# 输入输出信息有限观测下的结构损伤诊断

雷 鹰1,2, 江永强1

(1. 厦门大学建筑与土木工程学院 厦门,361005) (2. 同济大学土木工程防灾国家重点实验室 上海,200092)

**摘要** 为解决工程结构中外激励和响应信息有限观测情况下的结构损伤诊断问题,提出依次使用扩展卡尔曼估计 算法和最小二乘算法,分别识别结构参数和未知外激励,推导出相应的递推解析解。所提方法与经典卡尔曼滤波算 法相比,可用于荷载未知情况。通过追踪结构内单元的刚度变化,对结构损伤进行诊断。分别通过一个小型平面桁 架、一个简支梁的损伤诊断数值算例和一个8层剪切钢框架的损伤识别试验,验证了该方法的可行性和有效性。

关键词 结构参数识别;结构损伤诊断;未知激励;扩展卡尔曼估计;最小二乘估计 中图分类号 TU312<sup>+</sup>.3

## 引 言

工程结构的损伤诊断是国内外研究的热点课题 之一<sup>[1]</sup>。结构损伤诊断中基于结构振动的损伤诊断 是一种重要的方法,其基本原理是结构损伤引起的 结构物理参数的变化会引起结构系统动力响应的改 变,通过追踪结构动态特征参数,如刚度、阻尼等的 数值变化,可以较直接地对结构损伤进行诊断;因 此,通过观测结构的响应信息来识别损伤时结构的 物理特征是结构损伤诊断的一种有效途径,这种结 构识别方法在动力学中属于"反问题"。

由于受条件限制,通常很难准确测量作用于结 构的全部激励,结构的响应信息也往往难以全部观 测。近年来,输入输出信息有限观测情况下的结构损 伤识别受到关注,国内外学者分别提出了一些未知 激励条件下的损伤识别方法[2-7],然而这些方法都要 求观测结构的位移及速度,或者由观测的加速度积 分得到位移和速度。由于土木工程结构的复杂性以 及高昂的安装费用,同时测量所有自由度的加速度、 速度和位移响应是不切实际的,Yang 等<sup>[8]</sup>提出了未 知输入下的扩展卡尔曼滤波方法(EKF-UI)。笔者 结合扩展卡尔曼估计算法及递推最小二乘估计算 法,在加速度响应部分观测和外激励未知的条件下, 推导出一种结构分析和计算都更加直观、更加简洁 的结构损伤识别方法,并通过一个小型平面桁架、一 个简支梁的损伤模拟数值算例和一个8层剪切钢框 架损伤识别试验来验证本研究方法的有效性。

## 1 扩展卡尔曼参数识别

*n*个自由度的线性结构运动方程<sup>[9]</sup>可写成如下 形式

$$\mathbf{M}\ddot{x}(t) + \mathbf{C}\dot{x}(t) + \mathbf{K}x(t) = \mathbf{B}f(t) + \mathbf{B}^{u}f^{u}(t)$$
(1)

其中:x, x及x分别为结构的位移、速度及加速度响 应;M, C, K分别为质量矩阵、阻尼矩阵和刚度矩阵 f(t)为已测外部激励向量; $f^{u}(t)$ 为未知外部激励向 量; $B, B^{u}$ 分别为f(t)和 $f^{u}(t)$ 的位置矩阵。

引入增广结构状态向量为

$$\boldsymbol{X} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{X}_1^{\mathrm{T}}, \boldsymbol{X}_2^{\mathrm{T}}, \boldsymbol{X}_3^{\mathrm{T}}, \boldsymbol{X}_4^{\mathrm{T}} \end{bmatrix}^{\mathrm{T}}$$
(2)

其中: $X_1 = x$ ; $X_2 = x$ ; $X_3 = [k_1, k_2, \cdots, k_m]^T$ ; $X_4 = [c_1 c_2, \cdots, c_m]^T$ ; $[X_1^T, X_2^T]^T$ 为结构的状态向量; $X_3^T$ 和 $X_4^T$ 为未知的刚度参数及阻尼参数。

式(1)可以改写为增广状态方程形式

$$\begin{cases}
\dot{X}_{1} \\
\dot{X}_{2} \\
\dot{X}_{3} \\
\dot{X}_{4}
\end{cases} = \begin{cases}
M^{-1} \begin{bmatrix} Bf(t) + B^{u}f^{u}(t) - (C)_{X_{4}}X_{2} - (K)_{X_{3}}X_{1} \end{bmatrix} \\
0 \\
0
\end{cases}$$
(3)

其中:(C)<sub> $x_4</sub>为由未知阻尼参数向量<math>X_4$ 组成的阻尼 矩阵;(K)<sub> $x_3</sub>为由未知刚度参数向量<math>X_3$ 组成的刚度 矩阵。</sub></sub>

由式(3)可知,增广状态向量方程是关于增广状态向量的非线性方程,可以表达如下

<sup>\*</sup> 国家自然科学基金资助项目(编号:10672137);土木工程防灾重点实验室开放课题 收稿日期:2011-01-17;修改稿收到日期:2011-04-14

$$\dot{\mathbf{X}} = g(\mathbf{X}, \mathbf{f}, \mathbf{f}^u, t) \tag{4}$$

通常结构上只安置有限的加速度传感器,因此 结构观测方程为

$$Y[k] = D\dot{X}_{2}[k] + \nu[k] =$$
$$D_{r}\{-(C)_{X_{4}}X_{2}[k] - (K)_{X_{3}}X_{1}[k]\} +$$

 $Gf[k] + G^{"}f^{"}[k] + v[k]$  (5) 其中:D 为传感器放置位置矩阵;D<sub>r</sub> = DM<sup>-1</sup>;G = DM<sup>-1</sup>B;G<sup>"</sup> = DM<sup>-1</sup>B<sup>"</sup>;k 为t = k\Deltat(\Delta t 为采样时间步 长)时刻;v[k]为测量噪声向量,假定其为均值为零、 协方差矩阵  $E[v_iv_j^{T}] = R_i \delta_{ij}$ 的高斯白噪声,其中 $\delta_{ij}$ 为 Kroneker 算子。

离散后的观测向量可用以下非线性方程表示  $Y[k] = h(X[k],t[k]) + Gf[k] + G^{u}f^{u}[k] + v[k]$ (6)

 $h(\boldsymbol{X}[k],t[k]) = \boldsymbol{D}_r\{-(\boldsymbol{C})_{\boldsymbol{X}_4}\boldsymbol{X}_2[k] - (\boldsymbol{K})_{\boldsymbol{X}_3}\boldsymbol{X}_1[k]\}$ (7)

由扩展卡尔曼预测估计<sup>[10]</sup>,有状态预测方程为  $\widetilde{X}[k+1|k] = \widetilde{X}[k|k-1] + \int_{\iota[k]}^{\iota[k+1]} g(X, f, f^{u}, t) dt$ (8)

最优增益矩阵为  $K[k] = \boldsymbol{\varphi}[k]\boldsymbol{P}[k]\boldsymbol{H}^{\mathrm{T}}[k](\boldsymbol{H}[k]\boldsymbol{P}[k]\boldsymbol{H}^{\mathrm{T}}[k] + \boldsymbol{R}[k])^{-1}$ (9)

状态估计方程为

$$\hat{\boldsymbol{X}}[k+1|k] = \widetilde{\boldsymbol{X}}[k+1|k] + \boldsymbol{K}[k]\{\boldsymbol{Y}[k] - h(\hat{\boldsymbol{X}}[k|k-1], \boldsymbol{f}[k], \hat{\boldsymbol{f}}^{u}[k], t)\}$$
(10)

估计误差协方差方程为

$$\boldsymbol{P}[k+1 \mid k] = \boldsymbol{\varphi}[k]\boldsymbol{P}[k]\boldsymbol{\varphi}^{\mathrm{T}}[k] -$$

 $K[k+1]H[k]P[k]\phi^{T}[k] + Q[k] \quad (11)$ 其中: R 为观测噪声 v 的协方差矩阵。

$$\boldsymbol{\varphi}[k] \approx \boldsymbol{I} + \Delta t \boldsymbol{A}[k] \tag{12}$$

$$\boldsymbol{A}[k] = \frac{\partial g_i(\boldsymbol{X}_k, \boldsymbol{f}, \boldsymbol{f}^u, \boldsymbol{t})}{\partial \boldsymbol{X}_j} \Big|_{\boldsymbol{X} = \boldsymbol{X}[k]} \Big|_{\boldsymbol{X} = \boldsymbol{X}[k]} \Big|_{k-1]; \boldsymbol{f} = \boldsymbol{f}[k]; \boldsymbol{f}^u = \boldsymbol{f}^u[k]}$$
(13)

$$\boldsymbol{H}[k] = \frac{\partial h_i(\boldsymbol{X}, t)}{\partial \boldsymbol{X}_j} \Big|_{\boldsymbol{X} = \boldsymbol{X}[k]}$$
(14)

式(13)和(14)为矩阵求导,其中第(*i*,*j*)个元素 为函数的第*i*个分量关于第*j*个变量*x<sub>j</sub>*求导。

## 2 最小二乘法估计未知激励

有了k+1时刻增广状态向量的估计值,利用递

推的最小二乘算法,可由式(6)估算k+1时刻的未 知外激励 $f^{*}[k+1]$ 

$$\hat{f}^{u}[k+1] = ((G^{u})^{\mathrm{T}} R^{-1} G^{u})^{-1} R^{-1} (G^{u})^{\mathrm{T}} \cdot$$

$$\{Y[k+1] - h(\hat{X}[k+1] | k], t[k+1]) -$$

$$Gf[k+1]\}$$
(15)

经典的扩展卡尔曼滤波(EKF)方法只适用于 作用在结构上的激励为已知的情况。Yang 等<sup>[8]</sup>虽然 提出了 EKF-UI,但笔者所提方法运用的是扩展的 卡尔曼估计算法,这主要是因为扩展的卡尔曼估计 可以基于  $t = k\Delta t$  时刻的结构响应观测值( $Y_r$ [1], $Y_r$ [2],…, $Y_r$ [k])对  $t = (k+1)\Delta t$  时刻的结构扩展状 态向量进行估计,避免了对结构扩展状态和未知荷 载的同时识别,简化了未知荷载作用下结构识别问 题的复杂性,进行结构分析和计算更加直观、简洁。

本研究方法在所观测响应数大于作用于结构的 未知激励数,未知激励自由度处的结构响应被观测 的情况下,可进行结构的参数识别。

## 3 结构损伤诊断

结构发生损伤时,损伤位置的结构单元参数往 往会发生变化,从而导致损伤附近的结构响应发生 变化。笔者提出的方法通过观测结构的加速度响应 对结构单元参数进行识别。通过追踪结构单元参数 的改变,对结构的损伤位置与程度进行判断。这是基 于结构参数识别的结构损伤诊断方法。

### 4 数值算例

#### 4.1 小型桁架

考虑一个小型桁架,白噪声激励作用在节点4 处,如图1所示。水平杆长2m,斜杆长 $\sqrt{2}$ m,截面 积 $A=7.854\times10^{-5}$ m<sup>2</sup>,杆件弹性模量 $E=2\times10^{8}$ Pa 材料密度为7850 kg/m<sup>3</sup>。杆件的刚度定义为EA/L则水平杆的刚度为7.85 kN/m,斜杆的刚度为 11.11 kN/m。结构阻尼采用 Raleigh 阻尼,假定1,2 阶阻尼比为 $\xi_{1=}\xi_{2}=0.03$ ,可计算得到阻尼系数为  $\alpha=4.151,\beta=2.1657\times10^{-4}$ 。

假设斜杆② 和水平杆⑥ 均发生 20%的损伤 损伤后②,⑥ 杆的刚度分别为 8.89 和 6.28 kN/m。 观测信息为节点 1,2,3,5 的竖向加速度和节点 4 处 的横向及竖向加速度,白噪声激励未知。



图1 小型桁架示意图

采用笔者提出的方法进行识别,识别结果如表1 和图 2~图4 所示。











表1 桁架杆件刚度识别结果

+T. //-	刚度/(]	$kN \cdot m^{-1}$ )	识别	刚度/(kN	• m <sup>-1</sup> )	识别
竹件	无损	无损	误差/	有损	有损	误差/
姍丂	(准确值	)(识别值)	%	(准确值)(	识别值)	%
1	11.11	11.10	-0.06	11.11	11.05	-0.52
2	11. 11	11.18	0.63	8.89	8.96	0.79
3	7.85	7.99	1.86	7.85	7.81	-0.46
4	7.85	8.03	2.30	7.85	8.03	2.33
5	11.11	11.17	0.52	11.11	11.24	1.19
6	7.85	7.65	-2.50	6.28	6.25	-0.48
7	7.85	7.81	-0.49	7.85	7.75	-1.29
8	11.11	11.04	-0.67	11.11	11.05	-0.52
9	11.11	10.99	-1.03	11.11	11.15	0.37
10	7.85	7.80	-0.63	7.85	7.77	-1.03
11	11.11	11.00	-1.03	11.11	11.14	0.29

从表1可以看出,损伤位置发生在杆②和杆⑥ 损伤诊断误差分别为0.79%和-0.48%,具有很高的精度;从图2和图3可以看出,所提方法能准确地 识别出系统的状态量(位移和速度);从图4可以看出,所提方法能很好识别出未知的外激励。

#### 4.2 简支梁

如图 5 所示,一简支梁划分为 4 个单元,白噪声 激励作用在节点 2 处。梁全长为 6 m,每单元长度为 1.5 m,杆件弹性模量  $E = 2 \times 10^8$  Pa,材料密度为 7 850 kg/m<sup>3</sup>,梁截面积为 0.1 m<sup>2</sup>。定义单元刚度为 EI/L,各段单元的刚度为111.11 kN • m。单元质量 矩阵采用一致质量矩阵,结构阻尼采用 Raleigh 阻 尼,假定1,2 阶阻尼比为 $\xi_{1=}\xi_2 = 0.03$ ,可以计算得到 阻尼系数为 $\alpha = 0.1919$ , $\beta = 0.0030$ 。



图5 简支梁示意图

假设在单元④发生损伤,单元刚度减少20% 即损伤后刚度为88.89 kN•m。由于结构的转角加 速度难以测量,因此此算例中只观测节点2,3,4 的 竖向加速度,而所有节点的转角加速度均不观测。节 点2处白噪声激励未知。

采用笔者所提方法进行识别,识别结果如表 2 和图 6~图 8 所示。



图 6 节点 4 转角曲线识别对比





表 2 简支梁单元刚度识别结果

<b>壮</b> //+	刚度/(kN	$( \cdot m^{-1})$	识别	刚度/(kN	$(\mathbf{v} \cdot \mathbf{m}^{-1})$	识别
竹件	无损	无损	误差/	有损	有损	误差/
姍丂	(准确值)(	识别值)	%	(准确值)	(识别值)	%
1	111.11	107.13	-3.58	111.11	106.40	-4.24
2	111.11	107.75	-3.03	111.11	109.63	-1.33
3	111.11	111.06	-0.05	111.11	113.19	1.88
4	111.11	112.07	0.87	88.89	89.67	0.88

从表2可以看出,损伤位置发生在单元④,损伤 诊断误差为0.88%,因此笔者提出的方法即使在转 角不观测的情况下,也具有较高的损伤诊断精度;从 图6和图7可以看出,系统的状态量(转角位移和转 角速度)能很好地识别出来;从图8可以看出,未知 外激励可被很好地识别出来。

## 5 剪切框架试验

由于数值模拟与实际往往存在较大差别,为检 验本研究方法的有效性,笔者进行了8层剪切钢框 架的损伤识别试验研究。

#### 5.1 试验模型

试验模型如图 9 所示。为对模型进行损伤模拟 采用了两种厚度不同的支撑钢片,通过更换两种钢片 来模拟模型的刚度削减。钢片的具体规格如下:1 号 钢片为200 mm×30 mm×3 mm;2 号钢片为200 mm ×30 mm×2.5 mm。钢框架各层质量如表 3 所示。

钢框加舌曼主

	n J	的但术质重视
楼层	号	质量/kg
1		8.535
2		8.368
3		8.368
4		8.326
5		8.330
6		8.359
7		8.361
8		7.972

#### 5.2 损伤模拟试验

如图9所示,通过信号发生器使激振器产生白 噪声激励,激振器置于模型第3层中点位置。通过安 放加速度传感器采集楼层加速度,加速度传感器放 置的位置为2,3,4,5,6和8层。

试验过程为:首先,模型中所有支撑钢片采用 1号钢片,以此作为模型的无损状态,激振器激振 采集无损状态的加速度数据,采用本研究方法识别 各层刚度;然后,将第5层中的两根支撑钢片更换为 2号钢片,以此模拟框架的损伤状态,采集损伤状态 的加速度数据并用本研究方法识别各层刚度;最后 通过比较两次的识别结果判定损伤的位置和损伤程 度。对比结果如表4所示。



图 9 损伤模拟试验

表 4	试验	识别	结果

日見	刚度 k <sub>i</sub> /(1	亦化县/0/	
広 与 一	无损	损伤	- 文化里//0
1	129.83	131.44	1.24
2	128.01	130.49	1.94
3	124.94	123.47	-1.18
4	127.27	123.01	-3.35
5	135.66	106.45	-21.53
6	133.08	134.99	1.44
7	139.33	138.01	-0.95
8	132.57	134.01	1.09

通过表4中无损和损伤两种情况下的识别结果 对比可以看出,第5层的刚度出现了较大的减小,其 余各层的刚度变化非常小;因此,可以确定损伤出现 在第5层,损伤量为21.53%。

## 6 结束语

笔者提出结合扩展卡尔曼估计算法及递推最小 二乘估计算法分别识别结构参数和未知外激励的方 法。该方法简化了未知荷载作用下结构识别问题的 复杂性,具有分析和计算更加直观、简洁的优点。与 经典的扩展卡尔曼滤波相比,可适用于作用在结构 上的激励未知的情况。本研究方法在所观测响应数 大于未知激励数,未知激励自由度处的结构响应被 观测的情况下,可对结构进行参数识别。通过追踪结 构内单元刚度的变化,可以对结构损伤位置和损伤 程度进行诊断。

参考文献

[1] 郭万林,邵忍平,冯谦.结构损伤监测的研究现状与展

望[J]. 振动、测试与诊断,2003,23(2):79-85.

Guo Wanlin, Shao Renping, Feng Qian. A review and prospect of damage detection in structures [J]. Journal of Vibration, Measurement & Diagnosis, 2003,23 (2):79-85. (in Chinese)

- [2] Ling Xiaolin Haldar A. Element level system identification with unknown input with rayleigh damping
   [J]. Journal of Engineering Mechanics, 2004, 130 (8):877-885.
- [3] Kathuda H, Martinez H, Hladar A. Health assessment at local level with unknown input excitation [J].
   Structural Engineering, 2005, 131(6): 956-965.
- [4] Lei Ying, Lei Jiayan, Song Yu. Element level structural damage detection with limited observations and with unknown inputs [C] // Proceedings of SPIE's Conference on Health Monitoring of Structural and Biological Systems. San Diego, CA, USA:Edited by Kundu, Tribikram, 2007.
- [5] Zhao Xin, Xu Y L, Chen J, et al. Hybrid identification method for multi-story buildings with unknown ground motion: theory [J]. Journal of Sound and Vibration, 2006, 291: 215-239.
- [6] Demetriou M A. Using unknown input observers for robust adaptive fault detection in vector second-order systems[J]. Mechanical Systems and Signal Processing, 2005, 19: 291-309.
- [7] 陈学前,陈大林.基于强迫振动响应的结构损伤识别
  [J].振动、测试与诊断,2005,25(2):98-100.
  Chen Xueqian, Chen Dalin. Structureal damage identification based on response of forced vibration [J].
  Journal of Vibration, Mesurement & Diagnosis, 2005,25(2):98-100. (in Chinese)
- [8] Yang J N, Pan S, Huang H. An adaptive extended Kalman filter for structural damage identification II unknown inputs [J]. Structural Control Health Monitoring, 2007, 14(3): 497-521.
- [9] 李国强,李杰.工程结构动力检测理论与应用[M].北 京:科学出版社,2002:153-159.
- [10] 王翼. 现代控制理论[M]. 北京:机械工业出版社, 2005: 123-130.



**第一作者简介:**雷鹰,男,1966 年 5 月 生,教授。主要研究方向为结构工程力 学。曾发表《Algorithms for time synchronization of wireless structural monitoring sensors》(《Earthquake Engineering and Structural Dynamics》 2005,Vol.24,No.6)等论文。 E-mail:ylei@xmu.edu.cn