$\left| \begin{array}{l}
 \text{最大化} \qquad \qquad \qquad 2x_1 + x_2 + x_3 \\
 \text{条件 } 0 \leq 6 - 2x_1 - 2x_2 + x_3 \\
 \qquad \qquad \qquad 0 \leq 4 - 2x_1 \qquad \qquad - 4x_3 \\
 \qquad \qquad \qquad 0 \leq 1 + 4x_1 - 3x_2 + x_3 \\
 \qquad \qquad \qquad \qquad \qquad \qquad x_1, x_2, x_3 \geq 0
 \end{array} \right.$$

さらに目的関数を

$$z = 2x_1 + x_2 + x_3$$

とおき、スラック変数とよばれる変数 x_4, x_5, x_6 を導入して LP :

$$\begin{array}{l}
 \text{最大化 } z \\
 \text{条件 } x_4 = 6 - 2x_1 - 2x_2 + x_3 \\
 \quad \quad x_5 = 4 - 2x_1 \quad \quad - 4x_3 \\
 \quad \quad x_6 = 1 + 4x_1 - 3x_2 + x_3 \\
 \quad \quad z = 0 + 2x_1 + x_2 + x_3 \\
 \quad \quad x_1, x_2, x_3, x_4, x_5, x_6 \geq 0
 \end{array} \tag{2.2}$$

を作ります. ここで, 2つの問題 (2.1) と (2.2) は次の意味で同値であることに注意してください:

- 問題 (2.1) の実行可能解 (x'_1, x'_2, x'_3) を (2.2) の等式に代入して残りの変数 x_4, x_5, x_6, z の値 x'_4, x'_5, x'_6, z' を定めれば, $(x'_1, x'_2, x'_3, x'_4, x'_5, x'_6, z')$ は問題 (2.2) の実行可能解となり, 対応する目的関数値が一致する, 逆に
- 問題 (2.2) の実行可能解 $(x''_1, x''_2, x''_3, x''_4, x''_5, x''_6, z'')$ に対し, 変数 x_4, x_5, x_6 の値 x''_4, x''_5, x''_6 を無視することで問題 (2.1) の実行可能解 (x''_1, x''_2, x''_3) が得られ, 対応する目的関数値は一致する.

つまり, (2.1) を解くことと (2.2) を解くことは実質的に同じであるわけです.

さて, 問題 (2.2) の等式制約を見てみましょう. 等式の左辺の変数は各等式ごとにすべて異なり, それぞれ右辺の変数 x_1, x_2, x_3 の線形関数として表されています. あとで一般的に定義しますが, 左辺に現れる変数を**基底変数**, 右辺に現れる変数を**非基底変数**とよびます. 非基底変数 x_1, x_2, x_3 の値を任意に定めると, すべての等式を満足させるように残りの変数, つまり基底変数 x_4, x_5, x_6, z の値が一意に定まります. 右辺の変数をすべてゼロに固定して得られる解:

$$(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5, x_6, z) = (0, 0, 0, 6, 4, 1, 0) \tag{2.3}$$

を特に**基底解**とよびます. この例では, 基底解における $x_1, x_2, x_3, x_4, x_5, x_6$ の値がすべて非負なので, 基底解 (2.3) は実行可能解でもあり, その目的関数値 z はゼロです.

解の改善 実行可能基底解 (2.3) から出発し、目的関数の値が増加するように解の改善を試みます。基底変数 x_1, x_2, x_3 をすべてゼロに固定して基底解 (2.3) を得ましたが、変数 x_1 の値だけをゼロから t まで増加させてみましょう。すると、基底変数の値は等式：

$$\left| \begin{array}{l} x_4 = 6 - 2t \\ x_5 = 4 - 2t \\ x_6 = 1 + 4t \\ z = 0 + 2t \end{array} \right.$$

によって定まることとなります。例えば、

$$t = 1 \text{ のとき: } x_4 = 4, \quad x_5 = 2, \quad x_6 = 5, \quad z = 2 \quad \longrightarrow \text{実行可能}$$

$$t = 2 \text{ のとき: } x_4 = 2, \quad x_5 = 0, \quad x_6 = 9, \quad z = 4 \quad \longrightarrow \text{実行可能}$$

$$t = 3 \text{ のとき: } x_4 = 0, \quad x_5 = -2, \quad x_6 = 13, \quad z = 6 \quad \longrightarrow \text{実行不可能}$$

このことから、変数 x_1 の値 t を増加させるほど目的関数 z の値も増加することがわかります。これは、 z を含む等式で変数 x_1 の係数 (= 2) が正であるためです。一方、基底変数の非負制約を保つためには、2番目の等式から x_1 の値 t を 2 より大きくできないこともわかります。したがって、

$$(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5, x_6, z) = (2, 0, 0, 2, 0, 9, 4) \tag{2.4}$$

が x_1 だけを増加させて得られる最もよい実行可能解となります。

新しい実行可能解 (2.4) では $x_1 > 0, x_5 = 0$ となっていて、最初の実行可能解 (2.3) と比較すると変数 x_1 と x_5 の立場が入れ替わっています。そこで (2.2) の等式：

$$x_5 = 4 - 2x_1 - 4x_3$$

を変数 x_1 について解き、残りの等式に代入します。その結果、新たな等式制約条件：

$$\left| \begin{array}{l} x_4 = 2 + x_5 - 2x_2 + 5x_3 \\ x_1 = 2 - 1/2x_5 - 2x_3 \\ x_6 = 9 - 2x_5 - 3x_2 - 7x_3 \\ z = 4 - x_5 + x_2 - 3x_3 \end{array} \right. \tag{2.5}$$

が得られます。明らかに (2.5) は問題 (2.2) の等式条件と同値です。つまり、いま行った変形で、基底変数の集合の要素が一つだけ異なる同値な LP を生成したことになります。そして実行可能解 (2.4) は新しい問題の基底解となることもわかります。シンプレックス法は、以上のように

「問題の等式制約条件を同値変形しながら、対応する基底解を単調に改善していく」

方法です。

式 (2.5) にもう一度シンプレックス法を適用してみましょう。目的関数 z の等式から分かるように現在の非基底変数 x_5, x_2, x_3 のうち、その増加によって z の値が増加するのは x_2 だけです。そして基底変数の非負性を保つためには、変数 x_2 の値を $2/2 = 1$ より増やせません。このとき、変数 x_4 の値がゼロとなって新しい実行可能解は

$$(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5, x_6, z) = (2, 1, 0, 0, 0, 6, 5) \quad (2.6)$$

となります。また変数 x_2 と x_4 の立場が入れ替わり、新しい等式制約条件が次のように与えられます：

$$\begin{cases} x_2 = 1 + 1/2x_5 - 1/2x_4 + 5/2x_3 \\ x_1 = 2 - 1/2x_5 - 2x_3 \\ x_6 = 6 - 7/2x_5 - 3/2x_4 - 29/2x_3 \\ z = 5 - 1/2x_5 - 1/2x_4 - 1/2x_3 \end{cases} \quad (2.7)$$

この時点で増加すべき非基底変数がなくなり、シンプレックス法は終了します。実際、最後に得られた実行可能解は最適解であることが保証されます (宿題 3.2)。

この数値例から、与えられた線形計画問題がある特別な形、つまり

- 基準型である
- 右辺の定数 b_i がすべて非負である

となっていれば、自明な実行可能解から出発して解を単調に改善していく方法のあることが推測できます。次の節では、この方法をアルゴリズムとして一般的に記述します。

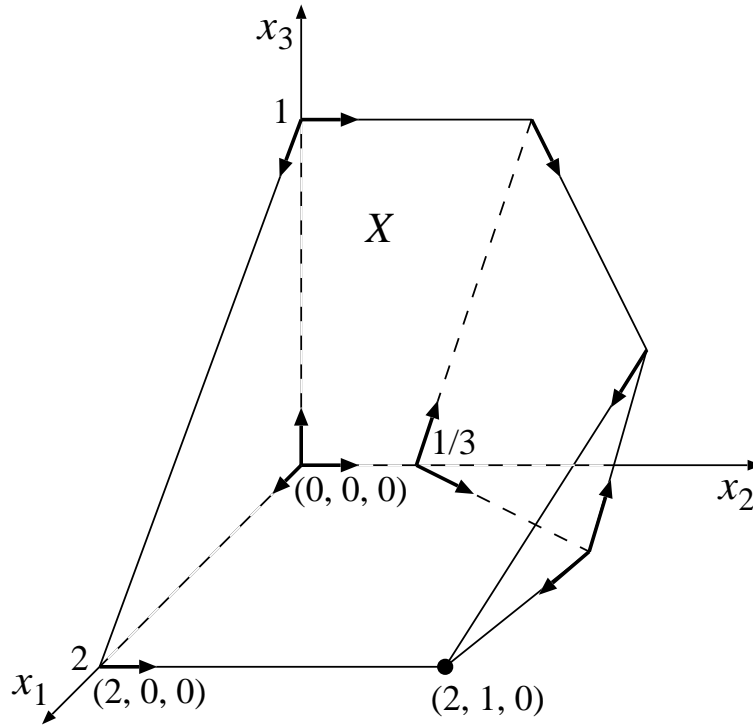


図 2.1: 問題 (2.1) の実行可能領域 X とシンプレックス法の振るまい

2.3 シンプレックス法の幾何的な振るまい

先に進む前に、例 1.1 の朝食問題で行ったように問題 (2.1) の実行可能領域を $x_1-x_2-x_3$ 空間上に図示してみましょう。基準型 LP の実行可能領域は、一般に図 2.1 が示すような $m+n$ 個の n 次元超平面 ($n=2$ ならば直線, $n=3$ ならば普通の平面) によって囲まれた凸多面体 (polyhedron) となります。 n 個の超平面の共通部分を凸多面体の端点 (vertex) とよびますが、LP の最適解はその中の 1 つで達成されます。この凸多面体上でシンプレックス法は、目的関数のより大きな、隣接する端点を次々と巡り、最大の目的関数値を与える端点を探索します。

宿題

2.1 例 1.2 の問題 (1.11) を基準型の LP に変換せよ。

2.4 自明な実行可能解をもつ LP に対して

基準型の線形計画問題：

$$\begin{array}{r|l}
 \text{最大化} & c_1x_1 + c_2x_2 + \dots + c_nx_n \\
 \text{条件} & a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n \leq b_1 \\
 & \vdots \\
 & a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n \leq b_m \\
 & x_1, x_2, \dots, x_n \geq 0
 \end{array} \tag{2.8}$$

が与えられているものとしましょう。問題 (2.1) と同様に

$$b_i \geq 0, \quad i = 1, \dots, m \tag{2.9}$$

が成り立っているものとします。

問題 (2.1) を (2.2) に変換したように、問題 (2.8) を次のように書き換えます：

$$\begin{array}{r|l}
 \text{最大化} & z \\
 \text{条件} & x_{n+1} = b_1 - a_{11}x_1 - a_{12}x_2 - \dots - a_{1n}x_n \\
 & \vdots \\
 & x_{n+m} = b_m - a_{m1}x_1 - a_{m2}x_2 - \dots - a_{mn}x_n \\
 & z = c_0 + c_1x_1 + c_2x_2 + \dots + c_mx_n \\
 & x_1, x_2, \dots, x_n \geq 0.
 \end{array} \tag{2.10}$$

この段階では $c_0 = 0$ です。ここで導入された変数 x_{n+i} ($i = 1, \dots, m$) はスラック変数 (slack variable) とよばれています。問題 (2.8) と (2.10) の間には、目的関数の値を保存するような実行可能解の 1 対 1 対応があり、同値な問題と考えることができます。そこで、今後 (2.10) のような形の問題も基準型の問題とよぶことにします。

さて、変数の添字 $1, \dots, n + m$ を

$$\begin{aligned}
 N(1) &= 1, & N(2) &= 2, & \dots, & N(n) &= n \\
 B(1) &= n + 1, & B(2) &= n + 2, & \dots, & B(m) &= n + m
 \end{aligned}$$

添字 $B(r)$ と $N(s)$ を入れ替える, つまり

$$\text{tmp} := B(r); B(r) := N(s); N(s) := \text{tmp}$$

end;

この procedure ピボットを手続きに用いれば, 問題 (2.8) のように

- 基準型である,
- 右辺の定数 b_i がすべて非負である

場合はもちろん, 実行可能な辞書さえ得られていれば任意の LP に対し, これを解くアルゴリズム, シンプレックス法を次のように記述できます :

algorithm シンプレックス

入力: 実行可能辞書 (2.11), ただし

$$N(1) = 1, \dots, N(n) = n, B(1) = n + 1, \dots, B(m) = n + m.$$

begin

$stop := false;$

while $stop = false$ do begin { ステップ 1: 最適性判定 }

if すべての j に対して $c_j \leq 0$ then

$stop := true$ { 現在の基底解が最適解 }

else

begin { ステップ 2: 非有界性判定 }

$c_s > 0$ となる添字 s ($1 \leq s \leq n$) を 1 つ 選ぶ;

if すべての i に対して $a_{is} \leq 0$ then

$stop := true$ { 入力した LP は非有界 }

else

begin { ステップ 3: 基底解の更新 }

現在の基底解から, 実行可能性を保ったまま非基底変数のうち $x_{N(s)}$ だけを可能なかぎり増加させる, つまり

$$\frac{b_r}{a_{rs}} = \min \left\{ \frac{b_i}{a_{is}} \mid a_{is} > 0, i = 1, 2, \dots, m \right\}$$

を満たす行番号 r を 1 つ選ぶ;

procedure ピボット (r, s) を呼んで (r, s) を中心とするピボット演算を行い, 得られた辞書を新たに (2.11) とする

end

end

end

end;

さて algorithm シンプレックスの記述から, 次のことは明らかです :

性質 2.1. 実行可能辞書をもつ線形計画問題に対し, シンプレックス法が有限回で終了すれば, その LP は最適解をもつか, あるいは非有界である. □

しかし, algorithm シンプレックスが有限回で終了する保証は, いまのところないうえ, 任意の LP に対して実行可能辞書の得られる保証もありません. すでに示したように, 任意の LP は基準型に書き換えることができますが, そこから直ちに実行可能な辞書をえるためには仮定 (2.9) が必要です. 次の章では, 実際にシンプレックス法が有限回で終了しない場合のあることを簡単な例で示し, ピボット元 (r, s) の選び方がある規則で限定することによって有限収束が保証されることを示します. また, 実行可能な辞書の得られていない LP に対して, どのような方法で実行可能辞書を生成するかについても説明します. その方法では, 実は前処理で与えられた LP に対する補助問題に algorithm シンプレックスを適用します. つまり, どんな LP も, シンプレックス法を高々 2 回用いれば解決できることを示します.

宿題

2.2 次の LP (a), (b), (c) をシンプレックス法で解け :

| | |
|-----|--|
| (a) | 最大化 $3x_1 + 2x_2 + 4x_3$ 条件 $x_1 + x_2 + 2x_3 \leq 4$ $2x_1 + 3x_3 \leq 5$ $2x_1 + x_2 + 3x_3 \leq 7$ $x_1, x_2, x_3 \geq 0.$ |
| (b) | 最大化 $5x_1 + 6x_2 + 9x_3 + 8x_4$ 条件 $x_1 + 2x_2 + 3x_3 + x_4 \leq 5$ $x_1 + x_2 + 2x_3 + 3x_4 \leq 3$ $x_1, x_2, x_3, x_4 \geq 0.$ |
| (c) | 最大化 $2x_1 + x_2$ 条件 $2x_1 + 3x_2 \leq 3$ $x_1 + 5x_2 \leq 1$ $2x_1 + x_2 \leq 4$ $4x_1 + x_2 \leq 5$ $x_1, x_2 \geq 0.$ |

2.3 宿題 2.1 で求めた基準型 LP をシンプレックス法で解け.

2.4 シンプレックス法の最適性判定に関する以下の問に答えよ :

- (a) 最適性判定の正当性を述べよ.
- (b) 最適性判定の条件を強め, 基底解が一意的最適解であるための十分条件を示せ.

2.5 シンプレックス法の非有界性判定の正当性を述べよ.