

工程动态信号的精密测试与智能评估方法

沈松, 刘进明, 鄢明, 王治敏

(北京东方振动和噪声技术研究所 北京, 100085)

摘要 为实现工程动态测试中的精密计算,首先,讨论了频率、幅值、相位和阻尼等基本参数的校正计算方法;其次,研究了动态范围、频响特性和微积分转换等动态系统特性的扩展;最后,举例介绍了基于综合系统建模的高精度动态信号测试方法。对测量后的信号使用人工智能方法进行识别和评估,讨论了将机理特征提取与深度学习相结合的方法,介绍了样本增强、迁移学习和自编码学习等方法,用于解决工程中少样本或无负样本的问题。

关键词 动态测试;精密测量;信号处理;深度学习

中图分类号 O329;TB123;TH825

引言

动态测试技术主要用于对动态信号进行测试和分析,获取动态信号的频率、幅值及相位等特征参量。传统上动态信号分析仪主要是对音频范围内的动态信号进行测试分析,该频率范围通常在 0~100 kHz 以内,常见的信号有地震、结构振动、动态应变、机械振动、转速、噪声和冲击等。动态信号测试不同于温度、压力等静态信号的精密测量,由于影响因素较多,一般较少讨论其测量的精密程度,当前使用的相关计量检定规程仅在 5%~10% 的精度^[1]。随着工业技术的迅速发展,在诸如港珠澳大桥、绝对重力测量以及大量国防工程项目中,这样的精度已经无法满足需求。随着计算机技术和软件算法的发展,精密的动态信号测量技术已经成为现实。

对于一般的动态信号测量方法,传感器和模数转换(analog to digital conversion,简称 ADC)的精度是影响测试精度的首要关键因素。本研究在不考虑硬件精度的前提下,主要讨论通过测试技术和信号处理算法来实现精密测量的方法。实现动态信号的精密测量需要从系统进行考虑^[2],但是目前多数研究都集中在频率、幅值的校正上^[3-14],对阻尼的研究较少^[15-20],更鲜有考虑测试系统的整体动态系统特性。

对信号精密测量的最终目的还是用于信号识别和状态评估,不同于测量的精密化,评估则是相对“模糊”的。例如,传统上设定阈值判断设备运行健康状态的手段经常是不合理的。在传统机理研究与信号处理的基础上,结合人工智能方法进行识别与

评估已经成为重要的研究方向,目前虽然已有大量相关文献,但都处于简单应用阶段,并且工程中的有效样本数量太少,这是阻碍其应用的一个重要问题。针对此问题,本研究分析总结了笔者在实际中已经成功应用的几种实用方法。

1 基本参数的精密计算

1.1 动态基本参量

一般动态系统可表示为

$$a \frac{dx}{dt} + bx + c \int x dt = 0 \quad (1)$$

其中: a, b, c 分别为微分项、线性项和积分项的系数,对于动力学系统分别对应加速度、速度和位移。

其运动为多个简谐运动的组合,每个简谐运动表示为

$$x_i = A_i e^{-n_i t} \cos(\omega_i t + \varphi_i) \quad (i = 1, 2, \dots) \quad (2)$$

其中: A 为振幅; n 为阻尼系数, $n = \xi \omega$, ξ 为阻尼比; ω 为圆频率, $\omega = 2\pi f$, f 为频率; φ 为初相位。

式(2)为某一个简谐运动的时间历程,其中的变量共同组成了动态系统的 4 个基本参量。由式(2)可见,动态信号关心的并不是运动位移波形上的每一个数据点大小,而是反映动态特性的频率(周期特性)、振幅(幅度特性)、相位(时间差特性)及阻尼(运动衰减损耗特性)等指标量^[2]。

1.2 无阻尼信号的频率、幅值和相位的精密计算

对于采样频率为 f_s 的 N 点的动态信号波形

$x(n)$, 通常使用快速傅里叶变换 (fast Fourier transform, 简称 FFT) 获得离散频谱曲线 $G(m)$ 后, 根据频谱中的谱峰获得多个频率成分的频率、幅值和相位。计算误差的根源来自于有限长样本的截断和频谱泄露, 如图 1 所示为一个单频正弦信号在离散频谱上由于 FFT 频谱泄露导致的误差, 正弦信号的频率为 f , 离散频谱的频率间隔为 $\Delta f = f_s/N$, 记 $f_k = k\Delta f$ 。当 $f = (k + \alpha)\Delta f, f \in (f_k, f_{k+1})$ 时, 则会产生泄露误差^[3]。

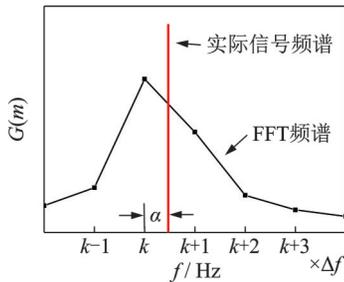


图1 FFT 频谱泄露导致的误差

Fig.1 The error because of leakage of FFT spectrum

对于频率而言, 读取谱峰位置的频率 $f_k = k\Delta f$, 其最大误差为 $\pm 0.5\Delta f$; 对于幅值而言, 最大误差可达 -36.2% ^[3]。加窗是最常用的幅值修正手段, 例如 hanning 窗可将幅值误差减小至 -15.3% , 平顶窗可将幅值误差减小至 -1% 以内, 但是加窗的同时却更加模糊了频谱中的频率成分, 相位的误差也会随之增加。以上是对信号中仅包含单个频率成分的分析, 工程信号中常常包含多个频率成分, 传统上使用细化快速傅里叶变换 (zoom fast Fourier transform, 简称 ZoomFFT) 等分析方法, 但是这些方法需要更多的数据来实现, 所以并不适合实际应用中的应用。对于非密集频率的情况, 目前主要通过两类途径, 在不增加数据长度的条件下来获取精确的频率幅值等参量。

1.2.1 基于频谱校正的方法

利用频谱中真实信号频率两边的 2 条或多条谱线进行内插或比值计算^[4-7], 得到更加接近于真实信号的频率和幅值, 以式 (3) 所示的能量重心法^[8-9]为代表, 该类方法计算简单, 多用于频率校正, 但是可修正的程度有限, 并且对于不同的窗函数需要分别推导公式^[3]。

$$\dot{f} = \frac{\sum_{i=-1}^1 (k+i)G_{k+i}}{\sum_{i=-1}^1 G_{k+i}} \Delta f \quad (3)$$

其中: \dot{f} 为修正后的信号频率; G 为功率谱。

1.2.2 基于离散傅里叶变换的方法

该方法利用离散傅里叶变换 (discrete Fourier transform, 简称 DFT) 来消除 FFT 的泄露误差, 以 FFT/FT 方法为代表^[10-11], 首先, 采用 FFT 进行全景频谱计算, 确定某个频率成分 $f \in [f_{k-1}, f_k]$ 之后, 在该范围内进行频率细化, 假设细化倍数为 Z , 则细化后的频率间隔为 $\Delta f' = \Delta f/Z$; 其次, 对如式 (4) 所示的细化后各点频率 f^1 序列进行式 (5) 所示的 DFT 计算; 最后, 搜索其中幅值最大的频率点作为最终结果。

$$f^1 = f_k, f_k + \Delta f', f_k + 2\Delta f', \dots, f_{k+1} - \Delta f', f_{k+1} \quad (4)$$

$$X(f^1) = \sum_{m=0}^N x(n) e^{-j2\pi m f^1 / f_s} \quad (m = 0, 1, \dots, N-1) \quad (5)$$

FFT/FT 方法可以获得任意精度的频率、幅值和相位结果, 只需不断加大 Z 即可, 而付出的代价就是计算量随之增加。但是实际上, 对于频率 f^1 序列的计算并不需要逐个计算, 可以使用各种优化搜索方法, 例如结合 1.2.1 节的内插或比值方法就可以极大加快搜索进度, 基于该思想的方法^[12]可以达到实时计算的速度, 对仿真数据的计算误差达到 10^{-15} 量级, 可应用于采集仪器硬件精度的提升^[13]。

1.3 有阻尼信号的阻尼、频率和幅值的精密计算

阻尼的精密测量相对更加困难, 首先应设计合理有效的测量方法, 得到信号的时域衰减曲线或高频分辨率的共振频谱曲线, 再通过信号处理来提高阻尼比的计算精度。

1.3.1 时域方法

式 (2) 所示的有阻尼单自由度自由振动响应曲线是一个振幅按指数曲线衰减的正弦信号, 因此定义的阻尼系数 n 、阻尼比 ξ 和对数衰减率 δ 计算^[14]如下

$$\begin{cases} n = \xi\omega \\ \xi = \delta / \sqrt{\pi^2 + \delta^2} \\ \delta = \ln \left| \frac{A_k}{A_{k+1}} \right| \end{cases} \quad (6)$$

其中: A_k, A_{k+1} 为相邻波峰和波谷的幅值。

如果设计一个试验能获得结构自由衰减的响应曲线, 就可以直接按照式 (6) 进行阻尼的计算。较为有效的试验方法为自然松弛法, 该方法预先对结构施加静力, 使结构处于某一阶弯曲振型的变形状态, 然后突然释放, 则结构将按该阶振型进行自由衰减

运动,测量响应的波形并读取相邻谱峰的幅值即可准确计算出该阶振动的阻尼系数。

在实际工程测量中,自然松弛后的自由振动常常夹带有其他阶的微弱振动而导致测量误差。针对此,文献[15]分析了两自由度系统的自由衰减参数,文献[16]采用 Laplace 小波分解等方法,而更加实用的方法则如式(7)所示

$$\begin{cases} E(t) = \sqrt{x^2(t) + \tilde{x}^2(t)} \\ x(t) = \frac{1}{\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{x(\tau)}{t - \tau} d\tau \end{cases} \quad (7)$$

该方法通过 Hilbert 变换计算信号的包络线曲线 $E(t)$,然后按照指数衰减函数 Ae^{-nt} 进行拟合,得到准确的阻尼系数 n ,使用包络线拟合计算的阻尼如图 2 所示。

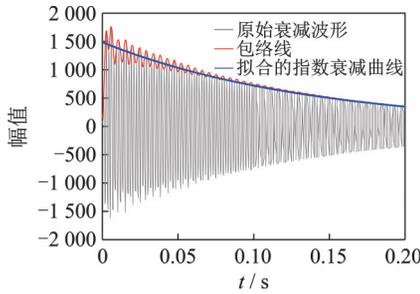


图 2 使用包络线拟合计算的阻尼

Fig.2 Damping calculate by envelop fitting

1.3.2 频域方法

时域法虽然简单可靠,但其试验方法常常难以实现,工程中更多使用半功率带宽法。利用功率谱中某个共振峰的半功率带宽直接按 $\xi = (f_2 - f_1)/2f$ 计算阻尼比^[17],其中 f_1 和 f_2 为半功率频率点。

使用半功率带宽法,离散频谱的频率分辨率 Δf 可能会对计算误差产生明显的影响,对于低频小阻尼情形, Δf 相对较大,则可能产生百分之几百的误差^[18]。使用 INV 阻尼计方法^[18]复原的精确频谱如图 3 所示,建议在计算之后利用式(8)所示的准则,根据数据计算点数 N 判断是否能够保证计算精度^[19]。

$$N \geq (0.75 \sim 1.5) f_s / \xi f \quad (8)$$

当有条件设计共振扫频试验时,应通过共振峰附近的慢扫频试验获取较高频率分辨率的频谱,以提高阻尼比的计算精度,否则只能通过信号处理的方法来实现。文献[19]提出的 ZOOMBDF 方法是利用 FFT/FT 的思想,文献[20]则采用对不同时间偏移位置分别进行 FFT 计算来获取幅值衰减率,进而计算阻尼比。两种方法均获得较好的结果,但

在计算过程中都未充分考虑衰减曲线的 DFT 计算误差,并且细化倍数和偏移时间的选择也会直接影响计算精度。

基于功率谱精确计算阻尼比的 INV 阻尼计方法^[21]是通过推导出式(2)的响应在离散功率谱的各条谱线上的幅值,然后通过谱峰附近若干条谱线的测试数据进行拟合,直接获取阻尼、频率等结果。如图 1 中令 $\alpha = (f - f_k)\Delta f$, $\epsilon = n/\Delta f$, 有 $\omega = 2\pi(k + \alpha)\Delta f$, 则式(2)表示的时间历程曲线经过采样频率 f_s 的离散采样后的 N 点时间序列可写为

$$x_n = Ae^{-\frac{\epsilon n}{N}} \cos\left(\frac{2\pi(k + \alpha)n}{N} + \varphi\right) \quad (n = 0, 1, \dots, N - 1) \quad (9)$$

该时间序列在离散功率谱的第 k 条谱线上的幅值可以通过傅里叶级数进行计算

$$\begin{cases} G_k = a_k^2 + b_k^2 \\ a_k = \frac{2}{N} \sum_{n=0}^N x_n \cos\left(\frac{2\pi kn}{N}\right) \\ b_k = -\frac{2}{N} \sum_{n=0}^N x_n \sin\left(\frac{2\pi kn}{N}\right) \end{cases} \quad (10)$$

将式(9)代入式(10)后经过推导和简化,可以得到第 k 条及附近若干条谱线的功率谱幅值公式为

$$G_{k+m} = \frac{1 + e^{-2\epsilon} - 2e^{-\epsilon} \cos(2\pi\alpha)}{\epsilon^2 + (2\pi\alpha - 2\pi m)^2} A^2 \quad (m = 0, -1, 1, -2, 2, \dots) \quad (11)$$

读取实测功率谱在 k 点附近若干点的幅值,利用式(11)进行拟合计算,即可获得 ϵ , α 和 A , 从而计算精确的阻尼比、频率和幅值。INV 阻尼计方法使用简单、计算快捷,而且符合阻尼衰减振动的模型,因而可以获得很高的精度^[18]。当得到阻尼比之后,利用式(11)令 m 为任意的小数,则可以反推出精确的频谱曲线。例如图 3 为使用 INV 阻尼计方法复原的精确频谱,其使用 10.24 kHz 采样频率对信号 $200 \times e^{-0.01 \times 202.5 \times 2\pi t} \cos(202.5 \times 2\pi t)$ 采集 1 024 点波形,图中显示了 FFT 频谱和利用式(11)反推的精

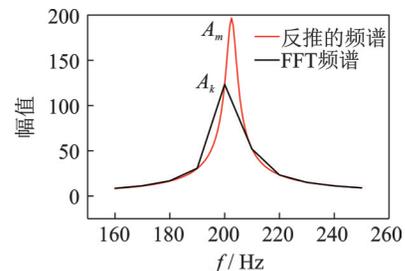


图 3 使用 INV 阻尼计方法复原的精确频谱

Fig.3 Recover precise spectrum by INV damping meter method

确频谱的差异,使用这两个频谱计算的阻尼比误差分别为 123.7% 和 0.5%。

阻尼测量还有很多种情况,其中有两种比较重要的特殊情形:①对于无法自支撑的材料需要按《GB/T 18258—2000 阻尼材料阻尼性能测试方法》标准,将其附加在金属片上进行共振扫频试验再进行换算;②对于地基基础等阻尼比大于 20% 以上的情形,可以利用阻尼频率在振动加速度和速度之间的显著差异进行双峰法计算^[22]。对于土木建筑类的大型复杂结构,其任何一点振动响应的阻尼比都不能代表整体振动阻尼,需要通过对结构模态测试和拟合计算才能获得较为准确的频率和阻尼^[23]。几种常用频谱校正方法的比较如表 1 所示,其中:“√”表示可用;“—”表示不可用。

表 1 几种常用频谱校正方法的比较

Tab.1 Comparison of several popular correction methods

方法	频率	幅值	相位	阻尼	精度	计算量	场景
重心法	√	√	—	—	一般	极小	一般
FFT/FT	√	√	√	—	很高	大	一般
自由衰减法	√	√	—	√	一般	小	自由衰减振动
包络线拟合	√	√	—	√	高	中等	自由衰减振动
半功率带宽	√	√	—	√	差	极小	一般
INV 阻尼计	√	√	√	√	高	小	一般
双峰法	√	√	—	√	一般	小	大阻尼
模态拟合法	√	√	√	√	很高	很大	大型复杂结构

2 系统动态特性的扩展与改善

除了硬件精度和算法误差外,测试系统的动态特性也是影响测量精度的重要方面。系统动态性能主要依靠相关芯片和硬件电路的性能指标,其中动态范围、频响性能及微积分转换等特性还可以通过测试方法和算法来进行改进和提高。

2.1 系统频响特性的畸变反演和范围扩展

动态信号测试系统尤其是传感器都具有一定的可用频响范围,超出此频率范围的信号也可能被测量,但是幅值和相位将产生畸变。图 4 为一种国内普遍应用的 941 型振动传感器频响曲线。图 5 为列车经过桥梁时,使用不同传感器测量的动挠度信号,其中:实际曲线为位移计测量的结果,接近于真实曲线;测量曲线为振动传感器测量的结果,由于在低频

的幅值和相位变化而产生了严重的畸变。

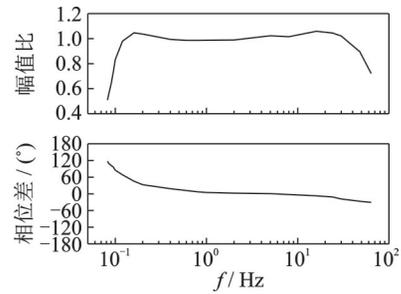


图 4 传感器频响曲线

Fig.4 The frequency response of a sensor

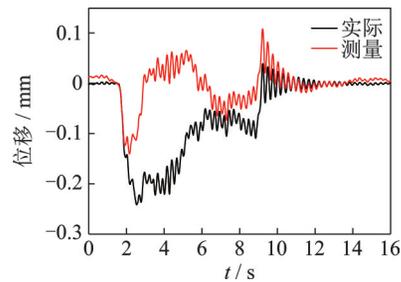


图 5 桥梁动挠度信号测量结果

Fig.5 Measurement signal of bridge dynamic deflection

传函反演^[24]是能有效完成信号畸变实时修正的方法,可以扩展系统的可用频率范围。测试系统的频响特性为频率的传递函数 $H_a(f)$,物理信号 $x(t)$ 经过该系统后得到了产生幅值和相位畸变的离散数字序列 $\hat{x}(n)$,此时可以再设计一个传递函数为 $H_d(f) = 1/H_a(f)$ 的数字系统, $\hat{x}(n)$ 经过该数字系统即可得到复原的信号 $x(n)$,实现畸变校正的目的。

传函反演的实现方法如图 6 所示,首先,对模拟系统(主要是传感器)的 $H_a(f)$ 进行精确标定;其次,使用无限脉冲响应法(infinite impulse response 简称 IIR)、窗函数等方法设计具有 $H_d(f)$ 传递特性的数字系统^[25],让 ADC 之后的数据经过该数字系统,即可获得反演后的真实信号波形。

当传感器对某个频率范围的信号衰减到输出小于本身噪声水平时,或者对某个频率范围的信号达到共振时,该频率范围的 $H_a(f)$ 实际上是无法标定的,也就无法实现反演。

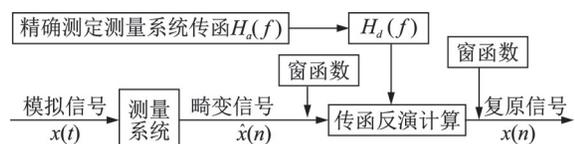


图 6 传函反演的实现方法

Fig.6 Implementation of transfer function reversion

2.2 微积分转换的全程计算方法

在振动测量中,有加速度、速度和位移 3 个基本形式,三者之间的关系为微积分关系,工程中经常需要在这 3 种形式之间相互转换。基于梯形法或辛普森法等的传统微积分运算方法,在对长时间的连续振动信号进行微积分计算时,具有难以克服的缺点。其中:积分操作易受信号基线和低频漂移的影响,导致积分后波形基线的大幅波动;微分操作易受信号局部噪声的影响,导致微分后波形噪声放大。对于二次微积分计算,则波动更加严重,实际工程中一般都加设高通或低通模拟滤波,但是这样一方面会丢掉被滤波的信号,另一方面滤波后波形存在非线性相位的畸变。

全程加速度-速度-位移变换 (acceleration elocity displacement, 简称 AVD) 方法采用了与传函反演类似的思路,设计一个具有微积分频响特性的数字信号系统即可,如式(11)中 $H_j(f)$ 为一次积分的频响函数, $H_w(f)$ 为一次微分的频响函数, $A(f)$ 为幅频特性, $P(f)$ 为相频特性。同样的,可以类似写出二次微积分的频响函数,即

$$\begin{cases} H_j(f): \begin{cases} A_j(f) = 1/(2\pi f) \\ P_j(f) = 1/2\pi \end{cases} \\ H_w(f): \begin{cases} A_w(f) = 2\pi f \\ P_w(f) = -1/2\pi \end{cases} \end{cases} \quad (12)$$

图 7 为某跨海大桥的振动加速度实测波形,时间长度大约为 40 s。图 8 为梯形法和全程法积分后的速度波形,显然梯形法的结果具有非常强的低频振荡,是不真实的。该方法还应用于港珠澳大桥的隧道沉管姿态监测和对接,该项目需要在海底使用高精度加速度传感器经过 2 次积分获取沉管的位移时间历程。常规的高通滤波后积分方法存在以下问题而无法使用:①高通滤波会丢失低频成分;②IIR 滤波器的非线性相位特点导致实际波形产生变化。因此,基于全程算法的积分是最终实现 2.5 mm 对接误差的水下沉管姿态监测部分的关键技术之一。

2.3 基于双核采集的动态范围提升

动态测试系统的动态范围是一个非常重要的指标,体现了幅值方面的测量能力,可反映在一次测量下(量程不变的情况下)同时可测幅值最大信号和最小信号的比,即在保证信号中大范围变化的测量量

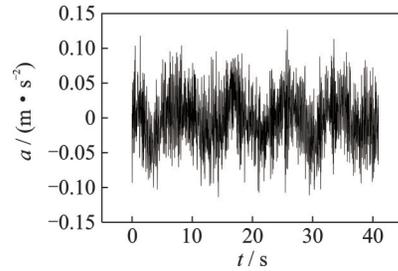


图 7 桥梁振动加速度

Fig.7 Acceleration waveform of a bridge

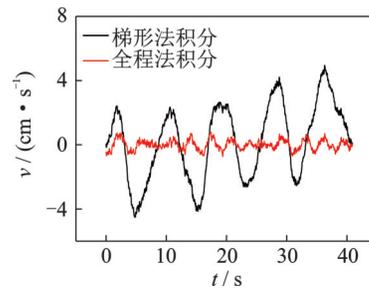


图 8 梯形法和全程法积分后的速度波形

Fig.8 Velocity by trapezoidal and globe method

程时,对叠加在其上面的微弱幅度变化的测量能力。其中,可测最大信号受量程的限制,而可测最小信号受本底噪声的影响,因此 ADC 的位数是决定动态范围的首要因素。一般在设计动态测量仪器时,对每路信号的采集都直接使用一个 ADC 转换器的输出结果作为采集后的数字信号,因此在单一量程下的可测量范围总低于 ADC 的理论动态范围。

基于双核采集仪的设计思想则突破了这种惯性思维,该方法对每路信号的采集同时使用 2 个 24 位 ADC 转换器进行转换,并在硬件中通过数字信号处理器 (digital signal processing, 简称 DSP) 或现场可编程门阵列 (field programmable gate array, 简称 FPGA) 对其进行重新组合^[26-27],其实现框图如图 9 所示。一般 24 位 ADC 测试仪器的动态范围在 110~130 dB,而采用双核采集的测试仪器的动态范围则可以达到 160 dB,理论上在同一量程下可以同时满足幅度变化达 10^8 倍的不同信号的测量。

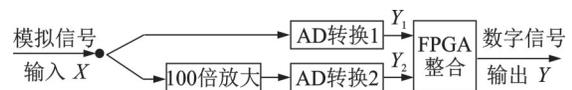


图 9 双核 24 位 ADC 采集的实现框图

Fig.9 Data acquisition by dual 24 bit ADC

3 基于测试系统建模的精密测量方法

前面讨论的不论是基本参量还是动态特性,都是针对单一环节的方法。如果测试系统比较复杂,

则需要分析系统各个环节的误差,建立包含物理运动和测试误差的综合系统模型。由于对不同的测量目标搭建的测试系统各异,本节以绝对重力测量为例,讨论基于综合系统建模的精密测量方法。

绝对重力测量是指在地球某个点位进行重力加速度的精密测量,通常使用的重力加速度为 9.8 m/s^2 ,但是若要达到 μGal 级的精度 ($1 \mu\text{Gal} = 10^{-8} \text{ m/s}^2$),需要考虑各种精密测量的方法。激光干涉测量是一种常用的方法,其原理是让一个物体在真空管作自由落体运动,在下落过程中测量各个位置的时间 t_i 和位移 z_i ,按照自由落体运动公式进行拟合计算,得到重力加速度 a 为

$$z_i = z_0 + v_0 t_i + \frac{1}{2} a t_i^2 \quad (i = 0, 1, \dots) \quad (13)$$

测量系统使用铷原子钟作为时间基准得到时间 t_i ,使用激光干涉法得到位移 z_i ,最终重力加速度 a 的误差大约为 mGal 的量级。若要进一步提高到 μGal 量级,则需要建立整个测量系统的模型来替代式(13)。

本研究基于中国计量院的 NIM-3A 型绝对重力仪,建立的绝对重力测量的微振校正示意图见图 10。首先,完善物理运动方程,进一步考虑重力的梯度差异,梯度表现在自由落体公式的 3 次和 4 次项中,增加重力梯度项的自由下落物理模型为

$$z_i = z_0 + v_0 t_i + \frac{1}{2} a t_i^2 + \frac{1}{6} v_0 \gamma t_i^3 + \frac{1}{24} a \gamma t_i^4 \quad (14)$$

其中: γ 为梯度系数。

其次,考虑电路系统的干扰,主要存在激光调制频率 ω_r 和市电工频 ω_s 的干扰。 ω_r 可根据激光系统的参数获得, ω_s 一般为 50 或 60 Hz。这两部分均为简谐分量,即

$$A_r \cos(\omega_r t_i) + B_r \sin(\omega_r t_i) + A_s \cos(\omega_s t_i) + B_s \sin(\omega_s t_i) \quad (15)$$

然后,继续考虑真空管筒体的前若干阶自振运动^[28],如前 3 阶结构振动项为

$$\sum_{m=1}^3 [C_m \cos(\omega_m t_i) + D_m \sin(\omega_m t_i)] \quad (16)$$

其中: ω_m 为筒体结构的第 m 阶固有频率

最后,进行大地微振的补偿,相比于前 3 项而言,对测量误差影响最大的则是来自大地微振引起反射镜的运动^[29],大地微振属于随机振动,不能进行直接计算,而需要通过精密振动测试系统来实时测量。采用双核 160 dB 采集、传感器传函反演以及全程 AVD 积分后,实现了纳米级大地微振的测量精度。将测量的大地微振 d_i 加入式(13)中,得到综

合系统模型为

$$z_i - d_i = z_0 + v_0 t_i + \frac{1}{2} a t_i^2 + \frac{1}{6} v_0 \gamma t_i^3 + \frac{1}{24} a \gamma t_i^4 + A_r \cos(\omega_r t_i) + B_r \sin(\omega_r t_i) + A_s \cos(\omega_s t_i) + B_s \sin(\omega_s t_i) + \sum_{m=1}^3 [C_m \cos(\omega_m t_i) + D_m \sin(\omega_m t_i)] \quad (17)$$

此外,还进行了环境大气压、地球潮汐和极移等影响的误差修正,最终使得测量的不确定度下降到 $10 \mu\text{Gal}$ 以下。图 11 为 2017 年的绝对重力测量的国际比对结果^[30],其中 NIM-3A 的实测结果与各国仪器平均值相差仅为 $1.5 \mu\text{Gal}$,合成不确定度为 $5.8 \mu\text{Gal}$ 。

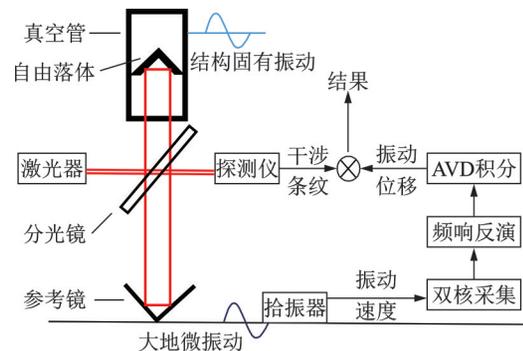


图 10 绝对重力测量的微振校正示意图

Fig.10 Microvibration correction for absolute gravimeter

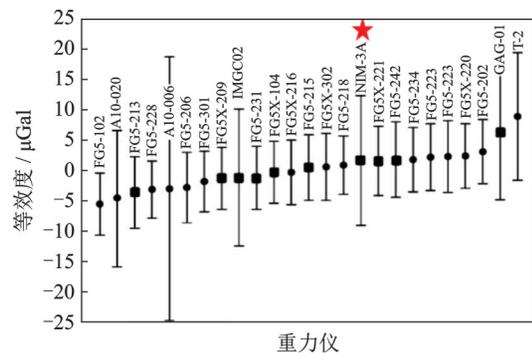


图 11 绝对重力测量的国际比对结果

Fig.11 International comparison results of absolute gravimeters

可见,基于系统建模的精密测量方法从测量原理入手,综合考虑被测对象的物理特性、测量系统误差、辅助结构影响及环境干扰等因素,结合动态信号的精密计算方法,可获取非常高的测量精度。

4 基于特征提取与深度学习的动态信号识别与评估

动态信号的测量可以不断地精密化,但是对信号的识别与评估却需要智能化。通过对设备产生的

振动与噪声进行机理研究,形成了很多用于信号识别和健康评估的方法。随着各类设备复杂程度的不断提高,仅仅通过机理特征去识别的难度越来越大。伴随着深度学习技术的快速发展,人工智能已经成为信号识别与评估的重要手段,但在工程动态测试领域,却面临着有效样本极少的困难,表现在以下两个方面:①大量的工程数据不具备规范统一的特点,并且由于测试方法和算法的不足而导致数据中丢失大量的原始信息;②机器故障的偶发特性导致准确标识的故障样本更少。因此,利用机理研究成果,对信号进行预先的特征化后再进入神经网络,可以有效减少神经网络训练对数据量的需求,但要避免过度信号特征化,防止丢失信号内部不易发现的潜在特征。

4.1 两种常用的特征化方法

4.1.1 基于信号特征量的机器学习

对于结构组成简单、故障形式明确的设备,为有效识别其早期和并发故障,可以对信号进行全面的特征量提取。初期无需考虑这些特征量的有效性,在积累一定量的数据之后对其进行降维处理,保留这些特征量中的主成分,最后将降维后的数据进行标准化,并选择一种聚类算法完成机器学习。

以某燃气热水器的下线检测为例,首先,热水器的常见故障表现于风机、电磁阀和燃烧室爆燃等,在生产线上对热水器的振动噪声进行在线检测,并从中提取了120余种特征量,包括整机不同方位的声压和声品质、风机各阶次振动和噪声、电磁阀开合过程的各种波形统计量以及燃烧相关频率区段的频谱值等;其次,通过相关性或者正交性分析来完成降维处理,降维后保留了7个特征量;最后,选择K-means算法,随机取2个中心点,并选取大致等量的合格与不合格样本进行训练,得到最终的学习模型,即可用于生产线中不合格品的在线识别。

4.1.2 基于谱阵彩图的深度学习

更多的信号难以简单地进行若干个特征量的提取,更好的方法是利用深度学习技术^[31]。目前,较为成熟的卷积神经网络(convolutional neural network, 简称CNN)已经在二维图像处理中得到广泛应用,因此利用信号的谱阵生成彩色图像非常适合于CNN处理^[32]。2种适合CNN计算的常用谱图如图12所示。图12(a)为飞机经过测量仪器上方时测量的随时间变化的频谱谱阵图,可以看出有两类特征:①发动机频率由于多普勒效应而随时间持续减

小;②空气噪声随时间变化由高到低再到高。对于旋转机械设备的故障识别,一般使用图12(b)所示的随转速变化的转速-阶次谱阵^[33]。

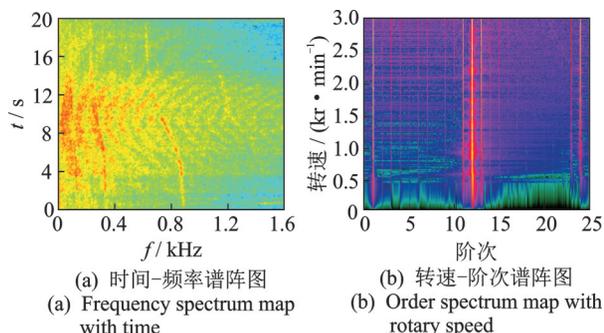


图12 2种适合CNN计算的谱图

Fig.12 Two spectrum maps for CNN calculation

4.2 少样本的解决办法

4.2.1 样本增强和迁移学习

样本增强实际上就是人为生成更多的样本数据提供给神经网络进行训练,简单的方法是通过计算机程序按照故障机理,叠加一些其他特征和噪声,生成大量的仿真故障数据。另外,还可以利用现有的样本数据,将每一个样本信号分离为故障特征部分和背景噪声部分,再重新进行交叉组合,产生更多的故障样本^[34]。

迁移学习^[35]是利用公有的训练模型,加入到私有模型中以提高私有模型的准确率,相当于应用了公有模型中样本数据的训练效果。一种基于机理信号分析、样本增强和迁移学习等深度学习的设备在线监测与健康评估流程如图13所示。

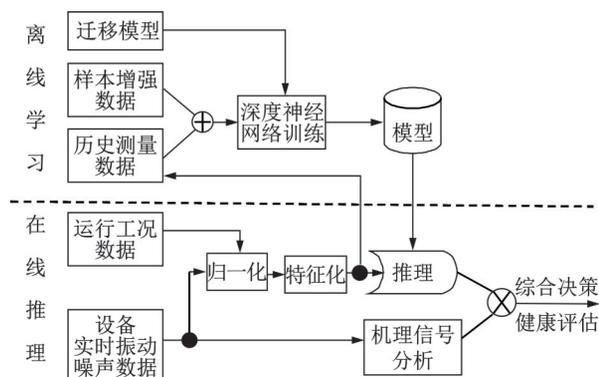


图13 一种基于深度学习的设备在线监测与健康评估流程图
Fig.13 A procedure of equipment online monitor and evaluation based on deep learning

4.2.2 自编码学习

当完全没有故障样本时,例如运行中设备一直未发生故障,只能收集到正常数据样本,此时需要使

用无监督学习的方法建立推理模型。在4.1.1节机器学习情形下使用的K-means就是数据无监督学习的聚类方法,而对于4.1.2节深度学习中则需要使用自编码神经网络模型,其特点是让神经网络的输出等同于输入,训练出的模型隐藏层中包含了编码和解码两部分,即对输入样本数据进行编码再解码后得到的输出等同于输入。该模型用于设备健康的实时监测中,若设备处于正常运行状态则测量数据输入给自编码神经网络后可输出原数据,一旦设备发生异常则测量数据输入后不能输出原数据,从而可判断是否发生异常。

5 结束语

本研究主要面向工程振动和噪声测试,在不考虑硬件芯片和电路精度的前提下,从计算算法和测试方法方面研究了基本参量的精密计算,讨论了影响动态系统的一些动态特性,并从工程实用性角度探讨了包含基本参量、动态特性和系统建模等方法。随着硬件仪器的精度提高和信号处理新算法的出现,动态测试进一步向更高精度发展。深度学习技术的发展为动态信号的智能评估提供了可能,针对无标签样本的无监督学习模型将成为人工智能的下一个发展重点,如2017年提出的Transformer编码器模型已经在语言理解项目GPT4^[36]中取得了巨大成功。随着人工智能相关技术在工程应用上的深入研究,将解决无负样本的自学习等问题。

参 考 文 献

- [1] JJG 676—2019 测振仪[S].北京:中国质检出版社,2020.
- [2] 沈松,应怀樵,刘进明.精密动态测试技术概述[C]//现代振动与噪声技术(第11卷).北京:航空工业出版社,2015:34-48.
- [3] 刘进明,应怀樵.频率在FFT谱上位置对加窗泄漏的影响[J].应用力学学报,1998,15(2):25-31.
LIU Jinming, YING Huaiqiao. The influence of the dominant frequency position on FFT spectrum leakage [J]. Chinese Journal of Applied Mechanics, 1998,15(2): 25-31.(in Chinese)
- [4] BURGESS J C. On digital spectrum analysis of periodic signals[J]. Journal of the Acoustical Society of America, 1975,58(3): 556-567.
- [5] GRANDKE T. Interpolation algorithms for discrete Fourier transforms of weighted signals[J]. IEEE Transactions on Instrumentation and Measurement, 1983,32(2): 350-355.
- [6] CARLO O, DARIO P. The influence of windowing on the accuracy of multifrequency signal parameter estimation [J]. IEEE Transactions on Instrumentation and Measurement, 1992,41(2): 256-261.
- [7] 齐国清,贾欣乐.插值FFT估计正弦信号频率的精度分析[J].电子学报,2004,32(4):625-629.
QI Guoqing, JIA Xinle. Accuracy analysis of frequency estimation of sinusoid based on interpolated FFT [J]. ACTA Electronica Sinica, 2004, 32(4): 625-629. (in Chinese)
- [8] 丁康,郑春松,杨志坚.离散频谱能量重心法频率校正精度分析及改进[J].机械工程学报,2010,46(5):43-48.
DING Kang, ZHENG Chunsong, YANG Zhijian. Frequency estimation accuracy analysis and improvement of energy barycenter correction method for discrete spectrum [J]. Journal of Mechanical Engineering, 2010, 46(5): 43-48. (in Chinese)
- [9] DING K, XIE M. Phase difference correction method for phase and frequency in spectral analysis[J]. Mechanical Systems and Signal Processing, 2000,14(5): 835-843.
- [10] 刘进明,应怀樵.FFT谱连续细化分析的富里叶变换法[J].振动工程学报,1995,8(2):162-166.
LIU Jinming, YING Huaiqiao. Zoom FFT spectrum by Fourier transform [J]. Journal of Vibration Engineering, 1995, 8(2): 162-166. (in Chinese)
- [11] 丁康,朱文英,杨志坚,等.FFT+FT离散频谱校正法参数估计精度[J].机械工程学报,2010,46(7):68-73.
DING Kang, ZHU Wenying, YANG Zhijian, et al. Parameter estimation accuracy of FFT and FT discrete spectrum correction [J]. Journal of Mechanical Engineering, 2010, 46(7): 68-73. (in Chinese)
- [12] 应怀樵,沈松,李旭杰,等.“软件制造一切,定义一切,重构未来”的新趋势——软件频率精度“十的负十七次方”[J].测控技术,2015,34(5):1-4.
YING Huaiqiao, SHEN Song, LI Xujie, et al. New progress of "software manufacturing everything, defining everything, rebuilding future" —accuracy of software's frequency 10^{-17} [J]. Measurement and Control Technology, 2015,34(5): 1-4. (in Chinese)
- [13] 李旭杰,应怀樵,况志强,等.改善NI数采仪幅值精度的INV FRF阵列处理技术[J].计算机工程与应用,2010,46(9S):329-333.
LI Xujie, YING Huaiqiao, KUANG Zhiqiang, et al. Improving amplitude accuracy of NI data acquisition equipment through INV FRF array processing technology [J]. Computer Engineering and Applications, 2010(9S): 329-333. (in Chinese)
- [14] 应怀樵.振动测试和分析[M].北京:中国铁道出版社,1979:20-24.
- [15] COOPER J E. Extending the logarithmic decrement method to analyze two degree of freedom transient responses[J]. Mechanical Systems and Signal Processing, 1996,10(4):497-500.

- [16] 朱启兵,刘杰,李允公,等.利用Laplace小波和粒子群算法实现阻尼和频率精确计算[J].东北大学学报(自然科学版),2006,27(7):794-797.
ZHU Qibing, LIU Jie, Li Yungong, et al. Exact evaluation of damping and frequency by Laplace wavelet and PSO[J]. Journal of Northeastern University (Natural Science), 2006, 27(7): 794-797. (in Chinese)
- [17] 李德葆,张元润.振动测量与试验分析[M].北京:机械工业出版社,1992:175-177.
- [18] 应怀樵,刘进明,沈松.半功率带宽法与INV阻尼比法求阻尼比的研究[J].噪声与振动控制,2006,26(2):4-6.
YING Huaqiao, LIU jinming, SHEN Song. Half-power bandwidth method and INV damping ration solver study [J]. Noise and Vibration Control, 2006, 26(2): 4-6. (in Chinese)
- [19] 应怀樵,沈松,刘进明.ZOOM BDFT法高精度求系统阻尼比的探讨[J].振动、测试与诊断,1997,17(2):42-46.
YING Huaqiao, SHEN Song, LIU Jinming. Investigation on high precision calculation for damping ratio using ZOOM BDFT method [J]. Journal of Vibration, Measurement & Diagnosis, 1997, 17(2): 42-46. (in Chinese)
- [20] 丁康.谢明.苏向荣.一种精确计算结构小阻尼的新方法[J].西安交通大学学报,2003,37(9):929-932.
DING Kang, XIE Ming, SU Xiangrong. New method for exact estimation of small damping of structure[J]. Journal of Xi'an Jiaotong University, 2003, 37(9): 929-932. (in Chinese)
- [21] 刘进明,应怀樵,沈松.用功率谱求频率和阻尼的精确方法[C]//现代振动与噪声技术(第2卷).北京:航空工业出版社,2000:94-99.
- [22] 吴邦达,吴丽波.地基动力特性参数分析中的点峰法和多峰法[J].地震工程学报,2015,37(1):68-73.
WU Bangda, WU Libo. Point-peak and multi-peak methods for analyzing parameters of dynamic characteristics of foundation[J]. China Earthquake Engineering Journal, 2015, 37(1): 68-73. (in Chinese)
- [23] LIU J M, SHEN S, YING M, et al. The optimization and autonomous identification of modal parameters[C]//Conference Proceedings of the Society for Experimental Mechanics Series. New York: Springer, 2011:203-214.
- [24] 应怀樵,沈松,刘进明,等.传递函数的测试及实时控制和反演[J].电子测量与仪器学报,2011(3):201-205.
YING Huaqiao, SHEN Song, LIU Jinming, et al. Transfer function measurement, real-time control and reversion [J]. Journal of Electronic Measurement and Instrument, 2011(3): 201-205. (in Chinese)
- [25] 胡广书.数字信号处理——理论、算法与实现[M].北京:清华大学出版社,2003:218-257.
- [26] 应明,杜峰,应怀樵,等.双24位设计的双核数据采集仪[C]//第九届全国振动理论及应用学术会议论文集.杭州:中国振动工程学会,2007:149-152.
- [27] THORHAUGE O, JACOBSEN N J. Dyn-X technology: 160 dB input range [R]. Nerum: Brüel & Kjær an HBK Company, 2006.
- [28] BAUMANN H. Absolute airborne gravimetry: a feasibility study [J]. Geophysical Prospecting, 2012, 6(2): 361-372.
- [29] 文艺,伍康.面向绝对重力测量的振动补偿技术发展[J].地球与行星物理论评,2022,53(3):257-268.
WEN Yi, WU Kang. Reviews on the development of vibration correction for absolute gravimetry[J]. Reviews of Geophysics and Planetary Physics, 2022, 53(3): 257-268. (in Chinese)
- [30] 吴书清,李春剑,徐进义,等.CCM.G-K2国际比对和NIM-3A型绝对重力仪[J].计量学报,2017,38(1):127-128.
WU Shuqing, LI Chunjian, XU Jinyi, et al. The comparison of absolute gravimeters CCM.G-K2 and NIM-3A absolute gravimeter[J]. ACTA Metrologica Sinica, 2017, 38(1): 127-128. (in Chinese)
- [31] TAKAHASHI N, GYGLIM, PFISTER B, et al. Deep convolutional neural networks and data augmentation for acoustic event recognition[C] //Interspeech 2016 Proceeding. San Fransisco:[s.n.], 2016.
- [32] YAN M, WANG C L, SHEN S. Real-time recognition of motor vehicle whistle with convolutional neural network [C]// Proceeding of the 15th Chinese Intelligent Systems Conference. Haikou:[s.n.], 2019.
- [33] 王治敏,王朝立,沈松.基于深度学习的轴承故障辅助诊断[J].软件导刊,2021,20(3):86-89.
WANG Zhimin, WANG Chaoli, SHEN Song. Bearing fault diagnosis based on deep learning [J]. Software Guide, 2021, 20(3): 86-89. (in Chinese)
- [34] 鄢明.基于CNN的机动车鸣笛识别以及在线学习方法研究[D].上海:上海理工大学,2019.
- [35] GOODFELLOW L, YOSHUA B, COURVILLE A. 深度学习[M].赵申剑,黎彧君,符天凡,等译.北京:人民邮电出版社,2017:326-329.
- [36] BUBECK S, CHANDRASEKARAN V, ELADN R, et al. Sparks of artificial general intelligence: early experiments with GPT-4 [EB/OL]. (2023-04-13) [2023-04-14]. <https://arxiv.org/abs/2303.12712>.



第一作者简介:沈松,男,1973年10月生,博士、研究员。北京东方振动和噪声技术研究所常务副所长、中国振动工程学会常务理事、振动和噪声控制专业委员会副主任、中国电子学会电子与测量仪器分会委员。主要研究方向为复杂工程结构的动力学性能测试和安全评估、城市环境噪声监测和评价。曾获北京市科学技术奖2项,主要参编标准2项,发明专利授权4项,参与了大量高铁、航天器及大桥等重要工程中的振动噪声测试与评估。
E-mail: shens@coinv.com