Journal of Vibration, Measurement & Diagnosis

doi:10.16450/j.cnki.issn.1004-6801.2017.02.014

基于子结构模型剪切型框架结构损伤识别

罗 钧¹, 刘 纲^{1,2}, 黄宗明^{1,2}

(1. 重庆大学土木工程学院 重庆,400045) (2. 重庆大学山地城镇建设与新技术教育部重点实验室 重庆,400045)

摘要 提出了适用于剪切型框架结构的损伤定位和损伤定量识别方法。首先,用剪切型框架结构的运动方程和中 心差分法确定子结构的划分方式;然后,根据子结构的输入输出关系和已知输入自回归移动平均(autoregressive moving-average with exogenous inputs,简称 ARMAX)模型的对应关系,提出了利用子结构输入输出数据建立 AR-MAX 模型的定阶方法;最后,利用子结构 ARMAX 模型系数向量的马氏距离来构造损伤识别指标,并选用受试者 工作特征曲线下面积和 Bhattacharyya 距离进行损伤部位和损伤程度的识别。模拟算例和试验表明,提出方法能 准确识别剪切型框架结构的损伤部位和损伤程度的相对大小,且具有较好的抗噪性能。

关键词 损伤识别;子结构;ARMAX 模型;剪切型框架;统计识别 中图分类号 TU279.7⁺44;TH825

引 言

建筑结构在风和地震等外力作用下可能发生损 伤,结构的可靠性随之降低^[1],因此,及时准确地识 别结构的安全状态是防止结构倒塌等重大事故的有 效途径。20世纪90年代以来,结合现代传感器、远 程数据传输和损伤识别的健康监测技术逐步发展, 并成为当前土木工程领域的一个重要研究方向。目 前此类研究方法大致可分为基于模态驱动的方法和 基于数据驱动的方法,前者具有较明确的物理意义, 在数值模拟和实验室结构中得到了初步应用^[2-5],其 主要的问题在于环境激励下损伤指标的不确定性较 大,且有时需要获得准确的基准有限元模型,这对大 型结构较难实现。基于数据驱动的损伤识别方法直 接利用结构响应数据提取损伤指标,且可引入统计 模式识别技术降低指标不确定性的影响。

损伤识别主要致力于解决 4 个层次的问题,即 判定结构有无损伤、损伤部位、损伤程度和剩余寿 命^[6]。目前基于时间序列模型数据驱动的方法可以 实现前 2 个层次的问题。如文献[7]利用向量自回 归(vector autoregressive,简称 VAR)模型系数的对 角线元素向量的马氏距离作为损伤指标,结合 Fisher 准则在统计意义下识别结构的损伤位置,并利用 两跨连续梁验证算法的有效性。文献[8]利用健康 状态数据建立基准已知输入自回归(autoregressive model with exogenous input,简称 ARX)模型,然后 利用损伤状态数据输入基准 ARX 模型计算所得残 差的标准差作为损伤指标,并利用 2 自由度剪切型 结构验证了算法的有效性。文献[9]将不同部位的 传感器分为不同的传感器组,再分别建立 ARX 模 型,但该方法中传感器分组是人为确定的,不好的分 组可能无法识别损伤,且通过试算确定 ARX 模型 的阶次不具有普遍意义,在传感器分组较多的情况 下耗时耗力。

基于此,笔者提出基于子结构模型的损伤识别 方法以解决剪切型框架结构损伤识别前3个层次的 问题,即结构有无损伤、损伤部位及损伤程度。首 先,根据剪切型结构的整体动力响应分析和中心差 分法,推导出剪切型结构各自由度的加速度响应之 间的关系,并将两个或三个相邻自由度视为一个子 结构,建立起某自由度加速度值和相邻自由度加速 度值之间的输入输出关系,据此提出一种子结构划 分方法;其次,根据子结构输入输出关系与已知输入 自回归移动平均(autoregressive moving-average with exogenous inputs,简称 ARMAX)模型的对应 关系,确定了利用子结构输入输出数据进行 AR-MAX 建模时的定阶方法;再次,根据 ARMAX 模型 系数与子结构物理参数的对应关系,提出将模型系 数向量的马氏距离作为损伤识别指标,利用统计模

^{*} 国家自然科学基金资助项目(51308565,51578095);中央高校基金资助项目(CDJZR14205501) 收稿日期:2015-08-19;修回日期:2016-01-19

式识别的受试者工作特征曲线下的面积和 Bhattacharyya 距离实现结构损伤程度和部位的判别;最 后,利用一个 6 自由度数值模型和实验室 3 层框架 试验验证算法的有效性。

1 剪切型框架结构体系的动力响应

剪切型框架结构可离散化为具有 n 个自由度悬 臂体系,如图 1 所示。该体系的运动微分方程为

 $M\ddot{\mathbf{x}}(t) + C\dot{\mathbf{x}}(t) + K\mathbf{x}(t) = f(t)$ (1) 其中:M,C,K分别为n×n阶质量矩阵、n×n阶阻 尼矩阵和 n×n阶刚度矩阵;x(t)为n 维输出位移向 量;f(t)为n 维输入向量。



Fig. 1 Shear structure model and substructure selection

M,C,K和x(t)、f(t)的具体形式如式(2)所示, $f_i(t)$ 为第i节点处外荷载时程向量。

$$\mathbf{M} = \begin{bmatrix} m_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & m_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & m_{nn} \end{bmatrix}$$
(2a)
$$\mathbf{K} = \begin{bmatrix} k_{11} & k_{12} & \cdots & 0 \\ k_{21} & k_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & k_{nn} \end{bmatrix}$$
(2b)
$$\mathbf{C} = \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & 0 \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & c_{nn} \end{bmatrix}$$
(2c)
$$\mathbf{r}(t) = \begin{cases} x_{1}(t) \\ x_{2}(t) \end{cases}$$
(2d)

$$\mathbf{f}(t) = \begin{cases} f_1(t) \\ f_2(t) \\ \vdots \\ f_1(t) \end{cases}$$
(2e)

其中: $k_{ii} = k_i + k_{i+1}$, $k_{i,i+1} = -k_{i+1}$, $k_{i,i-1} = -k_i$, $k_{nn} = k_n$; $c_{ii} = c_i + c_{i+1}$, $c_{i,i+1} = -c_{i+1}$, 其中下标 i = $1, \dots, n-1; c_{nn} = c_n, c_{i,i-1} = -c_i (i=2, \dots, n-1)_{\circ}$

通常实际测试得到的响应数据都是离散的,因此将式(1)进行时间离散化,设采样时间间隔为 Δt ,并令 $t_k = k \Delta t$,则有

$$\boldsymbol{M}\ddot{\boldsymbol{x}}(t_k) + \boldsymbol{C}\dot{\boldsymbol{x}}(t_k) + \boldsymbol{K}\boldsymbol{x}(t_k) = \boldsymbol{f}(t_k) \qquad (3)$$

采用中心差分法将加速度 $\ddot{x}_i(t_k)$ 和速度 $\dot{x}_i(t_k)$ 用位移来表示,则

$$\begin{cases} \ddot{x}_{i,k} = (x_{i,k+1} - 2x_{i,k} + x_{i,k-1})/\Delta t^2 \\ \dot{x}_{i,k} = (x_{i,k} - x_{i,k-1})/\Delta t \end{cases}$$
(4)

将式(4)代入式(3),并整理可得

$$\begin{cases} x_{1,k+1} \\ x_{2,k+1} \\ \vdots \\ x_{n,k+1} \end{cases} = \overline{F}_k - \langle \overline{K} + \overline{C} - 2I \rangle \begin{cases} x_{1,k} \\ x_{2,k} \\ \vdots \\ x_{n,k} \end{cases} + \langle \overline{C} - I \rangle \begin{cases} x_{1,k-1} \\ x_{2,k-1} \\ \vdots \\ x_{n,k-1} \end{cases}$$

其中:

$$\begin{split} \overline{\mathbf{F}}_{k} = \begin{cases} m_{11}^{-1} f_{1,k} \Delta t^{2} \\ \vdots \\ m_{nn}^{-1} f_{n,k} \Delta t^{2} \end{cases}; \\ \overline{\mathbf{C}} = \Delta t \begin{bmatrix} m_{11}^{-1} c_{11} & m_{11}^{-1} c_{12} & \cdots & 0 \\ m_{22}^{-1} c_{21} & m_{22}^{-1} c_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & m_{nn}^{-1} c_{nn} \end{bmatrix}; \\ \overline{\mathbf{K}} = \Delta t^{2} \begin{bmatrix} m_{11}^{-1} k_{11} & m_{11}^{-1} k_{12} & \cdots & 0 \\ m_{22}^{-1} k_{21} & m_{22}^{-1} k_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & m_{nn}^{-1} k_{nn} \end{bmatrix}, \\ \overline{\mathbf{K}} = \Delta t^{2} \begin{bmatrix} m_{11}^{-1} k_{11} & m_{11}^{-1} k_{12} & \cdots & 0 \\ m_{22}^{-1} k_{21} & m_{22}^{-1} k_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & m_{nn}^{-1} k_{nn} \end{bmatrix}, \\ \overline{\mathbf{K}} = \mathbf{K} \{ \mathbf{C} \} = \mathbf{F}_{k-2} - \{ \mathbf{K} + \mathbf{C} - 2\mathbf{I} \} \begin{bmatrix} x_{1,k-2} \\ x_{2,k-2} \\ \vdots \\ x_{n,k-1} \end{bmatrix} + \{ \mathbf{C} - \mathbf{I} \} \begin{bmatrix} x_{1,k-3} \\ x_{2,k-3} \\ \vdots \\ x_{n,k-3} \end{bmatrix}, \\ \\ \mathbf{C} \end{bmatrix} \\ \\ \mathbf{C} \end{bmatrix}$$

$$\tag{6a}$$

$$\begin{bmatrix} x_{1,k} \\ x_{2,k} \\ \vdots \\ x_{n,k-1} \end{bmatrix} = \mathbf{F}_{k-1} - \{ \mathbf{K} + \mathbf{C} - 2\mathbf{I} \} \begin{bmatrix} x_{1,k-1} \\ x_{2,k-1} \\ \vdots \\ x_{n,k-1} \end{bmatrix} + \{ \mathbf{C} - \mathbf{I} \} \begin{bmatrix} x_{1,k-2} \\ x_{2,k-2} \\ \vdots \\ x_{n,k-2} \end{bmatrix}, \\ \\ \mathbf{C} \end{bmatrix}$$

$$\left\{egin{array}{c} x_{1,k-1}-2x_{1,k}+x_{1,k+1}\ x_{2,k-1}-2x_{2,k}+x_{2,k+1}\ dots\ x_{n,k-1}-2x_{n,k}+x_{n,k+1}\ \end{array}
ight\}=$$

(5)

$$\begin{cases} m_{11}^{-1} (f_{1,k-2} - 2f_{1,k-1} + f_{1,k}) \Delta t^{2} \\ m_{22}^{-1} (f_{2,k-2} - 2f_{2,k-1} + f_{2,k}) \Delta t^{2} \\ \vdots \\ m_{nn}^{-1} (f_{n,k-2} - 2f_{n,k-1} + f_{n,k}) \Delta t^{2} \\ \end{cases}$$

$$\{ \bar{\mathbf{K}} + \bar{\mathbf{C}} - 2\mathbf{I} \} \begin{cases} x_{1,k-2} - 2x_{1,k-1} + x_{1,k} \\ x_{2,k-2} - 2x_{2,k-1} + x_{2,k} \\ \vdots \\ x_{n,k-2} - 2x_{n,k-1} + x_{n,k} \\ \end{cases} + \\ \{ \bar{\mathbf{C}} - \mathbf{I} \} \begin{cases} x_{1,k-3} - 2x_{1,k-2} + x_{1,k-1} \\ x_{2,k-3} - 2x_{2,k-2} + x_{2,k-1} \\ \vdots \\ x_{n,k-3} - 2x_{n,k-2} + x_{n,k-1} \\ \end{cases} \end{cases}$$

$$(7)$$
将式(7) 代入式(4), 可简化为

$$\begin{bmatrix}
\ddot{x}_{1,k} \\
\ddot{x}_{2,k} \\
\vdots \\
\ddot{x}_{n,k}
\end{bmatrix} =
\begin{bmatrix}
m_{11}^{-1} (f_{1,k-2} - 2f_{1,k-1} + f_{1,k}) \\
m_{22}^{-1} (f_{2,k-2} - 2f_{2,k-1} + f_{2,k}) \\
\vdots \\
m_{nn}^{-1} (f_{n,k-2} - 2f_{n,k-1} + f_{n,k})
\end{bmatrix} -
\{\bar{\mathbf{K}} + \bar{\mathbf{C}} - 2\mathbf{I}\} \begin{bmatrix}
\ddot{x}_{1,k-1} \\
\ddot{x}_{2,k-1} \\
\vdots \\
\ddot{x}_{n,k-1}
\end{bmatrix} + \{\bar{\mathbf{C}} - \mathbf{I}\} \begin{bmatrix}
\ddot{x}_{1,k-2} \\
\ddot{x}_{2,k-2} \\
\vdots \\
\ddot{x}_{n,k-2}
\end{bmatrix} (8)$$

将式(8)展开为方程式的表达,有如下情形。 1) 当自由度 *i*=1 时

 $m_{ii}^{-1}f_{i,k} - 2m_{ii}^{-1}f_{i,k-1} + m_{ii}^{-1}f_{i,k-2}$ (9)

从式(9)可以看出,第*i*自由度的加速度响应与 第*i*-1,*i*+1自由度的加速度响应存在确定性 联系。如在实际工程中测试得到结构各自由度的加 速度响应,由式(9)可知,相邻的两个或者 3 个自由 度的加速度响应之间均可建立一个与其余自由度无 关的独立关系式。若将第 *i* 自由度的加速度响应作 为输出,第 *i*-1,*i*+1 自由度的加速度响应和外荷 载作为输入,则这 3 个自由度可作为一个独立的子 结构动力学模型。若将剪切型结构按图 1 所示划分 为多个子结构,则式(9)建立的相邻两个或者 3 个自 由度间的独立关系式就反映了对应子结构的输入输 出关系。

2 子结构 ARMAX 模型建模及定阶

从上节的推导可知,剪切型框架结构可按一定 原则划分为子结构。在子结构中,相邻自由度的响 应作为输入,其自身的响应作为输出,而单输出多输 入的 ARMAX 时间序列模型的理论公式^[10]为

 $y_k + a_1 y_{k-1} + \cdots + a_{n_a} y_{k-n_a} = \boldsymbol{B}_1 \boldsymbol{u}_{k-1} + \cdots +$

 $B_{n_b}u_{k-n_b} + e_k + c'_1e_{k-1} + \cdots + c'_{n_c}e_{k-n_c}$ (10) 其中: y_k 为模型的输出; u_k 为模型的输入; e_k 为模型 的误差项, a_i ; B_i , c'_i 为模型的系数; n_a , n_b , n_c 为模 型的阶次。

若取
$$n_a = 2$$
, $n_b = 2$, $n_c = 2$,则式(10)可改写为
 $y_k + a_1 y_{k-1} + a_2 y_{k-2} = \boldsymbol{B}_1 \boldsymbol{u}_{k-1} + \boldsymbol{B}_2 \boldsymbol{u}_{k-2} + e_k + c'_1 e_{b-1} + c'_2 e_{b-2}$ (11)

对比式(11)和式(9),当结构节点激励为白噪声时,ARMAX模型输出、模型输入与子结构加速度 响应的关系为

$$y_k \Leftrightarrow \ddot{x}_{i,k} \quad \boldsymbol{u}_k \Leftrightarrow \begin{cases} \ddot{x}_{i-1,k} \\ \vdots \\ \ddot{x}_{i+1,k} \end{cases} m_{ii}^{-1} f_{i,k} \Leftrightarrow e_k$$
 (12)

ARMAX 模型系数 a_i , B_i 与子结构物理参数 的对应关系为

$$a_1 \Leftrightarrow (m_{ii}^{-1}k_{i,i}\Delta t^2 + m_{ii}^{-1}c_{i,i}\Delta t - 2)$$
(13a)

$$a_2 \Leftrightarrow (1 - m_{ii}^{-1} c_{i,i} \Delta t) \tag{13b}$$

$$\boldsymbol{B}_{1} \Leftrightarrow \begin{cases} -(m_{ii}^{-1}k_{i,i-1}\Delta t^{2}+m_{ii}^{-1}c_{i,i-1}\Delta t), \\ -(m_{ii}^{-1}k_{i,i+1}\Delta t^{2}+m_{ii}^{-1}c_{i,i+1}\Delta t) \end{cases}$$
(13c)

$$\boldsymbol{B}_{2} \Leftrightarrow \{ m_{ii}^{-1} c_{i,i-1} \Delta t, m_{ii}^{-1} c_{i,i+1} \Delta t \}$$
(13d)

其中:⇔表示两者存在着对应关系。

从式(11)~(13)可知,外荷载为白噪声激励且 ARMAX 模型阶次 n_a,n_b和 n_c均取 2 时,第 i 个子 结构的输入输出关系与建立的 ARMAX 模型存在 着对应关系,因此在对子结构的输入输出关系进行 ARMAX 建模时,建议将模型阶次 n_a,n_b和 n_c均取 为 2,避免了对阶次进行试算。

3 损伤特征指标及识别流程

当框架结构某部位发生诸如混凝土开裂、钢筋 锈蚀、螺栓松动等损伤时,该部位的刚度将降低,在 总体刚度矩阵中与损伤部位相对应的刚度系数值会 降低,与未损伤部位相对应的刚度系数值则会保持 不变。对图1所示的n个自由度的剪切型结构而 言,若第i单元发生损伤,则总体刚度矩阵中的刚度 系数 $k_{i-1,i-1}, k_{i,i}$,总体阻尼矩阵中的阻尼系数 $c_{i-1,i-1}, c_{i,i}$ 均会发生改变。从式(13)看出,将剪切 型结构第i自由度的加速度响应作为输出,第i-1 自由度和第i+1自由度的加速度响应作为输入建 立的子结构 ARMAX 模型的系数 a_1 和 a_2 可以反 映第i,i+1单元的刚度和阻尼的改变。故可利用 ARMAX 模型系数的变化来识别第i,i+1单元的 损伤,将该系数向量 f_s 作为损伤特征量

$$\boldsymbol{f}_{\mathrm{s}} = \{\boldsymbol{a}_{1}, \boldsymbol{a}_{2}\} \tag{14}$$

考虑到测试存在的噪声和输入力为白噪声假定 等误差的影响,需引入统计损伤识别,识别步骤如下:

 1)对基准状态下的结构进行多次测量,计算子 结构系数向量的平均值和协方差;

2)对健康状态下的结构进行多次测量,计算子 结构每次测量的系数向量马氏距离,作为损伤特征 指标

 $M_{\rm D}(f) = \sqrt{(\boldsymbol{f}_{\rm s} - \boldsymbol{\bar{f}}_{\rm b})^{\mathrm{T}} \boldsymbol{S}_{\rm b}^{-1} (\boldsymbol{f}_{\rm s} - \boldsymbol{\bar{f}}_{\rm b})} \quad (15)$ 其中: $\boldsymbol{\bar{f}}_{\rm b}$ 为基准状态下向量 $\boldsymbol{f}_{\rm s}$ 的平均值; $\boldsymbol{S}_{\rm b}^{-1}$ 为基 准状态下向量 $\boldsymbol{f}_{\rm s}$ 的协方差。

3) 对未知状态下的结构进行多次测量,计算子
 结构每次测量的系数向量马氏距离;

4)选取受试者工作特征曲线(receiver operating characteristic curve,简称 ROC)进行损伤部位 的判定^[11],现采用 ROC 曲线下的面积值(A_U)作为 统计量来评价检测的性能,认为 $A_U \ge 0.8$ 时,结构



健康状态和未知状态的系数向量马氏距离的分布能 较好的区分开来,即对应的结构部位发生损伤;

5)最后利用损伤子结构的 M_D 分布的 Bhattacharyya 距离(B_D)来判断损伤程度,对于单变量指标,该距离的定义^[12]为

$$B_{\rm D} = \frac{1}{4} \frac{(\kappa_{\rm d} - \kappa_{\rm h})^2}{\sigma_{\rm d}^2 + \sigma_{\rm h}^2} + \frac{1}{2} \ln \left[\frac{(\sigma_{\rm d}^2 + \sigma_{\rm h}^2)/2}{\sigma_{\rm d} \sigma_{\rm h}} \right] (16)^2$$

其中: κ和 σ分别为 M_D分布的平均值和方差;下标 d和 h分别为损伤状态和基准状态。

从式(16)的定义可知,前一项主要考虑了均值 变化的影响,而后一项主要是为了计入方差变化的 影响。

4 数值模拟算例

4.1 模型算例及损伤工况

以 6 自由度集中质点模型验证所提算法的性能,如图 2(a)所示。其中, $m_i = 1, k_i = 1$ 500(i = 1, 2,…,6)。采用瑞雷阻尼假定,即 $C = \alpha M + \beta K$,取模型第 1 阶和第 3 阶阻尼比为 0.02,得 $\alpha = 0.308$ 09, $\beta = 7.5 \times 10^{-4}$ 。

在质点 6 处输入随机激励,取质点 1~6 处的加 速度响应为输出信号。拟定的损伤工况如表 1 所示。

表1 6自由度损伤工况

Tab. 1 Damage cases of the six degree of freedom system

工况	1	2	3	4	5	(6
损伤部位	k_2	k_2	k_2	k_5	k_5	k_2	k_5
损伤程度/%	1	5	10	5	10	5	5

6自由度体系的最高频率为 11.97 Hz,故设定 加速度响应信号的采样频率为 100 Hz,并设定每 1 000个数据点为 1 个数据段。基准状态、参考状态 和未知状态下分别取 500 个数据段进行计算,得到 500 个 *M*_D 值。



图 2 6 自由度计算模型 Fig. 2 Six degree of freedom system

4.2 损伤识别结果

按图 1 方式将该 6 自由度模型划分为 6 个子结构,如图 2(b)~(g)所示。利用每一个子结构的输入输出信号进行 ARMAX 建模。基于第 2 节推导的 ARMAX 模型与子结构的对应关系,ARMAX 模型的阶次取值为 $n_a=2, n_b=2, n_c=2, n_k=1$ 。

根据第3节的损伤识别流程,计算在损伤工况 2下部分子结构的 M_D 分布曲线如图3所示。从该 图可知,仅包含损伤部位的子结构的 M_D 分布才发 生变化,而其余子结构 M_D 分布的变化较小,采用 ROC 曲线对 M_D 分布是否发生显著变化进行检验, 并计算 ROC 曲线下的面积 A_U 如表 2 所示。



图 3 损伤工况 2 下部分子结构的 M_D 分布曲线

Fig. 3 $M_{\rm D}$ distribution curve of several substructures for damage case 2

表 2 各损伤工况下的 A_{U} 值

Tab. 2 $A_{\rm U}$ values for every damage cases

子结构编号	1	2	3	4	5	6
工况 1	0.99	0.93	0.51	0.51	0.52	0.49
工况 2	1.00	1.00	0.53	0.51	0.52	0.48
工况 3	1.00	1.00	0.64	0.53	0.51	0.49
工况 4	0.50	0.55	0.53	1.00	0.91	0.49
工况 5	0.49	0.63	0.59	1.00	1.00	0.51
工况 6	1.00	1.00	0.49	1.00	0.92	0.50

表中黑粗体数据表示子结构的 A_U 值不小于 0.80

根据 $A_{\rm U}$ 的定义,取 0.80 为能否良好区分损伤 是否发生的阈值。表 2 表明,在各损伤工况下,包含 损伤部位的子结构的 $A_{\rm U}$ 值才高于 0.80,而其余子 结构的 $A_{\rm U}$ 值均低于 0.80。因此,该指标不但能够 成功定位损伤程度较小(1%)的单处损伤,也能定位 工况 6 下不同部位同时发生的损伤。

损伤单元的定位可分 3 步:a.确定子结构是否 发生损伤;b.找出判定为健康的子结构所包含的单 元,判定这些单元为健康单元;c.判定剩余单元为损 伤单元。由表 2 的识别结果可以看出,对于工况 1~3,子结构 3~6 均判定为健康,则上述子结构所 包含的单元应当为健康的,故单元 3~6 为健康单 元,单元1和2为损伤单元;同理,对于工况4和工况5,子结构1,2,3和6判定为健康,则单元1,2,3,4和6为健康单元,单元5为损伤单元;对于工况6,子结构3和6判定为健康,则单元3,4,6为健康单元,单元1,2和5为损伤单元。

为识别弹簧 2 不同程度的损伤,计算子结构 1, 2 在工况 1~3下的 $B_{\rm D}$ 值如图 4 所示。图 4 表明随 着损伤程度的增加,子结构 1,2 的 $B_{\rm D}$ 值均呈单调上 升趋势,即 $B_{\rm D}$ 值能正确区分损伤程度的相对大小。



图 4 不同损伤程度下的 $B_{\rm D}$ 值 Fig. 4 $B_{\rm D}$ values for different damage levels

4.3 噪音影响分析

图 5 为不同噪音水平下子结构 1 和子结构 2 的 A_U值。随着噪音水平的不断增大,损伤定位的准 确性将降低,特别是当结构损伤程度较小时,噪音的 影响较为显著,例如工况 1 下,当噪音水平增大到 10%时,子结构 1,2 的 A_U值均将低于 0.80,从而得 出该处未发生损伤的结论,出现了漏报警。但随着 损伤程度的增加,噪音的影响将逐步减小甚至消失, 例如在工况 2 和工况 3 下,即使 10%的噪音水平也 完全能定位出子结构 1,2 的损伤,表明本损伤识别 算法具有较好的抗噪性能。

子结构 1 在不同噪音水平下的 B_D 值如图 6 所示。从该图可知,在同一损伤工况下,随着噪音水平的不断升高,对应的 B_D 值将越来越低。但在同一噪音水平下,随着损伤程度的增加, B_D 值呈单调上升趋势,表明此时仍能正确区分损伤程度的大小。

5 框架试验

5.1 试验概况

采用宽 65 mm、厚 4 mm、长 350 mm 的钢板组 成框架的梁和柱,并通过节点板和螺栓进行连接,框 架的外观尺寸如图 7 所示。每个节点板共安装 4 颗 螺栓,2 颗与柱相连,2 颗与梁或刚性基座相连。



图 5 不同噪音水平下的 A_{U} 值 Fig. 5 A_{U} values for different noise levels



图 6 子结构 1 不同噪音水平下的 B_D 值 Fig. 6 B_D values of substructure 1 for different noise levels

试验结构的激振力来自于激振器,由于条件所限,实现节点激振较为困难,因此通过增加底层刚度的方式将其作为上部3层钢框架的嵌固端。此时作为本研究考察对象的3层钢框架结构承受来自基底的加速度激励,并利用上部3层测得的加速度响应与基底测试的加速度响应相减,获得上部3层的相对加速度响应,进而做损伤识别。

为了验证提出方法在节点连接损伤情况下的有效性,试验中通过松动梁柱节点处螺栓模拟损伤。 沿侧柱布置4个加速度传感器,从下到上依次编号为1~4。采用 KDJ-50 型电磁激振器在低层右柱下 侧输入白噪声激振,如图7(a)所示。采样频率为 500 Hz,共采集118 个数据段,每个数据段有5000



个数据点。具体的损伤工况设置如表3所示。

表 3 框架的损伤工况

Tab. 3 Damage cases of the frame

损伤位置	工况 1	工况 2	工况 3
1 层右柱顶	仅第1颗螺栓	第2颗螺栓	2 颗螺栓
	松动	手工拧紧	均松动

工况2中第1颗螺栓保持松动状态

5.2 损伤识别结果

按图 7(b)所示方式将该 3 层框架划分为 3 个 子结构,利用损伤识别算法计算不同损伤工况下的 $A_{\rm U}$ 值如表 4 所示。在损伤发生在 1 层右柱顶时,工 况 2 和工况 3 下子结构 1 的 $A_{\rm U}$ 值高于阀值 0.80, 其余子结构的 $A_{\rm U}$ 值均小于 0.66,结果与结构实际 损伤部位相符,因此本方法可以准确判定损伤部位。 在工况 1 下,子结构 1 的 $A_{\rm U}$ 值低于 0.80,这可能是

表 4 试验模型的 A_U 值

Tab. 4 A_U values for every damage cases

损伤位置	工况号	子结构1	子结构 2	子结构 3
	工况 1	0.61	0.52	0.55
1 层右柱顶	工况2	0.85	0.49	0.58
	工况 3	1.00	0.53	0.65

表中黑粗体数据表示子结构的 Au 值不小于 0.80

因为试验框架受力较小,仅松动一颗螺栓对结构影 响较小,从而导致该工况下 A_U 值在损伤部位的变 化不大。

从表 4 看出,子结构 2,3 判定为健康,则其所包 含的楼层 2 和 3 为健康的,仅楼层 1 发生损伤。

计算损伤发生在 1 层右柱顶时,子结构 1 在工况 1 至工况 3 下的 $B_{\rm D}$ 值分别为 0.22,0.40 和3.80。 这表明 $B_{\rm D}$ 值随着损伤程度的增加而单调增加,因此,通过 $B_{\rm D}$ 值的计算能正确判定结构的损伤程度。

6 结束语

基于子结构和 ARMAX 模型的损伤识别算法 能准确定位剪切型框架结构的单处和多处损伤,并 能准确区分剪切型框架结构损伤程度的相对大小。 在损伤程度较小时,较大水平的噪声可能导致损伤 的漏报警;但在损伤程度较大时,噪声对损伤识别的 结果影响有限,如算例中发生5%损伤时,即使10% 的噪声水平也能准确识别损伤部位。提出的剪切型 框架结构子结构划分方法和对子结构输入输出关系 进行 ARMAX 建模时的定阶准则,也同样适用于损 伤识别为目的的时间序列建模。

参考文献

- [1] 任宜春.小波分析在土木工程结构损伤识别中的应用 [M].长沙:湖南师范大学出版社,2010:4-5.
- [2] Tee K F, Koh C G, Quek S T. Numerical and experimental studies of a substructural identification strategy
 [J]. Structrual Health Monitoring, 2009,8(5):397 410.
- [3] 冯新,李国强,范颖芳. 几种常用损伤动力指纹的适用 性研究[J]. 振动、测试与诊断,2004,24(4):277-280.
 Feng Xin, Li Guoqiang, Fan Yingfang. Suitability study on dynamic signatures used in structural damage localization [J]. Journal of Vibration, Measurement & Diagnosis, 2004,24(4):277-280. (in Chinese)
- [4] 郑飞,许金余,颜祥程.利用单元模态应变能法的地下 框架结构损伤诊断[J].振动、测试与诊断,2010,30
 (6):642-645.

Zheng Fei, Xu Jinyu, Yan Xiangcheng. Damage diagnosis of underground frame structure using method of element modal strain energy [J]. Journal of Vibration, Measurement & Diagnosis, 2010,30(6): 642-645. (in Chinese)

[5] 曹永红,张新亮,曹晖,等.基于实用完备模态空间的两 阶段损伤识别方案[J].工程力学,2009,26(3):168-175.

Cao Yonghong, Zhang Xinliang, Cao Hui, et al. Twostage damage identification scheme based on practical complete modal space [J]. Engineering Mechanics, 2009,26(3):168-175. (in Chinese)

- [6] Farrar C F , Worden K. An introduction to structural health monitoring [J]. Philosophical Transactions of the Royal Society A: Mathematical, Physical & Engineering Sciences, 2007, 365(1851): 303-315.
- [7] Mosavi A A , Dickey D , Seracino R , et al. Identifying damage locations under ambient vibrations utilizing vector autoregressive models and mahalanobis distances[J]. Mechanical Systems and Signal Processing, 2012, 26(1): 254-267.
- [8] Lu Yong, Gao Feng. A novel time-domain auto-regressive model for structural damage diagnosis [J]. Journal of Sound and Vibration, 2005, 283 (3): 1031-1049.
- [9] Gul M, Catbas F N. Structural health monitoring and damage assessment using a novel time series analysis methodology with sensor clustering [J]. Journal of Sound and Vibration, 2011, 330(6):1196-1210.
- [10] Fassois S D. MIMO LMS-ARMAX Identification of vibrating structures-part I: the method[J]. Mechanical Systems and Signal Processing, 2001, 15(4): 723-735.
- [11] Mao Zhu. Uncertainty quantification in vibration-based structural health monitoring for enhanced decisionmaking capability[D]. San Diego, America: University of California, 2012.
- [12] Choi E, Lee C. Feature extraction based on the Bhattacharyya distance [J]. Pattern Recognition, 2003, 36 (8): 1703-1709.



第一作者简介:罗钧,男,1986年5月 生,博士生。主要研究方向为结构健康 监测与振动控制。曾发表《基于随机减 量法的非平稳激励下模态参数识别》 (《振动与冲击》2015年第34卷第21期) 等论文。

E-mail: jluo@cqu. edu. cn