

以後、標準形で考える。

$$(P) \begin{cases} \text{maximize} & z = \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ \text{sub. to} & \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \\ & \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \end{cases} \quad \text{i.e.} \quad \text{maximize } z(\mathbf{x}) \text{ on } \mathbf{x} \in \mathbf{F} = \{ \mathbf{x} \mid \mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \}$$

\mathbf{F} : 実行可能領域 (許容領域 feasible region)

1.4 標準形で考える意味

集合 $\mathbf{G} = \{ \mathbf{x} \mid \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \}$ は「 $n - m$ 次元のベクトル空間 $\text{kernel}(A) = \{ \mathbf{x} \mid \mathbf{Ax} = \mathbf{0} \}$ を \mathbf{g} だけ平行移動したもの (ただし, \mathbf{g} は $\mathbf{Ag} = \mathbf{b}$ を満たす n 次元ベクトル)」であり, アフィン空間と呼ばれる。このアフィン空間 \mathbf{G} の次元は $n - m$ と定義される。

実行可能領域 \mathbf{F} は, アフィン空間 \mathbf{G} を, $x_j = 0 (j = 1, 2, \dots, n)$ という n 次元空間の超平面で区切った非負側の共通部分になっている。従って, \mathbf{F} の端点 (の候補) は, これら n 個の超平面のいくつかが交わる場所である。 \mathbf{G} の次元が $n - m$ であるから, $n - m$ 個の超平面が交 “点” をつくる。平たく言えば, $n - m$ 個の変数 (x_*) を 0 とおいて, 求まる \mathbf{G} の点 \mathbf{g} が \mathbf{F} の端点の候補である。

1.5 \mathbf{F} の性質

- 集合 S が凸集合である。 $\Leftrightarrow \forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in S \text{ and } 0 \leq \lambda \leq 1 \quad \lambda \mathbf{x} + (1 - \lambda) \mathbf{y} \in S$.
- \mathbf{F} は凸集合である。
- \mathbf{x} が凸集合 S の端点である。 $\Leftrightarrow \mathbf{x} \in S$ and 「 $\exists \mathbf{v}, \mathbf{w} \in S, 0 < \lambda < 1 \text{ s.t. } \mathbf{x} = \lambda \mathbf{v} + (1 - \lambda) \mathbf{w} \rightarrow \mathbf{v} = \mathbf{x}, \text{ and } \mathbf{w} = \mathbf{x}$ 」.
- \mathbf{F} の端点の座標成分は, 非零 (正值) のものが高々 m 個。残り (少なくとも $n - m$ 個) の成分は 0。また, \mathbf{F} の端点の非零成分に対応する A の列ベクトルは一次独立である。
- 有限個の端点をもつ凸集合を凸多面体と呼ぶ。
- \mathbf{F} の端点の個数は有限である。従って, \mathbf{F} は凸多面体である。

1.6 端点と基底解

- ★ 線形計画問題 「 $\min / \max z = \mathbf{c}^T \mathbf{x}, \text{ sub. to } \mathbf{x} \in \mathbf{F}$ 」 が最適解をもつならば, それは \mathbf{F} の端点 (実行可能基底解) の中にある。
- ★ 端点 (候補) の求め方
 - 正準形: 不等式を, 必要本数分等号にして (境界上にあるとして) 連立方程式を解く。
 - 標準形: 「全変数 (含 slack) の個数 - 制約式 (除 変数の符号制約) の本数」 個の変数を 0 (符号制約不等式 $x_j \geq 0$ の境界上) とした連立方程式を解く。
 いずれの場合も, 得られる解は端点候補, 実行可能 (全変数が非負) であれば端点。
- ★ 基底解 標準形に即した端点候補の定義。
 - \mathbf{v} が (制約条件) $\{ \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \text{ (}, \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \}$ の基底解
 - $\Leftrightarrow \mathbf{v}$ は, A の一次独立な (任意の m 個の) 列ベクトル $\{ \mathbf{a}_{j_1}, \mathbf{a}_{j_2}, \dots, \mathbf{a}_{j_m} \}$ について, 対応する変数を残し, そうでない変数を 0 とした $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ を解いた (一意な) 解
 - $\Leftrightarrow \mathbf{v}$ は \mathbf{F} の端点候補. $\mathbf{v} \geq \mathbf{0}$ であれば \mathbf{v} は \mathbf{F} の端点 (\mathbf{F} の実行可能基底解) .
- ★ “0” とおいた変数を非基底変数, その値が一意に決まる変数を基底変数と呼ぶ。
- ★ \mathbf{v} が $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq \mathbf{0}$ の実行可能基底解 $\Leftrightarrow \mathbf{v}$ は基底解であり, かつ $\mathbf{v} \geq \mathbf{0}$ も満たす。
- ★ \mathbf{F} の実行可能基底解 $\Leftrightarrow \mathbf{F}$ の端点。

1.7 1つの端点／実行可能基底解が直ちに分かる場合

アメリカン・プテリンの生産問題問題の正準形と標準形を再掲する。

$$\left\{ \begin{array}{l} \max \quad z = 7x_1 + 12x_2 \\ \text{s.t.} \quad 9x_1 + 4x_2 \leq 360 \\ \quad \quad 4x_1 + 5x_2 \leq 200 \\ \quad \quad 3x_1 + 10x_2 \leq 300 \\ \quad \quad x_1, x_2 \geq 0 \end{array} \right. \iff \left\{ \begin{array}{l} \max \quad z = 7x_1 + 12x_2 \\ \text{s.t.} \quad 9x_1 + 4x_2 + x_3 = 360 \\ \quad \quad 4x_1 + 5x_2 + x_4 = 200 \\ \quad \quad 3x_1 + 10x_2 + x_5 = 300 \\ \quad \quad x_1, x_2, x_3, x_4, x_5 \geq 0 \end{array} \right.$$

上記の正準形（左側）のように、不等式（ \leq ）制約の右辺がすべて非負であるものを原点可能（origin feasible）な正準形と呼ぶ。右側は、それにスラック変数を補って作った（等価な）標準形である。

- 右側の標準形は、 $m = 3, n = 5$ である。 x_3, x_4, x_5 は対応する列ベクトルが一次独立な $m(3)$ 個の変数なので、基底変数として採用できる。この時、 x_1, x_2 は非基底変数である。
- 基底解は $(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5) = (0, 0, 360, 200, 300)$ である。
- 基底解 $(0, 0, 360, 200, 300)$ は実行可能であり（可能基底解）、標準形の実行可能領域 F （凸多面体）の端点である。

原点可能な正準形に slack 変数を補ってできた標準形においては、1つの端点（実行可能基底解）が直ちに入手できる。

1.8 単体法（シンプレックス法）の骨子

適当な実行可能基底解（端点）から出発し、より大きな目的関数値を与える実行可能基底解（端点）へ移ることを繰り返して、最適な実行可能基底解（端点）を発見する方法。

具体的に必要となる作業は以下の通り。

- 出発点となる最初の端点（初期端点）を手に入れる。
- 現在の端点が最適解であるか否かを判定する。
- 最適解でなければ、目的関数が増加するような隣の端点へ移る。

1.9 単体法の実行過程における端点（基底解）の表現

1つの端点候補（基底解）は、しかるべき個数の非基底変数を0とおいて制約方程式を解くことにより得られるが、その解（端点候補ベクトル）は、その点のみの情報しか持たず、 F の情報を持たない。

単体法の実行過程においては、多数存在する F の端点／（実行可能）基底解をつぎつぎに表現し操作することが必要である。そのため、端点（基底解）の表現自体が F の性質を保持する必要がある。

そのような表現方法として、「基底形式」、「字引」、「タブロー（シンプレックスタブロー）」と呼ばれるものがある。

これらは元の方程式（等式制約条件）と等価であり、非基底変数の組と基底変数の組合せを変えて変形することにより、すべての端点（基底解）を表すことができる。

解ベクトルは、各表現から直ちに読み取れる。

- 制約条件（の方程式部分）を，基底変数の係数が単位行列となるように掃き出した形のものを，**基底形式**と呼ぶ。
- 基底形式から，変数を除いて係数のみを表形式で表したものを**タブロー**と呼ぶ。列位置で変数を表す。
- 基底形式において非基底変数を定数とみなし，それらを右辺に移項した形のものを，**字引**と呼ぶ。
- 実行可能基底解を与える基底形式，字引を特に（実行）可能基底形式，（実行）可能字引と呼ぶ。
- 可能基底形式（可能字引）を利用して z から基底変数を消去し， $z(x)$ を非基底変数（と定数）だけで表わすことができる。これを併せたものを **可能拡大基底形式**（可能拡大字引）と呼ぶ。拡大タブローの場合は，目的変数 z を移項して決定変数と同じ側に置いて表現することに注意。（以下の拡大タブローの例を参照）

z	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	定数
-1	7	12	0	0	0	0
0	9	4	1	0	0	360
0	4	5	0	1	0	200
0	3	10	0	0	1	300

2 単純単体法

単純単体法は，初期端点（初期：実行可能：タブロー，字引，拡大基底形式）が既知の（与えられた）標準形 LP を解く方法である。

従って，単純単体法は，原点可能な正準形に由来する標準形を厳密に解くことができる。

単純単体法は，最適解（値）を得るか，非有界解を検知するかして終了する。

- 原点可能な正準形に slack 変数を補った標準形（初期可能基底形式，タブロー，字引）から出発して
- 右辺（基底変数の値）を非負に保ったまま（実行可能基底形式，タブロー，字引を辿って），
- より大きい z の値を与える端点（基底形式）へ動く。
- そのような点が存在しないときは停止する（最適 or 非有界）。

z 行の要素がすべて非正であるとき，この基底形式が与える z の値（ z 行 定数列の要素 $\times(-1)$ ）は最大に達している。（最適タブロー）

基底形式の書換えは， z の増加に寄与する非基底変数を 1 つ選んで基底変数に取り入れ（取り入れ変数），基底変数のうちの 1 つを非基底変数にする（追い出し変数）掃き出し操作によって行なう。追い出し変数は，実行可能性を保つという条件より（原則として）一意に決まる。

2.1 字引とタブローを用いた単体法の実行過程

$$\left\{ \begin{array}{l} \max z = 7x_1 + 12x_2 \\ \text{s.t.} \quad 9x_1 + 4x_2 \leq 360 \\ \quad \quad 4x_1 + 5x_2 \leq 200 \\ \quad \quad 3x_1 + 10x_2 \leq 300 \\ \quad \quad x_1, x_2 \geq 0 \end{array} \right. \iff \left\{ \begin{array}{l} \max z = 7x_1 + 12x_2 \\ \text{s.t.} \quad 9x_1 + 4x_2 + x_3 = 360 \\ \quad \quad 4x_1 + 5x_2 + x_4 = 200 \\ \quad \quad 3x_1 + 10x_2 + x_5 = 300 \\ \quad \quad x_1, x_2, x_3, x_4, x_5 \geq 0 \end{array} \right.$$

基底変数は 3 個, 非基底変数は 2 個

(第 1 反復) 基底変数: x_3, x_4, x_5 非基底変数: x_1, x_2

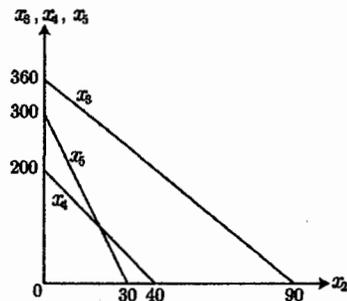
$$\left\{ \begin{array}{l} z = 0 + 7x_1 + 12x_2 \\ x_3 = 360 - 9x_1 - 4x_2 \\ x_4 = 200 - 4x_1 - 5x_2 \\ x_5 = 300 - 3x_1 - 10x_2 \end{array} \right. \iff \begin{array}{c|c|c|c|c|c|c} z & x_1 & x_2 & x_3 & x_4 & x_5 & \text{定数} \\ \hline -1 & 7 & 12 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ \hline 0 & 9 & 4 & 1 & 0 & 0 & 360 \\ \hline 0 & 4 & 5 & 0 & 1 & 0 & 200 \\ \hline 0 & 3 & 10 & 0 & 0 & 1 & 300 \end{array} \quad \mathbf{x}^{e1} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 360 \\ 200 \\ 300 \end{pmatrix}$$

$z^{(e1)} = 0$

最適性判断

取入れ変数 (最大係数則) \implies 追出し変数 (Ratio Test)

- 取入れ変数: x_2
- 変数 x_1 はそのまま非基底変数 (= 0) に留まる.
- 追出し変数: x_3, x_4, x_5 の中から, 次の基底解 (端点候補) が実行可能 (すなわち端点) となるように選ばれる.
- ここでは, x_5 が追出し変数となる.



基底変換

移項・代入・整理 (字引)

/ 掃出し (タブロー)

- 追出し変数を含む式において, 取入れ変数を左辺に, 追出し変数を右辺に移項する. すなわち, 取入れ変数について解いた式にする.
- 左辺に移した取入れ変数の係数が 1 となるように, 当該式の両辺を α 倍する.
- この式を他の式 (z の式も含む) に代入・整理する.

\implies 次の字引 (隣接端点).

- 追出し変数の係数が 1 である行の, 取入れ変数列の要素を枢軸要素 (ピボット) として, 掃出しを行なう.
- ピボットを 1 とするよう, 枢軸行を α 倍する.
- 他の行の枢軸列の要素を 0 とするよう, 枢軸行の β_i 倍を枢軸行に乗じて, (他の) 各行から引く. z (目的関数) 行に対しても同様に掃出し.

\implies 次のタブロー (隣接端点).

$$\begin{aligned}
10x_2 &= 300 - 3x_1 - x_5 \\
x_2 &= 30 - 0.3x_1 - 0.1x_5 \\
z &= 0 + 7x_1 + 12(30 - 0.3x_1 - 0.1x_5) \\
&= 360 + 3.4x_1 - 1.2x_5 \\
x_3 &= 360 - 9x_1 - 4(30 - 0.3x_1 - 0.1x_5) \\
&= 240 - 7.8x_1 + 0.4x_5 \\
x_4 &= 200 - 4x_1 - 5(30 - 0.3x_1 - 0.1x_5) \\
&= 50 - 2.5x_1 + 0.5x_5 \\
-z + 3.4x_1 & & -1.2x_5 &= -360 \\
7.8x_1 & + x_3 & -0.4x_5 &= 240 \\
2.5x_1 & & + x_4 - 0.5x_5 &= 50 \\
0.3x_1 + x_2 & & + 0.1x_5 &= 30
\end{aligned}$$

枢軸行 :

0	0.3	1	0	0	0.1	30
---	-----	---	---	---	-----	----

第0行 (目的関数行) - 12 * 枢軸行

-1	3.4	0	0	0	-1.2	-360
----	-----	---	---	---	------	------

第1行 (基底変数 x_3) - 4 * 枢軸行

0	7.8	0	1	0	-0.4	240
---	-----	---	---	---	------	-----

第2行 (基底変数 x_4) - 5 * 枢軸行

0	2.5	0	0	1	-0.5	50
---	-----	---	---	---	------	----

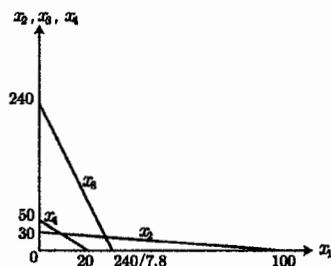
(第2反復) 基底変数 : x_2, x_3, x_4 非基底変数 : x_1, x_5

$$\begin{cases} z = 360 + 3.4x_1 - 1.2x_5 \\ x_3 = 240 - 7.8x_1 + 0.4x_5 \\ x_4 = 50 - 2.5x_1 + 0.5x_5 \\ x_2 = 30 - 0.3x_1 - 0.1x_5 \end{cases} \iff \begin{array}{c|cccccc|c} z & x_1 & x_2 & x_3 & x_4 & x_5 & \text{定数} \\ \hline -1 & 3.4 & 0 & 0 & 0 & -1.2 & -360 \\ \hline 0 & 7.8 & 0 & 1 & 0 & -0.4 & 240 \\ 0 & 2.5 & 0 & 0 & 1 & -0.5 & 50 \\ 0 & 0.3 & 1 & 0 & 0 & 0.1 & 30 \end{array} \quad \mathbf{x}^{e2} = \begin{pmatrix} 0 \\ 30 \\ 240 \\ 50 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$z^{(e2)} = 360$

最適性判断 : 最適でない。 取入れ変数 \implies 追出し変数 (非有界解検知)

- 取入れ変数 : x_1
- 変数 x_5 はそのまま非基底変数 (= 0) に留まる。
- 追出し変数 : x_2, x_3, x_4 の中から, 次の基底解 (端点候補) が実行可能 (端点) となるように選ばれる。
- ここでは, x_4 が追出し変数となる。



基底変換

(第3反復) 基底変数 : x_1, x_2, x_3 非基底変数 : x_4, x_5

$$\begin{cases} z = 428 - 1.36x_4 - 0.52x_5 \\ x_3 = 84 + 3.12x_4 - 1.16x_5 \\ x_1 = 20 - 0.4x_4 + 0.2x_5 \\ x_2 = 24 + 0.12x_4 - 0.16x_5 \end{cases} \iff \begin{array}{c|cccccc|c} z & x_1 & x_2 & x_3 & x_4 & x_5 & \text{定数} \\ \hline -1 & 0 & 0 & 0 & -1.36 & -0.52 & -428 \\ \hline 0 & 0 & 0 & 1 & -3.12 & 1.16 & 84 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0.4 & -0.2 & 20 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & -0.12 & 0.16 & 24 \end{array} \quad \mathbf{x}^{e1} = \begin{pmatrix} 20 \\ 24 \\ 84 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$z^{(e3)} = 428$

最適性判断 : 最適 !!!

2.2 最適性の判断と基底形式の更新

一般の場合の可能拡大基底形式はつぎのようである。

$$\begin{cases} -z + c'_{j_1}x_{j_1} + c'_{j_2}x_{j_2} + \cdots + c'_{j_{n-m}}x_{j_{n-m}} & = -z'_0 \\ a'_{1j_1}x_{j_1} + a'_{1j_2}x_{j_2} + \cdots + a'_{1j_{n-m}}x_{j_{n-m}} + x_{k_1} & = b'_1 \\ a'_{2j_1}x_{j_1} + a'_{2j_2}x_{j_2} + \cdots + a'_{2j_{n-m}}x_{j_{n-m}} + x_{k_2} & = b'_2 \\ \vdots & \vdots \\ a'_{mj_1}x_{j_1} + a'_{mj_2}x_{j_2} + \cdots + a'_{mj_{n-m}}x_{j_{n-m}} + x_{k_m} & = b'_m \end{cases}$$

ただし、 $b'_i \geq 0$ 。

[判断基準 (simplex 基準)]

- (1) " c'_{j_i} の値がすべて非正"であれば、現在の基底解が最大値を与える。最大値は z'_0 、基底変数 x_{k_i} の値は b'_i である。
- (2) $c'_{j^*} > 0$ であれば、 x_{j^*} を取入れ変数に選ぶと z は増加する。従って、 x_{j^*} を基底変数とするように基底形式を書き換える。

(1) の場合には、ここで停止すればよいが、(2) の場合には、追い出し変数を決める必要がある。 x_{j^*} を 0 から正に増やす (基底変数にする) とき、 x_{j^*} 以外の $\{x_{j_1}, x_{j_2}, \dots, x_{j_{n-m}}\}$ は非基底変数のまま 0 に留まる。従って制約条件は

$$\begin{cases} a'_{1j^*}x_{j^*} + x_{k_1} & = b'_1 \\ a'_{2j^*}x_{j^*} + x_{k_2} & = b'_2 \\ \vdots & \vdots \\ a'_{mj^*}x_{j^*} + x_{k_m} & = b'_m \end{cases}$$

である。 x_{j^*} が基底変数となることにより、現在の基底変数の値も変化するが、それは

$$x_{k_i} = b'_i - a'_{ij^*}x_{j^*} \geq 0 \text{ すなわち } a'_{ij^*}x_{j^*} \leq b'_i \quad (i = 1, 2, \dots, m)$$

の範囲でなくてはならない (変数の非負条件)。ここで次のいずれかが成立する。

- (3) a'_{ij^*} ($i = 1, 2, \dots, m$) がすべて非正である。
 - (4) a'_{ij^*} ($i = 1, 2, \dots, m$) の中に正ものが 1 つ以上存在する。
- (3) の場合、 x_{j^*} はいくらでも大きな値をとることが出来るので、 z の最大値は $+\infty$ となる。(4) の場合には、正值をとるものを $a'_{k_1j^*}, a'_{k_2j^*}, \dots, a'_{k_pj^*}$ として、

$$x_{j^*} \leq \frac{b'_{i_s}}{a'_{k_{i_s}j^*}} \quad (s = 1, 2, \dots, p)$$

であり、 x_{j^*} は上式右辺の最小値まで増加することが許される。 $s^* = \arg \min_{1 \leq s \leq p} \frac{b'_{i_s}}{a'_{k_{i_s}j^*}}$ として $i^* = i_{s^*}$ と書けば、 $x_{k_{i^*}}$ が追い出し変数となる。

x_{j^*} の取り入れと $x_{k_{i^*}}$ の追い出し (基底形式の書き換え) は、 (i^*, j^*) を pivot とする掃き出しによって行なわれる。

2.3 単体法の概略フロー

[注意] : “minimize z ” 型の問題を “maximize $-z$ ” に変換して扱うことは, z のままで simplex 基準の “非正” を “非負” とすることと等価である.

2.4 練習問題 (手計算)

$$\left\{ \begin{array}{l} \max \quad z = 3x_1 + 2x_2 + 4x_3 \\ \text{s.t.} \quad x_1 + x_2 + 2x_3 \leq 4 \\ \quad \quad 2x_1 \quad + 2x_3 \leq 5 \\ \quad \quad 2x_1 + x_2 + 3x_3 \leq 7 \\ \quad \quad x_1, x_2, x_3 \geq 0 \end{array} \right.$$