

Dual Approachにおける双対変数の決定法について

愛媛大学工学部 正会員 大久保頼二
愛媛大学大学院○学生員 谷脇 一弘

1. まえがき

著者らはこれまでに双対理論に基づく構造最適化の基礎的研究を行い、その有効性を明らかにしてきているが、本研究では、Dual Approachにおける双対変数を改良する手法として、これまでに提案されているニュートン法、線形連立方程式による方法、指數関数法について、それぞれの方法の特徴、計算能率、収束の状態などについて比較検討を行った結果について述べるものである。

2. Dual Approachによる構造最適化の方法の概要

Dual Approachにより構造最適化を行う場合に、原変数 X の逆変数 Z (=1/X)を用いた目的関数および線形近似された制約条件 $g_j = (\bar{u}_j - u_j)$ より構成されるつきのランジュ関数を導入し、まず双対変数入子(すなはち m)を変数とし $\lambda(\alpha)$ を最大化する。ここに m はactiveな制約条件の数

$$\left. \begin{aligned} \text{目的関数: } \lambda(\alpha) &= \sum_{i=1}^m \frac{\rho_i l_i}{Z_i} + \sum_{j=1}^n \lambda_j [u_j(Z) - \bar{u}_j] \Rightarrow \max \\ \text{制約条件: } \lambda_j &\geq 0 \quad (j=1, \dots, m) \end{aligned} \right\} \quad (1)$$

ここで、入子は双対変数、 ρ_i は原設計変数の数、 l_i は要素*i*の長さ
 ρ_i は原設計変数 X_i の目的関数への寄与係数
 $u_j(Z) = \sum_{i=1}^m C_{ij} Z_i, \quad C_{ij} = -\frac{\partial g_j}{\partial Z_i}(Z^{(0)})$
 $\bar{u}_j = g_j(Z^{(0)}) - \sum_{i=1}^m Z_i^{(0)} \frac{\partial g_j}{\partial Z_i}(Z^{(0)})$

入子が求まれば、逆変数 Z は次式より求められる。

$$Z_i = \left[\frac{\rho_i l_i}{\sum_{j=1}^n \lambda_j C_{ij}} \right]^{\frac{1}{2}} \quad (i=1, \dots, n) \quad (2)$$

3. 双対変数の決定法

式(1)の $\lambda(\alpha)$ を最大化する方法として、これまでにニュートン法、線形連立方程式による方法、指數関数法などが提案されている。

3-1 ニュートン法 (Newton法)

ニュートン法では $\lambda(\alpha)$ の最大化の方向 S を次式より計算し、

$$S = [H(\lambda)]^{-1} \nabla \lambda \quad (3)$$

ここで、 $H_{jk} = -\frac{1}{2} \sum_{i=1}^m \frac{C_{ij} C_{ik}}{\rho_i l_i} Z_i^3, \quad \nabla \lambda = \frac{\partial \lambda}{\partial \lambda_j} = u_j - \bar{u}_j$

式(4)により逐次 $\lambda(\alpha)$ を最大化するように入子を改良していく方法である。

$$\lambda^{(t+1)} = \lambda^{(t)} + d^{(t)} S^{(t)} \quad (4)$$

また $d^{(t)}$ をとり得る最大値は、いずれの入子の値をも負にならないように次式より規制される。

$$d_{\max}^{(t)} = \min_{\substack{\lambda_i < 0 \\ \lambda_i > 0}} \left| \frac{\lambda_i^{(t)}}{S_i^{(t)}} \right| \quad (i=1, \dots, m) \quad (5)$$

3-2 線形連立方程式による方法 (LE法)

式と入子の関係式(2)より Z にに関するつきの反復改良式を得る。

$$Z_i^{(t+1)} = Z_i^{(t)} - \frac{1}{\gamma} \left(\frac{\sum_{j=1}^n \lambda_j C_{ij} Z_j^{(t)}}{\rho_i l_i} - 1 \right) Z_i^{(t)} \quad (6)$$

ここで、 γ は改良中を規定する定数パラメータ

いま、activeな制約条件 $g_j(Z)$ の微小変化量

$$\Delta g_j = \sum_{i=1}^m \frac{\partial g_j}{\partial Z_i} \Delta Z_i = -\sum_{i=1}^m C_{ij} (Z_i^{(t+1)} - Z_i^{(t)}) \quad (7)$$

に式(6)を代入することにより、次式が得られる。

$$\Delta g_j = \sum_{i=1}^m C_{ij} \cdot \frac{1}{\gamma} \left(\frac{\sum_{j=1}^n \lambda_j C_{ij} Z_j^{(t)}}{\rho_i l_i} - 1 \right) Z_i^{(t)} \quad (8)$$

ところで、 $Z + \Delta Z$ におけるactiveな制約条件をとおり、

$$g_j(Z^{(t)} + \Delta Z) = \bar{u}_j - u_j = 0 \text{ となることより},$$

$$\Delta g_j(Z^{(t)} + \Delta Z) = \bar{u}_j^{(t+1)} - u_j^{(t+1)} = 0 \text{ となり},$$

となり、これを式(8)に代入して変形することにより、双対変数 $Z^{(t+1)}$ に関するつきの線形連立方程式へ導入される。

$$\sum_{k=1}^m \lambda_k^{(t+1)} \left(\sum_{i=1}^m \frac{C_{ik} C_{ik}}{\rho_i l_i} Z_i^{(t)} \right) = \gamma (u_j^{(t)} - \bar{u}_j^{(t)}) + \sum_{i=1}^m (C_{ij} Z_i^{(t)}) \quad (10)$$

上式の入子に関する線形連立方程式を解くことにより、 $Z^{(t)}$ における $\lambda(\alpha) \Rightarrow \max$ とする入子が決定され、これを式(6)に代入し、 $Z^{(t+1)}$ を求め、新たに双対問題(1)を形成し、 $Z^{(t+1)}$ に対する入子を再び(10)式より求める手順をくり返すことにより最適な入子および Z を求める。

3-3 指數関数法 (EXP法)

最適解においてactiveな制約条件は、 $g_j = \bar{u}_j - u_j = 0$ となるので、この関係より

$$U_j = u_j \quad (11)$$

となり、この両辺を \bar{u}_j で除し、その両辺に入子を乗じて一般式に変形すると、つきの入子に関する反復改良式を得る。

$$\lambda_{j+1}^{(t+1)} = \lambda_j^{(t)} \left(\frac{u_j}{\bar{u}_j} \right)^r, \quad j=1, \dots, m \quad (12)$$

ここで、 r は入子の改良中を規定する定数パラメータ

この方法によれば、最適解において inactiveな制約条件は $g_k = \bar{u}_k - u_k > 0$ すなわち、 $(u_k / \bar{u}_k) < 1$ となり、式(12)において $r > 1$ であるので(12)式により入子をくり返し改良することにより、inactiveな制約条件に対する入子は0に近づき、activeな制約条件に対する入子は1になり一定値に収束する。

4 計算例および考察

前述の3つの方法により、種々のトラスの最適設計を行ったが、そのいくつかの例を表-1, 2, 図-2, 3に示す。設計条件としては、

$$\text{目的関数 } W(\bar{x}) = \frac{\sum f_i l_i}{\sum \bar{x}_i} \rightarrow \min, \quad \text{制約条件 } \begin{cases} g_i = C_{ai} - \bar{x}_i \geq 0 & (i=1, \dots, n) \\ g_S = S_a - S_{\max} \geq 0 \end{cases}$$

を考慮している。

これらの計算例を比較することにより、つきのことが明らかとなる。

- 1) LE法では、最低1個以上の制約条件がactiveとなることが必要であるが、これは線形近似の制約条件式より変数区とscalingすることにより全く単純に決定することができる。しかし、双対変数の初期値を仮定する必要がないことが大きな長所である。これに対しNWT法およびEXP法では、初期値を仮定する必要があり、いずれの方法も入の初期値の大きさにより収束状況は大きく影響される。この場合NWT法では、1つのsensitivityに対して数回のNewton iterationをくり返すため着実に最適解の方向へ改良されるが、EXP法では一定の入に収束するまでの経過は入の初期値により種々変化する。
- 2) NWT法では最適解を得るために振動パラメータを設定する必要がないのに対し、LE法では最適解を得るためにsensitivityの計算回数はどの値により大きく影響され、さらに表-1の $\gamma = 3.0$ に示すように γ の値が不適当な場合には、区の改良が小さすぎてTOTAL VOLUMEの変化がほとんどないため最適解とは異った解に収束してしまう場合があり、注意を要する。また、EXP法では最適解を得るために必要とするsensitivityの計算量はLE法ほど敏感ではなく広範囲の γ の値をとり得る。このような最適解を得るためにの振動パラメータの決定という点からいえば、

NWT法 > EXP法 > LE法の順序で、アルゴリズムの信頼性が評価できる。

- 3) 同一の入およびAを初期値とすれば、最適解を得るために必要とする反復回数および計算量は、NWT法 < EXP法 < LE法となる。

- 4) 最適解を決定するための計算アルゴリズムの複雑さの点からみれば、EXP法が最も単純であり、LE法がこれにつき、NWT法が最も複雑となる。特にNWT法では $\lambda(\alpha)$ を最大にする入の決定アルゴリズム(式(4))が複雑となる。

以上の考察により、Dual Approachにおける双対変数の決定法として、NWT法が最も信頼性のある能率的な方法であることが推定できるが、今後さらに多くの計算例により確認していく予定である。

<参考文献>

- 1) N.S. Khot : "Algorithm Based on Optimality Criteria to Design Minimum Weight Structure Engineering Optimization", 1981, vol.5
- 2) 大久保・谷脇：“双対理論による構造最適化に関する研究”，愛媛大紀要 P.P.135～150 (1983. 2)
- 3) 大久保・谷脇：“双対理論による構造最適化の基礎的研究”，土木学会第37回国講 I-15 (1982. 10)

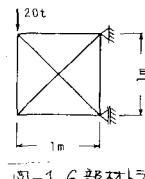


図-1 6部材トラス

表-1 6部材トラスの種々のにおけるLE法の最適化過程

$\delta_a =$	SENSITIVITY 計算回数	パラメータ		
		$n=1.0$	$n=2.0$	$n=3.0$
0.27cm	TOTAL VOLUME (kg)	5951.3	5974.4	7007.4
0.25cm	TOTAL VOLUME (kg)	6095.9	6096.4	7007.4
0.23cm	TOTAL VOLUME (kg)	6627.3	6625.3	7007.4

表-2 6部材トラスの種々のにおけるEXP法の最適化過程

$\delta_a =$	SENSITIVITY 計算回数	パラメータ			
		$r=1$	$r=2$	$r=3$	$r=4$
0.27cm	TOTAL VOLUME (kg)	5966.0	5927.1	5931.7	5936.7
0.25cm	TOTAL VOLUME (kg)	6048.6	6046.6	6050.6	6051.3
0.23cm	TOTAL VOLUME (kg)	6574.6	6606.3	6604.1	6599.5

(all $\lambda^{(0)} = 1.0$)

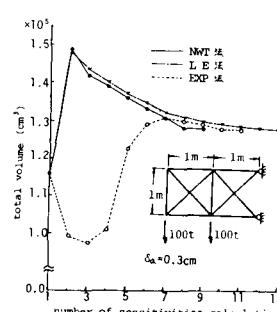


図-2 6部材トラスの収束状況
(すべての制約条件がactive)

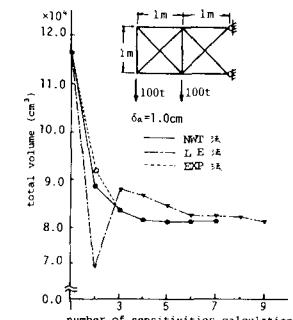


図-3 6部材トラスの収束状況
(応力の制約条件がactive)

図-2 10部材トラスの収束状況

(T:わみの制約条件がactive)