

高等学校“十一五”规划教材

# 测量平差

Celiang Pingcha

张书毕 主编

中国矿业大学出版社

China University of Mining and Technology Press

高等学校“十一五”规划教材

# 测量平差

主 编 张书毕  
副主编 魏峰远 刘国林 赵长胜 余学祥  
参 编 郑崇启 宁永香 钱建国 史经俭

中国矿业大学出版社

## 内 容 提 要

本书共分八章,第一章介绍测量误差及其传播定律,第二章介绍平差数学模型与最小二乘原理,第三章介绍条件平差的原理和方法,第四章介绍间接平差的原理和方法,第五章介绍附有限制条件的条件平差,第六章介绍了误差椭圆,第七章介绍误差分布与平差参数的统计假设检验,第八章介绍近代平差理论。附录中简要介绍 MATLAB 在平差中的应用。各章后均附有习题,并且对部分习题给出参考答案。

本书是高等院校测绘工程专业的基础课程教材,也可作为测绘工程专业研究生和专科生的教材或教学参考书。

# 测量平差

### 图书在版编目(CIP)数据

测量平差/张书毕主编. —徐州:中国矿业大学出版社,  
2008.8

ISBN 978-7-81107-958-6

I. 测… II. 张… III. 测量平差—高等学校—教材  
IV. P207

中国版本图书馆 CIP 数据核字(2008)第 120845 号

- 书 名 测量平差  
主 编 张书毕  
责任编辑 潘俊成  
出版发行 中国矿业大学出版社  
(江苏省徐州市中国矿业大学内 邮编 221008)  
网 址 <http://www.cumtp.com> E-mail: cumtpvip@cumtp.com  
排 版 中国矿业大学出版社排版中心  
印 刷 徐州中矿大印发科技有限公司  
经 销 新华书店  
开 本 787×1092 1/16 印张 18 字数 449 千字  
版次印次 2008 年 8 月第 1 版 2008 年 8 月第 1 次印刷  
定 价 28.00 元

(图书出现印装质量问题,本社负责调换)

## 前 言

自 20 世纪 70 年代以来,测量平差与误差理论得到了充分的发展,这些研究成果在常规测量技术中的应用已经相当普遍;80~90 年代是测量平差的大发展时期,此间,数据处理理论、方法、应用的研究非常广泛,发表的相关论文也很多,测量平差作为测绘科学与技术的一面旗帜,发挥了极其重要的作用。随着测绘新技术的发展,产生了许多新的误差理论和测量平差问题,既需要应用已有的理论和方法去解决,同时更需要提出新的理论和方法,以适应当前和未来测量事业的发展,本教材努力为适应此需要而编写的。

“测量平差”是测绘工程专业重要的专业基础课之一,同时又是后续其他专业课程的基础,为适应新形式的发展需要,作者根据多年的教学与实践编写了本书。除一些经典的理论和方法之外,本书又增加了一些新内容,主要有:对概况平差模型的解法进行了完善;推出了点位误差在相互垂直的两个方向上相关系数的极值;推出了点位落在误差曲线内的概率;给出了间接平差在空间坐标变换和回归分析等方面的应用;给出了使用 MATLAB 语言进行平差计算的方法。全书附有较丰富的各种典型习题,部分使用 MATLAB 语言进行计算,可以为学生提供较大的帮助。

本书由中国矿业大学张书毕、河南理工大学魏峰远、山东科技大学刘国林、徐州师范大学赵长胜、安徽理工大学余学祥、辽宁工程技术大学钱建国、西安科技大学史经俭、平顶山工学院郑崇启、太原理工大学阳泉学院宁永香联合编写。张书毕任主编并对全书进行了统稿,魏峰远、刘国林、赵长胜、余学祥任副主编。在本教材编写过程中参考了许多资料,在此一并向有关作者和单位表示衷心的感谢!

由于编者水平所限,缺点错误难免,敬请读者批评指正。

编 者

2008 年 7 月



<b>第一章 测量误差及其传播定律</b> .....	1
第一节 测量误差及分类.....	1
第二节 偶然误差的概率特性.....	2
第三节 精度及其衡量指标.....	5
第四节 协方差传播律.....	9
第五节 权与常用的定权方法.....	21
第六节 权逆阵及其传播律.....	26
第七节 由真误差计算方差及其实际应用.....	30
第八节 系统误差的传播.....	32
习题.....	35
<b>第二章 平差数学模型与最小二乘原理</b> .....	38
第一节 测量平差概述.....	38
第二节 测量平差的数学模型.....	40
第三节 函数模型的线性化.....	45
第四节 最小二乘原理.....	47
习题.....	49
<b>第三章 条件平差</b> .....	51
第一节 条件平差原理.....	51
第二节 条件方程.....	59
第三节 导线网条件平差计算.....	66
第四节 精度评定.....	73
第五节 附有参数的条件平差.....	77
第六节 条件平差估值的统计性质.....	82
习题.....	84
<b>第四章 间接平差</b> .....	89
第一节 间接平差原理.....	89

第二节	误差方程	93
第三节	精度评定	104
第四节	间接平差公式汇编	108
第五节	附有限制条件的间接平差	109
第六节	间接平差估值的统计性质	118
第七节	间接平差在空间坐标变换中应用	121
第八节	间接平差在回归分析中应用	126
	习题	132
<b>第五章</b>	<b>附有限制条件的条件平差</b>	136
第一节	基础方程和它的解	136
第二节	精度评定	139
第三节	各种平差方法的共性和特性	145
第四节	平差结果的统计性质	147
	习题	151
<b>第六章</b>	<b>误差椭圆</b>	154
第一节	概论	154
第二节	点位误差	157
第三节	误差曲线	166
第四节	误差椭圆	168
第五节	相对误差椭圆	171
第六节	点位落入误差椭圆和误差曲线内的概率	176
	习题	182
<b>第七章</b>	<b>误差分布与平差参数的统计假设检验</b>	184
第一节	概述	184
第二节	常用的参数假设检验方法	187
第三节	误差分布的假设检验	195
第四节	平差参数的显著性检验	205
第五节	后验方差的检验	210
	习题	212
<b>第八章</b>	<b>近代平差理论</b>	214
第一节	序贯平差	214
第二节	秩亏自由网平差	221
第三节	附加系统参数的平差	227

## 目 录

---

第四节 方差分量估计·····	229
习题·····	232
附录一 MATLAB 在平差中的应用 ·····	235
附录二 部分习题参考答案·····	253
参考文献·····	279

# 第一章 测量误差及其传播定律

## 第一节 测量误差及分类

在日常的测量工作中,我们经常会遇到如下情况:对同一个观测量进行重复观测,其结果总是存在一定的差异。例如,在地面上两点间进行水准测量,往返测得到的两点间高差并不相同;由几何学知道,一个平面多边形的内角和等于 $(n-2) \times 180^\circ$  ( $n$  为多边形的边数),如果对所有内角进行观测,其观测值之和通常不等于上面的理论值;等等。产生上述情况的原因,是任何测量都必然带有观测误差。

观测误差的产生有内在原因和外界条件的影响。内在原因,包括测量仪器精密度有限所产生的误差, J2 型经纬仪测微器最小刻划为  $1''$ , 在估读  $1''$  以下的尾数时就存在误差。还有仪器结构的不完善, 观测者感觉器官的鉴别能力、技术水平等也会对仪器的安置、照准、读数等方面产生误差。外界条件的影响, 主要指观测时所处的外界条件, 如温度、湿度、风力、大气折光等的不同或变化, 导致观测结果产生误差。

仪器、观测者、外界条件等是引起测量误差的主要来源。人们习惯地把这三方面的原因称为观测条件。不管观测条件如何, 在测量中产生误差是不可避免的。测量工作者的责任是采取不同的措施, 尽可能地消除或减少误差对观测结果的影响, 提高观测成果的精度。为此需要对误差出现的规律进行研究, 搞清各种误差的性质, 这样便于对不同性质误差的观测结果采用不同的方法加以处理。

根据观测误差对测量结果影响的性质不同, 可以把测量中出现的误差分为三种类型: 偶然误差、系统误差和粗差。

### 一、偶然误差

在一定条件下做一系列的观测, 如果观测误差从表面上看其数值和符号不存在任何确定的规律性, 但就大量误差总体而言, 具有统计性的规律, 这种误差称为偶然误差。

例如用经纬仪测量角度时, 测角误差是由许多偶然因素引起的, 这些偶然因素在不断变化, 体现在单个的微小测角误差上, 其数值或大或小, 符号或正或负, 无法事先预知, 呈现随机性。偶然误差服从或近似服从正态分布, 且误差的平均值随观测次数的增加而趋于零。由此可见, 偶然误差就总体而言, 具有一定的统计规律; 偶然误差也就是均值为零的随机误差, 也称为不规则误差。

### 二、系统误差

在一定的观测条件下做一系列的观测, 如果观测的误差在大小、符号上表现出系统性,



或者为某一常数,或者按照一定的规律变化,这种带有系统性和方向性的误差称为系统误差。系统误差又可分为:

**常系统误差**——假设使用没有调整好零位的仪器进行重复观测,其结果总是略高或略低于真值,这种误差称为零位误差,是系统误差的一种。常系统误差常常表现出固定性,即符号、数值保持不变。也有人把这种误差称为常数误差。

**可变系统误差**——这种系统误差是按一定规律变化的,表现出累积性:在测量过程中不断增加或者减小;还表现出周期性:数值和符号有规律地变化。

**单向误差**——这种误差的大小变化不定,但符号总是相同的。

上述误差是不可避免的,即使观测者十分认真且富有经验,测量仪器做了最好的校正,而且外界条件又最有利,这些误差仍然会产生。

系统误差与偶然误差在观测过程中是同时发生的,当观测值中有显著的系统误差时,偶然误差就居于次要地位,观测误差就呈现出系统的性质。反之,则呈现出偶然的性质。

系统误差对于观测结果的影响一般有累积的作用,它对观测成果的质量影响也特别显著。在实际工作中,应该采用各种方法来消除或减弱系统误差对观测成果的影响,使其达到实际上可以忽略不计的程度。例如,在测量之前对测量仪器进行认真的检验与校正,在测量过程中采用合适的测量方法,对观测成果进行必要的改正等。

### 三、粗差

错误或者粗差属可避免的误差,例如瞄错目标、读错数等。从统计学的观点看,粗差是观测结果,不属于所研究的分布中相同的样本,它们当然不能和其他观测结果一起使用。例如,在正态分布中粗差不可能发生。因此,优化测量程序时要能够查出粗差,并加以排除,平差计算中不考虑粗差。

在实际工作中,为了提高观测成果的质量,发现和消除错误,通常要使观测值的个数多于未知量的个数,也就是要进行多余观测。例如,一个平面三角形,只需要观测其中的两个内角,即可决定它的形状,但通常是观测三个内角。由于偶然误差的存在,通过多余观测必然会发现在观测结果之间不相一致,或不符合应有关系而产生不符值。因此,必须对这些带有偶然误差的观测值进行处理,消除不符值,得到观测量的最可靠的结果。由于这些带有偶然误差的观测值是一些随机变量,因此,可以根据概率统计的方法来求出观测量的最可靠结果,这就是测量平差的一个主要任务;测量平差的另一个主要任务是评定测量成果的精度。

## 第二节 偶然误差的概率特性

在测量平差中,我们所处理的是一系列带有偶然误差的观测值,不包括系统误差的影响。因此有必要对偶然误差的性质作进一步的研究。

我们把第  $i$  次观测中发生的偶然误差称为单一误差或个体误差,把它定义为观测值  $L_i$  与相应的理论值  $\tilde{L}_i$  之差:

$$\text{误差} = \text{理论值} - \text{观测值}$$

单一误差有两种形式:

(1) 真误差

$$\Delta_i = \tilde{L}_i - L_i \quad (1-2-1)$$

(2) 改正数

$$v_i = \hat{L}_i - L_i \quad (1-2-2)$$

式中,  $\tilde{L}_i$  表示  $L_i$  的真值;  $\hat{L}_i$  表示  $L_i$  的最或然值(或平差值)。

若以被观测值的数学期望表示该观测值的真值,有:

$$E(L) = [E(L_1) \quad E(L_2) \quad \cdots \quad E(L_n)]^T = [\tilde{L}_1 \quad \tilde{L}_2 \quad \cdots \quad \tilde{L}_n]^T = \tilde{L}$$

则有:

$$\Delta = E(L) - L \quad (1-2-3)$$

由第一节内容可知,就单个偶然误差而言,其大小或符号没有规律性,即呈现出一种偶然性(或随机性);但就其总体而言,却呈现出一定的统计规律性,并且它是服从正态分布的随机变量。从无数的测量实践中发现,在相同的观测条件下,大量偶然误差的分布也确实表现出了一定的统计规律性。下面用一个实例来说明。

在相同的条件下,独立地观测 358 个三角形的全部内角,由于观测值带有偶然误差,故三内角观测值之和不等于其真值  $180^\circ$ ,各个三角形内角和的真误差为:

$$\Delta_i = 180^\circ - (L_1 + L_2 + L_3)_i \quad (i = 1, 2, \dots, 358)$$

式中,  $(L_1 + L_2 + L_3)_i$  表示各三角形内角和的观测值。

现取误差区间的间隔  $d\Delta$  为  $0.20''$ ,将这一组误差按其正负号与误差值的大小排列,统计误差出现在各区间内的个数  $n_i$ ,以及“误差出现在某个区间内”这一事件的频率  $n_i/n$  ( $n = 358$ ),其结果列于表 1-1 中。

表 1-1 某测区三角形内角和的误差分布

误差的区间 $d\Delta$ (")	$\Delta$ 为负值			$\Delta$ 为正值			备注
	个数 $n_i$	频率 $n_i/n$	$\frac{n_i/n}{d\Delta}$	个数 $n_i$	频率 $n_i/n$	$\frac{n_i/n}{d\Delta}$	
0.00~0.20	45	0.126	0.630	46	0.128	0.640	$d\Delta = 0.20''$ 等于区间左端 值的误差算 入该区间内
0.20~0.40	40	0.112	0.560	41	0.115	0.575	
0.40~0.60	33	0.092	0.460	33	0.092	0.460	
0.60~0.80	23	0.064	0.320	21	0.059	0.295	
0.80~1.00	17	0.047	0.235	16	0.045	0.225	
1.00~1.20	13	0.036	0.180	13	0.036	0.180	
1.20~1.40	6	0.017	0.085	5	0.014	0.070	
1.40~1.60	4	0.011	0.055	2	0.006	0.030	
1.60 以上	0	0	0	0	0	0	
和	181	0.505		177	0.495		

从表中可以看出,偶然误差的分布呈现出如下规律:

① 绝对值小的误差比绝对值大的误差出现的机会多。

② 误差的绝对值有一定的限值。

③ 绝对值相等的正、负误差的个数相近。

偶然误差分布的情况,除了采用上述误差分布表的形式表达外,还可以利用图形来表示。以横坐标表示误差  $\Delta$  的大小,纵坐标代表各区间内误差出现的频率除以区间的间隔

值,即 $\frac{n_i/n}{d\Delta}$  (此处间隔值均取为 $d\Delta=0.20''$ ),这种图形称为频率直方图,如图 1-1 所示。它形象地表示了误差的分布情况。

在误差个数 $n \rightarrow \infty$ 的情况下,由于误差出现的频率已趋于完全稳定,此时误差区间间隔无限缩小,图 1-1 中各长方条顶边所形成的折线将变成如图 1-2 所示的光滑曲线。这种曲线称为误差分布曲线。由此可见,偶然误差的频率分布,随着 $n$ 的逐渐增大,都是以正态分布为其极限的。通常也称偶然误差的频率分布为其经验分布,而将正态分布称为它们的理论分布。在理论研究中,都是以正态分布作为描述偶然误差分布的数学模型,这不仅方便,而且基本上符合实际情况。

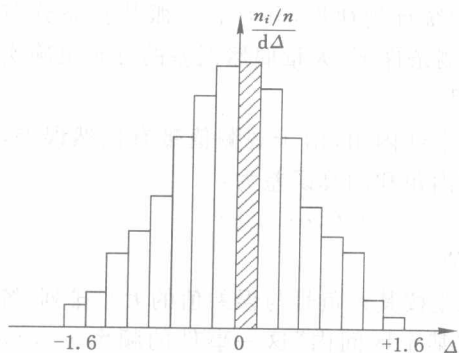


图 1-1

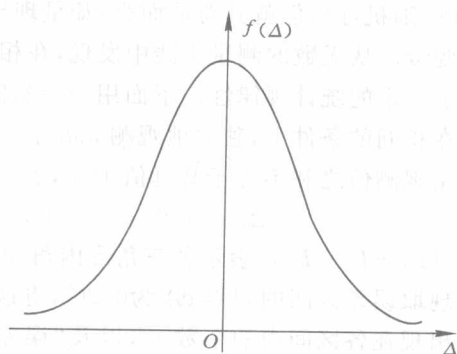


图 1-2

通过大量的实践,人们概括出偶然误差的几个概率特性:

① 在一定的观测条件下,误差的绝对值有一定的限值,或者说超出一定限值的误差出现的概率为零。

② 绝对值较小的误差比绝对值较大的误差出现的概率大。

③ 绝对值相等的正、负误差出现的概率相同。

④ 偶然误差的数学期望为零,即 $E(\Delta) = E[E(L) - L] = E(L) - E(L) = 0$ 。

也就是说,偶然误差的理论平均值等于零。

在图 1-1 中,以纵坐标 $\frac{n_i/n}{d\Delta}$ 为高的各长方条的面积即为误差出现在该区间内的概率。

若以理论分布取代经验分布(图 1-2),图 1-1 中各长方条的纵坐标就是 $\Delta$ 的密度函数 $f(\Delta)$ ,而长方条的面积为 $f(\Delta)d\Delta$ ,即代表误差出现在该区间内的概率,即 $P(\Delta) = f(\Delta)d\Delta$ 。概率密度表达式为:

$$f(\Delta) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{\Delta^2}{2\sigma^2}} \quad (1-2-4)$$

式中, $\sigma$ 为标准差,在测量工作中也称为中误差。

当上式中的参数 $\sigma$ 确定后,即可画出它所对应的误差分布曲线。由于 $E(\Delta) = 0$ ,所以该曲线是以横坐标为 0 处的纵轴为对称轴。当 $\sigma$ 不同时,曲线的位置不变,但分布曲线的形状将发生变化。偶然误差 $\Delta$ 是服从 $N(0, \sigma^2)$ 分布的随机变量。这里应该指出的是,测量误差是连续型随机变量,而连续型随机变量出现于个别点上的概率等于零,因此,所谓的误差出

现的概率是指误差出现于某一区间的概率。

### 第三节 精度及其衡量指标

从前面的讨论我们可以看出,若使用真误差作为衡量精度的指标,由真误差的定义和其具有的随机性,可以得到相同观测条件下的一组观测值,其每一个真误差都可能不同,因此,使用真误差作为衡量精度的指标存在不方便和不科学的一面,因此通过分析总结,提出以下几种衡量精度的指标。

如果在一定的观测条件下进行一组观测,则它对应着一种确定的误差分布。若误差分布较为密集,即离散度较小时,表示该组观测质量较好,也就是说,这一组观测精度较高;反之,如果误差分布较为离散,即离散度较大时,则表示该组观测质量较差,也就是说,这一组观测精度较低。为了说明观测值的可靠性,我们引入精度(精密度)、准确度和不确定度的概念。

**精度**——表示同一量的重复观测值之间密集或吻合的程度,即各观测结果与其中数的接近程度。如果重复观测值密集在一起,说明它们的精度高;如果它们分散得很开,则精度就低。一般来说,精度高反映了在进行测量时测量人员高度细心、仪器精密和方法得当。

**准确度**——表示观测值对真值的吻合或接近程度,即反映一个位置统计与其所估的参数值的接近程度。准确度不仅包括随机误差的影响,还包括由于未改进的系统误差引起的偏离。由于测量平差的主要研究对象是偶然误差,而且是在剔除了粗差和消除或尽量减小了系统误差的基础上进行的,所以平差时可以不考虑准确度。

**不确定度**——就是预期一个观测误差将落在其中的区间。一定的概率水平一般是对应着一个不确定度。例如,95%的不确定度就是观测误差将以95%的可能性(即概率为0.95)落在其中的数值范围。若一个观测值的不确定度为已知,则可将其附在观测值之后。

在相同的观测条件下所进行的一组观测,由于它们对应着同一种误差分布,对于这一组中的每一个观测值,称为是同精度观测值。

#### 一、一维误差分布与精度指数

由概率论可知,服从正态分布的一维随机变量  $x$  的概率密度为:

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} \quad (1-3-1)$$

式中,  $\mu, \sigma$  为分布密度的两个参数,分别表示随机变量  $x$  的数学期望和标准差。

对于偶然误差来说,一维误差分布的密度函数为:

$$f(\Delta) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{\Delta^2}{2\sigma^2}} \quad (1-3-2)$$

一维误差分布的图形如图 1-3 所示,它有如下性质:

- ①  $f(\Delta)$  为偶函数,曲线对称于纵轴。
- ②  $f(\Delta)$  随着误差绝对值的增大而减小,当  $\Delta \rightarrow \infty, f(\Delta) \rightarrow 0$ 。
- ③ 当  $\Delta=0$  时,有:

$$f(0) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}$$

为函数的最大值。

④ 误差曲线拐点的横坐标为中误差,即:

$$\Delta = \pm \sigma$$

这可由  $f(\Delta)$  求二阶导数得出。

一维正态分布密度函数公式中的两个参数  $\mu$ 、 $\sigma$  决定了曲线的位置和形状。由此可见,当  $\mu$  相同时,如只变动  $\sigma$ ,则曲线位置不变,其形状要发生变化。也就是说,数学期望  $\mu$  表示随机变量的集中位置,而标准差(中误差)  $\sigma$  则表示随机变量围绕集中位置的离散度。由于各分布曲线下所围成的面积均等于 1,所以  $\sigma$  越小曲线形状越陡峭,表示随机变量对数学期望  $\mu$  的离散程度小,从测量来讲,表示观测精度高; $\sigma$  越大,曲线形状越平缓,也就是随机变量对  $\mu$  的离散程度大,就测量来说,表示观测精度低。

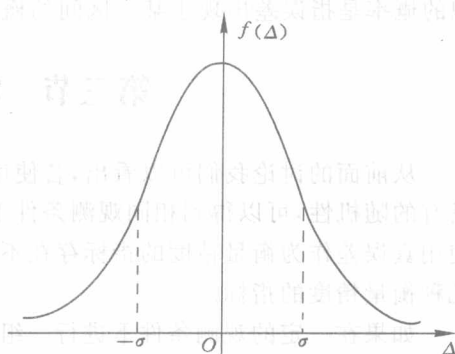


图 1-3

根据高斯误差曲线方程式,可以得到密度函数  $f(\Delta)$  的解析表达式:

$$f(\Delta) = \frac{h}{\sqrt{\pi}} e^{-h^2 \Delta^2} \quad (1-3-3)$$

一定的误差分布,就有一个确定的  $h$  值与之对应, $h$  越大曲线越陡峭, $h$  越小曲线越平缓。 $h$  的大小反映了观测精度的高低,所以也称  $h$  为精度指数。

## 二、衡量精度的指标

衡量精度高低,可用绘制误差分布曲线的方法来进行。但这种方法比较麻烦,而且人们还需要对精度有一个数字概念。下面引入几种衡量精度的指标。

### 1. 方差和中误差

式(1-3-2)中  $\sigma^2$  是误差分布的方差,而  $\sigma$  是中误差。方差是真误差的平方( $\Delta^2$ )的数学期望,即  $\Delta^2$  的理论平均值:

$$\left. \begin{aligned} \sigma^2 &= D(\Delta) = E(\Delta^2) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{[\Delta\Delta]}{n} \\ \sigma &= \lim_{n \rightarrow \infty} \sqrt{\frac{[\Delta\Delta]}{n}} \end{aligned} \right\} \quad (1-3-4)$$

由概率论公式知:

$$\sigma^2 = D(\Delta) = E(\Delta^2) = \int_{-\infty}^{+\infty} \Delta^2 f(\Delta) d\Delta$$

将式(1-3-3)代入,经变换可求得:

$$\sigma^2 = E(\Delta^2) = \int_{-\infty}^{+\infty} \Delta^2 \frac{h}{\sqrt{\pi}} e^{-h^2 \Delta^2} d\Delta = \frac{1}{2h^2}$$

所以

$$\sigma = \frac{1}{\sqrt{2}h} \quad (1-3-5)$$

从上式可以看出,精度指数愈大,中误差(标准差)愈小,表示观测精度愈高;反之,精度愈低,所以中误差可以作为衡量精度的一种指标。这一点在一维误差分布的图形中也可明

显看出。

式(1-3-4)中中误差  $\sigma$  是  $\sqrt{\frac{[\Delta\Delta]}{n}}$  的极限值。在实际工作中,观测个数  $n$  总是有限的,有限个真误差  $\Delta$  只能求出中误差的估值。因此在本书中将用  $\hat{\sigma}$  表示中误差  $\sigma$  的估值,即:

$$\hat{\sigma} = \pm \sqrt{\frac{[\Delta\Delta]}{n}} \quad (1-3-6)$$

在不需要特别强调“估值”的意义时,常把“中误差估值”简称为“中误差”。

## 2. 平均误差

在一定的观测条件下,一组独立的偶然误差绝对值的数学期望称为平均误差。设以  $\theta$  表示平均误差,其表达式为:

$$\theta = E(|\Delta|) = \int_{-\infty}^{+\infty} |\Delta| f(\Delta) d\Delta \quad (1-3-7)$$

或

$$\theta = E(|\Delta|) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{[\Delta\Delta]}{n}$$

因为上式的被积函数是偶函数,故可写成:

$$\theta = \int_{-\infty}^{+\infty} |\Delta| \frac{h}{\sqrt{\pi}} e^{-h^2 \Delta^2} d\Delta = \frac{2h}{\sqrt{\pi}} \int_0^{+\infty} \Delta e^{-h^2 \Delta^2} d\Delta$$

经变换可得:

$$\theta = \frac{1}{h \sqrt{\pi}} \quad (1-3-8)$$

顾及式(1-3-5)得:

$$\left. \begin{aligned} \theta &= \frac{1}{h \sqrt{\pi}} = \sigma \sqrt{\frac{2}{\pi}} \\ \sigma &= \sqrt{\frac{\pi}{2}} \theta \end{aligned} \right\} \quad (1-3-9)$$

其估值为:

$$\hat{\theta} = \pm \frac{[\Delta\Delta]}{n} \quad (1-3-10)$$

它与中误差的关系:

$$\left. \begin{aligned} \theta &\approx \frac{4}{5} \sigma \\ \sigma &\approx \frac{5}{4} \theta \end{aligned} \right\} \quad (1-3-11)$$

由此可见,平均误差也可作为衡量精度的指标。在实际工作中,当  $n$  较小时,平均误差不易反映大误差的存在。就这一点来说,中误差使用起来较平均误差优越。

## 3. 或然误差

或然误差  $\rho$  的定义是:在相同的观测条件下,大于或然误差与小于或然误差的观测误差(绝对值)出现的概率各占一半,也就是说误差出现在  $(-\rho, +\rho)$  之间的概率等于  $1/2$ (见图 1-4),即:



$$P(-\rho < \Delta < +\rho) = \int_{-\rho}^{+\rho} f(\Delta) d\Delta = \frac{1}{2} \quad (1-3-12)$$

借助正态分布表求或然函数。 $\Delta$ 服从  $N(0, \sigma^2)$ ，需要进行标准化，令：

$$t = \frac{\Delta - 0}{\sigma} = \frac{\Delta}{\sigma}$$

则  $t$  服从  $N(0, 1)$ ，当  $\Delta = +\rho$  时， $t = \frac{\rho}{\sigma}$ ；当

$\Delta = -\rho$  时， $t = -\frac{\rho}{\sigma}$ 。

故

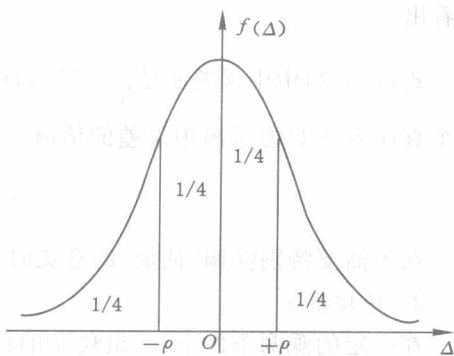


图 1-4

$$\begin{aligned} P(-\rho < \Delta < +\rho) &= P\left(-\frac{\rho}{\sigma} < t < +\frac{\rho}{\sigma}\right) \\ &= \Phi\left(\frac{\rho}{\sigma}\right) - \Phi\left(-\frac{\rho}{\sigma}\right) = 2\Phi\left(\frac{\rho}{\sigma}\right) - 1 = \frac{1}{2} \end{aligned}$$

解之得：

$$\Phi\left(\frac{\rho}{\sigma}\right) = 0.75$$

由概率积分表查得：

$$\left. \begin{aligned} \rho &\approx 0.6745\sigma \approx \frac{2}{3}\sigma \\ \sigma &\approx 1.4826\rho \approx \frac{3}{2}\rho \end{aligned} \right\} \quad (1-3-13)$$

我们把参数  $\rho$  (或然误差) 称为 50% 的不确定度。

在实用上是这样求取或然误差的估值  $\hat{\rho}$  的：将相同条件下得到的一组误差，按绝对值的大小排列，当  $n$  为奇数时，取位于中间的一个误差值作为  $\hat{\rho}$ ；当  $n$  为偶数时，取位于中间的两个误差值的平均值作为  $\hat{\rho}$ 。实际计算中通常都是先求出中误差的估值，然后按式 (1-3-13) 求出或然误差  $\hat{\rho}$ ，即  $\hat{\rho} \approx 0.6745\hat{\sigma}$ 。

因此，中误差  $\hat{\sigma}$  比或然误差更能灵敏地反映大误差的影响，同时在计算或然误差时往往先计算出  $\hat{\sigma}$  然后再计算  $\hat{\rho}$ ，所以世界各国在使用上都采用中误差作为衡量精度的指标。

#### 4. 极限误差

中误差不是代表个别误差的大小，而是代表误差分布的离散程度。由中误差的定义可知，在相同的观测条件下所进行的一组观测，由于它们对应着同一种误差分布，因此把这一组中每一个观测值，都视为同精度观测值。但是，这一组观测结果的真误差彼此并不相等，有的甚至相差很大。按正态分布表查得，绝对值大于 1 倍中误差的偶然误差出现的概率为 31.7%；大于 2 倍中误差的偶然误差出现的概率为 4.5%；大于 3 倍中误差的偶然误差出现的概率仅有 0.3%，即在大量同精度观测的一组误差中，误差落在  $(-\sigma, +\sigma)$ 、 $(-2\sigma, +2\sigma)$  和  $(-3\sigma, +3\sigma)$  的概率分别为：

$$\left. \begin{aligned} P(-\sigma < \Delta < +\sigma) &\approx 68.3\% \\ P(-2\sigma < \Delta < +2\sigma) &\approx 95.5\% \\ P(-3\sigma < \Delta < +3\sigma) &\approx 99.7\% \end{aligned} \right\} \quad (1-3-14)$$

由此可见,大于3倍中误差的偶然误差出现的可能性非常小,是概率接近于零的小概率事件。因此通常规定三倍中误差作为偶然误差的极限值 $\Delta_{\text{限}}$ ,并称为极限误差。即:

$$\Delta_{\text{限}} = 3\sigma \quad (1-3-15)$$

若要求严格,也可取 $2\sigma$ 作为极限误差。使用上以中误差的估值 $\hat{\sigma}$ 代替 $\sigma$ ,以 $3\hat{\sigma}$ 或 $2\hat{\sigma}$ 作为极限误差。在测量中,如果某误差超过了极限误差,则认为它是错误的,相应的观测值应进行重测、补测或舍去不用。

### 5. 相对误差

前面四种衡量精度的指标都是绝对误差,有时观测结果需要用相对误差来衡量其精度。比如在距离测量中,常常采用相对误差来衡量精度。所谓相对误差是中误差与平差值之比,在测量中通常把分子化为1,即用 $\frac{1}{N}$ 来表示。

关于经纬仪导线测量,相关规范规定,其相对闭合差不能超过 $\frac{1}{2000}$ ,指的就是相对极限误差;在实测中所产生的相对闭合差,则是指相对真误差。

## 三、衡量准确度的指标

由前述知识可知,影响准确度的因素不仅有观测值的随机误差分量,还有未经改正的系统误差引起的偏离。

这里用均方误差作为衡量准确度的指标,其定义为如下的期望:

$$M^2 = E[(X - \tilde{X})^2]$$

式中, $\tilde{X}$ 是“真”值。

若偏差定义为:

$$\beta = \mu_x - \tilde{X}$$

运用数学期望的性质可得:

$$\begin{aligned} M^2 &= E[((X - \mu_x) + (\mu_x - \tilde{X}))^2] \\ M^2 &= \sigma^2 + \beta^2 \end{aligned} \quad (1-3-16)$$

$\sigma$ 增大表明精度降低,同样, $M$ 增大也表明准确度降低了。

由式(1-3-16)可以看出:精度高并不一定意味着准确度高。例如,如果 $\sigma$ 小而 $\beta$ 大,则表明该观测值的精度高但准确度低。

如果 $\beta=0$ (即观测值无偏差),则均方误差就等于方差,且任一精度指标也就是准确度的指标。因此,如果将精度指标也作为准确度指标,则重要的是须将系统误差的影响降低到可忽略不计的程度。

## 第四节 协方差传播律

### 一、协方差与相关

如果在同一概率模型中包含了两个随机变量 $X$ 和 $Y$ ,则它们的联合分布函数为:

$$F(x, y) = P[X \leq x, Y \leq y]$$

上式可以认为是  $X$  小于或等于某一确定的值  $x$ , 同时  $Y$  小于或等于某一确定的值  $y$  这一事件发生的概率。

单个随机变量的边际分布函数可以由联合分布函数得到, 即:

$$F(x) = P[X \leq x, Y \leq \infty] = F(x, \infty)$$

$$F(y) = P[X \leq \infty, Y \leq y] = F(\infty, y)$$

若  $X$  和  $Y$  是连续型随机变量, 则它们的联合密度函数为:

$$f(x, y) = \frac{\partial^2}{\partial x \partial y} F(x, y)$$

它们的联合分布函数可用下式表示:

$$F(x, y) = \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y f(u, v) du dv \quad (1-4-1)$$

式中,  $f(u, v)$  是联合密度函数。

还可以证明,  $X$  和  $Y$  的边际密度函数分别是:

$$f(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy \quad (1-4-2)$$

和

$$f(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx \quad (1-4-3)$$

如果一个事件的发生不影响另一事件的发生, 则这两个事件相互独立。同样, 如果一个随机变量的取值不影响另一个随机变量的取值, 则称这两个随机变量相互独立。对于独立的随机变量  $X$  和  $Y$ , 则有:

$$P[X \leq x, Y \leq y] = P[X \leq x]P[Y \leq y]$$

或者写为:

$$F(x, y) = F(x)F(y)$$

如果  $X$  和  $Y$  具有连续型联合分布且相互独立, 则由上式两边求导就可得到:

$$f(x, y) = f(x)f(y)$$

这一独立性的相乘关系可以进一步推广到数学期望。特别是对于相互独立的  $X$  和  $Y$ , 可以证明:

$$E[XY] = E[X]E[Y] = \mu_x \mu_y \quad (1-4-4)$$

$X$  和  $Y$  的边际分布具有各自独立的均值和方差, 它们分别是  $\mu_x$ 、 $\mu_y$  和  $\sigma_x^2$ 、 $\sigma_y^2$ 。除了这四个参数之外, 还有第五个参数, 它是衡量这两个随机变量间的相关程度的。这一参数为协方差, 用符号  $\text{cov}(X, Y)$  或  $\sigma_{xy}$  表示, 它定义为如下的期望值:

$$\text{cov}(X, Y) = \sigma_{xy} = E[(X - \mu_x)(Y - \mu_y)] \quad (1-4-5)$$

它可能是正值、零或者负值。当  $\sigma_{xy}$  为正值时, 则称它们为正相关; 当  $\sigma_{xy}$  为零时, 则称它们为不相关或无关; 当  $\sigma_{xy}$  为负值时, 则称它们为负相关。

对于连续型的情况, 则有:

$$\sigma_{xy} = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu_x)(y - \mu_y) f(x, y) dx dy \quad (1-4-6)$$

若将式(1-4-5)右边的期望展开, 并根据有关期望的性质使之简化, 就可得到如下有用