

文章编号:1000-582X(2003)09-0032-04

模糊动力有限元平衡方程的建立及解法*

宋小保

(1. 重庆大学 资源及环境科学学院, 重庆 400044)

摘要:考虑到工程结构分析中某些边界条件,环境介质,特别是某些载荷存在的模糊性,为了更好地解决工程中存在的实际问题,必须考虑其结构的模糊性,只有这样,所求得解才更接近其实际情况。根据 Zadeh 扩展原理和达朗贝尔原理可以建立起模糊振动方程。综合普通有限元方法可得到模糊有限元平衡方程。基于 $L-R$ 型模糊数和 $L-R$ 型模糊化函数,利用 $L-R$ 型模糊数和区间方程的性质,对其进行有界闭模糊数转化,可以把模糊有限元平衡方程转化为一组普通方程和一组区间方程,对区间方程可以应用区间数的性质来进行求解,进而可以求出方程的解。

关键词:模糊性;有限元; $L-R$ 型模糊数;动力平衡方程

中图分类号: O159

文献标识码: A

模糊数学的创始人 Zadeh 指出:在控制和系统理论中,过份地考虑精确性是没有良好效果的。随着上世纪中期模糊数学的出现,模糊数学得到了极大的发展,文献[1-3]把模糊数学方法引入到有限元中,取得了一定的成果。笔者主要是在此基础上用模糊有限元方法对动力问题进行研究。

1 模糊数的 $L-R$ 定义^[4]

通常,用 L 或 R 表示一个函数,称它为模糊数的一个基准函数。当且仅当满足下列条件时:① $L(x) = L(-x)$, $R(x) = R(-x)$ ② $L(0) = 1, R(0) = 1$ ③ L 在 $[0, +\infty)$ 上不减。这时称该模糊数 \tilde{M} 为 $L-R$ 型模糊数。

$$\mu_{\tilde{m}}(x) = \begin{cases} L\left(\frac{m-x}{\alpha}\right) & x \leq m, \alpha > 0 \\ R\left(\frac{x-m}{\beta}\right) & x \geq m, \beta > 0 \end{cases} \quad (1)$$

其中 L 表示左基准函数, R 是右基准函数, m 是 \tilde{M} 的主值, α 和 β 分别称为 \tilde{M} 的左右展形,展形为零时, \tilde{M} 是非模糊数。模糊数 \tilde{M} 可表示为:

$$\tilde{M} = (m, \alpha, \beta)_{LR}$$

文中用到的 $L-R$ 型模糊数的运算法则有:

设两个模糊数 $\tilde{M} = (m, \alpha, \beta)_{LR}, \tilde{N} = (n, \gamma, \delta)_{LR}$

① 加法法则: $(m, \alpha, \beta)_{LR} \oplus (n, \gamma, \delta)_{LR} = (m+n, \alpha+\gamma, \beta+\delta)_{LR}$

② 减法法则: $(m, \alpha, \beta)_{LR} - (n, \gamma, \delta)_{RL} = (m-n, \alpha+\delta, \beta+\gamma)_{LR}$

③ 乘法法则:

a) 当 $\tilde{M} > 0, \tilde{N} > 0$ 时

$$(m, \alpha, \beta)_{LR} \cdot (n, \gamma, \delta)_{LR} = (mn, m\gamma + n\alpha, m\delta + n\beta)_{LR}$$

b) 当 $\tilde{M} < 0, \tilde{N} > 0$ 时

$$(m, \alpha, \beta)_{RL} \cdot (n, \gamma, \delta)_{LR} = (mn, n\alpha - m\delta, n\beta - m\gamma)_{RL}$$

c) 当 $\tilde{M} < 0, \tilde{N} < 0$ 时

$$(m, \alpha, \beta)_{LR} \cdot (n, \gamma, \delta)_{LR} = (mn, -m\delta - n\beta, -n\alpha - m\gamma)_{RL}$$

④ 数量积法则:

对于 $\lambda > 0$, 且 $\lambda \in R$, 有 $\lambda \cdot (m, \alpha, \beta)_{LR} = (\lambda m, \lambda\alpha, \lambda\beta)_{LR}$

对于 $\lambda < 0$, 且 $\lambda \in R$, 有 $\lambda \cdot (m, \alpha, \beta)_{LR} = (\lambda m, -\lambda\beta, -\lambda\alpha)_{LR}$

$L-R$ 型模糊数可以分解成主值与一零模糊数之和, 即:

$$\tilde{M} = (m, \alpha, \beta)_{LR} = m + (0, \alpha, \beta)_{LR}$$

2 模糊有限元动力平衡方程的建立^[5,6]

2.1 由 Zadeh 扩展原理,把普通有限元中的基本方程扩展到模糊有限元中

模糊动力平衡方程:

* 收稿日期:2003-04-24

作者简介:宋小保(1974-),男,河南开封市人,重庆大学硕士研究生,研究方向为计算力学。

$$\begin{cases} \sigma_{ij} + F_i - Cu_i - \rho\ddot{u}_i = 0 \\ \sigma_{ij}^L + F_i^L + Cu_i^R + \rho u_i^R = 0 \\ \sigma_{ij}^R + F_i^R + Cu_i^L + \rho u_i^L = 0 \end{cases} \quad (2)$$

2.2 模糊平衡方程的建立

在振动问题中,应用达朗贝尔原理建立的振动方程仍具有静力方程的形式,只不过节点的位移是动位移,节点的载荷是动载荷,它们都是时间的函数,这时方程变为:

$$\tilde{K}\delta(t) = \tilde{P}(t)$$

式中的 $\delta(t)$ 为节点的动位移,是时间的函数, $\tilde{K}\delta(t)$ 是节点动位移引起的节点力——弹性恢复力, $\tilde{P}(t)$ 是节点的动载荷,由两部分组成,一部分是作用在节点上的模糊外激振力 $\tilde{P}_0(t)$,另一部分是由结构振动产生的惯性力和阻尼力引起的模糊动载荷 $\tilde{P}_I(t)$ 和 $\tilde{P}_D(t)$ 于是上式可变为:

$$\tilde{K}\delta(t) = \tilde{P}_I(t) + \tilde{P}_D(t) + \tilde{P}_0(t) \quad (3)$$

式中: $\tilde{K}\delta(t)$: 节点弹性恢复力; $\tilde{P}_I(t)$: 节点惯性力; $\tilde{P}_D(t)$: 节点阻尼力; $\tilde{P}_0(t)$: 节点激振力。

式(3)就是振动结构各个节点的运动方程——模糊振动方程。

设单元的模糊位移函数为:

$$\tilde{v}(x,t) = N\tilde{x}^e(t) \quad (4)$$

式中, N 只是坐标 x 的函数,与时间无关,因此由上式求单元刚度阵时和静力的一样。

设振动结构的密度为 ρ ,则单位体积的惯性力密度为:

$$\tilde{I}(x,t) = -\rho\ddot{v}(x,t) \quad (5)$$

式中, $\ddot{v}(x,t)$ 为结构的横向运动加速度,根据虚功等效原则,由单元惯性力引起的等效载荷为:

$$\tilde{F}_I^e(t) = \int_{\Omega} N^T \tilde{I}(x,t) dV = - \int_{\Omega} N^T \rho \ddot{v}(x,t) dV = - \int_{\Omega} N^T \rho N dV \ddot{v}^e(t)$$

令 $M^e = \int_{\Omega} N^T \rho N dV$

则上式变为:

$$\tilde{F}_I^e(t) = -M^e \ddot{v}^e(t)$$

式中 M^e 叫作单元质量矩阵,若将每个所计算出的由惯性力引起的等效节点载荷集成,则得到整个结构系统的整体惯性节点模糊载荷列阵:

$$\tilde{P}_I(t) = -M\ddot{v}(t) \quad (6)$$

式中, M 为整体质量矩阵。

设振动结构的运动阻尼系数为 ν ,按照粘性阻尼假定,单位体积上所受到的阻尼力为^[4]:

$$\tilde{d}(x,t) = -\nu\dot{v}(x,t)$$

式中, $\dot{v}(x,t)$ 是振动结构横向运动的速度,根据虚功等效原则,由单元阻尼力引起的等效节点载荷为:

$$\tilde{F}_D^e(t) = \int_{\Omega} N^T \tilde{d}(x,t) dV = - \int_{\Omega} N^T \nu \dot{v}(x,t) dV = - \int_{\Omega} \nu N^T N dV \dot{v}^e(t)$$

令 $C^e = \int_{\Omega} \nu N^T N dV$

则上式变为: $\tilde{F}_D^e(t) = -C^e \dot{v}^e(t)$ 式中 C^e 叫作单元阻尼矩阵。

若将每个单元所计算的由阻尼力引起的等效节点载荷集成,则得到整个结构系统的整体阻尼节点模糊载荷列阵:

$$\tilde{P}_D(t) = -C\dot{x}(t) \quad (7)$$

式中 $C = \sum_{e=1}^n C^e$ 为整体阻尼矩阵。

将(6),(7)两式代入到(3)式中可得到:

$$\tilde{K}\tilde{x}(t) = -M\ddot{x}(t) - C\dot{x}(t) + \tilde{P}_0(t) \quad (8)$$

移项可得:

$$M\ddot{x}(t) + C\dot{x}(t) + \tilde{K}\tilde{x}(t) = \tilde{P}_0(t) \quad (9)$$

3 模糊平衡方程的求解

只考虑无阻尼和外载的情况,则方程(9)可变为:

$$M\ddot{x}(t) + \tilde{K}\tilde{x} = 0 \quad (10)$$

它的解可设为:

$\tilde{x} = \tilde{X}\sin(\tilde{p}t + \phi)$ 其中 \tilde{X} 为模糊振幅列阵, \tilde{p} 为模糊圆频率,它们都是待定的量。将其代入自由振动微分方程(10)得:

$$[\tilde{K} - \tilde{p}^2 M]\tilde{X} = 0 \quad (11)$$

这一方程具有非零解的条件是:

$$|\tilde{K} - \tilde{p}^2 M| = 0 \quad (12)$$

它称为系统的模糊特征方程。由此可确定 \tilde{p}^2 的 n 个正实根 \tilde{p}_i^2 ,并按 $\tilde{p}_i \leq \tilde{p}_{i+1}$ 排列, $i = 1, 2, \dots, n$ 。将各个不同的 \tilde{p}_i 逐一代入上式,可得下列主振型方程:

$$[\tilde{K} - \tilde{p}_i^2 M]\tilde{X}_i = 0, i = 1, 2, \dots, n$$

即: $\tilde{K}\tilde{X} = \tilde{\lambda}M\tilde{X} \quad (13)$

其中 $\tilde{\lambda} = \tilde{p}^2$

由此,在不计任意倍数差别的意义下,可确定 n 个实矢量 \tilde{X}_i ,称为系统的主振型。由下式

$$\tilde{x}_i = \tilde{X}_i \sin(\tilde{p}_i t + \phi), i = 1, 2, \dots, n \quad (14)$$

表示的运动称为系统的主振动,主振型的一个重要性质是可对其单位化,即

$$\tilde{X}_i^T M \tilde{X}_i = 1 \quad (15)$$

另一个重要性质是它具有正交性,即当 $i \neq j$ 时,有:

$$\bar{X}_i^T M \bar{X}_j = 0, \bar{X}_i^T K \bar{X}_j = 0$$

事实上, \bar{X}_i 与 \bar{X}_j 分别为系统的第 i 个与第 j 个主振型, 因而有:

$$\bar{K} \bar{X}_i = \bar{p}_i^2 M \bar{X}_i, \bar{K} \bar{X}_j = \bar{p}_j^2 M \bar{X}_j$$

将第 1 式转置, 再后乘以 \bar{X}_j . 对第 2 式前乘以 \bar{X}_i^T , 然后两式相减, 可得:

$$(\bar{p}_i^2 - \bar{p}_j^2) \bar{X}_i^T M \bar{X}_j = 0$$

考虑到 \bar{p}_i 不等于 \bar{p}_j , 于是前式得证, 同理可证明第 2 式。

定义 sign 函数如下:

$$\text{sign}(x) = \begin{cases} 1 & x > 0 \\ 0 & x = 0 \\ -1 & x < 0 \end{cases} \quad (16)$$

利用 $L-R$ 型模糊数的性质, 进行展开可得第 i 个方程为^[5]

$$\sum_{j=1}^n \{(K_{ij}, K_{ij}^L, K_{ij}^R)_{LR} \cdot (X_j, X_j^L, X_j^R)_{LR}\} = \sum_{j=1}^n \{(\lambda_i, \lambda_i^L, \lambda_i^R)_{LR} m_{ij} (X_j, X_j^L, X_j^R)_{LR}\} \quad (17)$$

将其分解可得:

$$\sum_{j=1}^n \{(K_{ij} + (0, K_{ij}^L, K_{ij}^R)_{LR}) \cdot (X_j + (0, X_j^L, X_j^R)_{LR})\} = \sum_{j=1}^n \{[\lambda_i m_{ij} + (0, \lambda_i^L m_{ij}, \lambda_i^R m_{ij})_{LR}] \cdot (X_j + (0, X_j^L, X_j^R)_{LR})\}$$

即:

$$\sum_{j=1}^n \{K_{ij} X_j + \text{sign}(K_{ij}) \text{sign}(X_j) (0, |K_{ij}| X_j^L + |X_j| K_{ij}^L, |K_{ij}| X_j^R + |X_j| K_{ij}^R)_{LR} = \sum_{j=1}^n \{\lambda_i m_{ij} X_j + \text{sign}(\lambda_i m_{ij}) \text{sign}(X_j) \cdot (0, |\lambda_i m_{ij}| X_j^L + |X_j| \lambda_i^L m_{ij}, |\lambda_i m_{ij}| X_j^R + |X_j| \lambda_i^R m_{ij})_{LR}\} \quad (18)$$

又可变为:

$$\sum_{j=1}^n K_{ij} X_j = \sum_{j=1}^n \lambda_i m_{ij} X_j \quad (19)$$

$$\sum_{j=1}^n \{\text{sign}(K_{ij}) \text{sign}(X_j) (0, |K_{ij}| X_j^L + |X_j| K_{ij}^L, |K_{ij}| X_j^R + |X_j| K_{ij}^R)_{LR}\} = \sum_{j=1}^n \{\text{sign}(\lambda_i m_{ij}) \text{sign}(X_j) (0, |\lambda_i m_{ij}| X_j^L + |X_j| \lambda_i^L m_{ij}, |\lambda_i m_{ij}| X_j^R + |X_j| \lambda_i^R m_{ij})_{LR}\} \quad i = 1, 2, \dots, n \quad (20)$$

因为

$$\bar{X}_i^T M \bar{X}_i = 1 \quad (21)$$

所以可以推出:

$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \{(X_i^T, X_i^L, X_i^R)_{LR} m_{ij} (X_j, X_j^L, X_j^R)_{LR}\} = (1, 0, 0)_{LR}$$

即有

$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n X_i^T m_{ij} X_j = 1 \quad (22)$$

$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \{\text{sign}(X_i) \text{sign}(X_j^T) (0, |X_i^T| m_{ij}^L X_i^L + |X_i| m_{ij}^L X_j^L, |X_i^T| m_{ij}^R X_i^R + |X_i| m_{ij}^R X_j^R)_{LR} = (0, \text{sign}(\underline{\varepsilon}) \underline{\varepsilon}, \text{sign}(\bar{\varepsilon}) \bar{\varepsilon})_{LR} \quad (23)$$

其中 $\underline{\varepsilon}, \bar{\varepsilon}$ 为一极小量。

对(20)式其进行有界闭模糊数转化可得到:

$$(1 - \lambda) \sum_{j=1}^n \{\text{sign}(K_{ij}) \text{sign}(X_j) [-(|K_{ij}| X_j^L + |X_j| K_{ij}^L), (|K_{ij}| X_j^R + |X_j| K_{ij}^R)]\} + (1 - \lambda^2) \sum_{j=1}^n \{\text{sign}(K_{ij}) \text{sign}(X_j) [\min(-K_{ij}^L X_j^L, -K_{ij}^R X_j^R), \max(K_{ij}^L X_j^L, K_{ij}^R X_j^R)]\} = \sum_{j=1}^n \{\text{sign}(\lambda_i) \text{sign}(X_j) \cdot [-(|\lambda_i| m_{ij} X_j^L + |X_j| \lambda_i^L m_{ij}), (|\lambda_i| m_{ij} X_j^R + |X_j| \lambda_i^R m_{ij})]\} + (1 - \lambda)^2 \sum_{j=1}^n \{\text{sign}(\lambda_i m_{ij}) \text{sign}(X_j) \cdot [\min(-\lambda_i^L m_{ij} X_j^L, -\lambda_i^R m_{ij} X_j^R), \max(\lambda_i^L m_{ij} X_j^L, \lambda_i^R m_{ij} X_j^R)]\} \quad (24)$$

其中 $\lambda \in (0, 1), X_j^L, X_j^R, \lambda_i^L, \lambda_i^R \geq 0, i = 1, 2, \dots, n$ 即可转化为:

$$\sum_{j=1}^n \{\text{sign}(K_{ij}) \text{sign}(X_j) [-(|K_{ij}| X_j^L + |X_j| K_{ij}^L), (|K_{ij}| X_j^R + |X_j| K_{ij}^R)]\} + (1 - \lambda) \sum_{j=1}^n \{\text{sign}(K_{ij}) \text{sign}(X_j) [\min(-K_{ij}^L X_j^L, -K_{ij}^R X_j^R), \max(K_{ij}^L X_j^L, K_{ij}^R X_j^R)]\} = \sum_{j=1}^n \{\text{sign}(\lambda_i) \text{sign}(X_j) [-(|\lambda_i| m_{ij} X_j^L + |X_j| \lambda_i^L m_{ij}), (|\lambda_i| m_{ij} X_j^R + |X_j| \lambda_i^R m_{ij})]\} + (1 - \lambda) \sum_{j=1}^n \{\text{sign}(\lambda_i) \text{sign}(X_j) \cdot [\min(-\lambda_i^L m_{ij} X_j^L, -\lambda_i^R m_{ij} X_j^R), \max(\lambda_i^L m_{ij} X_j^L, \lambda_i^R m_{ij} X_j^R)]\} \quad i = 1, 2, \dots, n \quad (25)$$

对(23)式进行有界闭模糊数转化可得:

$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \{\text{sign}(X_i) \text{sign}(X_j) [-(|X_i| m_{ij} X_j^L + |X_j| m_{ij} X_i^L), (|X_i| m_{ij} X_j^R + |X_j| m_{ij} X_i^R)]\} + (1 - \lambda) \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \{\text{sign}(X_i) \text{sign}(X_j) [\min(-X_i^L m_{ij} X_j^R, -X_i^R m_{ij} X_j^L), \max(X_i^L m_{ij} X_j^L, X_i^R m_{ij} X_j^R)]\} = (\underline{\varepsilon}, \bar{\varepsilon}) \quad (26)$$

