

Massachusetts.

Tsuchiya, T. (1989). Global convergence property of the affine scaling methods for primal degenerate linear programming problems, Research Memo., No. 367, The Institute of Statistical Mathematics, Tokyo (to appear in *Math. Oper. Res.*).

Tsuchiya, T. (1990). Global convergence of the affine scaling methods for degenerate linear programming problems, Research Memo., No. 373, The Institute of Statistical Mathematics, Tokyo.

Vanderbei, R.J., Meketon, M.S. and Freedman, B.A. (1986). A modification of Karmarkar's linear programming algorithm, *Algorithmica*, 1, 395-407.

## Centered Newton Method for Nonlinear Programming

田 辺 國 士

外点法による線形計画問題の一解法として中心化ニュートン法を先に提案したが、ここではこれを非線形計画問題の解法に拡張する。この反復解法は、ほとんど任意の初期値から反復を開始することができ、内点法における初期値設定の困難を解消することができる。

次の非線形計画問題を考える。

**問題.** 条件  $g_1(\mathbf{x}) \leq 0, g_2(\mathbf{x}) \leq 0, \dots, g_m(\mathbf{x}) \leq 0$  のもとで  $f(\mathbf{x})$  を最小化せよ。

ただし、 $\mathbf{x}$  は  $n$ -項列 (位置) ベクトルとし、 $f(\mathbf{x}), g_i(\mathbf{x})$  は十分滑らかな関数とする。また、条件を満足する可能集合は空でないと仮定する。この問題を解くためには連立非線形方程式・不等式系

$$(1) \quad \Phi(\mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{z}) = \begin{pmatrix} \mathbf{J}^t(\mathbf{x})\mathbf{y} + \nabla f(\mathbf{x}) \\ \mathbf{g}(\mathbf{x}) + \mathbf{z} \\ [\mathbf{y}]\mathbf{z} \end{pmatrix} = \mathbf{0}, \quad \mathbf{y} \geq \mathbf{0}, \mathbf{z} \geq \mathbf{0}$$

を解くことが必要である。ただし、 $\mathbf{g}(\mathbf{x}) = (g_1(\mathbf{x}), g_2(\mathbf{x}), \dots, g_m(\mathbf{x}))^t$  は  $\mathbf{R}^n$  から  $\mathbf{R}^m$  への写像とし、 $\mathbf{J}(\mathbf{x})$  は写像  $\mathbf{g}(\mathbf{x})$  のヤコビ行列とし、 $[\mathbf{y}]$  は  $\mathbf{y}$  の要素と (順序をふくめて) 同じ要素をもつ対角行列とし、 $\mathbf{y}, \mathbf{z}$  は  $m$ -項列ベクトルとする。 $\mathbf{R}^n \times \mathbf{R}^m \times \mathbf{R}^m$  から  $\mathbf{R}^n \times \mathbf{R}^m \times \mathbf{R}^m$  への写像  $\Phi$  をこの問題の中心平坦化写像とよぶ。中心多様体 (曲線)  $C$  を線形集合  $D = \{(0, 0, \mathbf{u}) : u_1 = \dots = u_m \geq 0\}$  の写像  $\Phi$  による原像  $C \equiv \Phi^{-1}(D)$  と定義し、中心化ニュートン法をこの系に適用すると、中心化ニュートンベクトル  $\Delta_\rho \equiv \Delta_\rho(\mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{z}) \equiv (\Delta\mathbf{x}, \Delta\mathbf{y}, \Delta\mathbf{z})$  が連立一次方程式

$$\begin{bmatrix} \mathbf{H}(\mathbf{x}, \mathbf{y}) & \mathbf{J}^t(\mathbf{x}) & \mathbf{0} \\ \mathbf{J}(\mathbf{x}) & \mathbf{0} & \mathbf{I} \\ \mathbf{0} & [\mathbf{z}] & [\mathbf{y}] \end{bmatrix} \Delta_\rho = -\Phi(\mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{z}) + \rho \begin{pmatrix} \mathbf{0} \\ \mathbf{0} \\ \sigma \mathbf{1} \end{pmatrix}$$

の解として決定される。ただし  $\mathbf{H}(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \nabla^2 f(\mathbf{x}) + \sum_{i=1}^m y_i \nabla^2 g_i(\mathbf{x})$  はラグランジュ関数のヘッセ行列とし、 $u_i$  はベクトル  $\mathbf{u}$  の第  $i$  要素とし、 $\sigma = (y_1 z_1 + \dots + y_m z_m) / m$ ,  $\mathbf{1}$  は全ての要素が 1 である  $m$ -項列ベクトルとし、 $(\mathbf{x}^t, \mathbf{y}^t, \mathbf{z}^t)$  を  $(\mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{z})$  などと略記する。このとき  $\Delta_0$  はニュートンベクトル、 $\Delta_1$  は中心化ベクトルであり、 $\Delta_\rho = (1-\rho)\Delta_0 + \rho\Delta_1$  となる。「中心化ニュートンベクトルが定めるベクトル場はどのようなものであろうか」という問題を考察しよう。 $(\mathbf{x}^0, \mathbf{y}^0, \mathbf{z}^0)$  を初期値とする自励系  $d(\mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{z})/dt = \Delta_\rho(\mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{z})$  の解を  $(\mathbf{x}(t), \mathbf{y}(t), \mathbf{z}(t))$  ( $0 \leq t < M$ ) と記すとき、次の定理が成り立つ。

**定理.** 任意の  $\mathbf{x}^0$ , 非負条件を満たす任意の  $\mathbf{y}^0 > \mathbf{0}, \mathbf{z}^0 > \mathbf{0}$  に対して自励系の解が  $0 \leq t < M$  で存在して、次の第一積分が成り立ち、これにより解曲線が定まる。

$$\begin{aligned} \mathbf{J}^t(\mathbf{x}(t))\mathbf{y}(t) + \nabla f(\mathbf{x}(t)) &= e^{-t} \{ \mathbf{J}^t(\mathbf{x}^0)\mathbf{y}^0 + \nabla f(\mathbf{x}^0) \}, \\ \mathbf{g}(\mathbf{x}(t)) + \mathbf{z}(t) &= e^{-t} \{ \mathbf{g}(\mathbf{x}^0) + \mathbf{z}^0 \}, \end{aligned}$$

$$y_i(t)z_i(t) - y_j(t)z_j(t) = e^{-t}(y_i^0 z_i^0 - y_j^0 z_j^0) \quad (i, j=1, \dots, m),$$

$$y_1(t)z_1(t) + \dots + y_m(t)z_m(t) = e^{-(1-\rho)t}(y_1^0 z_1^0 + \dots + y_m^0 z_m^0)$$

解曲線が自励系の特異集合に近づかなければ  $\lim_{t \rightarrow \infty} \mathbf{x}(t)$  は非線形計画問題の Kuhn-Tucker 点である。

**外点法的中心化ニュートン法のアルゴリズム**：定理の条件を満たす任意の初期値から出発して，反復公式：

$$(\mathbf{x}^{k+1}, \mathbf{y}^{k+1}, \mathbf{z}^{k+1}) = (\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k, \mathbf{z}^k) + \alpha \mathbf{A}_0(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k, \mathbf{z}^k) + \beta \mathbf{A}_1(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k, \mathbf{z}^k)$$

によって系列  $\{(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k, \mathbf{z}^k)\}$  を生成する。ステップ巾  $\alpha, \beta$  は，条件

$$\mathbf{y}^{k+1} > 0, \quad \mathbf{z}^{k+1} > 0, \quad 0 < \alpha \leq 1, \quad 0 \leq \beta,$$

$$\mu(\mathbf{x}^{k+1}, \mathbf{y}^{k+1}, \mathbf{z}^{k+1}) < (1-\delta)\mu(\mathbf{x}^k, \mathbf{y}^k, \mathbf{z}^k)$$

を満たす組み合わせの中で  $\alpha$  の値が(実際計算においては近似的に)最大になるように選ぶ。ただし， $\delta$  は小さな正数とし，

$$\begin{aligned} \log \mu(\mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{z}) \equiv & (\omega/m) \log \left\{ \left( \sum_{i=1}^m y_i z_i \right)^m / \left( \prod_{i=1}^m y_i z_i \right) \right\} \\ & + \log (\| \mathbf{J}^t(\mathbf{x}) \mathbf{y} + \nabla f(\mathbf{x}) \|_1 + \| \mathbf{g}(\mathbf{x}) + \mathbf{z} \|_1 + y_1 z_1 + \dots + y_n z_n) \end{aligned}$$

とし， $\| \cdot \|_1$  は1-ノルムとし， $\omega$  は適当な正数とする。

#### 参 考 文 献

- Tanabe, K. (1987a). Centered Newton method for linear programming and quadratic programming, *Proceedings of the 8th Mathematical Programming Symposium, Japan*, 131-152.
- Tanabe, K. (1987b). Complementarity-enforcing centered Newton method for mathematical programming: Global method, ISM Cooperative Research Report, 5, 118-144.
- Tanabe, K. (1988a). Centered Newton method for mathematical programming, *System Modelling and Optimization* (eds. M. Iri and K. Yajima), 197-206, Springer, Berlin.
- Tanabe, K. (1988b). Algorithms for computing search directions of the interior point methods for linear programming, ISM Cooperative Research Report, 10, 121-128.
- 田辺國士 (1989a). 中心化ニュートン法, オペレーションズ・リサーチ, 3, 135-138.
- 田辺國士 (1989b). Centered Newton method for linear programming: Exterior point method, 統計数理, 37, 146-148.

#### センタード・ニュートン法のインプリメンテーションについて

荒 畑 恵美子

連立非線形方程式を

$$\begin{cases} f_1(\mathbf{z})=0 \\ f_2(\mathbf{z})=0 \\ \vdots \\ f_n(\mathbf{z})=0 \end{cases}$$

とする(但し， $\mathbf{z} \in \mathbb{R}^n$  とする)。これを次のようにして解く。

#### 計算手順

1. 関数  $f_i(\mathbf{z})$  が与えられたとき，それを正規化した  $r_i(\mathbf{z}) = f_i(\mathbf{z}) / \|f_i(\mathbf{z})\|^{1/2}$  を計算する。