平面问题中主应变测量不确定度评定

朱学旺,张思箭,刘青林,农绍宁

(中国工程物理研究院 总体工程研究所,四川 绵阳 621999)

文章编号: 1672-9242(2017)10-0092-06

Estimation of Measurement Uncertainty for Principal Strains in Plane Field

ZHU Xue-wang, ZHANG Si-jian, LIU Qing-lin, NONG Shao-ning (Institute of Systems Engineering, CAEP, Mianyang 621999, China)

ABSTRACT: Objective To assess the measurement uncertainties of principal strain in plane field. **Methods** A measurement model of nonlinearity transmission was established for the principle strain. The Law of Propagation of Uncertainty (LPU) approach based on second order Taylor expansion was applied to analyze the measurement uncertainty of the principle strain. The measurement models were established for two typical strain rosettes with the principle strain as the output, the values measured in the three directions of the strain rosettes as the input and the LPU was applied to the models. Numerical examples were designed to illuminate the procedures and methods of assessment and to compare with the first order LPU estimations. **Results** When strain rosette strain measurements were close in three directions, uncertainty estimation results of the principal strain obtained through this method and the method of first-order LPU had obvious difference. That of the principal strain was greater than that of the strain rosette in numerical value. When strain rosette strain measurements differ in three directions, the results obtained through this method and the first-order LPU method has little difference. **Conclusion** In special circumstances, the uncertainty value of principal strain is higher than those in any direction of rosette and different from the first order evaluations by one time.

KEY WORDS: principal strain; measurement of uncertainty; second order LPU approach; strain rosette; strain state theory

当主应变作为实验应变测量的结果提供时,应该同时提供其测量不确定度,这是GUM(Guide to the Expression of Uncertainty in Measurement^[1]),GJB 3756—1999^[2]和JJF 1059—1999^[3]的通用要求。一般情况下,主应变并不能直接测量获得,除非主应变方向事先已知。工程中,应变花常用于结构表面任意一点的主应变测量,此时,利用应变花直接测量获得该点在三个方向的应变,应用应变状态空间理论计算得出该点的应变状态,进而得出该点的主应变。因此,主应变的测量不确定度评定是不确定度的传播分析的一种应用,其测量模型为主应变的计算公式,测量模型的输入是应变花三个方向的应变测量量。

针对应变的直接测量,其不确定度评定已有很多 研究结论公布。简单地,应变测量的不确定度影响因 素源自应变片的不确定度^[4—5]和应变测量系统的不 确定度^[6—7]。按照标准推荐的方法,不难合成这两个 因素的影响而获得应变花每个方向应变测量的不确 定度。

尽管主应变测量模型会依据应变花的不同结构 型式而具有不同的数学公式,但是他们具有一个共同 特点:主应变的计算公式都是关于应变花各个方向应 变测量量的非线性函数。这样,主应变的不确定度传 递分析便不能直接应用 GUM, GJB 3756 和 JJF 1059 等推荐的 LPU 方法,因为该方法仅适用于测量模型 为线性或近似线性的导出测量量的不确定度传递分 析。

对于非线性测量模型的导出测量量的不确定度 分析,一般可以采用以下三种方法之一,即解析法、 MC方法和高阶 LPU 方法^[8]。文中尝试应用二阶 LPU 方法对平面问题中的主应变测量不确定度进行评定 分析,主应变由应变花测量获得的应变直接测量量导 出,而应变直接测量量的不确定度作为已知量处理。 首先回顾了平面问题的主应变测量模型,给出了两种 不同型式的应变花测量时的主应变计算公式。其次, 介绍了基于二级 Taylor 级数展开理论的 LPU 方法(简 称二阶 LPU 方法),并将其应用与直角型应变花和三 角形应变花测量平面应变时的主应变分析模型。然后 设计数值计算算例,说明文中方法的应用并比较主应 变和应变花直接测量应变的不确定度评定结果以及 一阶 LPU 方法的不确定度评定结果。

1 平面问题中主应变测量模型

根据应变状态理论,无论是平面应力状态还是平 面应变状态,结构外表面上任意一点的任意方向 α 的 正应变(线应变)都可以采用规定坐标系 *xoy* 下该点 的应变状态参数 ε_x, ε_y, γ_{xv}来描述^[9-10]:

$$\varepsilon_{\alpha} = \varepsilon_x \cos^2 \theta + \varepsilon_y \sin^2 \theta + \gamma_{xy} \sin \theta \cos \theta \tag{1}$$

应用三角公式,式(1)还可以写成:

$$\varepsilon_{\alpha} = \frac{1}{2} \Big[\Big(\varepsilon_x + \varepsilon_y \Big) + \Big(\varepsilon_x - \varepsilon_y \Big) \cos 2\theta + \gamma_{xy} \sin 2\theta \Big] \quad (2)$$

从式(1)或(2)不难发现,同一点在不同方向 上的正应变是不同的,其中存在着正应变最大(最小) 的方向,这个最大(最小)的正应变称为主应变,该 方向为主方向。

主应变的大小为方程(3)的两个解:

$$\frac{\partial \varepsilon_{\alpha}}{\partial \theta} = 0 \tag{3}$$

将式(1)或(2)代入方程(3),不难获得主应 变的值:

$$\varepsilon_{1,2} = \frac{1}{2} \left[\left(\varepsilon_x + \varepsilon_y \right) \pm \sqrt{\left(\varepsilon_x - \varepsilon_y \right)^2 + \gamma_{xy}^2} \right]$$
(4)

对于直角应变花(三个方向分别为0,45,90, 对应的应变分别计为 *ε*_{x1}, *ε*_{x2}, *ε*_{x3}),其主应变为:

$$\varepsilon_{1,2} = \frac{1}{2} \left(\varepsilon_{x1} + \varepsilon_{x3} \right) \pm \sqrt{\left(\varepsilon_{x1} - \varepsilon_{x2} \right)^2 + \left(\varepsilon_{x2} - \varepsilon_{x3} \right)^2}$$
(5)

対于三角形应变花(三个方向分别为 0, 60, 120, 对应的应变分别计为 $\varepsilon_{y_1}, \varepsilon_{y_2}, \varepsilon_{y_3}$),其主应变大小为: $E_{1,2} = \frac{1}{3} \left(\varepsilon_{y_1} + \varepsilon_{y_2} + \varepsilon_{y_3} \right) \pm \frac{\sqrt{2}}{3} \sqrt{\left(\varepsilon_{y_1} - \varepsilon_{y_2} \right)^2 + \left(\varepsilon_{y_1} - \varepsilon_{y_3} \right)^2}$ (6)

式(5)、(6)为平面问题中主应变的测量模型(只 列出了两种应变花型式,当采用其他型式的应变花 时,可写出相应的测量模型)。显而易见,这些测量 模型是非线性的,当进行不确定度评定时,基于一阶 Taylor 级数展开的 LPU 方法是不适用的,以下引入 二阶 LPU 方法。

2 二阶 LPU 方法^[11-12]

设导出测量量 $Y \in N$ 个直接测量量($X_1, X_2, ..., X_N$)作用于测量模型 f 的输出,如图 1 所示,则测量 模型(测量函数)可以表述为:



图 1 多输入单级测量模型示意

如果用测量函数*f*的二阶 Taylor 级数展开来近似 表示导出测量量 *Y*,则有:

$$Y \approx Y_{2\text{ord}} = f\left(x_{1}, x_{2}, \cdots, x_{N}\right) + \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial f}{\partial X_{i}}\right) \left(X_{i} - x_{i}\right) + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i}^{2}}\right) \left(X_{i} - x_{i}\right)^{2} + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i}^{2}}\right) \left(X_{i} - x_{i}\right)^{2} + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i}^{2}}\right) \left(X_{i} - x_{i}\right)^{2} + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i}^{2}}\right) \left(X_{i} - x_{i}\right)^{2} + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i}^{2}}\right) \left(X_{i} - x_{i}\right)^{2} + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i}^{2}}\right) \left(X_{i} - x_{i}\right)^{2} + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i}^{2}}\right) \left(X_{i} - x_{i}\right)^{2} + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i}^{2}}\right) \left(X_{i} - x_{i}\right)^{2} + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i}^{2}}\right) \left(X_{i} - x_{i}\right)^{2} + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i}^{2}}\right) \left(X_{i} - x_{i}\right)^{2} + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i}^{2}}\right) \left(X_{i} - x_{i}\right)^{2} + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i}^{2}}\right) \left(X_{i} - x_{i}\right)^{2} + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i}^{2}}\right) \left(X_{i} - x_{i}\right)^{2} + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i}^{2}}\right) \left(X_{i} - x_{i}\right)^{2} + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i}^{2}}\right) \left(X_{i} - x_{i}\right)^{2} + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i}^{2}}\right) \left(X_{i} - x_{i}\right)^{2} + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i}^{2}}\right) \left(X_{i} - x_{i}\right)^{2} + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i}^{2}}\right) \left(X_{i} - x_{i}\right)^{2} + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i}^{2}}\right) \left(X_{i} - x_{i}\right)^{2} + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i}^{2}}\right) \left(X_{i} - x_{i}\right)^{2} + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i}^{2}}\right) \left(X_{i} - x_{i}\right)^{2} + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \left(X_{i} - x_{i}\right$$

$$\frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \sum_{i=1, j\neq 1}^{N} \left(\frac{\partial^2 f}{\partial X_i \partial X_j} \right) (X_i - x_i) (X_j - x_j)$$
(8)

式中: x_i 是直接测量量 X_i 的期望值(均值)。

若 N 个直接测量量(X₁, X₂, ..., X_N)均为统计 独立,则对式(2)两边进行期望值计算,得到:

$$y \approx y_{2\text{ord}} = f\left(x_1, x_2, \cdots, x_N\right) + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial^2 f}{\partial X_i^2}\right) u^2\left(x_i\right) \quad (9)$$

式中: $u(x_i)$ 为直接测量量 X_i 的合成标准不确定度。

将式(8)和(9)的两边分别相减后取平方,然 后计算相应的数学期望,有:

$$u^{2}(y) \approx u^{2}(y_{2\text{ord}}) = \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial f}{\partial X_{i}}\right)^{2} u^{2}(x_{i}) + \sum_{i=1}^{N} \gamma_{i} \frac{\partial f}{\partial X_{i}} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i}^{2}}\right) u^{3}(x_{i}) + \sum_{i=1}^{N} \frac{\kappa_{i} - 1}{4} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i}^{2}}\right)^{2} u^{4}(x_{i}) + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \sum_{j=1, j\neq 1}^{N} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i} \partial X_{j}}\right)^{2} u^{2}(x_{i}) u^{2}(x_{j})$$

$$(10)$$

式中:γ_i和κ_i分别为直接测量量*X*_i的偏度和峭度, 分别用三阶和四阶中心矩定义:

$$\gamma i = \frac{E\left[\left(X_i - x_i\right)^3\right]}{u^3\left(x_i\right)}, \kappa_i = \frac{E\left[\left(X_i - x_i\right)^4\right]}{u^4\left(x_i\right)}$$
(11)

式(9)—(11)组成了基于 LPU 方法的不确定 度传递的二阶计算公式。当测量模型为线性关系或近 似线性关系时,式(9)和式(10)的右边仅保留有 第一项非 0,其余各项均为 0,这样便简化为一阶 LPU 计算公式。

如果作为测量模型输入的直接测量量统计特性 式中: 已知或可以假设,那么式(11)描述的偏度和峭度便 容易求得,这样便可以由公式(10)评定导出测量量 的合成标准不确定度。对于式(5)和式(6)描述的 测量模型,其直接测量量均为应变花各个方向的应变 测量量,假设其满足正态分布是合理的一种工程考 虑,这样其偏度和峭度为0和3^[13],于是式(10)简 化为:

$$u^{2}(y) \approx u^{2}(y_{2\text{ord}}) = \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial f}{\partial X_{i}}\right)^{2} u^{2}(x_{i}) + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i}^{2}}\right)^{2} u^{4}(x_{i}) + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} \sum_{i=1, j \neq 1}^{N} \left(\frac{\partial^{2} f}{\partial X_{i} \partial X_{j}}\right)^{2} u^{2}(x_{i}) u^{2}(x_{j})$$

$$(12)$$

3 二阶 LPU 方法在主应变测量不确 定度评定的应用

将式(5)、(6) 描述的主应变测量模型分别应用 于式(10) 或式(12),便可以获得主应变的不确定 度评定结果。

直角应变花测量时的主应变不确定度为:

$$u^{2}\left(\varepsilon_{1,2}\right) \approx \sum_{i=1}^{3} a_{i}u^{2}\left(\varepsilon_{x_{i}}\right) + \sum_{i=1}^{3} b_{i}u^{4}\left(\varepsilon_{x_{i}}\right) + c_{12}u^{2}\left(\varepsilon_{x_{1}}\right)u^{2}\left(\varepsilon_{x_{2}}\right) + c_{23}u^{2}\left(\varepsilon_{x_{2}}\right)u^{2}\left(\varepsilon_{x_{3}}\right) + c_{13}u^{2}\left(\varepsilon_{x_{1}}\right)u^{2}\left(\varepsilon_{x_{3}}\right)$$

$$(13)$$

三角形应变花的结果为: 2(-) 3 + 2(-) 3 - 2

$$u^{2}\left(E_{1,2}\right) \approx \sum_{i=1}^{2} A_{i}u^{2}\left(\varepsilon_{y_{i}}\right) + \sum_{i=1}^{2} B_{i}u^{4}\left(\varepsilon_{y_{i}}\right) + c_{12}u^{2}\left(\varepsilon_{y_{1}}\right)u^{2}\left(\varepsilon_{y_{2}}\right) + c_{23}u^{2}\left(\varepsilon_{y_{2}}\right)u^{2}\left(\varepsilon_{y_{3}}\right) + c_{13}u^{2}\left(\varepsilon_{y_{1}}\right)u^{2}\left(\varepsilon_{y_{3}}\right)$$

$$(14)$$

$$a_{1} = \left(\frac{1}{2} + \frac{\left(\varepsilon_{x_{1}} - \varepsilon_{x_{2}}\right)^{2}}{\sqrt{\left(\varepsilon_{x_{1}} - \varepsilon_{x_{2}}\right)^{2} + \left(\varepsilon_{x_{2}} - \varepsilon_{x_{3}}\right)^{2}}}\right)^{2}, \quad a_{2} = \frac{\left(-\varepsilon_{x_{1}} + 2\varepsilon_{x_{2}} - \varepsilon_{x_{3}}\right)^{2}}{\left(\varepsilon_{x_{1}} - \varepsilon_{x_{2}}\right)^{2} + \left(\varepsilon_{x_{2}} - \varepsilon_{x_{3}}\right)^{2}}, \quad a_{3} = \left(\frac{1}{2} + \frac{\left(\varepsilon_{x_{1}} - \varepsilon_{x_{2}}\right)^{2} + \left(\varepsilon_{x_{2}} - \varepsilon_{x_{3}}\right)^{2}}{\sqrt{\left(\varepsilon_{x_{1}} - \varepsilon_{x_{2}}\right)^{2} + \left(\varepsilon_{x_{2}} - \varepsilon_{x_{3}}\right)^{2}}}\right)^{2},$$

$$b_{1} = \frac{1}{2} \left(\frac{\left(\varepsilon_{x_{1}} - \varepsilon_{x_{2}}\right)^{2} + \left(\varepsilon_{x_{2}} - \varepsilon_{x_{3}}\right)^{2}\right)^{3}}{\sqrt{\left(\varepsilon_{x_{1}} - \varepsilon_{x_{2}}\right)^{2} + \left(\varepsilon_{x_{2}} - \varepsilon_{x_{3}}\right)^{2}}}\right)^{2}}, \quad b_{3} = \frac{1}{2} \left(\frac{\left(\varepsilon_{x_{3}} - \varepsilon_{x_{2}}\right)^{2} \left(\varepsilon_{x_{2}} - \varepsilon_{x_{3}}\right)^{2}}{\sqrt{\left(\left(\varepsilon_{x_{1}} - \varepsilon_{x_{2}}\right)^{2} + \left(\varepsilon_{x_{2}} - \varepsilon_{x_{3}}\right)^{2}}\right)^{2}}, \quad b_{3} = \frac{1}{2} \left(\frac{\left(\varepsilon_{x_{3}} - \varepsilon_{x_{2}}\right)^{2} \left(\varepsilon_{x_{2}} - \varepsilon_{x_{3}}\right)^{2}}{\sqrt{\left(\left(\varepsilon_{x_{1}} - \varepsilon_{x_{2}}\right)^{2} + \left(\varepsilon_{x_{2}} - \varepsilon_{x_{3}}\right)^{2}}\right)^{2}}, \quad b_{3} = \frac{1}{2} \left(\frac{\left(\varepsilon_{x_{3}} - \varepsilon_{x_{2}}\right)^{2} \left(\varepsilon_{x_{2}} - \varepsilon_{x_{3}}\right)^{2}}{\sqrt{\left(\left(\varepsilon_{x_{1}} - \varepsilon_{x_{2}}\right)^{2} + \left(\varepsilon_{x_{2}} - \varepsilon_{x_{3}}\right)^{2}}\right)^{2}}, \quad c_{12} = \left(\frac{\left(\varepsilon_{x_{1}} - \varepsilon_{x_{2}}\right)^{2} + \left(\varepsilon_{x_{2}} - \varepsilon_{x_{3}}\right)^{2}}{\sqrt{\left(\left(\varepsilon_{x_{1}} - \varepsilon_{x_{2}}\right)^{2} + \left(\varepsilon_{x_{2}} - \varepsilon_{x_{3}}\right)^{2}}\right)^{2}}, \quad d_{1} = \frac{1}{\sqrt{\left(\left(\varepsilon_{x_{1}} - \varepsilon_{x_{2}}\right)^{2} + \left(\varepsilon_{x_{2}} - \varepsilon_{x_{3}}\right)^{2}}}\right)^{2}}, \quad d_{1} = \frac{1}{2} \left(\frac{\left(\varepsilon_{x_{1}} - \varepsilon_{x_{2}}\right)^{2} + \left(\varepsilon_{x_{2}} - \varepsilon_{x_{3}}\right)^{2}}{\sqrt{\left(\left(\varepsilon_{x_{1}} - \varepsilon_{x_{2}}\right)^{2} + \left(\varepsilon_{x_{2}} - \varepsilon_{x_{3}}\right)^{2}}\right)^{2}}}\right)^{2}},$$

$$\begin{split} c_{23} &= \left[\frac{\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right) \left(2\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_1}\right)^2}{\sqrt{\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2 + \left(\varepsilon_{n_2} - \varepsilon_{n_2}\right)^2}} + \frac{1}{\sqrt{\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2 + \left(\varepsilon_{n_2} - \varepsilon_{n_1}\right)^2}} \right)^2}, \quad c_{13} &= \frac{\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2 \left(\varepsilon_{n_2} - \varepsilon_{n_1}\right)^2}{\left(\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2 + \left(\varepsilon_{n_2} - \varepsilon_{n_1}\right)^2\right)^2}, \\ A_1 &= \frac{4 + 2\sqrt{2}}{3} \times \frac{\left(2\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2} - \varepsilon_{n_1}\right)^2}{\sqrt{\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2 + \left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2}}, \quad A_2 &= \frac{4 + 2\sqrt{2}}{3} \times \frac{\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2}{\sqrt{\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2 + \left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2}}, \\ A_3 &= \frac{4 + 2\sqrt{2}}{3} \times \frac{\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2}{\sqrt{\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2 + \left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2}}, \quad B_1 &= \frac{1}{9} \times \left(\frac{\left(2\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2} - \varepsilon_{n_1}\right)^2}{\sqrt{\left(\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2 + \left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2}} - \frac{2}{\sqrt{\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2 + \left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2}}\right)^2}, \\ B_2 &= \frac{1}{9} \times \left(\frac{\left(2\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2} - \varepsilon_{n_1}\right) \left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)}{\sqrt{\left(\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2 + \left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2}} - \frac{1}{\sqrt{\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2 + \left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2}}\right)^2}, \\ B_3 &= \frac{1}{9} \times \left(\frac{\left(2\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2} - \varepsilon_{n_1}\right) \left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)}{\sqrt{\left(\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2 + \left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2}\right)^2}} - \frac{1}{\sqrt{\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2 + \left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2}}\right)^2}, \\ c_{12} &= \frac{2}{9} \times \left(\frac{\left(2\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2} - \varepsilon_{n_1}\right) \left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)}{\sqrt{\left(\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2\right)^2}} - \frac{1}{\sqrt{\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2 + \left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2}}\right)^2}, \\ c_{23} &= \frac{2}{9} \times \left(\frac{\left(2\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2} - \varepsilon_{n_1}\right) \left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)}{\sqrt{\left(\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2\right)^2}} - \frac{1}{\sqrt{\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2 + \left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2}}\right)^2}, \\ c_{23} &= \frac{2}{9} \times \left(\frac{\left(2\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2} - \varepsilon_{n_1}\right) \left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2}{\sqrt{\left(\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2\right)^2}} - \frac{1}{\sqrt{\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2}}\right)^2}, \\ c_{23} &= \frac{2}{9} \times \left(\frac{\left(2\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2} - \varepsilon_{n_2}\right) \left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2}{\sqrt{\left(\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2\right)^2}} - \frac{1}{\sqrt{\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2}} - \frac{1}{\sqrt{\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^2}}\right)^2}, \\ c_{23} &= \frac{2}{9} \times \left(\frac{2\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2} - \varepsilon_{n_2}}{\left(\varepsilon_{n_1} - \varepsilon_{n_2}\right)^$$

4 算例及分析

算例 1,应变花三个方向应变测量均值相当,三 个方向应变测量的测量不确定度相同,其主应变的均 值和不确定度评定结果列入表 1、表 2 中。其中,表 1 为直角应变花的主应变评定结果,表 2 为三角形应 变花的相关结果。为了比较,表 1、表 2 中同时也列 出了一阶 LPU 方法相应的评定结果。

算例 2,当应变花三个方向的应变测量均值相差 较大时,三个方向应变测量的测量不确定度相同,对 应的主应变的不确定度评定结果列入表 3 和表 4 中。 其中,表 3 为直角应变花的主应变评定结果,表 4 为 三角形应变花的相关结果。同样的,表 3、表 4 中同 时也列出了一阶 LPU 方法相应的评定结果。

观察表 1—4 的数据不难发现,当应变花三个方向的应变测量结果相近时,文中方法与一阶 LPU 方法获得的主应变的不确定度评定结果存在明显的差异,两种应变花测量情况下都有这种现象。这表明,

表 1 应变测量值相近时主应变不确定度(με)评定 (直角应变花)

| 直角应变花测量结果- | | | | 主应变评定结果 | | | |
|------------|------|------|----|---------|---------|---------|------|
| | | | | 文中方法 | | 一阶LPU方法 | |
| | 均值 | | 不确 | 拘估 | 不确空宦 | わ店 | 不确 |
| 0 | 45 | 90 | 定度 | 均但 | 均值 小매足反 | 均阻 | 定度 |
| 30 | 35 | 39 | 4 | 40.9 | 6.27 | 40.9 | 4.68 |
| | | | 6 | 40.9 | 11.73 | | 7.02 |
| | | | 8 | 40.9 | 19.15 | | 9.36 |
| 300 | 305 | 310 | 4 | 312.1 | 6.27 | 312.1 | 4.86 |
| | | | 6 | 312.1 | 11.48 | | 7.29 |
| | | | 8 | 312.1 | 18.49 | | 9.72 |
| | 3050 | 3100 | 4 | 3120.7 | 4.91 | 3120.7 | 4.90 |
| 3000 | | | 6 | 3120.8 | 7.40 | | 7.35 |
| | | | 8 | 3120.8 | 9.92 | | 9.80 |

| 三角形应变花测量结果 | | | | 主应变评定结果 | | | |
|------------|------|------|----|---------|-------|---------|-------|
| | | | | 文中方法 | | 一阶LPU方法 | |
| 均值 | | | 不确 | 抜估 | 不确 | 协估 | 不确 |
| 0 | 60 | 120 | 定度 | 均但 | 定度 | 均阻 | 定度 |
| 30 | 31.5 | 32 | 4 | 32.3 | 4.30 | | 3.98 |
| | | | 6 | | 7.01 | 32.3 | 5.97 |
| | | | 8 | | 10.29 | | 7.96 |
| 300 | 303 | 303 | 4 | 304.0 | 4.10 | | 4.00 |
| | | | 6 | | 6.32 | 304.0 | 6.00 |
| | | | 8 | | 8.75 | | 8.00 |
| 3000 | 3050 | 3100 | 4 | 3102.7 | 4.12 | | 3.91 |
| | | | 6 | | 6.61 | 3102.7 | 5.87 |
| | | | 8 | | 9.57 | | 7.827 |

表 2 应变测量值相近时主应变不确定度(με)评定 (三角形应变花)

表 3 应变测量值相差时主应变不确定度(με)评定 (直角应变花)

| 直角应变花测量结果 | | | | 主应变评定结果 | | | |
|-----------|------|-------|----|---------|-------|---------|-------|
| | | | | 文中方法 | | 一阶LPU方法 | |
| | 均值 | | 不确 | 均估 | 不确 | 均估 | 不确 |
| 0 | 45 | 90 | 定度 | 均阻 | 定度 | 时阻 | 定度 |
| 30 | 31 | 310 | 4 | 449.0 | 7.47 | 449.0 | 7.47 |
| | | | 6 | | 11.21 | | 11.21 |
| | | | 8 | | 14.95 | | 14.94 |
| 30 | 305 | 3100 | 4 | 4373.5 | 7.16 | 4373.5 | 7.16 |
| | | | 6 | | 10.74 | | 10.74 |
| | | | 8 | | 14.32 | | 14.32 |
| 3000 | 3050 | 50 32 | 4 | 4534.4 | 4.93 | 4534.4 | 4.93 |
| | | | 6 | | 7.39 | | 7.39 |
| | | | 8 | | 9.85 | | 9.85 |

表 4 应变测量值相差时主应变不确定度(με)评定 (三角形应变花)

| 二角形向亦步测导结用 | | | | 主应变评定结果 | | | |
|------------|------|--------|------|---------|---------|--------|------|
| 二用心应文化侧里印木 | | | 文中方法 | | 一阶LPU方法 | | |
| 均值 | | | 不确 | 劫店 | 不确 | 协估 | 不确 |
| 0 | 60 | 120 | 定度 | 均阻 | 定度 | 均阻 | 定度 |
| 300 | 31 | 310 | 4 | 340.6 | 3.49 | 340.6 | 3.49 |
| | | | 6 | | 5.26 | | 5.24 |
| | | | 8 | | 6.98 | | 6.98 |
| 30 | 305 | 3100 | 4 | 2598.0 | 3.62 | 2598.0 | 3.62 |
| | | | 6 | | 5.42 | | 5.42 |
| | | | 8 | | 7.23 | | 7.23 |
| 3000 | 3050 | 050 32 | 4 | 3426.7 | 3.51 | 3426.7 | 3.51 |
| | | | 6 | | 5.27 | | 5.27 |
| | | | 8 | | 7.02 | | 7.02 |

在特定情况时,一阶 LPU 方法不适合于主应变的不确定度评定(尽管文中讨论不足以说明二阶 LPU 方 法获得的不确定度一定是精确的,但是其比一阶 LPU 方法具有更高的精度是不容置疑的)。另外,主应变 的不确定度与应变花各测量方向应变的不确定度之 间则没有明显大小关系。当应变花三个方向的应变测 量结果相近时,主应变不确定度评定结果在数值上都 大于应变花测量的不确定度。

当应变花三个方向的应变测量结果相差较大时, 文中方法和一阶 LPU 方法获得的主应变测量不确定 度评定结果相差不大,这时,可以采用一阶 LPU 方 法来评定其主应变测量不确定度。简单对式(13)、 (14)中的系数进行量级分析,不难发现:当应变花 三个方向的应变分别相差一个量级时,系数都是一个 小量,因此其主应变测量不确定度的二阶 LPU 评定 结果与一阶结果相差不大。

5 结语

文中采用基于 Taylor 级数二阶展开理论的 LPU 方法,实现了平面问题中主应变的标准不确定度评 定。几种典型测量数据的算例表明,当应变花的三个 方向测量值相近时,二阶 LPU 方法与一阶 LPU 方法 所得出的主应变不确定度评定结果有明显的差异,而 当应变花三个方向测量值相差较大时,两种方法获得 的主应变不确定度评定结果相差不大。

文中讨论是在假设应变花三个方向的应变测量 量均为正态变量时得出的,这种假设一般情况下是能 够满足的。当需要考虑应变测量量的其他概率分布影 响时,依然能够采用类似分析来讨论主应变的不确定 度评定,只是这时需要根据式(11)先求出其偏度与 峭度参数。

文中讨论没有涉及主应变的扩展不确定度,是 因为即使测量量是正态分布变量,但是其主应变的 概率分布依然是复杂的,因此其扩展因子的确定并 不容易。

参考文献:

- BIPM, IEC, IFCC, ILAC, ISO, IUPAC, IUPAP, and OIML, Evaluation of Measurement Data – Guide to the Expression of Uncertainty in Measurement (GUM 1995 with minor corrections). Joint Committee for Guides in Metrology, JCGM 100:2008
- [2] GJB 3756A—2015, 测量不确定度的表示及评定[S].
- [3] JJF 1059—1999, 测量不确定度的评定及表示[S].
- [4] 黄波, 刘杰, 罗天元, 等. 固体发动机药柱应力应变仿 真与试验验证研究[J]. 装备环境工程, 2015, 12(1): 15-19

- [5] 黄旌, 刘成武, 魏东, 等. 光纤 FBG 传感器实施大应变 标定方法的探讨[J]. 装备环境工程, 2013, 10(4): 86-89
- [6] 张红星.复杂应力状态下应变测量和数据处理方法探 析[J].中国测试技术,2006,32(2):52-55
- [7] ARPIN-PONT J, GAGNON M, TAHAN S A, et al. Strain Gauge Measurement Uncertainties on Hydraulic Turbine Runner Blade[J]. Earth and Environmental Science, 2012, 15: 1-10.
- [8] ARPIN-PONT J, GAGNON M, TAHAN S A, et al. Methodology for Estimating Strain Gauge Measurement Biases and Uncertainties on Isotropic Materials[J]. Jouanal of Strain Analysis, 2015, 50(1): 40-50
- [9] KALITA K, DAS N, BORUAH P K, et al. Design and Uncertainty Evaluation of a Strain Measurement System [J]. Journal of Metrology Society of India, 2016, 31(1): 17-24
- [10] 杜雅飞,高炳军,张及瑞.内压球壳大开孔接管区电阻 应变测量中不确定度的评定[J].中国测试技术,2004, 30(5):23-25

- [11] YE C K, ARVIND R, MELANIE P-L O, et al. Standard Uncertainty Evaluation of Multivariate Polynomial[J]. Measurement, 2014, 58: 483-494
- [12] 胡益平. 材料力学[M]. 武汉: 武汉大学出版社, 2013: 177-188.
- [13] WILLIAM F R, LEROY D S, DON H M. Mechanics of Materials[M]. New York: John Wiley & Sons, 2007: 129-133.
- [14] MEKID S, VAJA D. Propagation of Uncertainty: Expressions of Second and Third Order Uncertainty with Third and Fourth Moments[J]. Measurement, 2008,41: 600-609
- [15] MARTINS M A F, REQUIAO R, KALID R A. Generalized Expressions of Second and Third Order for the Evaluation of Standard Measurement Uncertainty[J]. Measurement, 2011, 44: 1526-1530
- [16] FRÉDÉRIC K, DAVID D. Vibration Fatigue and Simulation of Damage on Shaker Table Tests: The Influence of Clipping the Random Drive Signal[J]. Procedia Engineering, 2013, 66: 549-564.