

GPS水准计算的非参数回归法

薄志鹏 刘国辉

摘要 非参数回归是一种广义的回归方法,它具有直观,对模型要求不严密,计算简单的优点。本文介绍非参数回归的原理及其在GPS水准计算中的应用,通过对两个测区的试算,得出了一些有益的结论。

关键词 GPS水准;非参数回归;权函数估计法;近邻估计

1 引言

众所周知,由GPS相对定位测量和几何水准测量可以求定点间的大地高差和正常高差,当给定参考基准后,点的大地高 H ,正常高 H_n 和高度异常 ζ 间有如下关系式

$$H = H_n + \zeta \quad (1)$$

当测区中有一部分点已用GPS定位技术和常规高程测量方法求得其大地高和正常高,则按式(1)可计算得点的高度异常,我们称这些点为支撑点或已测点。若测区中支撑点的数量足够多,且分布较为均匀,则可以拟合测区的似大地水准面形状,进而推算测区中其余未进行水准联测的GPS点的高度异常和求定点(一般称为未测点或计算点)的正常高,这种方法可称为“几何法”GPS水准。

目前可用于GPS水准计算的各种方法主要有:

- 1)解析内插(直线内插,曲线内插,样条函数,……)
- 2)参数回归将已知数据拟合为某种数学面(平面^[2],高次曲面^[1,3,4],多面函数……)
- 3)滤波推估

上述这些方法大部分已在GPS水准计算中得到应用,当测区地形变化较大时,计算中还应顾及估计量与高程间的相关性^[1,7]。

文[4]对解析内插,非线性回归和样条函数在GPS水准计算中的应用作了分析比较,获得了较好的结果。

在回归分析中,设 X 和 Y 分别是 d 维和一维随机变量。假定 $E|Y| < \infty$,则 $\mu(x) = E(Y|X=x)$ 存在, $\mu(x)$ 称为 Y 对 X 的回归函数。回归分析的基本问题在于通过从 (X, Y) 抽出的独立同分布样本(i.i.d. 样本),即 $(X_i, Y_i) (i=1, 2, \dots, n)$ 去估计回归函数 $\mu(x)$ 。传统的回归分析假定回归函数有某种特定的数学形式,并假定“误差” $Y - \mu(x)$ 的分布为正态。这时用最小二乘法对回归系数进行估计就可以得到 $\mu(x)$ 的估计。在上述前提下,这种估计有许多优良性质,但经验和理论

都显示,这种方法并非总能提供良好的结果,这主要是因为不少情况下,关于参数模型的基本假定与实际情况有较大的差距。例如,采用多项式作为核函数时,为了取得较好的逼近效果,常取较多的项,但此时对未测点的预测效果很差。基于这一事实,促使人们去寻找别的出路,非参数回归就是一个努力方向。

滤波推估的主要困难在于协方差函数的确定。由于半值宽度随地区和网的结构而异,没有足够的资料协方差函数就难以求定。然而,正是因为测区数据不足才需要推估,所以这是一个较难解决的问题。此外,该法的计算工作量也较大。

本文主要介绍用非参数回归法计算 GPS 水准。

2 非参数回归及其在 GPS 水准计算中的应用

非参数回归的特点是对模型的要求很松:回归函数的形式可以任意,随机误差也不必服从正态分布。广义地说,自变量 X 与因变量 Y 之间的回归关系可以理解为 X 与 Y 间虽无确定性关系,但 Y 在给定 $X=x$ 时的条件分布取决于 x ,因而更一般地可提出对此条件分布进行估计的问题。这种问题都可以用估计回归函数的形式表达之。例如要估计条件概率 $P(a \leq Y \leq b | X=x)$,则可定义一个新的因变量 $Z=I_{[a,b]}(Y)$,这时所述条件概率转化为 Z 对 X 的回归函数 $E(Z | X=x)$ 。

非参数回归权函数估计法的定义^[5]为:

设 $W_n = W_n(x) = W_n(x; X_1, X_2, \dots, X_n)$ ($i=1, 2, \dots, n$) 是选定的依赖于 x 和 X_1, X_2, \dots, X_n 的函数,则称

$$\mu_n(x) = \sum_{i=1}^n W_{ni} Y_i \quad (2)$$

为回归函数 $\mu(x)$ 的权函数估计, $\{W_{ni}\}$ 称为权函数。

在实用问题中,有时尚要求权函数满足自然的条件

$$W_n(x; X_1, X_2, \dots, X_n) \geq 0, \sum_{i=1}^n W_{ni}(x; X_1, X_2, \dots, X_n) = 1 \quad (3)$$

满足上述条件的权函数称为概率权函数。

从应用的观点看,最重要的问题是如何选择适当的权函数以用于特定的问题中。目前在文献中考虑较多的定义权函数的方法有两种:

1. 核函数法 选定 R^d (X 是 d 维的) 上的非负函数 K , 窗宽 $h_n > 0$, 令

$$W_n(x; X_1, X_2, \dots, X_n) = K\left(\frac{x - X_j}{h_n}\right) \sum_{j=1}^n K\left(\frac{x - X_j}{h_n}\right) \quad (4)$$

K 称为核函数。当简单地取

$$K(x) = \begin{cases} 1, & \|x - X_i\| \leq h_n \\ 0, & \|x - X_i\| > h_n \end{cases} \quad (5)$$

称为“均匀核”。这个核函数表示只有离 x 很近的几个点在估计中起作用。重力异常推估中的平均值法^[4]就可归属于这一选择。

2. 近邻法 该法先引进一个衡量 R^d 中两点 $U = (u_1, u_2, \dots, u_d)$ 和 $V = (v_1, v_2, \dots, v_d)$ 的距离的函数 $\|U - V\|$ 。若要考虑到 X 的各个分量的重要性,则可以再引进反映这一点的权因子 C , 例如采用欧氏距离时,

$$\|U - V\|^2 = c_1(u_1 - v_1)^2 + c_2(u_2 - v_2)^2 + \dots + c_k(u_k - v_k)^2 \quad (6)$$

$(c_i > 0)$

给定一个自然数 $k \leq n$, 以及 k 个正数 $c_{n1}, c_{n2}, \dots, c_{nk}$, 满足条件

$$c_{n1} \geq c_{n2} \geq \dots \geq c_{nk} > 0, \sum_{i=1}^k c_{ni} = 1 \quad (7)$$

现设有样本 $(X_i, Y_i) (i=1, 2, \dots, n)$, 并指定 R^d 中的一个点 x , 将 X_1, X_2, \dots, X_n 按其到距离 $\|\cdot\|$ 的意义下与 x 接近的程度排序

$$\|X_1 - x\| < \|X_2 - x\| < \dots < \|X_n - x\|$$

然后给与 X_i 对应的 Y_i 赋以权 W_{ni}

$$\begin{cases} W_{ni}(x; X_1, X_2, \dots, X_n) = c_{ni} (i=1, 2, \dots, k) \\ W_{ni} = 0, i > k \end{cases} \quad (8)$$

于是

$$\mu(x) = \sum_{i=1}^k W_{ni}(x) Y_{ni} = \sum_{i=1}^k c_{ni} Y_{ni} \quad (9)$$

若令 $W_{ni}(x; X_1, X_2, \dots, X_n) = 1/k, (i=1, \dots, k)$, 则又得出前述的平均值法(按均匀核)。

这两种定义权函数的方法出自概率密度估计的核估计(Kernel estimates)和最近邻估计(Nearest Neighbor Estimate)理论, 虽然其出发点有所不同, 但结果是一致的。

非参数方法具有直观性强, 计算简便的优点。“从理论上说可以有把握地断言, 它不劣于传统的方法”^[5]。近邻权是一种具有优良大样本性质的权。根据“权函数估计的矩相合性”理论, 文献[6]从预测风险来估计近邻权的推估效果, 证明了: 在一定条件下(即使只从 n 个样本中选用离 x 最近的一个 X_1 所对应的 Y_1 预测 Y , 称为最邻近预测, 其风险也只是最小风险的两倍。

在 GPS 水准计算中, 已知支撑点 $P_i (i=1, 2, \dots, n_j)$ 的坐标及其高程异常 (x_i, y_i, ζ_i) 和计算点 P_j 的坐标 (x_j, y_j) 。由式(8)和(9), 根据重力异常内插和推估的理论, 我们同样地以支撑点到计算点的距离 d_{ij} 的倒数为权, 则不难写出计算点 P_j 的高程异常估计式为

$$\begin{cases} \zeta_j = \left(\sum_{i=1}^{n_j} D_{ij} \right)^{-1} \sum_{i=1}^{n_j} (\zeta_i \prod_{i \neq i} D_{ij}) \\ D_{ij} \leq D_0 \end{cases} \quad (10)$$

其中 D_0 是一个按经验给定的距离限值, 相当于窗宽。在计算中也可以限制计算未测点所需要的最邻近支撑点数。

3 数字研究

图 1 和图 2 表示某两测区(设为 A, B 测区)的似大地水准面形状, 图中等高线注记以毫米为单位, 大数已删去。两测区的基本情况见表 1。由图可知, A 测区似大地水准面起伏平缓, 而 B 测区则变化较大。数字研究的目的在于:

1. 探讨 GPS 水准的精度及其适用范围;
2. 评定非参数回归的效果;
3. 确定支撑点的合理密度。

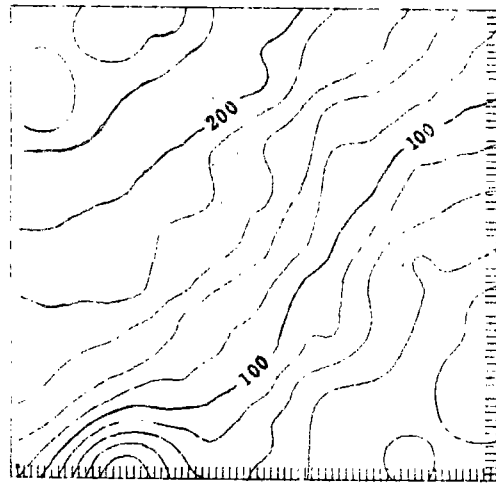
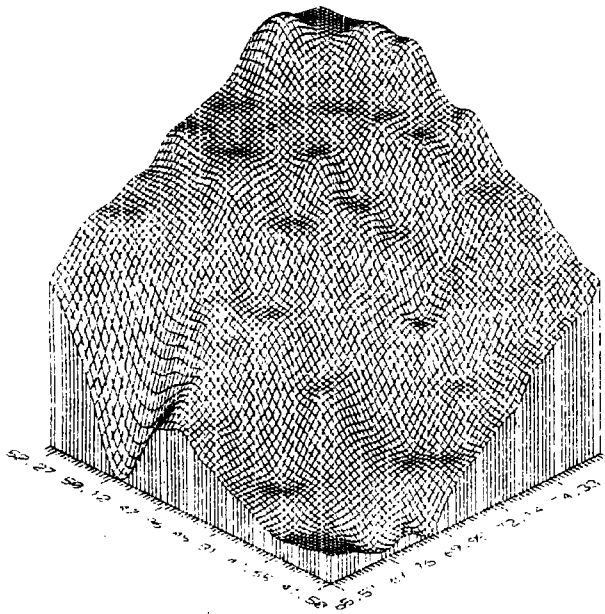


图1 A测区似大地水准面形状

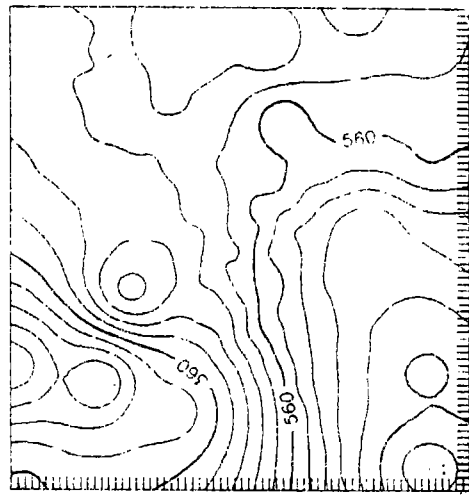
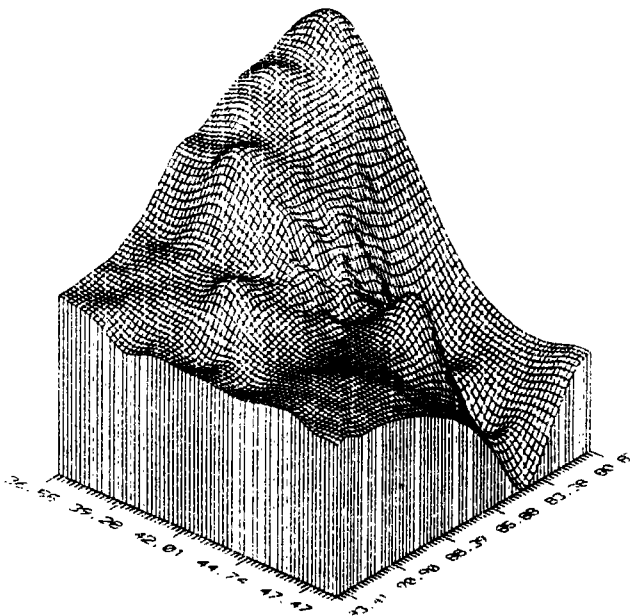


图2 B测区似大地水准面形状

表 1

测区	已测点数	测区面积	$\zeta_{\max} - \zeta_{\min}$	高程异常最大变化率
A	29	120km ²	0.25m	5cm/km
B	19	140km ²	0.65m	15cm/km

由已知数据按不同方案将部分已测点作为支撑点,其余点作为“未测点”按式(10)计算未测点的高程异常。然后,由已知的高程异常与其估计值之差计算 ζ 的估计中误差,计算结果已

列于表 2。

表 2

测区名称	A			B				
	1	2	3	1	2	3	4	5
计算方案	1	2	3	1	2	3	4	5
支撑点个数	8	9	11	5	5	6	8	9
支撑点平均密度 ($\text{km}^2/\text{点}$)	15	13	11	28	28	23	13	15
支撑点分布状况	均属 外围点	外围 8 点 内部 1 点	外围 8 点 内部 3 点	4 个外围点 1 个边区点	均属 外围点	均属 外围点	5 个外围点 2 个内部点	均匀布点
计算点数	21	20	18	14	14	13	11	10
估计中误差	$\pm 24\text{mm}$	± 13	± 12	± 64	± 56	± 31	± 26	± 26
$\max\{\zeta, \sigma_{\zeta}\}$ 估计	42mm	34	34	124	100	60	42	46

计算结果表明：

1. 未测点高程异常的估计精度不仅与似大地水准面起伏变化的幅度，支撑点的平均密度有关，而且还与支撑点的分布有关。当多数支撑点与似大地水准面的“特征点”一致时，可以获得良好的计算结果。

2. 就 A、B 两测区言，当支撑点的平均密度不大于 $20\text{km}^2/\text{点}$ 时，未测点高程异常的估算精度约为 $\pm 3\text{cm}$ ；在不利情况下，高程异常的估算精度可达 $\pm 5\text{cm}$ 。

3. 支撑点的分布，测区边缘（外围）应适当密一些（点间距约 $5\sim 6\text{km}$ 为好），以便了解测区似大地水准面总的变化趋势。内部点的密度应视似大地水准面的变化幅度而定，最好使支撑点至计算点的距离 D_i 保持在 $3\sim 4\text{km}$ 以内。

4. 试算表明。对外围点而言，当计算点位于两支撑点连线附近时（距不超过 1km ），采用直线内插同样可以获得良好的结果。

3 结论与建议

综上所述可有如下结论：

1. 非参数回归是一种广义的回归方法，它具有直观，对模型要求宽松，计算简便，估计精度不低于传统方法的优点。此外它不像一般的数值逼近方法（样条函数除外），在支撑点上会出现裂隙。

2. 当支撑点的密度及其分布能满足前述要求时，GPS 水准可以满足城市一般工程和测图的需要。

3. 为了更好地做好支撑点的高程联测工作，建议联测工作分两步走：第一步按一定密度尽量联测网的外围点，然后计算支撑点的高程异常。根据 ζ 的变化幅度和趋势进一步确定测区内部的联测计划，这样可以使支撑点的分布能较好地接近测区似大地水准面的“特征点”。

4. 非参数回归是近十余年来发展起来的，这一貌似“近似”的方法具有很好的性质^[5]。关于权函数的选择，专业知识和经验起很大作用。在正文的计算中，由于测区高差不大，仅简单地按距离的倒数定权，并取得较好的效果，当测区高差较大时，除可按式(6)给高程分量以适当的权因子（需要通过试验确定）外，也可以按其他方法确定权函数，这是今后需要进一步研究的问题。

致谢 在本文撰写过程中,得到了徐绍铨,于正林和晁定波同志的不少帮助,特此致谢。

参 考 文 献

- 1 丁行斌,许其凤.关于 GPS 水准及应用.大地测量综合性学术年会军测论文集,1991.
- 2 King R W. GPS 测地.解放军出版社,1988.
- 3 李征航. GPS 测定高程试验.测绘通报.1991(2)
- 4 徐绍铨,李征航.拟合法求定 GPS 点的正常高.武测科技.1992(2):24~26
- 5 陈希孺,方兆本等.非参数统计.上海科学技术出版社.1989,310
- 6 徐因.用近邻权法推估重力异常.武汉测绘科技大学学报,1984(2)
- 7 兰虎彪. GPS 网正常高求解方法的研究.(硕士论文).武汉测绘科技大学,1992.
- 8 Dan H. Obtaining Centimeter-precision Heights by GPS Observations over Small Areas, GPS World. 1990(1)

Nonparametric Regression Method of GPS-leveling Computation

Bo Zhipeng Liu Guohui

Abstract Nonparametric regression is a generalized regression which has some advantages of intuition, relaxed restriction on the adopted model and easy computation. The principle of nonparametric regression and its application to GPS-leveling prediction are introduced. Finally, the method is demonstrated by test computation of two real GPS-leveling networks and it comes to some valuable conclusions.

Key words GPS-leveling; nonparametric regression; weight function estimate; nearest neighbor estimate