应用北京一号卫星数据监测高分辨率 叶面积指数的空间分布^{*}

金慧然¹ 陶 欣¹ 范闻捷^{1**} 徐希孺^{1,2} 李培军¹

1. 北京大学遥感与地理信息系统研究所,北京 100871; 2. 北京师范大学遥感与地理信息系统研究中心,北京 100875

摘要 利用 "北京一号"卫星(高性能对地观测小卫星,DMC+4)可同步提供中分辨率多波段信息和高分辨率全色波段信息的优势,选择冬小麦为研究对象,在考虑太阳—冬小麦冠层—传感器 三者的几何关系和作物群聚效应的基础上,建立易于反演的植被冠层辐射模型,实现了对冬小麦 长势空间分布的监测,并通过数值模拟和野外实验对模型进行了验证.研究表明所采用的模型和 反演方法是有效的,为进一步研究LAI尺度效应打下了基础.

关键词 DMC+4 植被冠层辐射模型 LAI空间分布

对作物播种面积和作物长势的监测是农业遥感的 基本内容. 叶面积指数值 LAI 是判断作物生长状况 的最基本的参数。由于植被具有独特的波谱特征,所 以各类反演方法大都采用多光谱数据,利用不同波段 之间反射率的差异,通过经验的或者物理模型获得作 物的LAI^[1-7],但是,由于我国农业人口较多,田块 比较破碎,如果采用中等分辨率(比如 TM 30 m 分辨 率)或较低分辨率的遥感图像去估算作物的 LAI. 由 于混合像元广泛存在,反演误差会很大.而较高分辨 率的全色波段数据虽然可以在很大程度上避免了混合 像元的影响、甚至可以凭借目标的几何形态直接依靠 目视判断而获得正确的作物播种面积,但无法获得正 确的叶面积指数值. 如何能既利用较低分辨率的多光 谱数据在获取作物叶面积指数上的优势,又能利用全 色波段提供的高分辨率作物播种面积信息,使两者优 势互补,得到高分辨率的作物 LAI 空间分布信息, 这就是本文试图要回答的问题.

DMC+4(disaster monitoring constellation +4)为 解决这一问题提供了可能. DMC+4于 2005年10 月 27 日北京时间 14:52 在俄罗斯普列谢茨克

(Plesetsk)成功发射,轨道高度 686 km,是一颗具 有双遥感器的对地观测小卫星. 中分辨率遥感器为 32 m 多光谱,包括绿(520-620 nm)、红(630-690 nm)、近红(760 - 900 nm) 三个波段,幅宽 600 km, 重访周期 2-3 d; 高分辨率遥感器为 4 m 全色(500-800 nm),幅宽 24 km,重访周期约半 年^[8,9]. 该星可以同时提供 32 m 分辨率的多光谱数 据和4m空间分辨率的全色波段数据, 两者具有相 同的太阳 ---目标 ---遥感器三者的几何关系,利用多 光谱信息可以提取像元内平均 LAI 值, 而全色波段 数据可以基本满足监测农作物播种面积的需要。本 文选择中国北方种植范围较广的冬小麦为研究对 象,在考虑了太阳 --冬小麦冠层 --传感器三者的几 何关系和作物群聚效应的基础上,建立了易于反演 的植被冠层辐射模型,通过反演实现对作物长势空 间分布的监测. 作者采用 2001 年顺义野外实验数 据和同步的 ETM 数据对模型的可靠性进行数值模 拟试验, 再利用 DMC + 4 2006 年 3 月山东泰安数 据进行了实地验证,获得了4m分辨率的LAI分布 图,达到了两种遥感图像优势互补的目的,结果表

²⁰⁰⁶⁻¹²⁻²⁶ 收稿, 2007-03-28 收修改稿

^{*} 国家"八六三"计划(批准号: 2005AA133011XZ07)和国家自然科学基金(批准号: 40401036)资助项目

^{**} 通信作者, E-mail: fanwj @pku.edu.cn

明本研究采用的模型和反演方法是有效的.

1 植被冠层辐射模型的建立

1.1 植被冠层辐射模型

选择在我国北方种植面积较广的冬小麦作为研究 对象. 冬小麦播种都以垄为基础,在沿垄的方向上具 有连续性,而在与垄垂直的方向上存在明显的离散特 征. 可见冬小麦地是拥有连续与离散双重特征的对象, 因此所建的模型必须拥有双重特性,为此将目标的反 射辐射近似为一次散射(*L*¹)和多次散射(*L*^m)两项之和:

$$L = L^1 + L^m \tag{1}$$

由于几何光学模型描述植被二向性反射辐射特征较 成功,将它引入到本模型的一次散射计算. 虽然连 续植被不像离散植被那样存在整块连续的光照区与 阴影区,但是实验表明传感器仍然能观测到光照的 植被叶面和处于阴影状态下的叶面,以及土壤光照 面和土壤阴影面,换言之,光源(太阳)—目标—遥 感器三者之间的几何关系仍然是影响遥感器所测亮 度值的主要因素之一.

传感器接收到的一次散射辐射亮度 L¹ 可表示为:

$$L^{1} = K_{g}L_{g} + K_{z}L_{z} + K_{c}L_{c} + K_{t}L_{t}$$
(2)

其中 L_g , L_z , L_c 和 L_t 分别为地表光照面、地表阴 影面、叶子光照面和叶子阴影面的反射辐射亮 度⁽¹⁰⁻¹²⁾, 可表达为

$$L_{g} = f_{g} (\mu_{0} F_{0} + E_{d}), L_{z} = f_{g} E_{d}$$

$$L_{c} = f_{c} (\mu_{0} F_{0} + E_{d}), L_{t} = f_{c} E_{d}$$
(3)

 $f_s = f_c$ 分别为地表与叶子的双向反射率分布函数, F_0 为太阳直射辐射通量密度, $\mu_0 = \cos s$, s为太阳 天顶角, E_a 为天空漫辐射的辐射通量密度.此处, K_s , K_z , K_c 和 K_i 和分别代表地表光照面、地表阴 影面、光照叶子投影面、阴影叶子投影面等面积在 整个像元中所占的面积比例:

$$K_{c} + K_{t} = \frac{H}{0} (z, v) P_{t}(z, v) dz =$$

$$\frac{H}{0} \frac{\mu_{I}(z)}{\mu_{v}} G(z, v) e^{-\frac{\mu_{I}(z)}{\mu_{v}} \cdot G(z, v) \cdot z} dz =$$

$$1 - e^{-\frac{\mu_{I}}{\mu_{v}} \cdot G(-v) \cdot H} = 1 - e^{-\frac{G(-v)}{\mu_{v}} \cdot LAI}$$
(4)

其中 H代表冬小麦冠层厚度, (z, v)代表射线沿 视线方向(v), 在 z高度处与叶子碰撞的概率, $P_t(z, v)$ 代表沿视线方向, 由 z=0到深度 z处的 冠层孔隙率, G(z, v)为在 z高度处叶子的 G函 数, $u_t(z)$ 为 z高度处的叶面积体密度值, $\mu_v = \cos v$, v为视线天顶角,本文假定 u_t 和 G都不随 高度而变, LAI= u_t ·H.

$$K_{\rm g} + K_{\rm z} = P_{\rm t} (H, v) = {\rm e}^{-\frac{H_{\rm f}}{\mu_{\rm v}} \cdot G(v) \cdot H} = {\rm e}^{-\frac{G(v)}{\mu_{\rm v}} \cdot {\rm LAI}}$$
(5)

其中 *P*_t(*H*, 、) 代表沿视线方向整层冠层的孔隙 率.

$$K_{\rm g} + K_{\rm z} + K_{\rm c} + K_{\rm t} = 1$$
 (6)

(6) 式表明上述两个表达式与直观物理概念相一致, 是合理的. 根据随机投影原理^(13,14):

$$K_{g} = P_{t}(H, s, v) = e^{-LAI\left[\frac{G(v)}{\mu_{s}} + \frac{G(v)}{\mu_{v}} - \overline{K}(s, v)\right]}$$
(7)

其中 。代表太阳直射方向, $\mu_s = \cos s$, 。为太阳 天顶角, $P_t(H, s, v)$ 代表地表双向(。与 v) 孔隙率, $\overline{K}(s, v)$ 表示叶子在视线方向(v, v)与 光线来向(s, s)上的双重投影面积的重叠概率. 针对连续植被, Kuusk^[15]和Jupp^{(13]}为 $\overline{K}(s, v)$ 的 计算都提出过各自的模型, 但都比较复杂, 不利于 反演. 事实上, 决定热点效应等非线性现象的主要 动因是光源(太阳)—目标—传感器三者之间的几何关 系, 本文提出如下简单的线性模型去近似复杂模型.

引入函数 (ϕ ,其中 ϕ 为光线与视线之间的夹 角.在此我们用 ϕ 的大小去表达阴影效果,对于行播 作物而言,各层叶面积之间的可视投影关系还受垄向 影响,而每个像元的平均垄向为未知数.所以,即使 光源(太阳)—目标—传感器三者之间的几何关系为可 知,即对连续植被 ϕ 为可知,但对于行播作物的等效 ϕ 值仍然是未知数.定义 (ϕ 取值如下:当 ϕ =0, (0)=1; 当 ϕ =, ()=2; 当0 < ϕ 时:

$$(\phi) = 1 + \frac{\phi}{2} \tag{18}$$

当 $\phi = 0$ 时, 传感器处于热点位置, $\frac{G(-v)}{\mu_v} = \frac{G(-s)}{\mu_s}$ = $\overline{K}(-s, -v)$; 当 $\phi = -$ 时, 叶面积在视线和射线方 向上的投影面积不再重叠, $\overline{K}(-s, -v) = 0$, 并假定 $\frac{G(-v)}{\mu_v} \cong \frac{G(-s)}{\mu_s}$.

则:

$$K_{\rm g} = e^{-\frac{G(-\chi)}{\mu_{\rm v}}} LAI \cdot (\phi)$$
(9)

$$K_{z} = e^{-\frac{G(-v)}{\mu_{v}} LAI} - e^{-\frac{G(-v)}{\mu_{v}} LAI \cdot (\phi)}$$
(10)

相应地,

$$K_{\rm c} = 1 - e^{-\frac{G(-\nu)}{\mu_{\rm v}} LAV(\phi)}$$
(11)

这样定义 (ϕ 的理由是: $\exists \phi = 0$ (即处于热点位 置),见不到处于阴影状态下的叶子,则公式(11) 能很好地表达上述情况. 随着 ϕ 的增加,可视光照 叶面逐步减小,公式(11)仍然能表达上述变化,虽 然公式(11)并不能严格地表达实际行播作物的 K_c 随 ϕ 的变化过程,但仍可作为一种近似.

$$K_{t} = \left(1 - e^{-\frac{G(-\nu)}{\mu_{v}} LAI}\right) - \left(1 - e^{-\frac{G(-\nu)}{\mu_{v}} LAV(\phi)}\right) = e^{-\frac{G(-\nu)}{\mu_{v}} LAV(\phi)} - e^{-\frac{G(-\nu)}{\mu_{v}} LAI}$$
(12)

事实已经证明,遥感反演的叶面积指数值深受像 元尺度影响,尺度效应的主要产生根源在于像元内存 在异质性,或者说LAI空间分布的不均匀性,所以 在冠层尺度上,叶子空间分布的群聚现象成为正确反 演叶面积指数值的一个不可忽视的因素.对此我们采 用 Nilson 参数(。)作为修正的手段,当叶子存在群聚 效应时,。的取值小于1,(。<1).实际上这是一 种用等效叶面积指数来表达群聚效应的方法,亦可把 垂直垄向上的不连续性视为另一种尺度的群聚效应, 总之,对每个像元而言,。应该是一个有其自身含 义的待定参数.至此,以上表达式应改为:

$$K_{\rm c} + K_{\rm t} = 1 - e^{-0 \frac{G(-v)}{\mu_{\rm v}}} LAI$$
 (13)

$$K_{g} + K_{z} = e^{\int_{0}^{0} \frac{G(-v)}{\mu_{v}} LAI} K_{g} = e^{\int_{0}^{0} \frac{G(-v)}{\mu_{v}} LAI \cdot (\Phi)}$$
(15)

$$K_{\rm c} = 1 - e^{-0 \frac{G(-v)}{\mu_{\rm v}} LAV(\phi)}$$
 (16)

至于多次散射的贡献 *L*^m,由于光子经多次散射,其 各向异性性质已大大地被削弱,所以可以采用任何 一种辐射传输方程的二流近似解去代表 *L*^m,该类表 达式很多⁽¹⁶⁻¹⁸⁾,可任选其一,自变量为LAI.显然 这种简化表达与复杂的植被冠层结构的投影关系有 一定的差距,差距如何只有用观测事实去验证.

$$\begin{aligned} & \textcircled{P}^{-1} = \frac{L^{1}}{\mu_{0} F_{0} + E_{d}}, \quad g = f_{g}, \quad c = f_{c}, \quad {}^{m} = \\ & \frac{L^{m}}{\mu_{0} F_{0} + E_{d}}, \quad = {}^{-1} + {}^{m}, \quad [M]: \\ & = \int_{g} \left(e^{-0} \frac{G(-\omega)}{\mu_{v}} LAI \cdot (\theta) + \left[e^{-0} \frac{G(-\omega)}{\mu_{v}} LAI - e^{-0} \frac{G(-\omega)}{\mu_{v}} LAI \cdot (\theta) \right] \\ & \frac{E_{d}}{\mu_{0} F_{0} + E_{d}} \right) + \int_{g} \left(\left[1 - e^{-0} \frac{G(-\omega)}{\mu_{v}} LAV \cdot (\theta) \right] + \left[e^{-0} \frac{G(-\omega)}{\mu_{v}} LAV \cdot (\theta) - e^{-0} \frac{G(-\omega)}{\mu_{v}} LAI \right] \frac{E_{d}}{\mu_{0} F_{0} + E_{d}} \right) + \\ & \left[e^{-0} \frac{G(-\omega)}{\mu_{v}} LAV \cdot (\theta) - e^{-0} \frac{G(-\omega)}{\mu_{v}} LAI \right] + m \end{aligned}$$

$$(17)$$

这就是本文反演 LAI 的基本出发方程,该式保 留了地表和叶子的波谱特征、LAI、不同尺度的群 聚效应、二向性反射特征等影响因子.该公式适用 于不同波长,g,。可以实地测量,也可以从波谱 数据库获取. F_0 , μ_0 可以通过太阳常数的波谱数据 及天文年历获得.假定 $E_{d,0.5\mum} = 0.1 F_{0.0.5\mum}$,其他 波段可由下列公式求取 $\frac{E_d}{E_{d,0.5\mum}} = \left(\frac{0.5}{2}\right)^{-4}$.本文假 定叶子取向分布为随机型,则 $G(-v) = \frac{1}{2}$.

该公式的特点是:除大气效应外,几乎包含了 所有影响LAI反演精度的基本要素,比如土壤背景 波谱特征,非各向同性性质,反演LAI的尺度效应 等,而且由于保留了。与。显著的波谱差别,多 波段所组成的方程组相关性小,易于LAI的反演. 总之该模型既非纯粹的几何光学模型,又非传统意 义下的连续植被模型,它综合了两者特点,适合于 拥有连续与离散双重特征行播作物. 1.2 数值模拟

ETM 与 DMC + 4 一样拥有两个分辨率(6 个波 段 30 m 分辨率, 15 m 全色波段)的遥感数据,由于 ETM 波段信息比较丰富,参数稳定,并且已有大 量的应用实验证明 KT 变换公式(18)可靠,同时地 面实验数据完整,与卫星数据同步匹配好,故选用 2001 年顺义实验区的地面实测资料和同步的 ETM 资料进行数值模拟实验(图 1).



图 1 ETM + 多光谱图像分类前后对比 (a) 原始图像; (b) 分类图像

在对 ETM 图像进行大气和几何纠正后进行分 类,计算每个像元的亮度(*B*, brightness)和绿度 (*G*, greenness)^[19]:

 $B = 0.3037 TM_1 + 0.2793 TM_2 + 0.4743 TM_3 + 0.5582 TM_4 + 0.5082 TM_5 + 0.1682 TM_7$ $G = -0.2848 TM_1 - 0.2435 TM_2 - 0.5436 TM_3 + 0.7243 TM_4 + 0.0840 TM_5 - 0.1800 TM_7 (18)$

其中 TM_1 , TM_2 , ..., TM_7 分别代表 ETM 每个波 段的反射率值, B 代表地表背景的反射特性, G代 表植被覆盖状况.事实上, 公式(18)是一种针对植 被的信息压缩方法, 俗称 K-T 变换.另外, 反演公 式(17)只含有三个未知数 LAI, ϕ 和 。, 若暂定初 始值 。=1, 取 LAI 为某个值, 针对 ETM 六个波 段, 每选定一个 ϕ 值, 便可根据公式(17)算得对应 六个波段的 值, 再代入公式(18), 便可获得相应 的 B 和 G 值. 改变 ϕ 值, 重复上述过程便可得到 B-G 图中的等 LAI 线(图 2). 依此类推, 若取 ϕ 为某 个值, 改变 LAI 值, 算得相应的 值, 进而获得 B 和 G 值, 便可获得 B-G 图中的等 ϕ 线.

图中每一个点代表 ETM 图像中每一个像元所对



应的 B和 G值,通过内插,便可推断该像元的 LAIc 和 & 值.选取地面有实测值的部分像元,用LAIr 代 表其实测值,则。LAIr = LAIc²⁰¹,求得多点的平均 。值,再去替代它的初始值,重复该过程直到初始 值与迭代结果相近为止,剩下部分有实测 LAIr 值的 像元可用作反演公式(17)有效性的检验,验证结果表 明本模型是有效的.这是一种利用图形反演 LAI 值 的方法,它与数值反演运算有同等的效率.应用此方 法可以简便、快速、直观地证明本文模型的有效性.

2 利用 DMC + 4 数据反演高空间分辨率冬 小麦 LAI 的空间分布

选取 2006 年 3 月 31 日在山东泰安试验区拍摄 的 DMC + 4 遥感图像¹¹,综合利用 4 m 高空间分辨 率数据及 32 m 同步多光谱图像数据,反演 4 m 分辨 率的 LAI 值的空间分布.

2.1 图像预处理

利用相关系数极值法,对 32 m 分辨率的多光谱图 像和4m 全色波段图像进行配准^[21].在对各个波段数 据进行辐射校正后,使用 6S 模型对 DMC+4 多光谱 绿、红、近红外三个波段以及全色图像进行大气效应 纠正,消除大气分子、气溶胶等对电磁波的吸收和散 射影响,得到地表真实反射率.对4m高分辨率的全 色图像还需要进行交叉辐射纠正,本文采用刃边法直 接从图上获得点扩散函数^[22],通过 Fourier 变换与逆变 换,使高频部分得到补偿,增强了图像的清晰度.

2.2 冬小麦 LAI 空间分布反演结果

对经过辐射校正和几何、大气纠正的 DMC + 4 三个波段光谱数据,有四个独立方程,可联立求解:

$$green = g,green \left(K_{g} + K_{z} \frac{E_{d}}{\mu_{0} F_{0} + E_{d}} \right) + c,green \left(K_{c} + K_{t} \frac{E_{d}}{\mu_{0} F_{0} + E_{d}} \right) + m_{green} + m_{green} + c,green \left(K_{g} + K_{z} \frac{E_{d}}{\mu_{0} F_{0} + E_{d}} \right) + c,green + c,green + k_{z} \frac{E_{d}}{\mu_{0} F_{0} + E_{d}} + m_{red} + m_{r$$

式中, 各波段 F_0 使用辐射定标确定的数值, 各波 段散射辐射通量密度 E_1 的计算方法与 ETM 一致, 各波段 g, 和 g, 可以从光谱库得到, 再求解线性方 程组即可求得四个未知数 K_g , K_a , K_c 和 K_1 , 进而 可计算出 DMC+4 多光谱图像像元的叶面积指数、 ϕ 和 g. 计算得到 32 m 分辨率的 LAI 分布如图 3 所示.



图 3 DMC+4 多光谱图像叶面积指数分布图

将从多光谱图像求得的 *Φ*值和 ₀值,代入 4 m 分辨率全色波段的对应像元,利用纯像元从图像中 获得全色波段的 ₂和 。,根据公式(17),即可求得 每个小像元的 LAI.本方法的实质是利用三个波段 对应的三个独立方程求得三个未知数 LAI、*Φ*和 ₀. 因为 32 m 和 4 m 分辨率的两个传感器具有近似相同 的 。和 Φ值,所以通过 4 m 分辨率的单波段数据便 可获得 4 m 分辨率的 LAI 分布图,其精度是现有的 多种混合像元分解方法所无法比拟的.4 m 分辨率 叶面积指数分布如图 4 所示.



图 4 DMC+4 全色图像叶面积指数分布图

2.3 误差分析

由于在 DMC+4 图像覆盖区域缺少对应的地面 实测数据,而在 TM 图像上可以找到与地面实测点 对应的像元,因此我们通过 2005 年 4 月 29 日 Landsat-5 卫星在山东地区拍摄的图像,对上述结 果进行验证.图 5 为 TM 与 DMC+4 图像对应像元 的叶面积指数值的比较.



图 5 TM 与 DMC+4 对应像元叶面积指数反演值比较

分布,两者近似成线性关系.由于 TM 图像的拍摄 时间稍晚于 DMC+4 图像,因此 TM 图像像元叶面 积指数的反演值略高是合理的.

TM 图像像元叶面积指数的反演值与地表实验 测量值对比,如表1所示.

表1 TM 反演 LAI 值与实地测量 LAI 值比较

实地测量LAI值	4.49 ±	4.95 ±	5.11 ±	6.19 ±	6.05 ±
	0.14	0.17	0.17	0.23	0.06
TM反演LAI值	4.50	4.98	5.10	5.83	5.67

通过对比可知,公式(17)反演遥感图像像元的 LAI值误差在 10%之内,反演的精度较高.图 5和 表1说明,将已建立的植被冠层辐射模型应用于北 京一号卫星数据,能够比较准确地反演混合像元 LAI,具有较好的适用性.

3 结论

(1)本文利用 DMC+4 能同步提供 32 m 中分 辨率多波段信息和 4 m 高分辨率全色波段信息的优势,针对冬小麦地连续与离散的双重特征,建立了 能包含影响植被冠层反射特性的多种要素的混合模型.由于该模型既具有综合性,保留了多光谱的基本信息特征,又作了必要的简化,所以具有精度高和易于反演的特点.实验验证表明本研究的反演结 果与田间实测数据误差在 10 %以下,这是一个适合于兼有连续与离散双重特性的叶面积指数反演方法.

(2) 同步提供具有相同太阳—目标—传感器三 者几何特征的中等分辨率多波段数据及高分辨率全 色波段数据,是DMC+4卫星的特色,这为研究遥 感反演LAI的尺度效应提供了极好的基本数据源, 必将为推进尺度效应的研究起到不可替代的作用, 也为解决农作物估产(包括精确估算播种面积和作 物长势)提供了新机遇和新思路.

参考文献

- Verstraete MM, Pinty B, Myneni RB. Potential and limitations of information extraction on the terrestrial biosphere from satellite remote sensing. Remote Sens Environ, 1996, 58: 201-214
- 2 Weiss M, Baret F. Evaluation of canopy biophysical variable retrieval performances from the accumulation of large swath satellite data. Remote Sens Environ, 1999, 70: 293-306

- 3 方秀琴,张万昌. 叶面积指数(LAI)的遥感定量方法综述. 国 土资源遥感,2003,3:58-62
- 4 唐世浩,朱启疆,孙 睿.基于方向反射率的大尺度叶面积指 数反演算法及其验证.自然科学进展,2006,16(3):331-337
- 5 姚延娟, 阎广建, 王锦地. 多光谱多角度遥感数据综合反演叶 面积指数方法研究. 遥感学报, 2005, 9(2): 117 → 22
- 6 王秀珍,黄敬峰,李云梅,等.水稻叶面积指数的多光谱遥感 估算模型研究.遥感技术与应用,2003,18(2):57--65
- 7 屈永华,王锦地,刘素红,等.贝叶斯网络支持的地表参数混 合反演模式研究.遥感学报,2006,10(1):6----14
- 8 霍东民,严明,于冰洋.DMC遥感小卫星数据预处理方法分析.遥感学报,2005,9(4):480-485
- 9 李伯林, 左 烨. DMC+4小卫星在国际灾害监测中的应用与 评价. 遥感学报, 2005, 9(4): 469-471
- Li X, Strahler AH. Geometric-optical modeling of a conifer forest canopy. IEEE Trans Geosci Remote Sens, 1985, 23: 705-721
- 11 Li X, Strahler AH. Geometric-optical bidirectional reflectance modeling of a conifer forest canopy. IEEE Trans Geosci Remote Sens, 1986, 24: 906-919
- 12 Li X, Strahler AH. Geometric-optical bi-directional reflectance modeling of the discrete crown vegetation canopy: Effect of crown shape and mutual shadowing. IEEE Trans Geosci Remote Sens, 1992, 30: 276-292
- Jupp DLB, Strahler AH. A hotspot model for leaf canopies.
 Remote Sens Environ, 1991, 38: 193-210
- 14 Strahler AH, Jupp DLB. Modeling bi-directional reflectance of forests and woodlands using boolean models and geometric optics. Remote Sens Environ, 1990, 34: 153-166
- 15 Kuusk AE. The hot spot effect of a uniform vegetation cover. Earth Res from Space, 1983, 4: 90-99
- Nilson T. A theoretical analysis of the frequency of gaps in plant stands. Agric Meteorol, 1971, 8: 25-38
- Nilson T, Kuusk A. A reflectance model for the homogeneous plant canopy and its inversion. Remote Sens Environ, 1989, 27: 157-167
- Hapke BW. Bi-directional reflectance spectroscopy, 1, Theory.
 J Geophys Res, 1981, (86): 3039-3054
- 19 徐希孺. 遥感物理. 北京:北京大学出版社, 2005, 47-49
- 20 Chen JM, Pavlic G, Brown L, et al. Derivation and validation of Canada-wide coarse-resolution leaf area index maps using highresolution satellite imagery and ground measurements. Remote Sens Environ, 2002, 80(1): 165-184
- 22 刘正军, 王长耀, 骆成凤. CBERS-1 PSF 估计与图像复原. 遥 感学报, 2004, 8(3): 234-237