

岐阜大学 工学部 井上 肇, 時実 公生
北海道大学工学部 宇土沢 光賢

1. まえがき

構造物の振動や座屈の解析の際、行列の固有値を求めることが必要となるが、構造物が複雑になればなるほど、精度を要求すればするほど、行列は高次となり、計算労力は莫大なものとなる。ふつう、高次の行列の固有値問題の解法としては、任意のベクトルを反復してかけてゆく乗べき法、Jacobi 法、Givens 法 等が多く用いられているが、こゝでは、乗べき法 (Power Method) のもつ性質を吟味し、その性質を利用して、反復の回数を減らすようとするものである。

2. Power Method とその改良の一試案

たとえば、構造物の振動問題では、行列の固有値問題は次のように現われてくる。

$$M\ddot{x} + Kx = 0 \quad \text{—— 自由振動の運動方程式 (n元) ——} \quad (1)$$

こゝで M : Mass Matrix, K : Stiffness Matrix, x : 变位ベクトル, $\ddot{x} = \dot{x} \cos \omega t$, \bar{x} : 位置のみを示すベクトル, ω : 内振動数, (1)を変形して, $A = M^{-1}K$, \bar{x} : 単位行列, $\lambda = \omega^2$ として

$$(A - \omega^2 \bar{x}) \bar{x} = 0 \quad \text{あるいは} \quad A \bar{x} = \lambda \bar{x} \quad (2)$$

n 個の固有値を大きさの順に $\lambda_1 > \lambda_{n-1} \geq \lambda_{n-2} \geq \dots \geq \lambda_1$ とし、それらに属する固有ベクトル \bar{x}_i が求められておれば、次のようにかける。

$$A \bar{x} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}, \quad \bar{x} = [\bar{x}_1, \bar{x}_2, \dots, \bar{x}_n] = \begin{bmatrix} x_{11} & x_{12} & \dots & x_{1n} \\ x_{21} & x_{22} & \dots & x_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_{n1} & x_{n2} & \dots & x_{nn} \end{bmatrix}, \quad A \bar{x} = \bar{x} \Lambda \quad (3)$$

任意のベクトル U_0 を固有ベクトルに展開して

$$U_0 = \{u_1, u_2, \dots, u_n\} = \bar{x} C, \quad C = \{c_1, c_2, \dots, c_n\} \quad (4)$$

(4) と (2) に代入すると

$$A U_0 = A \bar{x} C = \bar{x} \Lambda C = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^n c_i \lambda_i x_{i1} \\ \sum_{i=1}^n c_i \lambda_i x_{i2} \\ \vdots \\ \sum_{i=1}^n c_i \lambda_i x_{in} \end{bmatrix} = \lambda_n c_n \begin{bmatrix} x_{n1} + \sum_{i=1}^{n-1} (\lambda_i / \lambda_n) (c_i / c_n) x_{i1} \\ x_{n2} + \sum_{i=1}^{n-1} (\lambda_i / \lambda_n) (c_i / c_n) x_{i2} \\ \vdots \\ x_{nn} + \sum_{i=1}^{n-1} (\lambda_i / \lambda_n) (c_i / c_n) x_{in} \end{bmatrix} = \lambda_n c_n U_1 \quad (5)$$

この式と A の右からかける演算を k 回くり返すと

$$A^k U_0 = \lambda_n \left[x_{n1} + \sum_{i=1}^{n-1} (\lambda_i / \lambda_n)^k (c_i / c_n) x_{i1} \right] = \lambda_n U_k \quad (6)$$

$$\begin{bmatrix} x_{n2} + \dots \\ \vdots \\ x_{nn} + \dots \end{bmatrix}$$

$\lambda_i / \lambda_n < 1$ 、かつ $c_n \neq 0$ とすれば、十分大きい k に対して $(\lambda_i / \lambda_n)^k \ll 1$ であるから

$$U_k = \{x_{n1}, x_{n2}, \dots, x_{nn}\}, \quad A^k U_k = \lambda_n U_k \quad (7)$$

として、固有値 λ_n と 固有ベクトル U_k は定まる。通常、 U_k の収束の判定条件としては、各要素で $|d_{ijk}| = |U_{ijk} - U_{ijk-1}| < \epsilon$, ϵ ; 正の小さい数にとすれば 10^{-P} , P ; 正の整数 (8)

$$g_i = \lambda_i / \lambda_n, \quad \beta_i = c_i / c_n \text{ とすれば} \quad d_{ijk} = \sum_{j=1}^n g_i^{k-1} (g_i - 1) \beta_i x_{ij}, \quad (i = 1, 2, \dots, n) \quad (9)$$

β_{n-1} は β_{n-2} 以下に比べてある程度大きいとし、相当大きい k について $\beta_{n-1}^k \gg \beta_{n-2}^k$ であるから
 $d_{jk} = \alpha_{n-1,j} \beta_{n-1} (\beta_{n-1} - 1) \beta_{n-1}^{k-1}$ ここで $\alpha_{n-1,j} = \alpha_{n-1,j} / \beta_{n-1} (\beta_{n-1} - 1)$ は k には無関係であるから
 U_k の収束判定条件と、 k の最低見込値は

$$|d_{jk}| = |\alpha_{n-1,j} \beta_{n-1}^{k-1}| < \varepsilon = 10^{-p} \quad \therefore k > (p + \log_{10} \alpha_{n-1,j}) / \log_{10} \beta_{n-1} \quad (10)$$

となる。

この考察をさらに進め d_{jk} の k による変化を考える。

$$d_{jk} = \sum_{i=1}^{n-2} \alpha_{ij} \beta_{n-1}^{k-1} = \alpha_{n-1,j} \beta_{n-1}^{k-1} \left\{ 1 + \sum_{i=1}^{n-2} \left(\alpha_{ij} / \alpha_{n-1,j} \right) \left(\beta_i / \beta_{n-1} \right)^{k-1} \right\} \quad (11)$$

d_{jk} と $d_{j,k+1}$ の比 r_{jk} は

$$\begin{aligned} r_{jk} &= d_{jk} / d_{j,k+1} = \left(\alpha_{n-1,j} \beta_{n-1}^{k-1} \left[1 + \sum_{i=1}^{n-2} \left(\alpha_{ij} / \alpha_{n-1,j} \right) \left(\beta_i / \beta_{n-1} \right)^{k-1} \right] \right) / \left(\alpha_{n-1,j} \beta_{n-1}^{k-2} \left\{ 1 + \sum_{i=1}^{n-2} \left(\alpha_{ij} / \alpha_{n-1,j} \right) \left(\beta_i / \beta_{n-1} \right)^{k-2} \right\} \right) \\ &= \beta_{n-1} \left\{ 1 + \sum_{i=1}^{n-2} \left(\alpha_{ij} / \alpha_{n-1,j} \right) \left(\beta_i / \beta_{n-1} \right)^{k-1} \right\} / \left\{ 1 + \sum_{i=1}^{n-2} \left(\alpha_{ij} / \alpha_{n-1,j} \right) \left(\beta_i / \beta_{n-1} \right)^{k-2} \right\} = \beta_{n-1} \left(1 - \left[\sum_{i=1}^{n-2} \left(\alpha_{ij} / \alpha_{n-1,j} \right) \left(\beta_i / \beta_{n-1} \right)^{k-2} \right] \right) \end{aligned} \quad (12)$$

{ } 内の第2項は、相当大きい k については、1 に比べて相当に小さいと考えられるので、 d_{jk} は、近似的に公比 $r_{jk} = \beta_{n-1}$ をもつ等比級数であると考えてもよい。この性質を利用して、Power Method の Trial Vector U_k に修正を施すことにより、固有ベクトル \bar{x}_n による高い近似をもつたベクトル U_{k+1} を得ることができる。すなはち

$$U_{j,k+1} = U_{j,k} + d_{jk} r_{jk} / (1 - r_{jk}), \quad (j = 1, 2, \dots, n) \quad (13)$$

(13)は、Power Method の考え方を援用したにすぎず、個々の r_{jk} を用いる理由は余りないのだが、ベクトル全体の平均値 \bar{r}_k を用いてよい。しかし β_{n-1} などは未知であるため、得られたベクトルについて、 d_{jk}, r_{jk} を求め、何らかの判定基準を設けて、ベクトル修正の適否を判定すべきである。

こゝでは、次の基準によって考え、そのうち、どれか一方のみが満さればよいとして。

$$\left. \begin{array}{l} (a) \quad |\bar{r}_k - \bar{r}_{k-1}| < \varepsilon_1 \\ (b) \quad |r_{jk} - \bar{r}_k| < \varepsilon_2 \end{array} \right\} \quad (14)$$

この方法の Flow chart を右に示す。

この方法によつて、行は、た計算 (19元) では、修正を行はねばい方法に比べて、とくに大きなものと、着るしい効果があつた。数値例は當日にゆある。

次 数	1	2	3	4	5	6
通常法	13	25	65	18	300 <small>回数</small>	計算せず
修正法	13	19	21	18	37	20
固有値	285.96	5.7893	2.8418	2.1383	6.9163	6.6971

参考文献

1 森口、高田：数値計算法 II

2 清水留三郎：行列の固有値問題、第4回電子計算機活用マニフェスト

3 山内・森口・一松：電子計算機のための数値計算法 I

4 Zürmühl, R. : Matrizen und Ihre Technischen Anwendungen

5 Todd, ed : Survey of Numerical Analysis

