DOI:10.11918/202110086

一种建筑工程场地参数 V_{s30} 的外推模型修正方法

王大任^{1,2},任叶飞^{1,2},张雨婷^{1,2},冀 昆^{1,2},王宏伟^{1,2},温瑞智^{1,2}

(1.中国地震局工程力学研究所,哈尔滨 150080;2.中国地震局地震工程与工程振动重点实验室(中国地震局工程力学研究所),哈尔滨 150080)

摘 要:为提高覆盖土层较浅工程场地上钻孔的外推 V_{s30} 值精度,选取日本KiK-net台站中符合一定条件的钻孔数据,利用相关系数矩阵排除共线性问题以确定可用于回归的3个体现钻孔剖面特性的参数,通过最优子集法建立常数外推 V_{s30} 残差与这3个参数的优选函数关系,利用调整后 R^2 、贝叶斯信息准则和k倍交叉验证3种特征选择方法确定其中的最优关系。根据修正后预测 V_{s30} 与实际观测 V_{s30} 间残差均值和标准差的分布给出推荐的常数外推模型修正函数。结果表明,该 V_{s30} 的外推模型能够较好提高底部常速度模型的预测精度,并且在新疆地区具有一定适用性。提出的方法可以对中国不同地区的场地 V_{s30} 经验估计模型建立提供参考。

关键词:场地参数 V₅₃₀;常数外推模型;修正方法;最优子集法;特征选择
 中图分类号: P315.9
 文献标志码: A
 文章编号: 0367 - 6234(2023)09 - 0001 - 06

Method for correcting extrapolation model of engineering site parameter V_{s30}

WANG Daren^{1,2}, REN Yefei^{1,2}, ZHANG Yuting^{1,2}, JI Kun^{1,2}, WANG Hongwei^{1,2}, WEN Ruizhi^{1,2}

(1. Institute of Engineering Mechanics, China Earthquake Administration, Harbin 150080, China;

2. Key Lab of Earthquake Engineering and Engineering Vibration of China Earthquake Administration

 $(\ Institute \ of \ Engineering \ Mechanics, \ China \ Earthquake \ Administration), \ Harbin \ 150080, \ China)$

Abstract: To improve the accuracy of the extrapolated $V_{\rm S30}$ values of boreholes on engineering sites with shallow overburden, this paper selects certain borehole data from KiK-net database for research. The correlation coefficient matrix was adopted to test the collinearity of parameters, and three parameters that can reflect the characteristics of borehole profiles were determined. Through the optimized subset method, the relationship functions between the residuals of $V_{\rm S30}$ estimated by bottom constant velocity (BCV) model and the three selected parameters were established. On the basis of three feature selecting methods including adjusted R^2 , Bayesian information criterion, and *k*-fold cross-validation, the optimal function was proposed. According to the distribution of mean and standard deviation of residuals between predicted and observed $V_{\rm S30}$ could improve the prediction accuracy of BCV model, and it was applicable in Xinjiang region. The method proposed in this paper can provide reference for developing empirical models for estimating $V_{\rm S30}$ in other regions of China.

Keywords: site parameter V_{s30} ; bottom constant velocity model; correcting method; optimized subset method; feature selection

基岩上覆土层对地震动的放大已被广泛认知, 一些场地指标(例如,场地类别、一定深度内的平均 剪切波速、卓越周期等)被用于量化、表征场地放大 程度。其中,地表以下介质 30 m 内的平均剪切波速 (*V*₅₃₀)因其概念清晰、计算简便并且与周期依赖的 场地放大幅值相关性较强,是应用较多的一个指标 参数。各国规范,例如美国的 IBC 和 NEHRP、欧洲 的 Eurocode、智利的 DS61 等,都将其作为定义场地 类别的核心参数之一。目前常用的地震动预测模型 (例如,NGA项目开发的多个模型^[1-3],国内地震动 衰减关系^[4])大都采用 V_{sso}作为场地项的参数之一, 用以反映场地的线性和非线性效应。通常情况下, V_{sso}最为合理的获取方式是通过真实的钻孔剖面数 据计算获得。然而,由于受经济性、勘测环境、规范 要求等因素影响,钻孔深度往往达不到 30 m。例 如,日本 K-NET 的强震动台站仅对钻孔 20 m 深度 以内的场地条件进行了波速测试。

中国的抗震设计规范采用覆盖层厚度和等效剪

收稿日期: 2021-10-25;录用日期: 2021-12-14;网络首发日期: 2022-06-08

网络首发地址: https://kns.cnki.net/kcms/detail/23.1235.T.20220606.1631.002.html

基金项目:国家重点研发计划(2019YFE0115700);国家自然科学基金(51878632);黑龙江省自然科学基金优秀青年项目(YQ2019E036) 作者简介:王大任(1995一),男,硕士研究生;温瑞智(1968一),男,研究员,博士生导师

切波速(计算深度取覆盖层厚度与 20 m 两者较小 值)"双指标"进行场地分类。依据规范要求,实际 操作中许多工程场地的钻探深度不到 30 m 就已达 基岩层(规范定义剪切波速达到 500 m/s),无需再 往下钻进。这种情况下,无法通过实际钻孔剖面资 料直接计算出真实 V₅₀值,通常可利用经验外推模 型对 V₅₃₀值进行估算。常速度外推模型(BCV,也称 作"底部常速度模型")将钻孔最底层的波速直接按 常数外推至 30 m 处,因其操作方便而应用广 泛^[5-7]。已有研究表明,土层剪切波速与埋深大致 总体上呈正相关的趋势^[8],这也符合浅层土层沉积 年代较近,剪切波速较小,深层土层或基岩沉积年代 久远,剪切波速较大的规律。因此,BCV 模型理论 上会低估 V_{sa}值。另一种经验外推模型是速度梯度 外推模型,认为 Vsz (Z m 以内的平均剪切波速, Z < 30 m)和 V_{sso} 之间存在一定的对数线性关系^[9] 或者二次多项式关系^[10]。随着距地表深度的不断 增大,地下介质通常由剪切波速较小的土壤层和剪 切波速较大的基岩层组成,对数线性和二次多项式 模型都要求场地的波速梯度变化不大,若30m深度 内存在坚硬的岩石层则会引起较大的估计误差。文 献[11-12]提出了依据两个不同深度的平均剪切 波速(V_{s1}和V_{s2})估算V_{s0}的方法,称为双深度外推 法,其优点是不需要事先针对大量钻孔数据建立回 归模型,并且不存在区域依赖性。但缺点是结果受 选取的双深度 z1 和 z2 影响较大,同一场地可产生多 个外推值,偶然误差较大。

因此,针对中国广泛存在的钻孔深度低于 30 m 且存在基岩层的工程场地,目前并不存在适合的 V_{s30}经验估计模型,利用日本 KiK-net 台站钻孔数 据,在 BCV 模型基础上,试图基于最优子集方法提 出一种修正方法,建立修正函数,并通过预测 V_{s30}值 与实测值的残差分布验证函数的修正效果。最终利 用新疆地区的钻孔数据,验证修正函数在该地区的 适用性,以期望得到该地区合理的 V_{s30}值估计。

1 修正方法描述

鉴于钻孔深度低于 30 m 且已至基岩层的工程 场地,速度梯度外推模型并不适用。尽管 BCV 模型 会低估预测结果,但 BCV 模型较为实用,无需事先 对模型参数进行回归。因此,设想针对 BCV 模型的 预测结果进行修正,使其尽可能的接近真实的 V_{s30} 值。方法基本思路:

1)采用 BCV 模型对钻孔 V_{s30}进行估计

$$V_{\rm S30-BCV} = 30/(\sum_{i=1}^{n} h_i/V_{\rm Si} + (30 - d_{\rm f})/V_{\rm S(Z=d_{\rm S})}) \quad (1)$$

式中: $V_{S30-BCV}$ 表示估计值; d_{f} 表示需要外推钻孔的 终孔深度; h_{i} 和 V_{Si} 分别为第i层的厚度和剪切波速; n为土层层数; $V_{S(Z=d_{S})}$ 为覆盖土层下卧基岩面的剪 切波速,也就是基岩层的剪切波速,Z表示深度, 假 设 d_{s} 至30 m内的剪切波速值都等于此。

2)国内建筑工程场地上的工程钻孔的普遍如 下特点:勘测工程钻孔的主要目的是判断所在场地 条件的场地类别,从而确定地震动参数。依据中国 抗震设计规范的场地类别判定条件,结合作者收集 到的国内钻孔数据发现,国内大多数钻孔只打到 20 m或到剪切波速超过 500 m/s 的层就停止,即达 成判定场地类别的基本条件就停止向下钻探。故选 取一批钻孔深度大于 30 m(便于得到真实 V_{s30}值), 并具有上述特点的钻孔进行回归分析,探究相关规律。

3) 计算 V_{s30} 真实值与估计值之间的残差

$$\sigma_{\rm BCV} = V_{\rm S30-REL} - V_{\rm S30-BCV} \tag{2}$$

式中 σ_{BCV} 为真实 V_{S30} 与估计 V_{S30} 之间的残差, $V_{S30-REL}$ 表示真实值。其中计算常数外推 V_{S30} 值时,将 钻孔基岩层首层(剪切波速首次超过 500 m/s 的岩 层)的底部深度假定为式(1) 中的 d_{ro}

4)建立 $\sigma_{\rm BCV}$ 与体现场地特征的典型参数之间 的经验关系,给出修正模型。

2 数据选取

为了建立修正模型,从日本 KiK-net 台站数据 库中选择合适的钻孔数据。为了计算真实 V_{530} 值, 钻孔终孔深度(d_b)必须大于 30 m。为了能够还原 中国常见的钻孔深度低于 30 m 且已至基岩层的相 似情况,要求钻孔基岩层首层(剪切波速首次超过 500 m/s 的岩层)的底部深度 Z_{rock1} 须小于 30 m。钻 孔数据选取条件:1) $d_b \ge$ 30 m;2) $Z_{rock1} <$ 30 m;3)钻 孔剖面不存在明显的软弱夹层。

其中条件3)所述的软弱夹层可能出现在具有 多项沉积的场地条件下,该类场地下钻孔剖面的各 层剪切波速并非严格与钻孔深度呈正相关趋势。若 软弱夹层存在于外推深度范围内,常数外推 V_{s30}值 与真实值的偏差会变大,为排除此类少数特殊场地 条件下钻孔对修正效果的影响,规定此类钻孔暂不 适用于该方法。

最终收集到满足上述条件的钻孔共计109个, 其地理空间分布见图1(a),所有钻孔的波速剖面见 图1(b)。图1(b)中阴影部分区域为满足上述筛选 条件的钻孔的剪切波速剖面线不与阴影区域相交的 判定区域。图1可见,选取的109个台站钻孔较均 匀地分布在日本境内,所有钻孔30m以下无剪切波 速小于500m/s的土层或基岩层,即各钻孔剪切波 速随深度分布曲线均没有穿过图中阴影部分,确保 了与上文的钻孔数据选取条件一致。

图 2 绘制了所选取 109 个钻孔的终孔深度 d_b 和 Z_{rockl} 的分布,大多数钻孔的 d_b 都在 40 m 以上,主要集中在 50~90 m,保证了每个用于研究的钻孔都 能得到真实的 V_{s30} 值, Z_{rockl} 较为均匀分布在10~30 m 范围内。



图 4 本研究所远的日本 KIK-net 台站的地理分布及钻孔 场地的剪切波速剖面

Fig. 1 Geographic distribution of KiK-net stations selected in this study and corresponding shear wave velocity profiles



图 2 本研究所选的日本 KiK-net 台站场地钻孔 深度统计分布

Fig. 2 Statistics of borehole depths for KiK-net stations selected in this study

3 参数选取与模型建立

3.1 备选参数

在建立模型之前,须确定与 σ_{BCV} 相关的可反映 场地特征的参数。针对中国常见的钻孔深度低于 30 m 且已下探至基岩层的情况,确定了5个可计算 的备选参数,见表1。

$$\overline{V}_{\mathrm{S(soil)}} = d_{\mathrm{S}} / \sum_{i=1}^{n} (h_i / V_{\mathrm{S}i})$$
(3)

$$\eta = \frac{V_{\mathrm{S}(Z=d_{\mathrm{S}})}}{\overline{V}_{\mathrm{S}(\mathrm{soil})}} \tag{4}$$

$$T_0 = \sum_{i=1}^{n} \frac{4h_i}{V_{\rm Si}}$$
(5)

| 表 1 | 反映场地特征的备诜参数 | |
|------|-------------|--|
| 1X I | 及欧洲地内面的自己多效 | |

| ſab. | 1 (| Optional | parameters | reflecting | site c | haracteristics |
|------|-----|----------|------------|------------|--------|----------------|
|------|-----|----------|------------|------------|--------|----------------|

| 参数 | 定义 |
|------------------------------------|------------------------|
| $d_{\rm S}$ | 地表覆盖土层厚度 |
| $V_{\mathrm{S}(Z=d_{\mathrm{S}})}$ | 覆盖土层下卧基岩面的剪切波速 |
| $\overline{V}_{\mathrm{S(soil)}}$ | 覆盖土层的平均剪切波速 |
| η | 首层基岩剪切波速与其上覆土层平均剪切波速之比 |
| T_0 | 场地基本周期 |

3.2 变量的共线性

多个自变量中存在两个或多个变量线性相关的 现象称为自变量的共线性。在多元回归分析中,存 在一条基本假设是各自变量间不存在明显的线性相 关关系。其中3个或者更多变量之间相互线性相关 的情况又称为变量的多重共线性。变量的共线性会 造成回归方程中变量的冗余,增加了回归模型的不稳 定性,样本的微小扰动都可能带来回归模型参数很大 的变化。因此在回归前需要剔除相应的共线性变量。

为了消除变量间共线性对回归模型的影响,将 上述 5 个变量的对数值进行相关性分析,若出现两 个变量的相关系数值大于 0.7,则剔除其中一个变 量。通过计算各变量间的相关系数,绘制各参数的 相关系数矩阵,见图 3,图 3 椭圆长轴与水平向右方 向夹角为 45°时,表示该图形在水平与数值方向所 对应的两个变量间的相关关系呈现正相关,反之,当 椭圆长轴与水平向右方向夹角为 135°时,该关系为 负相关。同时,椭圆的长轴与短轴之比越大,相关系 数越大。可以发现, $d_s 与 T_0$ 具有很强的相关性,相 关系数高达 0.86; $V_{S(soil)} 与 \eta$ 也具有较强相关性,相 关系数达到 0.74。考虑到变量获取的难易程度和 回归方程的易用性,选择通过剔除 T_0 和 η 来消除变 量的共线性问题,即最终参与模型回归分析的 3 个 变量分别为 d_s , $V_{S(soil)}$ 和 $V_{S(Z=d_s)}$ 。



图 3 所选 5 个场地特征参数的相关系数矩阵 Fig. 3 Correlation coefficient matrix of five site characteristic parameters

3.3 最优子集法及特征选择

最优子集法(又称作最优子集回归)是一种筛 选多个线性回归模型中最优模型的特征筛选方法, 目的是从所有解释变量中依据残差平方和最小的原则选择出不同变量个数的变量组合,最终从包含不同变量个数的方程集合中选择出最优模型。最优子集法中选择最优参数子集的具体步骤:

1) 建立全体回归变量 X_1, X_2, \dots, X_m 对因变量 *Y* 的回归方程 *E_m*;

2)分别剔除 $X_1, X_2, \dots, X_m,$ 对余下参数建立回 归方程,得到m个回归方程 E_{m1} 、 E_{m2} 、 \dots 、 E_{mm} ,分别求 出每一个回归方程所对应的残差平方和,其中残差 平方和最小值所对应的方程定义为 E_{m-1} ;

3) $E_m (E_{m-1} (E_{m-2})) (E_1)$ 即为不同参数个数下的最优参数子集,由上文可知,通过对变量去除多重 共线性后,有效变量个数为3,因此 m = 3。

为了从中选择最优的回归模型,采用调整后 R²(R²为回归模型的拟合优度)、贝叶斯信息准则 (BIC 准则)和 k 倍交叉验证 3 种方法对最优参数子 集对应的回归方程进行特征选择。

调整后 R² 按下式计算:

$$R_{\rm Adj}^2 = 1 - \frac{(1 - R^2)(N - 1)}{N - p - 1}$$
(6)

式中p为预测变量的个数,N为总样本容量。

从式(6)可看出, R_{Adj}^2 考虑了样本容量N和回归 方程中的预测变量个数的影响,这使得 R_{Adj}^2 不会像 R^2 一样随着预测变量个数的增加而增大,使其更适 合评价回归方程的拟合效果。 R_{Adj}^2 越大,方程的回归 效果越好,故选择最大的 R_{Adj}^2 所对应的回归方程作 为该特征选择条件下的最优方程。

贝叶斯信息准则(BIC)是衡量统计模型拟合程度的一种标准,当回归方程时,随着预测变量的不断增加,模型的复杂程度不断增加,似然函数也随之增大。ξ_{BIC}按下式计算:

$$\xi_{\text{BIC}} = p \ln(N) - 2 \ln(L) \tag{7}$$

式中p、N含义同上,L为极大似然函数值。

针对回归得到的多个较为合理的模型,通常考 虑模型对数据集的描述能力(极大似然函数值)与 模型的复杂程度(模型中变量个数)来判断各方程 是否为最优方程。一般来说,当用于回归模型的数 据集越大,模型的拟合优度越大,似然函数也越大; 当预测变量个数p过大时,似然函数增速减缓,使得 BIC 公式中第一项的值变小。因此 BIC 最小的模型 是平衡了模型复杂度和对数据集的描述能力的最优 模型。即 ξ_{BIC} 值最小的方程是在模型拟合度(极大 似然函数值)尽可能大的前提下,选择模型的参数 尽可能的少的拟合方程。因此,BIC 准则就是筛选 ξ_{BIC} 值最小的回归模型作为最优方程。

交叉验证是测试通过训练集确定的预测方程在

新测试集中使用效果的方法。由于模型在回归过程 中整个数据集是确定的,因此使用一种运用数据集 的子集作为测试集来验证模型准确性的方法——k倍交叉验证。该方法将整个数据集随机拆分成k 个 子集,分别选取k 个子集作为测试集,并每次使用其 余未被选择的子集作为训练集进行回归方程,通过 计算k组数据的均方根误差(E_{RMS})和平均绝对误差 (E_{MA})来评价模型的好坏, E_{RMS} 和 E_{MA} 值越小表明 模型越优。统计学上一般将测试集的容量占比定为 20% 左右,因此根据日本 KiK-net 钻孔数据集容量, 同时为保证每一个子集尽可能有足够的钻孔个数, k值取为5。

3.4 最优回归方程选择

通过最优子集法对日本109个台站钻孔的3个 参数的对数进行最优参数子集的计算,最终得到分 别具有1个、2个、3个参数的方程1、方程2、方程3, 各方程的参数选择结果及对应回归方程的回归系数 见表2,其中"一"表示该变量不是该最优参数子集 中的元素。接下来将通过3种特征选择方法选择整 体最优的回归方程。

表 2 由最优子集法确定的各方程参数及线性方程回归系数

Tab. 2 Equation parameters determined by optimized subset method and regression coefficients of linear equations

| 方程编号 | 截距 | $d_{\rm S}$ | $\overline{V}_{\rm S(soil)}$ | $V_{\mathrm{S}(Z=d_{\mathrm{S}})}$ |
|------|-------|-------------|------------------------------|------------------------------------|
| 1 | 3.007 | -1.630 | — | — |
| 2 | 0.859 | -1.758 | 0.948 | — |
| 3 | 2.006 | -1.782 | 0.983 | -0.422 |

依据上述公式及原理,各参数子集的特征值计 算结果见表3。

表 3 各方程的特征选择参数值

| Tab. 3 | Feature selecting | parameters of | equations |
|--------|-------------------|---------------|-----------|
|--------|-------------------|---------------|-----------|

| 方程编号 | $R^2_{ m Adj}$ | ${m \xi}_{ m BIC}$ | $E_{\rm RMS}$ | $E_{\rm MA}$ |
|------|----------------|--------------------|---------------|--------------|
| 1 | 0.567 | - 82.791 | 0.336 0 | 0.274 1 |
| 2 | 0.616 | -92.350 | 0.316 2 | 0.258 0 |
| 3 | 0.621 | - 90.080 | 0.315 6 | 0.245 1 |

采用 *R*²_{Adj}筛选原则和 *k* 倍交叉验证筛选方法, 最优回归方程为方程3:

 $\log(\sigma_{\rm BCV}) = 2.006 - 1.782 \times \log(d_{\rm s}) + 0.983 \times \log(\overline{V}_{\rm S(soil)}) - 0.422 \times \log(V_{\rm S(Z=d_{\rm S})})$ (8)

采用 BIC 准则,最优回归方程为方程2:

$$\log(\sigma_{\rm BCV}) = 0.859 - 1.758 \times \log(d_{\rm S}) + 0.948 \times \log(\overline{V}_{\rm S(soil)})$$
(9)

3.5 修正结果分析

上节通过最优子集法与不同的拟合优度评价方 法得到了两个不同的最优回归方程,本节将通过 KiK-net 钻孔数据验证这两个方程的修正效果来分析其孰优孰劣。

图4 绘制了前文 KiK-net 钻孔的 σ_{BCV} 和通过 3 个修正方程计算得到的 V_{S30} 残差分布散点箱型图, 图4 虚线表示 V_{S30} 残差散点的正态分布曲线,箱体 表示散点 20% ~80% 的分布范围,触须线的上下限 分别表示各组数据的正负一倍标准差。图4 可见, σ_{BCV} 分布集中在0 m/s 以上,具有明显偏分布特点, 说明常数外推法对 V_{S30} 的估计有系统性偏差,这符 合常数外推法系统性低估的原理。通过各修正方程 对 V_{S30} 外推值的修正后,可以发现修正后的 V_{S30} 残差 基本呈现正态分布,均值接近 0 m/s,相较于 σ_{BCV} , 3 个方程的整体残差平均值更趋于稳定。因此,可 以认为这 3 个方程均能有效地修正常数外推模型的 系统偏差。





将上文筛选出两个最优方程与方程1对比发现:3个方程针对常数外推 V_{s30} 值进行修正后,新得到的修正后 V_{s30} 值相对于真实 V_{s30} 的残差分布均值相差不大,但是使用方程2与方程3修正后的残差 值在分布的标准差上略有改善;从方程使用的变量上看,方程2与方程3相对于方程1依此添加了变量 $\overline{V}_{S(soil)}$ 和 $V_{S(Z=d_S)}$,针对某些处于特殊场地条件的钻孔(例如,地表覆盖土层较浅且下卧基岩硬度较大、各层性质变化不大的土层结构等),这两个参数更能表现出这些特殊场地的波速分布特性。单纯从统计学的角度上看,方程2与方程3针对常数外推 V_{s30} 值的修正效果几乎一样。综合考虑以上各项因素,同时考虑模型的易操作性,推荐使用方程2作为常数外推 V_{s30} 值的修正函数,即所述的特定场地下的 V_{s30} 预测值($V_{s30-COR}$)可通过式(10)计算:

$$V_{\rm S30-COR} = V_{\rm S30-BCV} + \sigma_{\rm BCV} \tag{10}$$

式中 V_{530-BCV}和 σ_{BCV}分别通过式(1)和式(9)计算。 式(10)适用的钻孔须符合以下条件:1)钻孔终孔 深度 $d_{\rm b} \leq 30 \text{ m}$,并存在基岩层(剪切波速 $V_{\rm s} > 500 \text{ m/s}$)的钻孔;2)钻孔所在场地为非多相沉积场地条件。

4 修正函数在新疆地区的适用性检验

鉴于上述修正函数是利用日本 KiK-net 钻孔数 据建立的,是否适用于中国,需要检验。下面以中国 新疆地区为例,进行适用性检验,具体步骤:

1) 筛选出新疆地区符合第2节所述数据筛选 要求的钻孔共计821个;

2) 将步骤 1 中筛选得到的钻孔数据使用式(9) 计算 BCV 模型的修正值 σ_{BCV} ;

3)利用式(1)和式(10)分别计算每一个钻孔的 *V*_{S30-BCV}和*V*_{S30-COR},与KiK-net 台站的相应计算结果 一并绘制散点图,见图 5。



常数外推值以及修正值的散点分布

Fig. 5 Scatter distribution of predicted $V_{\rm S30}$ values by BCV model versus their corrected values for boreholes from KiK-net stations and Xinjiang region

由图 5 可知,对于 KiK-net 钻孔,随着 V_{S30-BCV}的 增大, V_{530-COB}偏离 V_{530-BCV}也越大, 新疆地区钻孔也 呈现出这种趋势。这是由于 V_{sso}较大的钻孔往往具 有较小的覆盖层厚度,大部分情况是较浅的表层覆 盖土下卧硬度较大的基岩层,由式(9)可知,随着 ds 的减小,回归得到的 $\sigma_{\rm BCV}$ 也逐渐增大。图5新疆地 区的散点分布与 KiK-net 散点的分布整体上基本重 叠,两者并未出现系统性偏差,为进一步说明这种现 象,图6绘制了这两个地区 V_{S30-BCV}与 V_{S30-COR}的直 方分布图。图6可见,两个地区的 V_{530-BCV} 值主要分 布于 300~600 m/s 范围内, KiK-net 的 V_{S30-BCV}在 700~1 200 m/s 范围内均有分布,而新疆地区在这 一范围内几乎无数据;相比较 V_{s30-BCV}, V_{s30-COR}在两 个地区的分布规律差别与 V_{s30-BCV}基本一致。因此, 一定程度上说明大多数情况下采用日本钻孔数据建 立的修正函数在新疆地区是可以适用的。针对图5 中在较大的剪切波速段($V_{S30-BCV} > 600 \text{ m/s}$)的异常 点进行追溯原始钻孔数据文件分析可知,该类钻孔 覆盖层厚度很小(筛选出 5 个异常点, d_s 分别为 1.7、2、2、2、2、5 m),通过提出的修正方程修正,由 式(9)可知,较小的 d_s 值提供了较大的 σ_{BCV} ,造成 图中该类点离散到正常范围外,从而导致最终修正 后的 $V_{sso-con}$ 误差较大。为提高该模型在新疆地区使用的合理性及准确性,对该修正函数在新疆地区的使用增加一个使用条件:当钻孔的覆盖层厚度 $d_s \ge 3 \text{ m}$ 时,该模型可以用于新疆地区钻孔的外推修正。





KiK-net stations and Xinjiang region

不同地区的土层结构分布是存在区域性差异的,经验模型通常存在区域适用性,图5、6只能粗略地说明模型区域依赖性影响较小,未来还需要在新疆地区或国内其他地区收集更多满足条件的钻孔数据,以验证上述修正函数的适用性,或者构建本地区的经验修正函数。

5 结 论

1)选取5个可反映钻孔剖面特征的参数,通过相 关系数矩阵排除共线性问题,确定其中3个参数,包 括覆盖土层厚度、覆盖土层下卧基岩面的剪切波速和 覆盖土层的平均剪切波速作为修正函数的回归参数。

2) 挑选适用的日本 KiK-net 台站钻孔数据, 利 用最优子集法建立了常数外推模型的 V₃₃₀ 残差 σ_{BCV} 与上述 3 个参数的优选函数关系, 通过调整后 R²、 贝叶斯信息准则和 k 倍交叉验证 3 种特征选择方法 确定其中的最优关系。

3)根据修正后预测 V₅₃₀与实际观测 V₅₃₀间残差 均值和标准差的分布,同时考虑模型的易操作性,给 出了推荐的常数外推模型修正函数。最后,利用收 集的钻孔数据,验证了修正函数在中国新疆地区具 有一定适用性。

参考文献

- [1] ABRAHAMSON N, SILVA W. Summary of the Abrahamson & Silva NGA ground-motion relations [J]. Earthquake Spectra, 2008, 24(1):72. DOI:10.1193/1.2924360
- [2] BOORE D M, STEWART J P, SEYHAN E, et al. NGA-West2 equations for predicting PGA, PGV, and 5% damped PSA for shallow crustal earthquakes [J]. Earthquake Spectra, 2014, 30 (3):1065. DOI:10.1193/070113EQS184M

- [3] SI Hongjun, MIDORIKAWA S, KISHIDA T. Development of NGA-sub ground-motion model of 5% -damped pseudo-spectral acceleration based on database for subduction earthquakes in Japan [R]. Berkeley: University of California, Berkeley, 2020
- [4] 喻畑,李小军.基于NGA模型的汶川地震区地震动衰减关系[J].
 岩土工程学报,2012,34(3):554
- [5] KUO C H, WEN K L, HSIEH H H, et al. Evaluating empirical regression equations for V_s and estimating V_{S30} in northeastern Taiwan[J]. Soil Dynamics and Earthquake Engineering, 2011, 31 (3):433. DOI:10.1016/j. soildyn. 2010.09.012
- [6] XIE Junju, ZIMMARO P, LI Xiaojun, et al. V_{S30} empirical prediction relationships based on a new soil-profile database for the Beijing plain area, China[J]. Bulletin of the Seismological Society of America, 2016, 106(6):2845. DOI:10.1785/0120160053
- [7] 江志杰,彭艳菊,方怡,等.北京平原地区 V_{S30}估算模型适用性研究[J].震灾防御技术,2018,13(1):76
- [8] 宋健,师黎静,党鹏飞,等.哈尔滨市剪切波速与埋深相关性分析[J].建筑结构,2020,50:1089
- $\label{eq:source} \begin{array}{l} \left[9\right] & \text{BOORE D M. Estimating $\overline{V}_{S}(30)$ (or NEHRP site classes) from shallow velocity models (depths < 30 m) [J]. Bulletin of the Seismological Society of America, 2004, 94(2): 591. DOI:10.1785/0120030105 \end{array}$
- [10] BOORE D M, THOMPSON E M, CADET H. Regional correlations of V₅₃₀ and velocities averaged over depths less than and greater than 30 meters [J]. Bulletin of the Seismological Society of America, 2012, 101(6):3050. DOI:10.1785/0120110071
- [11] WANG Haiyun, WANG Suyang. A new method for estimating V_S(30) from a shallow shear-wave velocity profile (depth < 30 m) [J]. Bulletin of the Seismological Society of America, 2015, 105(3): 1362. DOI:10.1785/0120140103
- [12] WANG Suyang, WANG Haiyun, LI Qiang. An alternative method for estimating V_s (30) from a shallow shear-wave velocity profile (depth <30 m) [J]. Soil Dynamics and Earthquake Engineering, 2017, 99:70. DOI:10.1016/j. soildyn.2017.05.002

(编辑 赵丽莹)