DOI:10.3876/j.issn.1000-1980.2012.04.005

重塑土不排水剪切应力-应变关系预测

倪钧钧1,吴学春2,张立志3,王庶懋4,陶崇福5

(1.河海大学岩土工程研究所 江苏 南京 210098; 2.南水北调东线江苏水源有限责任公司 江苏 南京 210029; 3.山东临沂岸堤水库管理处 山东 临沂 276000; 4.华东电力设计院 上海 200063; 5.安徽省地震局 安徽 合肥 230031

摘要:通过不同含水率下的重塑土三轴固结不排水剪切试验,分别以固结围压和主应力差渐近值作为归一化标准因子,研究应力-应变曲线的归一化特性。在此基础上利用双曲线方程和 BP 神经网络建立重塑土应力-应变关系的预测模型,并对比两者的预测效果。结果表明:基于 BP 神经网络建立的预测模型可以考虑初始含水率和固结围压的影响,其拟合和预测精度比基于双曲线方程所建立的预测模型要高。

关键词:重塑土 流浚淤泥 ;三轴固结不排水剪切试验 ;双曲线模型 ;归一化处理 ;BP 神经网络 ;应力-应变关系

中图分类号:TU411.3

文献标志码:A

文章编号:1000-1980(2012)04-0387-06

Prediction of stress-strain curves of remolded soils in undrained shear test

NI Junjun¹, WU Xuechun², ZHANG Lizhi³, WANG Shumao⁴, TAO Chongfu⁵

(1. Geotechnical Research Institute ,Hohai University ,Nanjing 210098 ,China;

- Jiangsu Water Resources Co., Ltd., the East Route of South-to-North Water Transfer Project, Nanjing 210029, China;
 - 3. Linyi Dam and Reservoir Management Center of Shandong Province, Linyi 276000, China;
 - 4. East China Electric Power Design Institute ,Shanghai 200063 ,China ;
 - 5. Seismological Bureau of Anhui Province ,Hefei 230031 ,China)

Abstract: Through the consolidated undrained triaxial shear testing of remolded soils with different water contents, the normalized features of stress-strain curves were studied, with consideration of two standard normalized factors: the confining pressure and the ultimate value of principle stress difference. Prediction models of stress-strain curves were established using the hyperbolic equation and the BP neural network, respectively. Comparison of the prediction results of the two models shows that the prediction model based on the BP neural network can take into account the influences of the initial water content and confining pressure and has better fitting and prediction accuracy than that based on the hyperbolic equation.

Key words: remolded soil; dredged sludge; consolidated undrained triaxial shear test; hyperbolic model; normalization; BP neural network; stress-strain curve

随着我国对港口航道通航需求量的增多,每年都要进行大规模的疏浚工程,会产生大量的疏浚淤泥。在疏浚淤泥造地工程设计中重塑土强度性状是1个重要参数,所以研究其应力-应变关系特性尤为重要。重塑土由于受围压、初始含水率等条件的影响,其工程力学性质很复杂^{1]},因此在实际工程设计中迫切需要建立可靠实用的重塑土应力-应变关系预测模型。

许多学者对重塑土应力-应变关系的归一化特性进行了系统的研究 2-6] ,并提出了各种形式的函数来模

收稿日期:2011-10-09

基金项目: 国家自然科学基金(50879023)

作者简介: 倪钧钧(1988 —) 男 江苏盐城人,硕士研究生,主要从事软土强度特性实验研究。 E-mail lianyahaijiao1573@163.com

拟试验曲线 ,如 :抛物线模型、双曲线模型、双折线模型等。其中运用最广泛的是 Konder 提出的双曲线模型 17 ,该模型归一化效果的好坏主要取决于归一化因子的选择。在双曲线模型的基础上李作勤 6]用围压 σ_3 作为归一化因子 ,张勇等 8 1认为用主应力差渐近值($\sigma_1 - \sigma_3$) $_{11}$ 作为标准归一化因子可以很好地模拟软土的归一化特性。土的应力—应变关系是土的固有属性 ,由其本身的物理性质和矿物成分确定。由于传统的模型以诸多假设为基础 ,且仅通过改变简单的数学公式的参数来反映不同岩土材料的应力—应变关系 ,因此 ,其具有明显的局限性。而 BP 神经网络在描述高度非线性关系方面具有很大的优势 ,无需任何假定便可根据数据样本自动训练得到参数并建立数学模型 ,所建立的预测模型有较高的拟合和预测精度 ,对实际工程具有很大的指导意义。

笔者基于多组重塑土室内三轴固结不排水剪切试验,设计 BP 神经网络的输入、输出变量,并建立重塑土三轴不排水剪切应力-应变关系的 BP 神经网络预测模型,最后将此模型的预测结果与试验结果及基于双曲线模型的归一化应力-应变关系的预测结果进行对比,分析此模型的优缺点。

1 特定含水率下应力-应变曲线的预测

分析所用的试验样品来自温州河道疏浚淤泥,其物理力学参数如下:相对密度 $G_s=2.72$,液限 $W_L=78.9\%$,塑限 $W_P=34.1\%$,塑性指数 $I_P=44.8\%$ 黏粒 粒径 d<0.005 mm 的质量分数为 63.2% 粉粒(d 的范围为 $0.005\sim0.075$ mm 的质量分数为 35.6% ,砂粒(d 的范围为 $0.075\sim2.000$ mm)的质量分数为 1.2%。在实验室内,对初始含水率 $w_0=75\%$ 的温州重塑土进行人工压制,得到直径 d=39.1 mm、高度 h=80.0 mm 的实心圆柱状土试样。在试样装上应变控制式静三轴仪前,先采用抽气饱和法对其进行真空抽气饱和,真空抽气饱和后,试样饱和度可以达到 98% 以上。

通过室内常规三轴固结不排水剪切试验(剪切速率设定为 $0.073 \, \text{mm/min}$),得到 $w_0 = 75\%$ 的温州重塑土在固结围压分别为 $25 \, \text{kPa}$ $50 \, \text{kPa}$ $100 \, \text{kPa}$ $150 \, \text{kPa}$ $200 \, \text{kPa}$ 下的应力-应变曲线。根据 $25 \, \text{kPa}$ $50 \, \text{kPa}$ $100 \, \text$

1.1 基于双曲线模型的应力-应变曲线预测

Konder 等认为常规静三轴试验的($\sigma_1 - \sigma_3$)~ ε_1 关系可以近似用双曲线方程式(1)来表示 σ_3 1:

$$\sigma_1 - \sigma_3 = \frac{\varepsilon_1}{a_i \varepsilon_1 + b_i} \tag{1}$$

式中: a_i ——某不变固结围压下的主应力差渐近值($\sigma_1 - \sigma_3$) $_{ll}$ 的倒数 ; b_i ——初始切线模量 E_{0i} 的倒数。

$$\frac{\varepsilon_1}{\sigma_1 - \sigma_3} = a_i \varepsilon_1 + b_i \tag{2}$$

不同固结围压(25 kPa 50 kPa 100 kPa 200 kPa)下的 ε_1 ($\sigma_1 - \sigma_3$)~ ε_1 试验关系曲线如图 1 所示。由图 1 可知 4 种不同围压下的 ε_1 ($\sigma_1 - \sigma_3$)~ ε_1 关系都表现出良好的线性相关性 ,用式 2 对图 1 中的应力-应变关系进行拟合 ,得到参数 a_i 和 b_i 的值 ,见表 1。根据表 1 有关参数 ,主应力差渐近值($\sigma_1 - \sigma_3$)_{th}与固结围压 σ_3 之间的关系如图 2 所示 ,可以用式 3)表示:





图 1 等压固结不排水剪切应力-应变关系

图 2 $(\sigma_1 - \sigma_3)_{alt} \sim \sigma_3$ 的关系

Fig. 2 Relationship between $(\sigma_1 - \sigma_3)_{\text{ult}}$ and σ_3

表 1 拟合得到的参数

Table 1 Parameters obtained by fitting experimental data

σ ₃ /kPa	a_i	b_i	$(\sigma_1 - \sigma_3)_{ult}/kPa$	R^2
25	0.0352	3.54	28.4091	0.9978
50	0.0204	1.90	49.0196	0.9985
100	0.0106	0.51	94.3396	0.9996
200	0.0057	0.27	175.4386	0.9982

$$(\sigma_1 - \sigma_3)_{\text{ult}} = 0.84\sigma_3 + 7.85 \tag{3}$$

在式(3)和双曲线模型的基础上对温州重塑土固结不排水剪切应力-应变特性进行归一化分析。选用2种归一化因子 ,即 σ_3 和($\sigma_1 - \sigma_3$) μ 。若以 σ_3 为归一化因子 则归一化结果如图 $\mathfrak{L}(a)$ 所示 对应的归一化公式为

$$\frac{\varepsilon_1 \sigma_3}{\sigma_1 - \sigma_3} = 1.01\varepsilon_1 + 0.63 \tag{4}$$

由式(4)拟合不同围压下的($\sigma_1 - \sigma_3$)~ ε_1 关系曲线 如图 $\mathfrak{I}(b)$ 所示。



图 3 σ_3 为归一化因子的应力-应变归一化结果

Fig. 3 Normalized stress-strain curves with normalized factor σ_3

以 $(\sigma_1 - \sigma_3)_{all}$ 作为归一化因子,则不同围压下的 ε_1 $(\sigma_1 - \sigma_3)_{all}$ 关系归一化结果如图 ε_1 $(\sigma_1 - \sigma_3)_{all}$ 关系归一化结果如图 ε_1 $(\sigma_1 - \sigma_3)_{all}$ $(\sigma_1 - \sigma_$

$$\frac{\varepsilon_1 \left(\sigma_1 - \sigma_3\right)_{\text{ult}}}{\sigma_1 - \sigma_3} = 0.99\varepsilon_1 + 0.38 \tag{5}$$

将式(3)代入式(5)得

$$\frac{\sigma_1 - \sigma_3}{\varepsilon_1} = \frac{0.84\sigma_3 + 7.85}{0.99\varepsilon_1 + 0.38} \tag{6}$$

由式(6)拟合不同围压下的($\sigma_1 - \sigma_3$)~ ε_1 关系曲线 如图 4(b)所示。



图 4 ($\sigma_1 - \sigma_3$)₁₁为归一化因子的应力-应变归一化结果

Fig. 4 Normalized stress-strain curves with normalized factor (σ_1 - σ_3)_{ult}

由以上分析可知 ,用 σ_3 作为归一化因子 ,对温州重塑土的应力-应变特性进行归一化 ,其归一化效果较差 ,对应的拟合曲线与试验值差别较大 ,对围压为 $150\,\mathrm{kPa}$ 下的应力-应变曲线的预测结果与试验值也有明显

的偏差。与 σ_3 作为归一化因子相比 ,用 ($\sigma_1 - \sigma_3$) ι_1 作为归一化因子的归一化效果较好 ,在此基础上建立的应力-应变预测模型能够较好地描述温州重塑土在不同围压下的应力-应变关系。

由图 3(b) A(b)可知,当围压较大时,峰值前应力明显高于实际应力,即拟合所得曲线的压缩模量比实际的大,这样的成果应用于实际工程会导致计算沉降值偏小,而且对围压 150 kPa 下的应力-应变曲线预测结果与试验值仍存在一定的偏差。

1.2 基于 BP 神经网络的应力-应变关系预测

BP 神经网络 ⁹⁻¹¹ 是一种典型的前馈型网络 ,由输入层、隐含层和输出层组成 ,各层之间采用全部连接方式 ,但同一层单元之间不存在相互连接。该网络算法的原理是通过已得网络输出误差的反向传播 ,及时调整和修改网络的连接权值 ,使网络误差达到最小。输入信号经隐含层的作用函数后 ,把结果传输到输出层 ,如果在输出层得不到期望的输出则转入反向传播 ,将误差信号沿原通路返回 ,并通过修改各层神经元之间的权值使误差最小。由 BP 神经网络的建模过程可知 模型没有对输入、输出变量的关系做任何假定 ,网络参数由学习样本的训练得到 ,避免了建立数学模型的困难。

本文建立 3 层 BP 神经网络模型 ,设置输入层的节点数为 2 输出层的节点数为 1 ,输入节点为轴向应变 ε_1 和固结围压 σ_3 ,输出节点为主应力差($\sigma_1 - \sigma_3$)。设置传输函数为非线性双曲正切 S 型函数 ,输出层神经元采用纯线性函数 ,学习函数为附加动量因子的梯度下降权值学习函数 ,经过调试确定隐含层单元数为 5 时最佳 ,拟合结果如图 5 所示。

为了与上述归一化模型进行对比,同样以 $\sigma_3 = \frac{1}{25 \, \text{kPa}}$ $50 \, \text{kPa}$ $100 \, \text{kPa}$ $200 \, \text{kPa}$ 的应力-应变曲线为训练样本 辨识神经网络模型的结构参数。利用训练好的网络对训练样本进行模拟 ,然后用所建立的模型预测围压为

图 5 BP 神经网络的拟合、预测曲线与试验值的比较 Fig. 5 Comparison of experimental curves and fitting and predicted curves based on BP neural network

150 kPa 下的应力-应变曲线,并与试验结果进行比较。从图 5 可以看出,不论是拟合结果还是对150 kPa围压下应力-应变曲线的预测结果都与试验结果比较吻合,与双曲线预测模型拟合效果相比误差更小,也更可靠。

2 任意含水率下应力-应变关系曲线的预测

在双曲线模型基础上建立的归一化公式只考虑特定含水率下的重塑土应力-应变关系,没有反映初始含水率变化对重塑土应力-应变关系的影响。而 BP 神经网络在模拟和预测相关的非线性和不确定性问题时具有独特的优越性,能够突破传统模型的局限,可以考虑不同初始含水率下重塑土的应力-应变关系。

根据 BP 神经网络拟合及预测的需要 ,选用上海金桥地区 4 层淤泥质重塑土在 4 种不同初始含水率(分别为 21% ,25% 28% 31%)下的应力-应变关系曲线 12 。该土的基本物理参数如下 :密度 $\rho=1.71$ g/cm³ , 孔隙比 e=1.42 ,塑限 $W_P=67.8\%$ 型性指数 $I_P=21.2\%$ 。其中初始含水率 w_0 为 21% 25% 31% 的应力-应变曲线如图 6 所示。



根据 BP 神经网络原理 ,建立 3 层 BP 神经网络模型。选取初始含水率 w_0 、围压 σ_3 以及轴向应变 ε_1 为网络的基本输入变量 ,则输入层的节点数为 3 输出节点设为主应力差($\sigma_1 - \sigma_3$),则输出层的节点数为 1。设置传输函数为非线性双曲正切 S 型函数 输出层神经元采用纯线性函数 ,学习函数采用附加动量因子的梯度下降权值学习函数 经过调试确定隐含层单元数为 5 时最佳。

训练 BP 神经网络时采用 3 组应力—应变曲线 ,为 w_0 = 21% 25% 31% 的重塑土皆在固结围压为 50 kPa , 100 kPa ,150 kPa 200 kPa 时所得的应力—应变曲线。然后用训练得到的模型对初始含水率为 28% 的重塑土试样在固结围压为 50 kPa ,100 kPa ,150 kPa ,200 kPa 下的应力—应变关系进行预测 ,并与试验所得的应力—应变曲线进行比较。

BP 神经网络的学习,主要通过对样本的反复训练来建立模型,训练结果直接决定所建立模型的质量。在进行 BP 神经网络学习、训练前,需要对原始的样本数据进行标准化转换,将其所有数据都归一化到[0,1]之间,在最后结果输出时再将结果反归一化。

为了验证训练效果,对 BP 神经网络所建立的模型进行检验。由图 6 可知,该 BP 神经网络模型能够很好地拟合试验所得结果。图 7 为预测曲线与试验结果的比较,可以看出,所得预测曲线较光滑,并且能够较好地吻合于试验结果,预测结果的最大误差出现在 200 kPa 时的应力—应变曲线的中段,相对误差为 8.84%,对于实际工程而言是可以接受的。

通过分析可知 ,BP 神经网络模型能较好地拟合重塑土随初始含水率变化时在各种围压下的应力-应变关系曲线 ,并且此模型能较好地预测其他初始含水率的重塑土在任意围压下的应力-应变关系曲线 ,从而弥补室内试验费时费力、所得试验数据量不足等缺陷。

图 7 初始含水率为 28% 时的预测曲线和实测曲线
Fig. 7 Comparison of experimental curves and predicted
curves with initial water content of 28%

3 结 论

- **a.** 基于双曲线模型及 BP 神经网络模型对重塑土固结不排水剪切应力-应变曲线进行预测 结果表明,采用 $(\sigma_1 \sigma_3)_{ll}$ 作为归一化因子的双曲线模型比以 σ_3 为归一化因子的双曲线模型预测效果好 ;BP 神经网络模型比双曲线模型的预测精度高。
- **b.** BP 神经网络可以模拟应力-应变全过程曲线,拟合曲线与试验结果较为吻合;基于双曲线函数的应力-应变归一化模型,在达到峰值强度前,拟合所得的压缩模量比实际的大,容易导致实际工程中计算沉降值偏小。
- **c.** 传统的基于双曲线模型理论只能对某一特定含水率下的应力-应变曲线进行预测 ,而 BP 神经网络模型可以预测不同初始含水率下的应力-应变曲线。
- d. 双曲线模型是基于试验并建立在一定的数学假设之上,对高围压下重塑土的应力-应变曲线进行模拟具有一定的偏差;BP 神经网络模型无需任何假设,可以根据已有的试验数据自动生成网络参数,避免了建立数学模型的困难,拟合、预测的精度更高,结果更可靠。

参考文献:

- [1]黄文熙.土的工程性质 M].北京:中国水利水电出版社,1983.
- [2] 邵军义 朱珊. 黏性土应力应变关系的归一化弹性模量及其应用[J]. 鞍山钢铁学院学报 ,1997 ,20(4) ;42-45.(SHAO Junyi , ZHU Shan. On the normalization and the modulus of elasticity relating the stress to the strain of the clay soil and its application [J]. Journal of Anshan Institute of Iron and Steel Technology ,1997 ,20(4) ;42-45.(in Chinese))
- [3]万玉珍,林德明.重塑黄土的应力-应变关系[J].岩土工程学报,1996,18(6):106-110.(WAN Yuzhen, LIN Deming. Stress-strain relationships of remolded loes[J]. Chinese Journal of Geotechnical Engineering,1996,18(6):106-110.(in Chinese))
- [4] 王成华 李广信. 土体应力-应变关系转型问题分析[J]. 岩土力学 2004 25(8):1185-1190. (WANG Chenghua, LI Guangxin. Analysis of problem of pattern transition in stress-strain relations of soil [J]. Rock and Soil Mechanics, 2004 25(8):1185-1190. (in

Chinese))

- [5]曾国熙,正常固结黏土不排水剪切的归一化性状 C]//南京水利科学研究院,软土地基处理学术讨论会论文选集,北京: 水利出版社,1980:13-26.
- [6]李作勤.黏土归一化性状的分析[J].岩土工程学报,1987,9(5):67-75.(LI Zuoqin. Analysis of the normalized property of cohesive clay[J]. Chinese Journal of Geotechnical Engineering,1987 只5):67-75.(in Chinese))
- [7] DUNCAN J M ,CHANG C Y. Nonlinear analysis of stress and strain in soil J. Journal of the Soil Mechanics and Foundation , 1970 9: 1629-1654.
- [8]张勇 孔令伟 孟庆山 筹. 武汉软土固结不排水应力-应变归一化特性分析 J].岩土力学 2006 27(9):1509-1513. (ZHANG Yong ,KONG Lingwei ,MENG Qingshan , et al. Normalized stress-strain behavior of Wuhan soft clay[J]. Rock and Soil Mechanics , 2006 27(9):1509-1513. (in Chinese))
- [9]唐启义,冯明光.DPS数据处理系统:实验设计、统计分析及数据挖掘 M].北京 科学出版社 2007.
- [10]吴简彤 王建华.神经网络技术及其应用[M].哈尔滨 哈尔滨工程大学出版社 ,1998.
- [11]徐远芳 周 郑华 等.基于 MATLAB的 BP 神经网络实现研究 J].微型电脑应用 2006 22(8) 41-44.(XU Yuanfang, ZHOU Yang ZHENG Hua, et al. The Research on the Realization of Back Propagation Network Based on MATLAH J]. Application of microcomputer, 2006 22(8) 41-44.(in Chinese))
- [12]傅艳蓉.上海软土力学性质随含水量变化影响的试验研究[D].上海 :同济大学 2001.

《河海大学学报(自然科学版)》征订启事

(邮发代号 28-63 ,CN32-1117/TV ,ISSN1000-1980 ,双月刊)

《河海大学学报(自然科学版)》是以水资源开发、利用与保护为重点的综合性学术期刊,主要刊登河海大学在水资源、水文、地质、测量、水利工程、水电工程、水运工程、海洋及海岸工程、水工结构、工程力学、水力学及河流动力学、岩土工程、电力工程、电子技术及自动化工程、工业与民用建筑、环境工程、机械工程等学科方面的科研成果、学术论文、学术讨论、研究动态等学术性文章,可供上述有关专业的科技工作者及大专院校师生阅读和参考。

《河海大学学报(自然科学版)》创办于1957年,是全国中文核心期刊、中国科技核心期刊,在国内工程技术界和学术界有较大影响。刊载的文章中,绝大部分为国家科技攻关(重点)项目和各种科学基金资助项目的研究成果,部分达到了国内领先和国际先进水平,为我国水利、水电、水运工程及其他有关工程建设的规划、设计、施工和管理提供了科学理论、方法和具体建议,发挥了较大的社会效益和经济效益,深受工程界和科技界赞许,并获得中国高校精品科技期刊奖以及中国期刊方阵"双效期刊"、江苏省优秀期刊、全国水利系统优秀期刊称号。

《河海大学学报(自然科学版)》每逢单月出版,国内外公开发行,2013年每期定价15.00元,全年6期共90.00元。欢迎广大读者通过全国各地邮政局订阅或直接与编辑部联系。

编辑部地址 210098 南京市西康路 1 号 《河海大学学报(自然科学版)》编辑部

电话/传真 1025-83786343 E-mail xb@hhu.edu.cn

http://kkb.hhu.edu.cn/web/indexxb.asp?d id = 53