高精度超声波油水界面计的精度分析和神经网络逼近

靳海水, 卢杰, 梁军汀, 朱士明

(同济大学声学研究所, 上海 200092)

摘要: 首先介绍了高精度油水界面计的原理, 通过分析找到了影响其精度的重要因素为长度测量的不准确, 用神经网络逼近测量结果, 取代直接解析计算, 得到了系统误差小于 1mm 的测量精度。

关键词: 超声波界面计; 精度; 神经网络

中图分类号: TB51⁺4 文献标识码: A

The accuracy analysis of ultrasonic oil-water interface meter and its neural networks fitting

JIN Hai-shui, LU Jie, LIANG Jun-ting, ZHU Shi-ming
(Institute of Acoustics, Tongji University, Shanghai 200092, China)

Abstract: In the paper the principle and measuring method of high-accuracy ultrasonic oil-water interface meter are introduced, followed by its accuracy analysis. In order to eliminate the influence of incorrectness of the length measurement to the accuracy of interface height, a forward neural network is used to simulate the height equation. The result shows that the accuracy is better than 1mm

Key words: ultrasonic; interface meter; accuracy; neural network

1 超声波油水界面计测试装置及原理

超声界面计的测试装置如图 1 所示, 它是由上锅(pot)、下锅和中间垂直的空心连通圆管而组成一个哑铃状的封闭容器。超声界面计由同济大学自行设计, 委托加工。容器选用不锈钢材料制造, 在中间垂直的空心连通圆管的壁上开有玻璃窗, 以便用钢尺直接测量其中液面的高度。容器内装满两种液体, 比重较小的液体 2 位于界面 A 的上方, 比重较大的液体 1 位于界面 A 的下方。超声界面计共装有 3 对压电晶体超声探头: 第 1 对探头测量声波穿过两种液体的声时 T , 探头 B 发射、探头 C 接收, 界面计垂直高度为 L ; 第 2 对探头测量声波在液体 1 中传播的声时 T_1 , 探头 F 发射、探头 G 接收, 其间距为 L_1 ; 第 3 对探头测量声波在液体 2 中传播的声时 T_2 , 探头 D 发射、探头 E 接收, 其间距为 L_2 。超声波在上锅、下锅和垂直圆管中传播时的声时、距离、和声速间的关系为: $V_1 = L_1/T_1$, $V_2 = L_2/T_2$, $T = X/V_1 + (L - X)/V_2$ 。经简单推导可得界面高度表达式为:

可见, 当 $L_1 = L_2$, $T_1 = T_2$ 时, 两种液体声速相同, 而无法测量。这种情况在上下为同一种液体或成分非常相近时会发生。

图 1 界面计测试原理图

2 测试结果和精度分析

为检验界面计的精度, 在自己设计的界面计上选用水和航空煤油为介质, 对其界面高度进行了 50 次测量, 限于篇幅这里略去测量结果的详细列表。因为声速对温度非常敏感, 为了使样本覆盖较大声时范围, 在两天之内的不同温度下进行了测量。其中 T 、 T_1 、 T_2 为从单片机上直接读到的声时。用 H 表示钢尺从垂直钢管外测得的界面高。测量的目的

收稿日期: 2000-09-29; 修回日期: 2000-11-30

作者简介: 靳海水(1965), 男, 山西人, 工学硕士, 讲师, 研究方向: 神经网络和模式识别及其在自适应控制和超声工业中的应用。

有两个,一个是检验偶然误差,另一个是检验系统误差。检验偶然误差的方法是进行重复性实验,即将液面固定在一定的高度上,对声时进行多次测量,用公式(1)计算高度,并观察计算值间的差异。试验表明该系统的偶然误差小于1mm,能够满足要求。例如对标准高度为719mm界面进行10次测量其均值为719.15mm,方差为0.1566mm。

检验系统误差的方法是将液面置于不同的高度,然后用公式(1)的计算值和实际值H比较。经50个高度值的测量,其误差的均值为3.86mm,均方差为5.79mm。显然不能满足1mm的要求。以下对系统误差的来源和大小进行分析。

由式(1)可知,高度X的精度由3个时间参数T、T₁、T₂和三个距离参数L、L₁、L₂决定,且各参数相互独立。假如不考虑温度变化引起的热胀冷缩的影响,距离参数L、L₁、L₂一旦确定,在测量中将不再变化,因此由此带来的误差属于确定性误差,也属于系统误差。L、L₁、L₂的测量误差对界面高度误差的传递系数为^[1]:

$$\frac{X}{L} = \left[\frac{T_2}{T_2 - \frac{L_2}{L_1} T_1} \right] \quad (2)$$

$$\frac{X}{L_1} = \left[\frac{-1}{T_2 - \frac{L_2}{L_1} T_1} \right]^2 (L T_2 - L_2 T) \frac{L_2 T_1}{L_1^2} \quad (3)$$

$$\frac{X}{L_2} = \left[\frac{1}{T_2 - \frac{L_2}{L_1} T_1} \right]^2 \left[-T \left(T_2 - \frac{L_2}{L_1} T_1 \right) + \frac{T_1}{L_1} (L T_2 - L_2 T) \right] \quad (4)$$

用L、L₁、L₂分别表示3个距离测量的最大误差。L用钢尺单次测量,其最小刻度为1mm,故这里假定L=0.5mm,距离L₁和L₂用游标卡尺单次测量,卡尺的最小刻度为0.02mm,故假定L₁=L₂=0.01mm。

声时T、T₁、T₂的测量采用随机多次平均多次测量技术,在文献[2]中有详细介绍。当声时测量出现系统误差时,即声时测量值的平均值和真值有偏差时,会对X的测量值带来系统误差。当声时测量值由于多次测量而出现偶然误差时,对X值带来偶然误差。两类误差的传递系数都可以用以下公式计算:

$$\frac{X}{T} = \left[\frac{-L_2}{T_2 - \frac{L_2}{L_1} T_1} \right] \quad (5)$$

$$\frac{X}{T_1} = \left[\frac{1}{T_2 - \frac{L_2}{L_1} T_1} \right]^2 \frac{L_2}{L_1} (L T_2 - L_2 T) \quad (6)$$

$$\frac{X}{T_2} = \left[\frac{1}{T_2 - \frac{L_2}{L_1} T_1} \right]^2 \left[L \left(T_2 - \frac{L_2}{L_1} T_1 \right) - (L T_2 - L_2 T) \right] \quad (7)$$

表1 误差传递系数和误差影响值

(L=902.45mm, L₁=100.6mm, L₂=101.6mm, T=641s, T₁=67.504s, T₂=80.018s)

误差传递系数	$\frac{X}{L}$	$\frac{X}{L_1}$	$\frac{X}{L_2}$	$\frac{X}{T}$	$\frac{X}{T_1}$	$\frac{X}{T_2}$
	6.75	-36.80	-17.68	-8.57	54.84	22.45
误差影响值/mm	$\frac{X}{L}$	$\frac{X}{L_1}$	$\frac{X}{L_2}$	$\frac{X}{T}$	$\frac{X}{T_1}$	$\frac{X}{T_2}$
	3.88	-0.37	-0.18	-0.0083	0.0509	0.0236

根据文献[2],对声时进行多次平均测量时,均方差为1ns即声时测量的均方差T、T₁、T₂取1ns。当L=902.45mm, L₁=100.6mm, L₂=101.6mm; T=641s, T₁=67.504s, T₂=80.018s时,传递系数和误差影响值参见表1。由表1可见,由高度L的测量误差引起的系统误差最大可达3.

88mm。而 $\frac{X}{L_1}$ 和 $\frac{X}{L_2}$ 的值都为两位数,说明X的精度对L₁、L₂的误差最为敏感,因此要提高测量精度,就必须消除公式(1)中的L、L₁、L₂测量值的误差。即必须使L、L₁、L₂的取值非常准确。T、T₁、T₂的误差传递系数分别为-8.57、54.84和22.45,说明X的精度对声时T、T₁、T₂非常敏感,如当T₁的测量有1s的误差时,会带来高度上50.87mm的误差。因此声时测量也必须准确。

由表1可知T、T₁、T₂引起偶然误差最大为0.0509mm,能够满足1mm的偶然误差的要求。然而,声时测量时,本身还存在系统误差。根据以前所做的研究[2]可知,声时T、T₁、T₂本身的测量中,电路会产生时间延迟,其大小和导线线路的长短及单片机有关,压电换能器中也会产生时间延迟,这些时间延迟可以通过仪器进行测试,但其误差比偶然误差高出两个量级,其带来的X的系统误差也在mm级。因此必须从测量结果中扣除这些时间延迟才能使得声时测量准确,但在实际操作中正确估计这些时间延迟十分困难。

在实验的开始阶段,我们用常规的最小二乘法对距离和声时进行校正,具体做法是:在一定的约束范围内寻找最佳的T、T₁、T₂及L、L₁、

L_2 , 使得不同测量高度时的误差平方的平均值 (MSE) 最小, 可表示为公式(8):

$$t, t_1, t_2, L, L_1, L_2 \min \frac{1}{N} (H - X_0)^2 \quad (8)$$

式中 N 为测量次数, 即样本数, 这里为 50。 X_0 为经过校正后按公式(1)的计算值。

经寻优后的一组可接受的结果为 $T = 0.5$ s; $T_1 = -0.05$ s; $T_2 = 0.25$ s; $L = 0, L_1 = 0; L_2 = 0$, 修正后误差的均值为 0.18mm, 均方差为 2.97mm, 显然不能满足 1mm 的误差要求, 原因分析如下。

将公式(1)改写为:

$$X = \frac{L - T(L_2/T_2)}{1 - (L_2/T_2)(L_1/T_1)} = \frac{L - TV_2}{1 - V_2/V_1} \quad (9)$$

由式(9)可知, 在小范围内调整 L, L_1, L_2 和 T, T_1, T_2 时, 在最佳值的附近会出现时间和距离校正值的偶合, 即出现许多的 $(T, L), (T_1, L_1), (T_2, L_2)$ 组合, 这些组合使得公式(9)中的 V, V_1 和 V_2 稳定在一定的值上, 从而无法获取 L, L_1, L_2 和 T, T_1, T_2 的最佳估计值。

3 界面高度的神经网络逼近

为了解决上述难题, 我们决定直接用神经网络拟合来替代公式(1), 表示如下:

$$X1 = NN(T, T_1, T_2) \quad (10)$$

通过对一定数量的样本 (H, T, T_1, T_2) 进行训练, 得到一个恰当的网络, 代替公式(1)。训练使用的行为函数为

$$MSE1 = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (H_i - X1_i)^2 \quad (11)$$

公式(10)中并没有出现 L, L_1 和 L_2 , 因为如前所述在实际的测量过程对不同的测量样本中它们是不变的。这样就可以消除由 L, L_1 和 L 的测量误差带来的系统误差。

将测量结果的 50 个样本分为两组, 每 3 个样本值中取出 2 个做训练样本, 即 34 个样本用于训练网络, 其余 16 个样本用于验证。网络选用普通 3 层前向网络, 第一层 3 个节点为 3 个声时输入, 第 2 层为隐层, 有 10 个节点, 用正切 S 型传递函数, 第 3 层为输出层, 有 1 个节点, 用线性传递函数, 输出界面高度值, 即网络为 $NN(3, 10, 1)$ 。训练前先将三个声时值做标准化处理^[4], 即分别使三个声时的测量值样本的均值为 0, 均方差为 1, 用 MATLAB 中的工具箱提供的函数进行训练后得到的网络参数如

下^[3]:

$$W1 = \begin{bmatrix} 15.0712 & -23.5484 & 15.6183 \\ 12.692 & 34.6828 & 53.1821 \\ -21.0618 & -74.9654 & -35.8187 \\ 103.7072 & 24.0726 & -63.382 \\ 211.7021 & -37.8273 & -47.0125 \\ -0.1233 & -0.0011 & -0.05 \\ -57.5674 & 84.77 & 14.4843 \\ -3.9115 & -5.072 & -4.7995 \\ 72.6239 & 127.2976 & 126.6896 \\ 33.1876 & 95.2983 & 16.036 \end{bmatrix}$$

$$B1 = \begin{bmatrix} -38.9604 & -21.6607 & 65.1257 \\ -65.6573 & -0.8231 & -0.0108 \\ 39.6708 & -6.6254 & 110.4271 \\ 49.1962 \end{bmatrix}$$

$$W2 = 1000^* \begin{bmatrix} -0.0032 & 0.1314 & -0.0011 \\ -0.0046 & 0.0005 & 1.6666 & 0.0006 \\ -0.0092 & -0.1289 & 0.0006 \end{bmatrix}$$

$$B2 = [443.732]$$

图 2 不同方法的误差比较

上述网络训练时误差的均方差为 0.673mm。用 16 次的观测值对该网络进行验证, 其误差的均方差为 0.8648mm。可见用网络模拟有足够高的精度和泛化能力。

将该网络逼近整个样本时, 误差的均值为 -0.16mm, 均方差为 0.74mm, 符合 1mm 的要求。且比用公式(1)精度有大幅度的提高。

为使结果清晰可见, 将直接用公式(1)的计算结果, 参数修正后用公式(1)的计算结果以及用神经网络拟合的结果画在一起, 见图 2。可见神经网络的拟合结果明显优于其它两者。

(下转第 44 页)

图 2

的数据。打印机开头打印的几行是测量数据时的年月日和时分，这是单片机系统中的日历/时钟芯片 CLOCK 提供的，CLOCK 具有断电保护功能。

图 2 中的 EPROM 是单片机的程序存储器，4 6 键盘用于设置公式的常数，控制工作状态(如是否与 PC 机通讯，要不要打印等)，调整日历/时钟芯片等功能。

4 实验结果与分析

超声波浮泥重度测量仪研制成功以后，我们对已知的 4 种浮泥重度样本(含清水)进行了测量。调整标定系数 $K = 1.40$ 时，测量仪显示值与已知重度值很接近。实验结果见表 1 所示。需要说明的是，重度测量仪能显示的重度值为 4 位数字，这反映了

表 1 实验结果

样本类型	已知重度/ (kN m^{-3})	标定系数	重度计显示/ (kN m^{-3})
自来水	10.00	1.40	10.00
浮泥样本 1	11.17	1.40	11.05
浮泥样本 2	13.13	1.40	13.19
浮泥样本 3	14.87	1.40	16.07

重度测量仪的分辨率可达 0.01kN m^{-3} 。但标定系数只能精确到 3 位有效数字，所以重度测量精度只能达到 0.1kN m^{-3} 。

从表 1 数据可以看出，对于重度为 $10.0\text{kN m}^{-3} \sim 14.0\text{kN m}^{-3}$ 的浮泥样本，超声波重度测量仪实际测量值与已知值十分接近，而重度为 14.87kN m^{-3} 的浮泥样本的测量值偏离已知值较大(相对误差 8%)。这是因为浮泥重度增加到一定值时，接收声波幅度太小，导致检波电压的非线性。如要提高浮泥重度的测量精度，可以再增加发射换能器的发射功率。对航道水底浮泥测量来说，主要关心的是 $10.00\text{kN m}^{-3} \sim 14.00\text{kN m}^{-3}$ 范围内的浮泥重度，所以本仪器是实用的。

参考文献:

- [1] 张叔英等. 声学悬浮泥砂观测系统的研制和应用[J], 海洋学报, 1998, 20(5): 114-119.
- [2] 凌鸿烈等. 长江口和杭州湾浮泥声参数测量[J]. 声学技术, 1997, 16(4): 194-197.
- [3] Zhang S. Y. et al. Geoaoustic model and acoustic reflection properties of fluid mud layer in Chang jiang Estuary and Hangzhou Bay [J]. Chinese Journal of Acoustics, 1999, 18(1): 1-9.

(上接第 41 页)

4 结论

由于声时的测量具有很高的精度(Precision)，即声时测量的偶然误差很小，因此系统的偶然误差很小。这是高精度超声波油水界面计赖以生存的基础。使用神经网络对测量结果进行拟合，消除了距离测量误差对界面高度带来的影响，大大减小系统误差，提高了测量精度。实测表明该方法是可行的。

另外，当介质不均匀，或两种液体的界面出现由

于相互溶解或杂质沉积时，使用公式(1)都会带来很大的误差。而神经网络拟合却提供了很好的手段。这将是下阶段研究的内容。

参考文献:

- [1] 腾敏康. 试验误差与数据处理[M]. 南京: 南京大学出版社, 1989, 24-25: 167-197.
- [2] 朱士明, 刘镇清等. 提高声时测量精度的过零检测数字平均法[J]. 声学技术, 1990, 9(3): 36-40.
- [3] 张志涌, 刘瑞桢, 杨祖樱. 掌握和精通 MATLAB[M], 北京航空航天大学出版社, 1997, 304-305.
- [4] D. L. Yu, J. B. Gomm, D. Williams. Neural model input selection for a MIMO chemical process[J]. Engineering applications of Artificial intelligence, 2000, 13: 15-23.