

SUMTによる構造物の最適設計法に関する研究

慶應大学工学部 正員 大久保 穎二

1. まえがき

一般土木構造物の非線型な最適設計問題を解く有効な方法として、設計変数の影響係数および線型計画法を用いる方法の他に、SUMT（無制限最小化反復法）により解く方法、および Geometric Programming により解く方法等が考案される。本研究は、上記のうち、SUMT の “Interior point 法” による最適設計法について、その概要と、土木構造物の最適設計に適用した場合の計算結果等について述べるものである。

2. SUMT の概要

SUMT は、最適問題の制約条件式群および目的関数を一つの無制限最小化関数に書きかえ、この関数の最小化を行なうことにより、制約条件すべてを満足する最適解を得る方法であり、実行可能領域内から最適解を求める方法も、“Interior point 法” 実行不可能領域から最適解を求める方法も、“Exterior point 法” という。これら、Interior point 法の無制限最小化関数は次のようにして求めることで出来る。

1). 無制限最小化関数の導入

いま、 $G_i(X) \geq 0$ ($i = 1, \dots, m$) m : 制約式の数

の制約条件のもとで、 $f(X)$ を最小とする最適問題 (A) を考える。

ここに、 $G_i(X)$ は設計変数 X に関する非線型な制約条件式

$f(X)$ は設計変数 X に関する非線型な目的関数

この最適問題 (A) が点 X^* で局所的最小値をとるととし、その近傍では、完全に制約条件を満足していなければならずとすると、 X^* の近傍において、 $G_i(X) > 0$, ($i = 1, \dots, m$) であるような点 X が存在する。また、最適問題 (A) のラグランジュ関数 $L(X, U)$ を考え、 (X^*, U^*) の近傍点 $(X(Y), U(Y))$ に於て、(Y は微少量とする) 局所的最小点ととるとすると、二次の十分条件より

$$G_i(X) > 0, \quad U_i G_i(X) = r > 0, \quad U_i \geq 0, \quad (i = 1, \dots, m) \quad (1)$$

$$\nabla f(X) - \sum_{i=1}^m U_i \nabla G_i(X) = 0 \quad (2)$$

また、すべての $i \in B^*$ ($B^* = \{i | U_i^* > 0\}$) に対して $\gamma^T \nabla G_i(X(Y)) = 0$ であるような Y に対しても

$$\gamma^T (\nabla^2 f - \sum_{i \in B^*} U_i \nabla^2 G_i) \gamma > 0 \quad (3)$$

(1)式を U_i について解き、(2)式に代入すると次式を得る。

$$\nabla f(X(Y)) - \sum_{i=1}^m \frac{r}{G_i(X(Y))} \nabla G_i(X(Y)) = 0 \quad (4)$$

(4)式は、次の関数

$$L(X, Y) = f(X) - r \sum_{i=1}^m \ln G_i(X) \quad (5)$$

の勾配が $X(Y)$ 点において 0 となることを示しており、 $X(Y)$ が $L(X, Y)$ の局所的無制限最小点であるための一次の必要条件を満足していることがわかる。また、関数 $L(X, Y)$ の二次の偏微係数のマトリックス

$$\nabla^2 L(X, Y) = \nabla^2 f - \sum_{i=1}^m \frac{r}{G_i^2} V^2 G_i + \sum_{i=1}^m \nabla G_i \frac{r}{G_i^2} V^2 G_i \quad (6)$$

$$\text{すなはち } y^T \nabla G_i(X(Y)) = 0 \quad (i \in B^*) \quad \text{であるようなすべての } Y \text{ に対して}$$

$$y^T \nabla^2 L(X(Y), Y) y > 0$$

となる。したがって $\nabla^2 L(X(Y), Y)$ は、 $X(Y)$ が $L(X, Y)$ の局所的無制限最小点であるための二つの十分条件を満足する正定マトリックスであることがわかる。

上記の関数 $L(X, Y)$ を SUMT の無制限最小化関数と呼ぶこととすると、無制限最小化関数 $L(X, Y)$ が点 $X(Y)$ において、局所的無制限最小値をもつための一次の必要条件および二次の十分条件は、最適問題 (A) において制限条件を満足する局所的最小点 X^* において保持する一次の必要条件および二次の十分条件と同一であることがわかる。また、 Y が非常に小さな場合は、無制限最小化関数 $L(X, Y)$ の局所的無制限最小点は、最適問題 (A) の局所的制限最小点と一致する。

$$\text{上の展開においてもし } U_i = \lambda_i x^2, \quad (i=1, \dots, m) \quad \lambda_i G_i = Y > 0, \quad (i=1, \dots, m)$$

とすれば、先に求めた $L(X, Y)$ とは異なった次のようないくつかの無制限最小化関数 $P(X, Y)$ を得る。

$$P(X, Y) = f(X) + Y^2 \sum_{i=1}^m \frac{1}{G_i(X)} \quad (7)$$

このように、最適問題 (A) を無制限最小化関数の最小化におきかえ、実行可能領域内から Y をしだいに 0 に近づけながら最適解を求めてやく方法を SUMT の "Interior point 法" という。

2) Interior point 法による最小化の手続

(1) で求めた無制限最小化関数 $L(X, Y)$, $P(X, Y)$ は、一般的に次のようないくつかの関数として表わすことができる。

$$U(X, Y) \equiv f(X) + S(Y) \cdot I(X) \quad (8)$$

ここに、 $I(X)$ は $R^0 = \{X | G_i(X) \geq 0, i=1, \dots, m\}$ で定義であり、少なくとも一つの i に対しても $G_i(X_B) = 0$ となるような X_B に収斂するならば、 $\lim_{k \rightarrow \infty} I(X_k) = +\infty$ となるような関数。また、 $S(Y)$ は、 $Y_1 > Y_2 > 0$ で $S(Y_1) > S(Y_2) > 0$ であり、もし、 $\{Y_k\}$ が $\lim_{k \rightarrow \infty} Y_k = 0$ であるならば、 $\lim_{k \rightarrow \infty} S(Y_k) = 0$ となる変数 Y のスカラー値の関数とする。

この無制限最小化関数 $U(X, Y)$ の最小点は次のように求めることができます。すなはち、

(1) まず無制限最小化関数 $U(X, Y_1) = f(X) + S(Y_1) \cdot I(X)$ を決定する。ここに Y_1 は正数である。

また、初期値 X^0 として $X^0 \in R^0$ をとる。

(2) つぎに、 X^0 より出発して実行可能領域 $R^0 = \{X | G_i(X) \geq 0, i=1, \dots, m\}$ における関数 U の局所的最小点 $X(Y_2)$ を求める。 $X(Y_2)$ は領域 R^0 内においては無制限である。

もし、 $X(Y_2)$ が実行可能領域の境界上もしくは外へ出た場合は、 $U = +\infty$ となり、 $X(Y_2)$ が局所的無制限最小点であると假定して計算する。

(3) つぎに、 $X(Y_2)$ より出発して $U(X_1, Y_2)$ の局所的最小値を求める。ここに $Y_1 > Y_2 > 0$ である。

(4) Y_2 を減少させながら上記の計算をくり返し、 $U(X, Y_2)$ の局所的最小値を求める。

(5) Y_2 が十分小さい場合は、 X は最適問題 (A) の局所的制限最小点と一致する。

上記の無制限最小化関数 $U(X, Y)$ の最小化の過程で、 X が実行可能領域の境界線上に来た場合には $G_i(X) = 0$ 、したがって $S(Y) \cdot I(X) \rightarrow \infty$ となり、 $U(X, Y)$ は制約条件の境界線上に達することはあり得ず、常に実行可能領域内にあることになる。したがって $U(X, Y)$ の $S(Y) \cdot I(X)$ 項は、制約条件 $G_i(X)$ の境界を越えることなく実行可能領域の内側において、 U 関数を最小にするために、目的関数 $f(X)$ に加えられた罰金項とみなすことができる。

3. 無制限最小化関数の最小点の決定法

前節でのべた局所的最小点を求めていく過程で、各 Y_k に対して、 $\bar{U}(X, Y_k)$ の局所的最小点 $X(Y_k)$ を求めることが必要となる。この方法として、

- (1) 関数の微係数を用いない方法 (Search Technique, Conjugate Direction 法等)
- (2) 関数の一次の微係数を用いる方法 (最急勾配法, Fletcher - Reeves 法等)
- (3) 関数の二次の微係数を用いる方法 (一般化したニュートン法)

等の適用が考えられるが、一般的な $\bar{U}(X, Y_k)$ 関数の最小化法としては、Conjugate Direction の性質を利用した DFP 法が最も有効な方法と思われる。次に DFP 法についての計算手順を簡単に述べることとする。

1) DFP 法

この方法は、関数の一次の微係数 ($\nabla \bar{U}(X^i, Y) = g^i$) を用いて、次式より二次の微係数マトリックスの逆マトリックス (H^{i+1}) を求め、

$$H^{i+1} = H^i + \frac{(\delta^i)(\delta^i)^T}{(\delta^i)^T \Delta g^i} - \frac{H^i (\Delta g^i)(\Delta g^i)^T H^i}{(\Delta g^i)^T H^i \Delta g^i} \quad (9)$$

これを用いて、

$$\bar{U}(X^{i+2}, Y) = \min_{\lambda} \bar{U}((X^{i+1} - \lambda H^{i+1} g^{i+1}), r) \quad (10)$$

とから X^{i+2} を求めてゆく方法である。

$$\text{ここに, } \Delta g^i = \nabla \bar{U}(X^{i+1}, Y) - \nabla \bar{U}(X^i, Y), \quad \delta^i = -\lambda^i H^i g^i \text{ である。}$$

2) ミの決定法

1) の DFP 法で最小点を求めていく過程において、 $X^{i+2} = X^{i+1} + \lambda S^{i+1}$ とし、 S^{i+1} は $\bar{U}(X^{i+2}, Y)$ を最小にするような正のミの値を求めることが必要となる。

このミを決定する方法としては、張り出し法、Fibonacci search 法、ニュートンラフソン法等があるが、説明は略する。

4. 初期値の決定および実行可能性の判定

2-2) でのべたごとく、“Interior point 法”により $\bar{U}(X, Y)$ を最小化する場合、初期値 X^0 は実行可能領域内になければならない。すなわち、 X^0 は最適問題 (A) の一つの実行可能解でなければならぬ。ところが、実際の最適問題においてはどのような実行可能解をたやすく得ることができない場合が多い。しかし、このような場合にも “Interior point 法”を利用することによって実行可能解を自動的に容易に求めうことができる。

いま、仮定した初期値 X^0 が制約条件式 $G_i(X) \geq 0, \quad (i=1, \dots, m)$ のうち

満足している条件の集合を $T = \{t | G_t(X) > 0, 1 \leq t \leq m\}$

満足していない条件の集合を $S = \{s | G_s(X) \leq 0, 1 \leq s \leq m\}$

とすると、すべての制約条件を満足する実行可能解を得るためにには、これまでに満足している制約条件 $G_t(X) > 0$ を満足しつつ、 $\sum_{s \in S} G_s(X)$ の値を最大にする（または、 $-\sum_{s \in S} G_s(X)$ を最小にする）ようすればよい。すなわち、

$$\bar{U}(X, Y_k) = -\sum_{s \in S} G_s(X) + r_k \sum_{t \in T} I_t(G_t(X)) \quad (11)$$

を、 Y_k を減少させつつ最小にする X を求めればよいことになる。

上記の $\bar{U}(X, Y_k)$ は、これまでに述べてきた無制限最小化関数と全く同様にして最小化することがで

き、実行可能解(X)を求めることができる。また、式の最小化の過程で、 S 集合の条件の中に $G_s(X) > 0$ の条件が生じた場合は、その条件を S 集合から T 集合へ移し、そのためごとに $\bar{U}(X, Y_k)$ を修正してやけばよい。したがって、最適問題(A)が実行可能な場合は、集合 S は最終的に空集合となり、すべての条件を満足する一つの実行可能解を得ることができる。しかし、最適問題(A)が実行不可能な場合は、集合 S は最終的に空集合とすることはできない。したがって、上記の $\bar{U}(X, Y_k)$ を最小化することにより、単に実行可能な初期値を得ることのみならず、最適問題(A)の実行可能性をも判定することができるわけである。

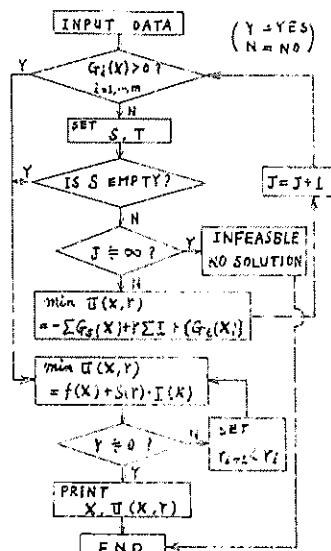
以上これまでの SUMT の interior point 法の概略的な流れ図を示すと第 1 図のようになる。

5 計算例

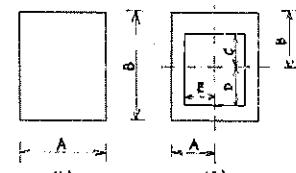
1) 第 2 図-(1)に示す長方形断面が、圧縮力 $15^{t\text{on}}$ 曲げモーメント $15^{t\text{m}}$ を受ける場合。この例では、設計変数は A, B の 2 個であり許容応力度として $\sigma_{\text{cu}}=1300^{(kg/cm^2)}$, $\sigma_{\text{ta}}=1400^{(kg/cm^2)}$ また、 A, B の最小許容寸法をともに 0.8^{cm} とした。入力データとして非常に極端な場合を考え $A=B=0.1^{cm}$ として計算を始めても、簡単に実行可能な初期値 $A=9.9961^{cm}$ $B=9.9051^{cm}$ を得、最終的には $\gamma=0.0002$ で、 $A=0.80^{cm}$ $B=3.75^{cm}$ を得た。この結果は同じく $A=B=0.1^{cm}$ として影響係数と LP を用いて最適設計を行なった結果と一致している。

2) 第 2 図-(2)に示す箱形断面が、圧縮力 $15^{t\text{on}}$ 曲げモーメント $2^{t\text{m}}$ を受ける場合。この例では設計変数として、 A, B, C, D, E の 5 個を選び、設計条件として、許容応力度 $\sigma_{\text{cu}}=\sigma_{\text{ta}}=1000^{(kg/cm^2)}$ のみならず、板厚に関する鋼造示第 43 系の条件および各設計変数の最小寸法、条件をも考慮し合計 10 個の条件式を考えていた。入力データとして、 $A=1^{cm}$, $B=2^{cm}$, $C=1^{cm}$, $D=1^{cm}$, $E=0.5^{cm}$ を与えても実行可能な初期値、 $A=5.405^{cm}$, $B=6.75^{cm}$, $C=1.050^{cm}$, $D=1.05^{cm}$, $E=0.123^{cm}$ 断面積 $SA=145.8^{cm^2}$ を得た。20 回のくり返し計算後、 $\gamma=0.0039$ で $A=2.85^{cm}$, $B=8.90^{cm}$, $C=4.07^{cm}$, $D=5.82^{cm}$, $E=2.05^{cm}$ を得、断面積 SA は 61.6^{cm^2} まで減少した。ただし、この結果はさらには改良が予想される。

3) 第 3 図に示すトラスが、水平荷重 $P=200^{t\text{on}}$ を受けた場合のトラスの最小断面積を求めた。この例では、設計変数として部材の断面積を考え、設計条件として、部材底力(粗長比)、板厚に関する条件も含む)および節点変位を考慮している。(参考文献(1)参照) 節点 A が X, Y 方向の境界の制限を 5^{cm} とした場合、最小断面積をもつトラスは、各部材の許容応力を、条件が支配的な条件となり、初期値として $M_1=210^{cm^2}$, $M_2=110^{cm^2}$, $M_3=200^{cm^2}$ を与えた場合、33 回のくり返し計算後、 $\gamma=0.118$ で $M_1=101.6^{cm^2}$, $M_2=6^{cm^2}$, $M_3=122.3^{cm^2}$ とほとんど一致している。(参考文献(1)参照) なお、上記の計算例は詳細な比較等には(1)は、当日発表するこじとする。(1) 例えば、大久保“トラン構造物の最適設計法”(開拓社研), とその論文集(第 1 号) 1975 年 5 月。



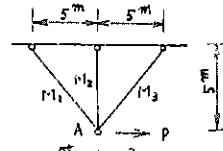
第 1 図



(a)

(b)

第 2 図



第 3 図