

斜映射矩阵和 Householder 变换的推广

谭 领

在数值线代数中, 广泛使用 Householder 变换^[1], 其变换阵为

$$H = I - 2uu^T$$

其中 u 为 n 维向量, 且 $\|u\|=1$, I 为单位阵。通常称这种变换为“平面映射”^[2], 说严格一些, 应是“关于过坐标原点的平面的正映射”。映射的基准平面是过坐标原点的 $u^T x = 0$, 其中 u 为平面法向量。映射方向与平面垂直, 也就是 u , 故这是一种映射方向与平面法向一致的映射。

如果映射方向 f 与平面法向 u 不一定一致, 可称为平面斜映射, 本文对关于一般(超)平面(不一定过坐标原点)的斜映射作一矩阵分析, 同时也将 Householder 变换加以推广。

客观物体的外形及内部结构常有某种“对称性”, 人们往往利用这种对称性或成倍地减少计算量。仔细看来, 人们通常理解的对称指的均是正对称, 其实还有更普遍的关于某方向的斜对称, 如图 1 的飞机模型, P_1 与 Q_1 以及 P_2 与 Q_2 等, 均是关于 l_1 的正对称点, 整个图形是关于 l_1 的正对称形。但是, P_1 与 P'_1 以及 P_2 与 P'_2 都是沿方向 r_1 的关于 l_2 的斜对称点, P_3 与 P'_3 是沿方向 r_2 关于 l_3 的斜对称点。在本文中, 把斜对称叫做斜映射。本文认为, 如果在实际计算中充分认识斜映射, 必然还可以进一步简化计算。

利用斜映射, 也可提出新的数值算法, 如使用 QR ^[3] 法求阵的特征值时, 总是先用相似变换把阵化为 Hessenberg 型, 这就可用斜映射的办法, 我们将在^[4]专讲这个问题。

在数值方法中, 不少方法有直观的几何解释, 如梯度法, 切线法, 弦截法等。利用斜映射, 可对通用的 Gauss-Jordan 消去法, Gauss 消去法等作出几何解释。特别, 求阵的特征值中比较重要的 LU ^[5], QR 两个方法, 原来似毫不相干, QR 可用正映射作解释。本文指出, 可用斜映射去解释 LU , 因而将这两方法统一起来。

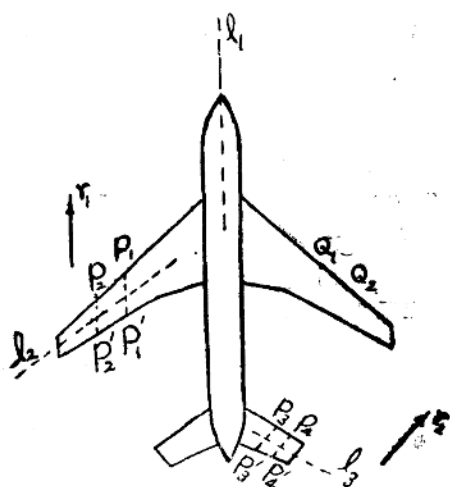


图 1

定义 1 对 $n \times n$ 的阵 S 及 $n \times 1$ 的向量 b , 如果对任一 $n \times 1$ 的 x , 当

$$y = Sx + b \quad (1)$$

时, 恒有

$$x = Sy + b \quad (2)$$

则称 S 为互换阵, b 是 S 的相配向量。并称 (1) 是互换变换。

定理 1 S 是互换阵, b 是 S 的相配向量, 其充分必要条件是

$$S^{-1} = S \quad \text{和} \quad Sb = -b \quad (3)$$

证 充分性是显然的, 下面证必要性。

由于 x 的任意性, 就取 $x = o$, 则由 (1) 得 $y = b$, 由 (2) 知 $Sb = -b$ 。

又对任意 x , 总有 $x = S^2x$, 由于 x 的任意性, 就知 $S^2 = I$, 故 $S^{-1} = S$ 。证完。

单位阵显然是互换阵, $b = o$ 是其相配向量。容易验证, 变换

$$\begin{pmatrix} x_2 \\ y_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos 2\theta & \sin 2\theta \\ \sin 2\theta & -\cos 2\theta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ y_1 \end{pmatrix} + \varrho \begin{pmatrix} -\sin 2\theta \\ 2\cos^2 \theta \end{pmatrix} \quad (4)$$

是互换变换。(ϱ ——常数)

对称的互换阵一定是正交阵。一个互换阵 S 如果存在非零的相配向量 b 时, -1 就一定是 S 的特征值, b 即是属于 -1 的特征向量。

定义 2 设 $P: a^T x + d = 0$ 是 n 维空间 R_n 的一个平面, $r \neq 0$ 是一 n 维向量, 且 $r^T a \neq 0$, 若 $x, y \in R_n$ 且满足

$$\left. \begin{array}{l} 1^\circ \quad a^T \left(\frac{x+y}{2} \right) + d = 0 \\ 2^\circ \quad y - x = kr \quad (k \text{ 为与 } x, y \text{ 有关的常数}) \end{array} \right\} \quad (5)$$

则称 y 是 x 关于 P 沿方向 r 的(斜)映像。当然, x 也是 y 关于 P 沿方向 r 的映像。特别当 $r = k_1 a$ (k_1 ——常数) 时, 称 y 是 x 关于 P 的正映像。

若互换变换 (1) 总使 y 是 x 关于平面 P 沿方向 r 的映像, 则称这种互换变换是关于平面 P 沿方向 r 的(斜)映射。如果 x, y 总是正映像, 则称 (1) 为正映射。

定理 2 设 $a^T = (a_1, a_2, \dots, a_n) \neq 0$, $f^T = (f_1, f_2, \dots, f_n) \neq 0$ 。满足

$$a^T f = 1 \quad (6)$$

作阵及向量

$$S = I - 2fa^T \quad (7)$$

$$b = -2df \quad (d \text{ ——常数}) \quad (8)$$

则 S 是互换阵, b 是 S 的相配向量

$$\begin{aligned}
 \text{证} \quad S^2 &= (I - 2fa^T)(I - 2fa^T) \\
 &= I - 4fa^T + 4fa^Tfa^T = I, \text{ 故 } S^{-1} = S \\
 Sb &= (I - 2fa^T)b = b - 2fa^T(-2df) \\
 &= b + 4dfa^Tf = b - 2b = -b \quad \text{证完}
 \end{aligned}$$

定理 3 按定理 2 构造互换变换

$$y = Sx + b \quad (9)$$

当且仅当 x 满足 $a^Tx + d = 0$ 时, 有 $x = Sx + b$, 即互换变换 (9) 下的唯一不变面是 $a^Tx + d = 0$

证 设 x 在该平面上, 于是

$$\begin{aligned}
 y &= Sx + b = (I - 2fa^T)x + b \\
 &= x - 2fa^Tx - 2df = x
 \end{aligned}$$

另一方面, 若 $x^{(1)}$ 满足 $x^{(1)} = Sx^{(1)} + b$, 则有 $(I - S)x^{(1)} = b$, 也即 $2fa^Tx^{(1)} = b$, 因此 $2a^Tfa^Tx^{(1)} = a^Tb$, 也即 $2a^Tx^{(1)} = a^Tb = a^T(-2df) = -2d$ 于是

$$a^Tx^{(1)} + d = 0 \quad \text{证完。}$$

定理 4 按定理 2 构造互换变换 (9), 则 (9) 是关于平面 $a^Tx + d = 0$ 沿方向 f 的映射。

$$\begin{aligned}
 \text{证} \quad \frac{1}{2}a^T(y + x) + d &= \frac{1}{2}a^T[(I - 2fa^T)x + b + x] + d \\
 &= \frac{1}{2}a^T[2x - 2fa^Tx + b] + d = 0 \\
 y - x &= -2fa^Tx - 2df = kf
 \end{aligned}$$

其中 $k = -2(a^Tx - d)$ 是常数 证完

我们就称 $I - 2fa^T$ 为斜映射矩阵。

正映射是斜映射之特殊情形, 只需将定理 2 中映射方向 f 取为与平面 P 的法向量 a 平行且满足 (6) 就行了, 即只需取

$$f = \frac{2}{g^2}a \quad \text{其中} \quad g^2 = \sum_{j=1}^n a_j^2$$

就有正映射的下述结果

推论: 对 R_n 的平面 $P: a^Tx + d = 0$, 作

$$S = I - \frac{2}{g^2} \mathbf{a} \mathbf{a}^T$$

$$\mathbf{b} = -\frac{2d}{g^2} \mathbf{a}$$

则 $\mathbf{y} = S\mathbf{x} + \mathbf{b}$ 是关于 P 的正映射。

当 $d=0$ 时, $\mathbf{a}^T \mathbf{x} = 0$ 为过原点平面, 相应的 S 阵就是人们熟知的 Householder 阵。

下面进一步分析斜映射阵 $I - 2\mathbf{f}\mathbf{a}^T$ 的特征值及特征向量。

定理 5 若 $\alpha_i \neq 0$, 则 $I - 2\mathbf{f}\mathbf{a}^T$ 有完全的特征向量系, 其特征值及特征向量是:

$$\lambda_1 = -1, \quad \mathbf{x}_1 = \mathbf{f} = (f_1, f_2, \dots, f_n)^T$$

$$\lambda_i = 1, \quad \mathbf{x}_i = \alpha_i \mathbf{e}_i - \alpha_i \mathbf{e}_i \quad (i = 2, 3, \dots, n)$$

其中 $\mathbf{e}_i^T = (0, 0, \dots, 0, 1, 0, \dots, 0)$ 即只第 i 分量为 1

证 $(I - 2\mathbf{f}\mathbf{a}^T)\mathbf{f} = -\mathbf{f}$, 故特征值 $\lambda_1 = -1$ 的特征向量为 $\mathbf{f}$, 又 $(I - 2\mathbf{f}\mathbf{a}^T)\mathbf{x}_i = \mathbf{x}_i - 2\mathbf{f}\mathbf{a}^T \mathbf{x}_i = \mathbf{x}_i$ 故 $\lambda_i = 1$ 的特征向量为 $\mathbf{x}_i = \alpha_i \mathbf{e}_i - \alpha_i \mathbf{e}_i$. 诸 $\mathbf{x}_i$ 是线性无关, 是显然的, 它们与 $\mathbf{f}$ 也线性无关, 因为若 $c\mathbf{f} + d\mathbf{x}_i = 0$ 则 $c\mathbf{a}^T \mathbf{f} + d\mathbf{a}^T \mathbf{x}_i = 0$ 故 $c\mathbf{a}^T \mathbf{f} = 0$ 即 $c = 0$, 于是 $d = 0$. 证完。

下面用斜映射对数值线性计算中若干通用方法作几何解释。为此, 从另一角度提出问题, 即对于给定的 $\mathbf{k}^T = (k_1, k_2, \dots, k_n)$, 能否找到平面及方向, 使之 $\mathbf{k}$ 之映像位于坐标轴上呢? 如果允许斜映射, 定理 6 指出, 取坐标面就可办到; 如果限于正映射, 虽然取坐标面已难于解决, 但定理 7 指出, 取过原点的平面就可办到。前者揭示了解线方程组的 Gauss-Jordan 消去法、Gauss 消去法以及阵的 LU 分解的几何意义, 后者正好针对 Householder 法及 QR 分解等。

定理 6 对于 $\mathbf{k} = (k_1, k_2, \dots, k_n)^T$, ($k_i \neq 0$)

取 $\mathbf{a} = \frac{1}{2k_i} \mathbf{e}_i$, $\mathbf{f} = (k_1, k_2, \dots, 2k_i, k_{i+1}, \dots, k_n)^T$, 则 $\mathbf{k}$ 关于坐标面 $x_i = 0$ 沿方向 $\mathbf{f}$ 的映像位于坐标轴上的 $\mathbf{q} = -k_i \mathbf{e}_i$ (证略)

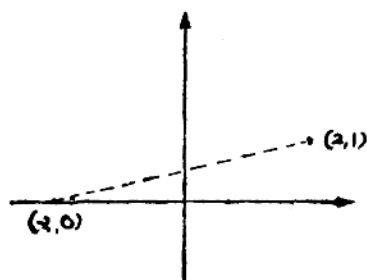


图 2

这个定理在二维平面上的几何直观如图 2. 对于点 $(2, 1)$, 可以取坐标轴 Y 轴, 使之 $(2, 1)$ 关于 Y 轴的映像位于 X 轴上的 $(-2, 0)$, 映射方向是 $(2k_1, k_2) = (4, 1)$.

下面对解线方程组的一些方法作几何解释, 只着重谈 Gauss-Jordan 消去法。设给定非奇方程组 $B\mathbf{x} = \mathbf{g}$ 其中

$$B = (b_1, b_2, \dots, b_n), \quad b_j = (b_{1j}, b_{2j}, \dots, b_{nj})^T \quad (1 \leq j \leq n)$$

$$\mathbf{g} = (g_1, g_2, \dots, g_n)^T,$$

不失一般性, 可设 $b_{11} \neq 0$, 由定理 6, 找坐标面 P_1 及相应方向, 使之 b_1 的斜映象为 $b_1^{(1)} = (-b_{11}, 0, \dots, 0)^T$ 同时, $b_2, \dots, b_n, g$ 的映象为 $b_2^{(1)}, \dots, b_n^{(1)}, g^{(1)}$, 这即是用阵

$$A_1 = I - 2 \begin{pmatrix} 2b_{11} \\ b_{21} \\ \vdots \\ b_{n1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{2b_{11}} 0, \dots, 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 & & & 0 \\ -\frac{b_{21}}{b_{11}} & 1 & & \\ -\frac{b_{31}}{b_{11}} & & 1 & \\ \vdots & & & \ddots \\ -\frac{b_{n1}}{b_{11}} & 0 & & 1 \end{pmatrix}$$

去乘诸 b_j 而得 $A_1 b_1 = b_1^{(1)}$, $A_1 g = g^{(1)}$ 再设 $b_{22}^{(1)} \neq 0$, 找坐标面 P_2 及相应方向, 使 $b_2^{(1)}$ 之斜映象为 $b_2^{(2)} = -b_{22}^{(1)} e_2$ 同时 $b_3^{(1)}, \dots, b_n^{(1)}, g^{(1)}$ 之斜映象为 $b_3^{(2)}, \dots, b_n^{(2)}, g^{(2)}$, 这即用阵

$$A_2 = \begin{pmatrix} 1 & -\frac{b_{21}^{(1)}}{b_{22}^{(1)}} & & 0 \\ & -1 & & \\ & -\frac{b_{32}^{(1)}}{b_{22}^{(1)}} & 1 & \\ & \vdots & & \ddots \\ 0 & -\frac{b_{n2}^{(1)}}{b_{22}^{(1)}} & & 1 \end{pmatrix}$$

去乘诸 $b_j^{(1)}$ 而得 $A_2 b_1^{(1)} = b_1^{(2)}$, $A_2 g^{(1)} = g^{(2)}$, ... 继续做下去, 这看出, Gauss-Jordan 消去过程实质就是一个不断斜映射过程。类似地可解释 Gauss 消去法以及阵的 LU 分解等, 对于正映射有

定理 7 对于 $k = (k_1, k_2, \dots, k_n)^T$, ($k_i \neq 0$), 可取过原点的平面 $a^T x = 0$, 其中

$$a = (k_1, k_2, \dots, k_i - q, k_{i+1}, \dots, k_n)^T = k - q$$

$$q = q e_i, \quad q^2 = \sum_{j=1}^n k_j^2$$

使之 k 关于 $a^T x = 0$ 的正映象为 $q = q e_i$.

值得指出, 定理中的 $q = \pm r = \pm \sqrt{\sum_{j=1}^n k_j^2}$, 一种符号相应一个平面, 这二平面有如下性质

系: 在定理 7 的前提下, 取平面

$$P_1: a_1^T x = 0, \quad P_2: a_2^T x = 0$$

其中

$$a_1 = (k_1, \dots, k_{i-1}, k_i - r, k_{i+1}, \dots, k_n)^T, \quad a_2 = (k_1, \dots, k_i + r, k_{i+1}, \dots, k_n)^T$$

则有 1° P_1 与 P_2 正交

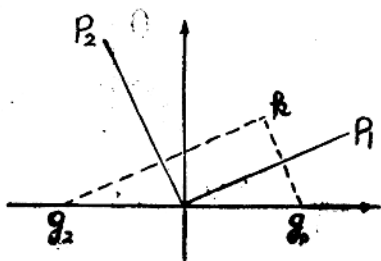


图 3

2° k 关于 P_1, P_2 的正映像均在同一坐标轴上, 且关于原点对称(证略)。

这表明, 总存在两个相互正交的平面, 使之 k 之正映像位于同一坐标轴上。这个事实在二维平面的几何直观如图 3。

人们已经用正映射解释了 QR , 现在, 又可用斜映射解释 IU , 正映射是特殊的斜映射, 这就将 IU 与 QR 均从几何上统一起来了。值得指出, 事情发展到斜映射, 基准平面及反映射方向就有广泛的选择自由了, Gauss-Jordan 消去法是一种选法, 在^[4]中, 又是另一种选法, 这是化阵为 Hessenberg 型的一种新的相似变换。

参 考 文 献

- [1] Householder, A. S. Bauer, F. L. On certain methods for expanding the Characteristic polynomial, Numer. Math. 1959
- [2] Stewart, G. W. Introduction to matrix computation 1973
- [3] Wilkinson, J. H. The algebraic eigenvalue problem, Clarendon press, 1965.
- [4] 谭 领: 化阵为 Hessenberg 型的一种新的相似变换(尚未发表)