

A síkbeli projektív transzformáció matematikai modelljei

Závoti József

NyME, KTK, Közgazdasági és Módszertani Intézet
zavoti.jozsef@ktk.nyme.hu

Összefoglaló. Ez a cikk a 2D projektív transzformáció paramétereinek a becslését tárgyalja L_1 normában és az iteráció során újrásúlyozott legkisebb négyzetek módszereivel. A transzformációs egyenletek két sík analitikus egymásra illesztését írják le. Emellett, a projektív transzformáció funkcionális modellt szolgáltat sík területek aerotriangulációs feladatának megoldásához is.

Abstract. This paper deals with the estimation of coefficients of the two dimensional projective transformation using the L_1 -norm and the iteratively reweighted least squares methods. The equations of this transformation express the analytical rectification from one plane to another. In addition, the projective transformation can be the functional model solving aerotriangulation problem on flat terrains.

1. Bevezetés

A tér síkra történő leképezése gyakran előforduló feladat (például a számítógépes grafika, vagy a festészet). A fényképezés során a tárgyakhoz, azoknak minden egyes pontjához egyértelműen hozzárendeljük a keletkezett kép bizonyos pontjait. Ezt a megfeleltetést pont-transzformációnak nevezzük. Egyes esetekben a vetített képen a tárgy bizonyos deformációkat szenvedhet, mint például a projektív transzformáció esetében is. A digitális kamerák digitalizált képeit projektív transzformációval köthetjük össze.

2. A 2D projektív transzformáció alapegyenletei

Két sík centrális projekciójának alapösszefüggéseit a jólismert törtlineáris egyenletekkel adhatjuk meg [1] és [3]:

$$X = \frac{a_1x + a_2y + a_3}{c_1x + c_2y + 1}, \quad Y = \frac{b_1x + b_2y + b_3}{c_1x + c_2y + 1}, \quad (1)$$

ahol $(x, y)^T$ a képpont koordinátái,

$(X, Y)^T$ a tárgypont koordinátái,

$\mathbf{q}^T = (a_1, a_2, a_3, b_1, b_2, b_3, c_1, c_2)^T$ ismeretlen paraméterek.

A nyolc független ismeretlen paraméter meghatározásához legalább négy nem kollineáris pontpárra van szükség. Négynél több adott pontpár esetén kiegyenlítővel határozhatjuk meg az ismeretleneket. Az ismeretlen paraméterek meghatározása után az (1) egyenletek használhatók tetszőleges, a képkoordináta-rendszerben megadott pontnak a tárgykoordináta-rendszerbe való transzformációjához.

3. Projektív transzformáció paramétereinek becslése L_1 - normában

Az (1) egyenletrendszer nevezőjével való átszorzás, és az egyenletek rendezése után a mérési eredményekre az alábbi javítási egyenletek írhatók fel :

$$\begin{aligned} v_{x_i} &= -a_1 x_i - a_2 y_i - a_3 + c_1 x_i X_i + c_2 y_i X_i + X_i \\ v_{y_i} &= -b_1 x_i - b_2 y_i - b_3 + c_1 x_i Y_i + c_2 y_i Y_i + Y_i \end{aligned} \quad (2)$$

$$i = 1, 2, \dots, n$$

ahol $n \geq 4$ a mindkét rendszerben adott közös pontok száma.

L_1 - normában az ellentmondásokat a következőképp definiáljuk:

$$\rho_i = \sqrt{v_{x_i}^2 + v_{y_i}^2} \geq 0, \quad i = 1, 2, \dots, n \quad (3)$$

Célunk megkeresni az alábbi célfüggvény minimumát:

$$f(\mathbf{q}) = \sum_{i=1}^n \rho_i \quad (4)$$

Helyettesítsük (3) összefüggést az alábbi egyenlőtlenséggel:

$$\sqrt{v_{x_i}^2 + v_{y_i}^2} \leq \rho_i \quad (5)$$

Az (5) formula megengedi, hogy a transzformált pont vagy a ρ_i sugarú kör belsejében, vagy a kör határán helyezkedjék el.

A (3), (4) és (5) összefüggések egy nemlineáris optimalizálási feladatot definiálnak. Ezt a nemlineáris optimalizálási feladatot a Fuchs [2] által bevezetett módszerrel linearizáljuk.

A (v_{x_i}, v_{y_i}) ellentmondás vektorokat írjuk fel polár-koordinátákkal:

$$v_{x_i} = \rho_i \cos \tau_i \quad v_{y_i} = \rho_i \sin \tau_i. \quad (6)$$

Ekkor tetszőleges λ ($0 \leq \lambda \leq 2\pi$) esetén igazak a következő összefüggések:

$$\begin{aligned} v_{x_i} \cos \lambda &= \rho_i \cos \tau_i \cos \lambda \\ v_{y_i} \sin \lambda &= \rho_i \sin \tau_i \sin \lambda \end{aligned} \quad (7)$$

A (7) képletben szereplő egyenleteket összeadva kapjuk:

$$\begin{aligned} v_{x_i} \cos \lambda + v_{y_i} \sin \lambda &= \rho_i \cos(\tau_i - \lambda) \leq \rho_i, \\ 0 &\leq \lambda \leq 2\pi. \end{aligned} \quad (8)$$

A fentiek szerint az (5) összefüggés helyettesíthető végtelen sok ($\lambda \in [0, 2\pi]$) egyenlőtlenséggel:

$$\begin{aligned} -a_1 x_i \cos \lambda - a_2 y_i \cos \lambda - a_3 \cos \lambda + c_1 x_i X_i \cos \lambda + c_2 y_i X_i \cos \lambda + X_i \cos \lambda + \\ -b_1 x_i \sin \lambda - b_2 y_i \sin \lambda - b_3 \sin \lambda + c_1 x_i Y_i \sin \lambda + c_2 y_i Y_i \sin \lambda + Y_i \sin \lambda \leq \rho_i \end{aligned} \quad (9)$$

$$i = 1, 2, \dots, n, \quad 0 \leq \lambda < 2\pi.$$

Válasszunk minden pontra csak véges sok λ_{ij} ($j = 1, 2, \dots, m_i$) értéket. Geometriailag ez azt jelenti, hogy a kört egy m_i oldalú poligonnal közelítjük. Ekkor az eredeti nemlineáris optimalizálási feladatunk a következő lineáris programozási feladatba megy át:

$$\begin{aligned} & -a_1 x_i \cos \lambda_{ij} - b_1 x_i \sin \lambda_{ij} - a_2 y_i \cos \lambda_{ij} - b_2 y_i \sin \lambda_{ij} - a_3 \cos \lambda_{ij} - b_3 \sin \lambda_{ij} \\ & + c_1 (x_i X_i \cos \lambda_{ij} + x_i Y_i \sin \lambda_{ij}) + c_2 (y_i X_i \cos \lambda_{ij} + y_i Y_i \sin \lambda_{ij}) - \rho_i \leq -X_i \cos \lambda_{ij} - Y_i \sin \lambda_{ij} \\ & \sum \rho_i \rightarrow \min \quad \rho_i \geq 0 \\ & i = 1, 2, \dots, n \quad j = 1, 2, \dots, m_i \end{aligned} \quad (10)$$

Az előbbi lineáris programozási feladat az eredeti nemlineáris optimalizálási feladatot approximálja. Ha a (10) formulákkal átdefiniált modellt primál lineáris optimalizálási feladatnak tekintjük, akkor a hozzátartozó duál problémát is megadhatjuk, amelynek a megoldása után kapjuk a primál, az eredeti feladat megoldását.

4. A síkbeli projektív transzformáció iterációs becslései

4.1. Hagyományos kiegyenlítési modell

Az (1) formulák közös nevezőjével történő átszorzás, valamint az egyenletek rendezése után kapjuk:

$$\begin{aligned} -X &= -a_1 x - a_2 y - a_3 + c_1 x X + c_2 y X \\ -Y &= -b_1 x - b_2 y - b_3 + c_1 x Y + c_2 y Y \end{aligned} \quad (11)$$

A síkbeli projektív transzformáció hagyományos kiegyenlítési modelljében a tárgykoordináták kapják a javításokat. Mátrix formában a javítási egyenletek így adhatók meg:

$$\begin{pmatrix} -x_1 & 0 & -y_1 & 0 & -1 & 0 & x_1 X_1 & y_1 Y_1 \\ 0 & -x_1 & 0 & -y_1 & 0 & -1 & x_1 Y_1 & y_1 X_1 \\ -x_2 & 0 & -y_2 & 0 & -1 & 0 & x_2 X_2 & y_2 Y_2 \\ 0 & -x_2 & 0 & -y_2 & 0 & -1 & x_2 Y_2 & y_2 X_2 \\ \vdots & & & & & & & \\ -x_n & 0 & -y_n & 0 & -1 & 0 & x_n X_n & y_n Y_n \\ 0 & -x_n & 0 & -y_n & 0 & -1 & x_n Y_n & y_n X_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ b_1 \\ a_2 \\ b_2 \\ a_3 \\ b_3 \\ c_1 \\ c_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -X_1 \\ -Y_1 \\ -X_2 \\ -Y_2 \\ \vdots \\ -X_n \\ -Y_n \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} v_{x_1} \\ v_{y_1} \\ v_{x_2} \\ v_{y_2} \\ \vdots \\ v_{x_n} \\ v_{y_n} \end{pmatrix}. \quad (12)$$

Az (X_i, Y_i) $i = 1, 2, \dots, n$ pontokhoz rendelt súlyokat jelölje (p_{x_i}, p_{y_i}) .

Ekkor a fenti kiegyenlítőszámítási modell normál mátrixa a következőképpen adható meg:

$$\begin{pmatrix} \sum p_{x_i} x_i^2 & 0 & \sum p_{x_i} x_i y_i & 0 & \sum p_{x_i} x_i & 0 & -\sum p_{x_i} x_i^2 X_i & -\sum p_{x_i} x_i y_i Y_i \\ 0 & \sum p_{y_i} y_i^2 & 0 & \sum p_{y_i} x_i y_i & 0 & \sum p_{y_i} x_i & -\sum p_{y_i} x_i^2 Y_i & -\sum p_{y_i} x_i y_i X_i \\ \sum p_{x_i} x_i y_i & 0 & \sum p_{x_i} y_i^2 & 0 & \sum p_{x_i} y_i & 0 & -\sum p_{x_i} x_i y_i X_i & -\sum p_{x_i} y_i^2 X_i \\ 0 & \sum p_{y_i} x_i y_i & 0 & \sum p_{y_i} y_i^2 & 0 & \sum p_{y_i} y_i & -\sum p_{y_i} x_i y_i Y_i & -\sum p_{y_i} y_i^2 Y_i \\ \sum p_{x_i} x_i & 0 & \sum p_{x_i} y_i & 0 & n & 0 & -\sum p_{x_i} x_i X_i & -\sum p_{x_i} y_i X_i \\ 0 & \sum p_{y_i} x_i & 0 & \sum p_{y_i} y_i & 0 & n & -\sum p_{y_i} x_i Y_i & -\sum p_{y_i} y_i Y_i \\ -\sum p_{x_i} x_i^2 X_i & -\sum p_{x_i} x_i^2 Y_i & -\sum p_{x_i} x_i y_i X_i & -\sum p_{x_i} x_i y_i Y_i & -\sum p_{x_i} x_i X_i & -\sum p_{x_i} x_i Y_i & \sum p_{x_i} x_i^2 (X_i^2 + Y_i^2) & \sum p_{x_i} x_i y_i (X_i^2 + Y_i^2) \\ -\sum p_{y_i} x_i y_i X_i & -\sum p_{y_i} x_i y_i Y_i & -\sum p_{y_i} y_i^2 X_i & -\sum p_{y_i} y_i^2 Y_i & -\sum p_{y_i} y_i X_i & -\sum p_{y_i} y_i Y_i & \sum p_{y_i} x_i y_i (X_i^2 + Y_i^2) & \sum p_{y_i} y_i^2 (X_i^2 + Y_i^2) \end{pmatrix} \quad (13)$$

A normál vektor az alábbi alakot veszi fel:

$$\left(-\sum p_{x_i} x_i X_i, -\sum p_{x_i} x_i Y_i, -\sum p_{y_i} y_i X_i, -\sum p_{y_i} y_i Y_i, -\sum p_{x_i} X_i, -\sum p_{y_i} Y_i, -\sum p_{x_i} x_i (X_i^2 + Y_i^2), -\sum p_{y_i} y_i (X_i^2 + Y_i^2)\right)^T \quad (14)$$

Az első lépésben a $p_{x_i} = 1$ és $p_{y_i} = 1$ ($i = 1, 2, \dots, n$) súlyokkal elvégzünk egy hagyományos kiegyenlítést, majd választunk egy maximum likelihood típusú becslést és a kapott javítások alapján a választott módszer súlyfüggvénye felhasználásával új súlyok határozhatók meg. Az iterációt addig folytatjuk, amíg a konvergencia egy adott határt elér.

Részletek a [5] szakirodalomban találhatóak.

4.2. Percy Tham féle modell

A síkbeli projektív transzformáció *Percy Tham* [7] féle modelljében a képkoordinátákról tételezzük fel, hogy hibákkal terheltek. Legyen

$$s_x = a_1^0 x + a_2^0 y + a_3^0 \quad s_y = b_1^0 x + b_2^0 y + b_3^0 \quad \theta = c_1^0 x + c_2^0 y + 1. \quad (15)$$

A kezdőértékeket megadhatjuk a hagyományos modell első iterációjából származó értékekkel.

Az $X(a_1, a_2, a_3, c_1, c_2)$ és $Y(b_1, b_2, b_3, c_1, c_2)$ függvények lineárisan közelíthetők a többváltozós függvények *Taylor* sora szerinti sorfejtés alapján:

$$\begin{aligned} X &= \frac{s_x}{\theta} + \frac{x d a_1}{\theta} + \frac{y d a_2}{\theta} + \frac{d a_3}{\theta} - \frac{s_x x d c_1}{\theta^2} - \frac{s_x y d c_2}{\theta^2} \\ Y &= \frac{s_y}{\theta} + \frac{x d b_1}{\theta} + \frac{y d b_2}{\theta} + \frac{d b_3}{\theta} - \frac{s_y x d c_1}{\theta^2} - \frac{s_y y d c_2}{\theta^2} \end{aligned} \quad (16)$$

A fenti egyenletekből a síkbeli projektív transzformáció *Percy Tham* féle közvetítő egyenleteire a következő kifejezéseket kapjuk:

$$\begin{aligned} s_x - \theta X &= -x d a_1 - y d a_2 - d a_3 + \frac{s_x x}{\theta} d c_1 + \frac{s_x y}{\theta} d c_2 \\ s_y - \theta Y &= -x d b_1 - y d b_2 - d b_3 + \frac{s_y x}{\theta} d c_1 + \frac{s_y y}{\theta} d c_2 \end{aligned} \quad (17)$$

Általánosan a *Percy Tham* féle modell közvetítő egyenleteinek mátrixa a következőképpen adható meg:

$$\begin{pmatrix} -x_1 & 0 & -y_1 & 0 & -1 & 0 & x_1 \frac{s_x}{\theta} & y_1 \frac{s_x}{\theta} \\ 0 & -x_1 & 0 & -y_1 & 0 & -1 & x_1 \frac{s_y}{\theta} & y_1 \frac{s_y}{\theta} \\ -x_2 & 0 & -y_2 & 0 & -1 & 0 & x_2 \frac{s_x}{\theta} & y_2 \frac{s_x}{\theta} \\ 0 & -x_2 & 0 & -y_2 & 0 & -1 & x_2 \frac{s_y}{\theta} & y_2 \frac{s_y}{\theta} \\ \vdots & & & & & & & \\ 0 & -x_n & 0 & -y_n & 0 & -1 & x_n \frac{s_x}{\theta} & y_n \frac{s_x}{\theta} \end{pmatrix} \quad (18)$$

Vezessük be a következő jelöléseket:

$$\begin{aligned} dX_i &= s_x - \theta X_i \\ dY_i &= s_y - \theta Y_i \end{aligned} \quad (19)$$

Ebben az esetben a normál vektor a következő formában adódik:

$$\left(-\sum x_i dX_i, -\sum x_i dY_i, -\sum y_i dX_i, -\sum y_i dY_i, -\sum dX_i, -\sum dY_i, \sum x_i (s_x X_i + s_y Y_i), \sum y_i (s_x X_i + s_y Y_i)\right)^T. \quad (20)$$

A projektív transzformáció *Percy Tham* -féle módszerének robusztus becslési modelljét úgy kapjuk, hogy a (17) közvetítő egyenletekhez súlyokat rendelünk – első lépésben $p_{x_i} = 1$; $p_{y_i} = 1$ ($i = 1, 2, \dots, n$) – és ezen súlyok felhasználásával végezzük el a kiegyenlítést. A további lépésekben a 4.1 alfejezetben ismertetett iteratív becslési algoritmus szerint hajtjuk végre a számításokat.

4.3. Tárczy - Hornoch féle modell

A Tárczy-Hornoch [6] féle modellben a képkoordinátákat tekintjük véletlen hibával terheltnek, és a kiegyenlítés során a képkoordinátákhoz rendelünk a javításokat:

$$X = \frac{a_1(x+v_x) + a_2(y+v_x) + a_3}{c_1(x+v_x) + c_2(y+v_x) + 1} \quad Y = \frac{b_1(x+v_x) + b_2(y+v_x) + b_3}{c_1(x+v_x) + c_2(y+v_x) + 1} \quad (21)$$

A keresett ismeretlenekre vezessük be az $a_1^0, a_2^0, a_3^0, b_1^0, b_2^0, b_3^0, c_1^0$ és c_2^0 közelítő értékeket, amelyeket kaphatunk például a hagyományos kiegyenlítésből.

Az $X(a_1, a_2, a_3, c_1, c_2)$ és $Y(b_1, b_2, b_3, c_1, c_2)$ függvények *Taylor* sorfejtésében hanyagoljuk el a másod- és magasabb rendű tagokat, ekkor a (21) összefüggésekből kapott javítási egyenletek a következő alakot veszik fel:

$$s_x - xXc_1^0 + yXc_2^0 - X = (Xc_1^0 - a_1^0)v_x + (Xc_2^0 - a_2^0)v_y - xda_1 - yda_2 - da_3 + xXdc_1 + yXdc_2 \quad (22)$$

$$s_y - xYc_1^0 + yYc_2^0 - Y = (Yc_1^0 - b_1^0)v_x + (Yc_2^0 - b_2^0)v_y - xdb_1 - ydb_2 - db_3 + xYdc_1 + yYdc_2$$

A fenti egyenleteket valamennyi közös illesztőpontra felírhatjuk:

$$\begin{aligned} \mathbf{R}_1 \mathbf{v}_1 + \mathbf{A}_1 \mathbf{q} &= \mathbf{b}_1 \\ \mathbf{R}_2 \mathbf{v}_2 + \mathbf{A}_2 \mathbf{q} &= \mathbf{b}_2 \\ &\vdots \\ \mathbf{R}_n \mathbf{v}_n + \mathbf{A}_n \mathbf{q} &= \mathbf{b}_n \end{aligned} \quad (23)$$

vagy

$$\begin{bmatrix} \mathbf{R}_1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \mathbf{R}_2 & & \\ & & \ddots & \\ 0 & 0 & 0 & \mathbf{R}_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{v}_1 \\ \mathbf{v}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{v}_n \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \mathbf{A}_1 \\ \mathbf{A}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{A}_n \end{bmatrix} \mathbf{q} = \begin{bmatrix} \mathbf{b}_1 \\ \mathbf{b}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{b}_n \end{bmatrix}, \quad (24)$$

ahol $\mathbf{q}^T = (a_1, b_1, a_2, b_2, a_3, b_3, c_1, c_2)$ ismeretlen vektor.

$$\begin{aligned} \mathbf{b}_i &= \begin{pmatrix} s_{x_i} - x_i X_i c_1^0 + y_i X_i c_2^0 - X_i \\ s_{y_i} - x_i Y_i c_1^0 + y_i Y_i c_2^0 - Y_i \end{pmatrix} \\ \mathbf{R}_i &= \begin{pmatrix} X_i c_1^0 - a_1^0 & X_i c_2^0 - a_2^0 \\ Y_i c_1^0 - b_1^0 & Y_i c_2^0 - b_2^0 \end{pmatrix} \\ \mathbf{A}_i &= \begin{pmatrix} -x_i & 0 & -y_i & 0 & -1 & 0 & x_i X_i & y_i X_i \\ 0 & -x_i & 0 & -y_i & 0 & -1 & x_i Y_i & y_i Y_i \end{pmatrix} \end{aligned} \quad (25)$$

A feladat hipermatrixos alakja:

$$\mathbf{R}\mathbf{v} + \mathbf{A}\mathbf{q} = \mathbf{b} . \quad (26)$$

Az (x_i, y_i) $(i=1,2,\dots,n)$ pontokhoz rendelt súlyokat jelölje (p_{x_i}, p_{y_i}) .

Ezen súlyokat az első lépésben egységnyinek választjuk. A további iterációs lépések során a súlyok értékének megállapítása a 4.1 és 4.2 alfejezetben tárgyalt robusztus becslési módszerek adott súlyfüggvényei alapján történik.

A (26) összefüggésben szereplő kiegyenlítőszámítási modell megoldása *Mikhail* [4] alapján:

$$\mathbf{q} = \left(\mathbf{A}^T (\mathbf{R}\mathbf{Q}\mathbf{R}^T)^{-1} \mathbf{A} \right)^{-1} \mathbf{A}^T (\mathbf{R}\mathbf{Q}\mathbf{R}^T)^{-1} \mathbf{b} \quad (27)$$

ahol \mathbf{Q} a p_{x_i} és p_{y_i} súlyok felhasználásával adódó kofactor matrix.

A megoldási algoritmust új súlyok bevezetésével addig ismételjük, amíg az egymás utáni lépésekben számolt javítások az általunk választott stabilitási kritériumnak megfelelnek.

5. Összefoglalás

A tanulmányban a sík projektív transzformációjára adtunk meg matematikai modelleket.

Tárgyaltuk a leképezés paramétereinek becslését L_1 normában, amelyben az eredetileg nemlineáris problémát lineáris programozási feladatra vezettük vissza. Levezettük a projektív transzformáció hagyományos modelljének normál egyenletét. A Percy Tham féle modellnek általánosan megadtuk az iteráció során újrásúlyozott legkisebb négyzetek módszerével előállítható megoldását. A Tárczy-Hornoch féle kiegyenlítőszámítási modellt hipermatrixok felhasználásával oldottuk meg. A [8] szakirodalom a projektív transzformáció numerikus megoldására is további támpontokat nyújt.

Irodalomjegyzék:

- [1] **Brandstätter, G.:** Sitzungsberichte Abt. II, Wien, (1996), 57-109.
- [2] **Fuchs, H.:** Manuscr. Geod. 7, (1982),151-207.
- [3] **Gruber, O.:** Ferienkurs in Photogrammetrie. Stuttgart, Verlag Konrad Wittwer, 1930.
- [4] **Mikhail, E. M.:** Observations and Least Squares. New York, Harper & Row, 1976.
- [5] **Somogyi, J., Závoti, J.:** Acta Geod. Geoph. Mont. Hung., (1993), 413-420.
- [6] **Tárczy-Hornoch A.:** Mitteilungen der berg- und hüttenmännischen Abteilung der kgl. ung. P.J. Uni. Band XIII, 1941.
- [7] **Tham, P.:** Photogrammetrische Auswertung ebenerge Gelände. Stockholm, Centraltryckeriet Esselte Aktiebolag, 1939.
- [8] **Somogyi, J., Závoti, J.:** Acta Geod. Geoph. Hung., (1998), 279-288.