第41卷 第5期	中国岩溶	Vol. 41 No. 5
2022年10月	CARSOLOGICA SINICA	Oct. 2022

程 凭,程勤波,陈 喜,等.基于频域电磁法反演喀斯特表层土-岩结构研究[J].中国岩溶,2022,41(5):675-683. DOI:10.11932/karst20220501

基于频域电磁法反演喀斯特表层土-岩结构研究

程 凭^{1,2},程勤波³,陈 喜^{1,2},刘金涛³,张志才³,高 满^{1,2} (1.天津大学地球系统科学学院表层地球系统科学研究院,天津 300072; 2.天津市环渤海关键带科学与 可持续发展重点研究室,天津 300072; 3.河海大学水文水资源学院,江苏南京 210098)

摘 要:喀斯特地区浅表层土壤分布极不均匀,探测土-岩界面和土壤分布对区域水文以及生态环境研究具有重要意义。文章基于麦克斯韦方程组构建了频域电磁法(FDEM)探测的电导率(EC)-维反演模型,实现了喀斯特浅表剖面 EC 可视化表述。根据设定的理想地层 EC 数据以及南方喀斯特 峰丛洼地两个剖面和出露的三个实测剖面的 FDEM 实测视电导率,结合高密度电法、剖面实测土-岩界面,检验了反演模型可靠性。结果表明:FDEM 法反演结果能较好的描述理想地层 EC 变化,以 及土壤与灰岩、白云岩界面 EC 分布,进而可辨识土壤厚度分布,但基于反演的 EC 值判别尺度较小 的溶沟(槽)以及泥岩区土-岩界面误差较大。

关键词:土壤厚度;土岩界面;频域电磁法;反演算法;喀斯特地区

中图分类号: P631 文献标识码: A

文章编号:1001-4810(2022)05-0675-09 开放科学(资源服务)标识码(OSID):

0 引 言

西南喀斯特地区碳酸盐岩在溶蚀、侵蚀等作用 下,发育众多被土壤填满的溶沟(槽)^[1],浅表土壤分 布极不均匀^[2],辨识浅表土-岩结构对该区域碳水循 环、水土漏失和生态恢复具有重要作用^[3]。土壤、岩 石及裂隙发育程度的不同,其电导率等地球物理特 性存在差异^[4-6],由此可采用高密度电法(ERT)、地质 雷达(GPR)、频域电磁法(FDEM)等地球物理方法探 测和解译地层结构、土壤和裂隙中水分、盐分、有机 质含量等^[7-9]。相比于 ERT 和 GPR, FDEM 不需要 接触地面,可实现快速大范围测量,具有操作方便、 省时省力的优点^[10-11]。

FDEM 电磁感应仪由一个电磁波发射器和多个 接收器(如 CMD Explorer 具有三个接收器)构成(图 1), 将发射器沿长轴 90°旋转,可以实现水平(HCP)和垂 直(VCP)两种探测模式,由此可采集 HCP、VCP 模 式下各三组视电导率 EC_a(*Apparent Electrical Conductivity*)数据。



基金项目:国家自然科学基金项目(42030506, 42071039)

第一作者简介:程凭(1997-),男,理学硕士,主要研究方向为水文地球物理。E-mail: chengping0221@163.com。

通信作者:陈喜(1964-),男,教授,主要研究方向为流域水文模拟、地下水数值计算等。E-mail:xi_chen@tju.edu.cn。 收稿日期:2021-12-09

CMD 探测时, 杆内发射线圈中的高频交流电 (图 2 中绿线)产生主磁场(图 2 中红虚线), 被探测 的地下物体产生感应电流(图 2 中蓝线), 此电流又 产生出次生磁场(图 2 中黄线)。因此, 接收线圈接 收到的是主磁场和次生磁场的叠加磁场^[13]。根据自 由空间磁感强度理论公式, 可以计算出主磁场的磁 感强度; 接收线圈观测到的磁感强度减去主磁场强 度即为次生磁场强度。次生磁感强度与地下被探测 物体的导电性质有关。



(改自 SELEPENG^[13])



FDEM 探测的视电导率 EC_a 是探测深度内岩层 EC 的加权值,不足以解译不同深度地层 EC 分布,为 此需要基于 EC_a 数据建立反演模型,以解译不同深 度地层 EC 分布。Santos 等^[14] 采用某一点 EC 与周

边点 EC 之间的平滑作用,建立了一维横向约束反演 算法,根据两种设定的理想模型合成数据,成功描绘 了地下电导率分布。Dafflon等^[15]提出了一种基于 网格的一维分层模型的反演算法,估计地层 EC 的分 布,结合野外调查信息以增加反演模型的先验参数, 解译多年冻土属性的空间变异性。Moghadas等^[16] 运用随机抽样技术,建立了 DREAM(the Differential Evolution Adaptive Metropolis)反演方法,实现对土壤 水动态变化的反演。但由于 EC_a 仅反映有限深度电 导的平均值,当地层数较多(如超过 4 层)时,反演模 型的解存在不唯一性等问题^[17]。另外,目前已有反 演模型大都基于 EC 梯度建立优化方法,高度依赖 EC 的初始值。

本文针对 CMD Explorer(GF-Instruments, Czech Republic)设备,基于麦克斯韦方程组,提出一维 EC 反演算法,该算法可以实现多组数据(不同间距、不 同模式)的联合反演,通过将反演的 EC 合成数据与 设定的理想地层 EC 数据、野外出露的典型喀斯特 剖面实测土岩界面对比分析,对该方法进行检验,为 岩溶地区土-岩结构探测和解译提供技术支撑。

1 分层电导率(EC)反演算法

基于麦克斯韦方程, Wait 推导出归一化磁场强度 H(×10⁻⁶)的估计式^[18]:

$$H^{HCP} = \frac{\int_0^\infty r_{TE} e^{u_0(z-h)} \lambda^2 J_0(\lambda r) d\lambda}{\int_0^\infty e^{-u_0(z+h)} \lambda^2 J_0(\lambda r) d\lambda} \times 10^6$$
(1)

$$H^{VCP} = \frac{-\left(\frac{1}{r} - \frac{2x^2}{r^3}\right)\int_0^\infty -r_{TE}e^{u_0(z-h)}\lambda J_1(\lambda r)d\lambda - \frac{x^2}{r^2}\int_0^\infty -r_{TE}e^{u_0(z-h)}\lambda^2 J_0(\lambda r)d\lambda}{-\left(\frac{1}{r} - \frac{2x^2}{r^3}\right)\int_0^\infty e^{-u_0(z+h)}\lambda J_1(\lambda r)d\lambda - \frac{x^2}{r^2}\int_0^\infty e^{-u_0(z+h)}\lambda^2 J_0(\lambda r)d\lambda} \times 10^6$$
(2)

式中: HCP 和 VCP 分别为发射、接收线圈水平和垂 直模式(图 1), $x \ \pi z$ 为接收线圈的横向和垂向坐标 (m,向下为正,地面 z 为 0 m), h 为发射线圈的高度 (m), r 为发射与接收线圈的水平距离(m), $J_0 \ \pi J_1 \ G$ 别为 0 阶和 2 阶贝 塞尔函数, u_0 为真空磁导率 (H·m⁻¹), λ 为 Hankel 变换系数, r_{TE} 为半无限均匀地 层的反射系数, 通过递归方程求得。

式(1)、(2)中 H 为复数, 分为实部 P 与虚部 Q。 研究表明, 其虚部 Q 与地下介质的导电性质有关^[18]。 在弱感应(LIN)条件下,视电导率(EC_a)可简化为:

$$EC_{a} = \frac{4}{\mu_{0}\omega r^{2}}Q$$
(3)

式中: ω 为角频率(rad·s⁻¹);Q为归一化磁场强度 *H* 的虚部。

CMD Explorer 探测的视电导率 EC_a 是仪器发射器与三个接收器(距发射器离分别为 1.48、2.82 和 4.49 m)探测范围内各目标层岩土电导率的综合反映(即加权平均值)。实际应用中需要辨识每一岩层(如 1~n 层)EC, 如图 3 所示。





由于需要推求的 n 层 EC 值远多于 FDEM 仪探测的 EC。值,由此反演模型求解 EC 存在奇异性和过拟合问题。本文采用正则化方法,在式(3)正演模型中引入额外信息,以便防止反演各地层 EC 值的过拟合和提高模型泛化性能,即构造如下目标函数(L²范数型)^[17]:

 $\Psi = \Psi_d + \alpha \Psi_m = ||W_d (F(EC) - EC_a)||^2 + \alpha ||W_m (EC - EC_a)||^2$

式中: Ψ_d 为正演模型(式(3))推求的视电导率 F(EC) 与探测的 EC_a之间误差; Ψ_m 为惩罚函数(也叫平滑约 束); $\alpha \in [0, 1]$ 为正则化参数,权衡范数惩罚项的相 对贡献; W_d 、 W_m 为权重系数,EC 为地层电导率,EC₀ 为给定的 EC 初始值。

采用最优化方法(如牛顿梯度法)并借助迭代技 术搜索式(4)的最小值,若 EC 与 EC₀较为接近,则此 时地层电导率分布值 EC 即为所求, 否则用 EC 代替 EC。继续迭代搜索。

2 方法验证与结果分析

从三个方面检验反演结果的可靠性:(1)设定四 种理想地层剖面 EC 分布与反演 EC 对比,(2)电磁 法反演 EC 与高密度电法(ERT)成像结果对比, (3)出露的典型剖面岩-土界面 EC 分布与实测土-岩界面分布对比。分析反演的 EC 与设定或探测的 EC 之间相关性和误差。

2.1 基于理想地层 EC 数据的验证

设定 4 种地层类型电导率 EC 垂向分布(图 4 中 实线),即 EC 埋深分布函数为:(a)平方指数型; (b)中部较大的阶梯函数性;(c)浅层较大的分段函 数型;(d)深层较大的分段函数型。

基于 MATLAB 求解式(1)~(3),由 FDEM 法正 演模型模拟三个接收器 HCP、VCP 模式探测深度的 EC_a值(表 1),将其作为观测值,输入到 FDEM 法反 演模型(式(4)),反演出 60 层电导率分布(图 4 中虚 线)。再根据反演的 EC 分布计算三个接收器 HCP、 VCP 模式下探测深度平均值,即 EC_a值,将其与正演 EC_a模拟值对比,两者之间的残差见表 1,可以看出, 模拟与反演 ECa 值十分接近,残差较小。图 4 中反 演与设定的地层 EC 分布的拟合表明, Nash 效率系 数(NSE)大于 0.7,相关性系数(R²)大于 0.8,说明 FDEM 法反演模型能够较准确捕捉地层 EC 变化。 但由于反演模型中使用了平滑约束条件,反演结果



(4)

图 4 地层 EC 反演(虚线)与设定(实线)分布对比图

Fig. 4 Comparison of the inversion EC line (dotted line) and the set line (solid line) of the profiles

	10	1 11 15	快生的	ミリレーリル		a 编本。	~] VL	
1	Table 1 Co	mpariso	on of th	e simula	ated and	l inverte	ed ECa	values
	线圈模式		НСР			VCP		残差
	线圈距离/m	1.48	2.82	4.49	1.48	2.82	4.49	
a	模拟 ECa/S·m ⁻¹	0.059 2	0.051 8	0.043 8	0.059 3	0.057 5	0.053 8	0.000 2
	反演 ECa/S·m ^{−1}	0.058 8	0.051 7	0.0441	0.059 5	0.057 5	0.053 9	
b	模拟 ECa/S·m ^{−1}	0.064 1	0.055 9	0.048 6	0.071 5	0.065 9	0.060 7	0.000 3
	反演 ECa/S·m ^{−1}	0.064 1	0.055 8	0.048 7	0.071 5	0.065 8	0.060 7	
с	模拟 ECa/S·m ^{−1}	0.064 1	0.055 9	0.0486	0.0715	0.065 9	0.060 7	0.000 2
	反演 ECa/S·m ^{−1}	0.064 1	0.055 8	0.048 7	0.071 5	0.065 8	0.060 7	
d	模拟 ECa/S·m ^{−1}	0.076 9	0.082 8	0.077 4	0.061 2	0.070 7	0.074 4	0.000.0
	反演 ECa/S·m ^{−1}	0.076 7	0.083 1	0.077 2	0.061 2	0.070 8	0.074 5	0.000 0

こ字構測構が上に字 50% 体用対比

难以反映地层 EC 突变过程(图 4(b) - (d))。

2.2 FDEM 反演的 EC 与 ERT 探测结果对比分析

高密度电法(ERT)通过探测介质电阻率解译岩 层等信息,该方法空间分辨率和探测深度均优于其 他地球物理方法^[20-21]。本文选取了喀斯特峰丛洼地 一块旱田为研究区,现场钻探表明,土壤厚度约为 2m,土壤类型以黏土为主,地表以下土壤依次为耕 作层(厚 0.5 m 左右)、中间层(厚 1.5 m 左右),下伏 基岩层。在研究区内布设了两条测量断面(图5中 Line 1、Line 2), 首先利用 Syscal switch Pro 96 高密 度电法仪以 0.5 m 间距布设电极, 其探测的电阻率分 布如图 6(a)、图 7(a)所示;然后采用 CMD Explorer, 分别设定垂直(HCP)和水平(VCP)两种模型探测两 条测线的 EC,, 两种模式 EC, 数据联合反演 EC 结果 如图 6(b)、图 7(b)所示;最后对比 ERT 探测的剖面 电阻率与 FDEM 反演的剖面 EC 分布。

一般说来,土壤层和水或土填充的岩溶管道电



研究断面位置示意图 图 5 Fig. 5 Schematic diagram of the location of the study sections



measured by ERT (a) and the EC distribution inversed by FDEM at the line 1

阻率较低,而基岩电阻率较高^[10-11],由此依据 ERT 探 测结果,可辨析出剖面中土壤层及管道的位置,如 图 6(a)、图 7(a)所示。对比 ERT 探测与 FDEM 反演 结果, FDEM 中高电导率区域与 ERT 低电阻率区基 本对应。假设电导率高于 0.01 S·m⁻¹ 为土壤或填充 管道区,则根据 0.01 S·m⁻¹等值线,绘制出土壤层或



FDEM at the section of line 2

а

b

с

d

+ -

填充管道的边界(图 6(b)、图 7(b));再将该等值线 绘制于ERT 反演结果中(图 6(a)、图 7(a)),显示FDEM 与 ERT 解译的土壤区相匹配,但 FDEM 解译的管道区 偏大。这可能是由于土壤层状分布特征较明显,而 管道无层状分布特征,违背了一维频域电磁模型假设。

图 8 为 FDEM 反演与实测的视电导率之间相关 关系, 点据大都分布在 y=x 线附近, 确定性系数(R²) 在 Line 1、Line 2 分别为 0.91 和 0.78。两者之间误差 大的点主要分布在地下管道附近。

2.3 FDEM 反演的土岩界面与实测结果对比分析

2.3.1 典型剖面土-岩分布及探测和反演方法

西南喀斯特地区主要可溶性碳酸盐岩为灰岩、 白云岩、泥灰岩等^[2]。选取厚层灰岩、白云岩-泥岩 互层、白云岩-泥灰岩互层三个剖面(图 9(a),









图 10(a)、图 11(a)),采用摄影技术获取剖面影像信息,数字化后点绘土—石界面,提取剖面土壤层厚度。使用 CMD Explorer 在剖面上部探测,采集水平(HCP)和垂直(VCP)两种探测模式三个接收器(图 1 中收发距分别为 1.48、2.82 和 4.49 m)探测视电导率,即 6 个通道探测的 ECa 值。

基于 6 个通道的 ECa 值, 利用式(3)、(4)反演 n 层(60 层) EC 分布, 由 MATLAB 实现反演结果的可 视化, 将反演的 EC 分布(图 9(b), 图 10(b)、图 11(b)) 与影像得出的土-岩界面进行对比。

图 9(c),图 10(c),图 11(c)分别为三个剖面 6 个 通道探测的 ECa 曲线图,图中 Lo 对应 VCP 模式,Hi 对应 HCP 模式,后面的数字为线圈的收发距,obs 为 观测值。例如:Lo_1.48_obs 对应仪器在 VCP 模式下 收发距为 1.48 m 的线圈所观测到的 ECa 值。可以看出, ECa 曲线只代表某一探测深度内的电导率, 并不能描述不同深度电导率变化。

2.3.2 石灰土-厚层灰岩剖面反演结果

图 9(a) 厚层灰岩岩层向左下方倾斜, 土壤厚度 从右到左增大。土壤属于石灰土, 黏粒含量较高, 湿 度较大, 因而土壤电导率较大。图 9(b) 为反演的 EC 分布, 以 0.02 S·m⁻¹电导率等值线(图 9(b) 黑线), 可 以划分为两层。等值线上部与剖面影像中提取的土 壤厚度(图 9(b) 紫线)一致, 表明反演的 EC 能较准确 地估计该剖面土壤的厚度。

图 9(c) 为 6 个通道 EC_a数据, EC_a变化较小, 这 与图 9(a) 中的土岩界面分界线趋近水平相对应, 但



Fig. 10 Loess-Dolomite/Mudstone interbed profile (a. real photo, b. inverted EC, c. detected EC_a)

仅依据图 9(c) 不足以区分土-岩界面位置。

2.3.3 黄土-白云岩/泥岩互层反演结果

图 10(a) 白云岩-泥岩互层剖面,显示土-岩界 面向左下方倾斜,土壤显著增厚;土壤属黄土,其黏 粒含量、持水能力等弱于黏土,因此其电导率相对较 小。图 10(b) 为反演的 EC 分布,根据电导率 0.015 S·m⁻¹等值线划分出土-岩界面(黑线),等值线上部与 影像中提取的土壤厚度(图 10(b) 紫线)较为接近。 在右边土壤较薄处存在偏差,这可能是因为湿润的 泥岩是低阻(高电导)介质,与高电导的土壤电性差 异不明显,导致土岩界面 EC 值识别偏差较大。

图 10(c) 为该剖面六个通道的 EC_a数据。在仪器有效探测深度(6.7 m)内,垂向某一深度内平均 EC_a左侧较高而往右逐渐降低且趋于平稳,这与图 10(b) 反演的 EC 对应。同样,仅依据图 10(c) 不足 以区分土-岩界面位置。

2.3.4 黄土-白云岩/泥灰岩剖面反演结果

图 11(a) 剖面浅表地质条件较为复杂, 左侧以白 云岩为主, 右侧以泥岩和泥灰岩为主, 中部存在断裂, 岩石较为破碎且富水(实测时可见水渗出)。土壤也 属于黄土。图 11(b) 剖面为反演的 EC 分布, 依据电 导率 0.015 S·m⁻¹等值线划分出土—岩界面(图 11(b) 黑线), 左侧(黄土—白云岩)反演 EC 辨识的土壤厚 度与实测厚度基本吻合, 而右侧(黄土—泥岩)反演 EC 辨识的土壤厚度明显大于实测值, 这主要也是由 于右侧受高电导的泥岩影响。剖面中间反演的 EC 明显大于其他部位, 这主要由于中部岩石破碎, 泥岩 层富水, 整体电导率偏高, 对反演影响较大。

图 11(c) 为该剖面六个通道的视电导率 EC_a数据, EC_a呈中间高两边低分布, 且右侧比左侧略高, 这 与剖面中间富水电导率高、右侧富水泥灰岩电导率 高于左侧白云岩相吻合。仅根据图 11(c) 也不足以



Fig. 11 Loess-Dolomite/Marl profile (a. real photo, b. inverted EC, c. detected EC_a)

区分土-岩界面位置。

图 12 为三个剖面反演的 EC_a 与实测 EC_a 的相关 关系,反演和实测 EC_a 基本分布在 *y*=x 线附近,确定 性系数 R²大于 0.95。但厚层灰岩剖面的误差较大, 主要是由于该剖面地形起伏较大,野外实测视电导 率易受地形干扰。



图 12 各剖面反演与实测 EC_a 对比图



3 结 论

本文基于麦克斯韦方程组构建了频域电磁法 (FDEM)一维反演模型,实现了对仪器采集的 EC_a的 反演和可视化表示,并通过将反演 EC 与设定的理想 地层 EC 对比,理论上分析反演模型可靠性及可能存 在的误差;然后在野外将 FDEM 反演结果与 ERT 探 测结果、实测土-岩界面对比,进一步检验了该方法 的适用性。研究表明:

(1)反演模型能较为准确地辨识地层电导率变 化过程,特别是在电导率差异大的土壤与灰岩、白云 岩界面辨识精度高,可较为准确地解译出喀斯特表 层土壤分布;

(2)受反演模型对实际地层电导率的水平分层假 设、平滑作用影响,一维反演结果难以准确刻画犬牙 交错的土-岩界面以及高电导率的泥岩区土-岩界面;

(3)在此基础上构建二维、三维正演模型,并引 入先验信息,有望克服 FDEM 一维反演模型的局限 性,提高对喀斯特地区土、岩异质性的探测能力。

参考文献

- [1] Ford D, Williams P D. Karst hydrogeology and geomorphology[M]. New York: John Wiley & Sons, 2013.
- [2] 陈喜. 西南喀斯特地区水循环过程及其水文生态效应[M]. 北京: 科学出版社, 2014.
 CHEN Xi. Water cycle processes and hydro-ecological effects in the southwest karst region[M]. Beijing: Science Press, 2014.
- [3] 王甲荣,陈喜,张志才,张润润,朱彪,龚轶芳,刘皓,袁瞬飞.喀

斯特溶槽岩-土界面优势流及其对土壤水分动态的影响[J]. 中国岩溶, 2019, 38(1): 109-116.

WANG Jiarong, CHEN Xi, ZHANG Zhicai, ZHANG Runrun, ZHU Biao, GONG Yifang, LIU Hao, YUAN Shunfei. Preference flow at rock-soil interface and its influence on soil water dynamics in the karst troughs[J]. Carsologica Sinica, 2019, 38(1): 109-116.

- [4] Archie, G. E. The electrical resistivity log as an aid in determining some reservoir characteristics [J]. Transactions of the Aime, 1942, 146(1): 54-62.
- [5] Revil A, Cathles L M, Losh S, Nunn J.A Electrical conductivity in shaly sands with geophysical applications [J]. Journal of Geophysical Research Solid Earth, 1998, 103(B10): 23925-23936.
- [6] Corwin D L , Lesch S M , Shouse P J , Soppe R, Ayars J E. Identifing soil properties that influence cotton yield using soil sampling directed by apparent bulk soil electrical conductivity[J]. Agronomy Journal, 2003, 95(2).
- Zhang Z, Routh P S, Oldenburg D W, Alumbaugh D L, Newman G A. Reconstruction of 1-D conductivity from dual-loop EM data[J]. Geophysics, 2000, 65(2): 492-501.
- [8] Moghadas D, Jadoon K Z, Mccabe M F. Spatiotemporal monitoring of soil moisture from EMI data using DCT-based Bayesian inference and neural network[J]. Journal of Applied Geophysics, 2019, 169: 226-238.
- [9] Akramkhanov A, Brus D J, Walvoort D J J. Geostatistical monitoring of soil salinity in Uzbekistan by repeated \\{EMI\\ surveys[J]. Geoderma, 2014, 213: 600-607.
- [10] Cheng Qinbo, Tao Min, Chen Xi, Binley A. Evaluation of electrical resistivity tomography (ERT) for mapping the soil-rock interface in karstic environments[J]. Environmental Earth Sciences, 2019, 78(15): 1-14.
- [11] Cheng Qinbo, Chen Xi, Tao Min, Binley A. Characterization of karst structures using quasi-3D electrical resistivity tomography[J]. Environmental Earth Sciences, 2019, 78(9):

1 - 12

- [13] Selepeng A T. Three Dimensional Numerical Modeling of Loop-Loop Electromagnetic Data at Low Induction Numbers[J]. 2016.
- [14] Santos F. 1-D laterally constrained inversion of EM34 profiling data[J]. Journal of Applied Geophysics, 2004, 56(2): 123-134.
- [15] Dafflon B, Hubbard S S, Ulrich C, Peterson J E. Electrical Conductivity Imaging of Active Layer and Permafrost in an Arctic Ecosystem, through Advanced Inversion of Electromagnetic Induction Data[J]. Vadose Zone Journal, 2013, 12(4): 1742-1751.
- [16] Moghadas D, Jadoon K Z, Mccabe M F. Spatiotemporal monitoring of soil water content profiles in an irrigated field using

probabilistic inversion of time-lapse EMI data[J]. Advances in Water Resources, 2017, 110: 238-248.

- [17] Mclachlan P, Blanchy G, Binley A. EMagPy: open-source standalone software for processing, forward modeling and inversion of electromagnetic induction data[J]. Computers & Geosciences, 2020; 104561.
- [18] Wait J. Geo-electromagnetism[M]. Amsterdam: Elsevier, 2012.
- [19] Deidda G P, Diaz De Alba P, Rodriguez G. Identifying the magnetic permeability in multi-frequency EM data inversion [J]. 2017.
- [20] Chalikakis K, Plagnes V, Guerin R, Valois R, Bosch F. Contribution of geophysical methods to karst-system exploration: an overview[J]. Hydrogeology Journal, 2011, 19(6): 1169-1180.
- [21] Loke M H, Chambers J E, Rucker D F, Kuras O, Wilkinson P B. Recent developments in the direct-current geoelectrical imaging method[J]. Journal of Applied Geophysics, 2013, 95(8): 135-156.

Exploration of superficial soil-rock structure for karst area based on frequency domain electromagnetic method

CHENG Ping^{1,2}, CHENG Qinbo³, CHEN Xi^{1,2}, LIU Jintao³, ZHANG Zhicai³, GAO Man^{1,2}

(1. Institute of Surface-Earth System Science, School of Earth System Science, Tianjin University, Tianjin 300072, China;
 2. Tianjin Key Laboratory of Earth Critical Zone Science and Sustainable Development in Bohai Rim, Tianjin University, Tianjin 300072, China;
 3. College of Hydrology and Water Resources, Hohai University, Nanjing, Jiangsu 210098, China)

Abstract Soil thickness as a key hydrological and ecological factor, is distributed extremely uneven in karst areas. The explorations of the soil thickness and soil-rock interfaces are still challenge. In this study, a 1-D electrical conductivity (EC) inversion model was developed for the frequency domain electromagnetic method (EMI) based on Maxwell's equation system. The visualization of EC distribution for soil profile in karst area could be realized by the model. The inversion model was validated according to the given ideal stratigraphic EC data and applied to two detection lines and the three exposed profiles at a karst depression. The detected apparent electrical conductivities and soil-rock interfaces from EMI are further compared with those from high-density electrical method. The results showed that the inversion from EMI can capture the variation of EC at ideal strata and interfaces of soil layer and underlying limestone and dolomite bedrock at field. The distribution of soil thickness could be estimated with the detected soil-rock interface. However, there is relatively low accuracy when the model is applied to detect trench (trough) at the small scale or the soil-rock interfaces with mudstone.

Key words soil thickness, soil-rock interface, frequency domain electromagnetic method, inversion method, karst area

(编辑 张玲)