



## **Transformarea de perspectiva inversa**

Student: Urcan Denisa-Teodora, 30236

Indrumator: Tiberiu Marita

Data: 30.05.2020

# Cuprins

- Introducere
  - Descrierea problemei
  - Contextul problemei
  - Motivație
- Studiu bibliografic
- Metoda propusa
  - Descrierea metodei
  - Detalierea conceptelor
- Rezultate experimentale
- Concluzii
- Bibliografie

# 1. Introducere

## 1.1. Descriere problemei

Problema implementată în cadrul acestui proiect are la bază transformarea de perspectivă inversă. Având o coală albă de hartie observată dintr-o perspectivă aleatoare, imaginea se transformă astfel încât coala să devină un triunghi, eliminând totodată efectul de perspectivă. Primul pas în realizarea acestui studiu constă în testarea implementării oferite de biblioteca OpenCv, urmând apoi o implementare proprie precum și sesizarea diferențelor dintre cele două implementări. Problema descrisă anterior și concomitent rezolvarea sa constă în determinarea unor corespondențe între imaginea inițială, cu efect de perspectivă, și imaginea dorită, obținută conform eliminării efectului de perspectivă.

## 1.2. Contextul problemei

Eliminarea efectului de perspectivă este o problemă des întâlnită în zilele noastre. Conform descrierii, aceasta presupune aducerea în fața a unei coli de hartie (un obiect), având în vedere tot conținutul acestuia (e.g. scris). O primă problemă pe care abordarea aceasta o rezolvă este imprimarea unei poze. Presupunând că avem o poză pe care dorim să o printăm, filtrarea sa în cadrul acestui program va rezulta o imagine similară cu una scanată. Acesta este doar un prim exemplu de utilizare. Transformarea inversă a perspectivei poate deveni baza rezolvării unor multitudini de probleme contemporane, de la detectia automată a curbei până la aplicații care au ca și componente transformări video.

## 1.3. Motivație

Constituind o problemă contemporană, eliminarea efectului de perspectivă sau transformarea inversă poate deveni o bază solidă a sistemelor inteligente, precum și a unei lucrări de licență.

## 2. Studiu bibliografic

Din majoritatea documentelor studiate și menționate ulterior, reiese principiul care sta la baza alinierii unei imagini, acesta constând în transformarea printr-o matrice numită și Homography (omografie). Omografia este caracterizată de o matrice de  $3 \times 3$ , după cum urmează:

$$H = \begin{bmatrix} h_{00} & h_{01} & h_{02} \\ h_{10} & h_{11} & h_{12} \\ h_{20} & h_{21} & h_{22} \end{bmatrix}$$

Matricea se calculează corespunzător punctelor alese, după cum urmează: considerând ca și obiect o coală de hartie, care are 4 colțuri, se vor alege ca și puncte corespondente cele 4 colțuri ale obiectului (hartiei) precum și cele 4 colțuri ale imaginii, rezultatul constând în eliminarea perspectivii pe întreaga imagine. Imaginea rezultată va consta în maparea întregii coli de hartie pe dimensiunea imaginii. Algoritmul de calculare a matricii de omografie presupune concomitent calcularea a 4 corespondente, corespunzătoare celor 8 puncte:  $(p_1, p_1')$ ,  $(p_2, p_2')$ ,  $(p_3, p_3')$ ,  $(p_4, p_4')$ , unde  $p_i$ ,  $i = 0, \dots, 4$  vor fi cele 4 colțuri ale obiectului, iar  $p_i'$ ,  $i = 0, \dots, 4$  cele 4 colțuri ale imaginii, corespunzătoare obiectului în imaginea finală. Cele 4 corespondente se mapează fiecare pe o matrice de  $2 \times 9$ , după cum urmează:

$$p_i = \begin{bmatrix} -x_i & -y_i & -1 & 0 & 0 & 0 & x_i x'_i & y_i x'_i & x'_i \\ 0 & 0 & 0 & -x_i & -y_i & -1 & x_i y'_i & y_i y'_i & y'_i \end{bmatrix}$$

Cele 4 corespondente se vor reține într-o matrice, după cum urmează:

$$P = \begin{bmatrix} -x_1 & -y_1 & -1 & 0 & 0 & 0 & x_1 x'_1 & y_1 x'_1 & x'_1 \\ 0 & 0 & 0 & -x_1 & -y_1 & -1 & x_1 y'_1 & y_1 y'_1 & y'_1 \\ -x_2 & -y_2 & -1 & 0 & 0 & 0 & x_2 x'_2 & y_2 x'_2 & x'_2 \\ 0 & 0 & 0 & -x_2 & -y_2 & -1 & x_2 y'_2 & y_2 y'_2 & y'_2 \\ -x_3 & -y_3 & -1 & 0 & 0 & 0 & x_3 x'_3 & y_3 x'_3 & x'_3 \\ 0 & 0 & 0 & -x_3 & -y_3 & -1 & x_3 y'_3 & y_3 y'_3 & y'_3 \\ -x_4 & -y_4 & -1 & 0 & 0 & 0 & x_4 x'_4 & y_4 x'_4 & x'_4 \\ 0 & 0 & 0 & -x_4 & -y_4 & -1 & x_4 y'_4 & y_4 y'_4 & y'_4 \end{bmatrix}$$

Adăugând o constrângere pentru a evita soluțiile în care toate elementele matricii  $H$  sunt 0, se va adăuga constrângerea ca determinantul acesteia să fie 1,  $|H| = 1$ . Matricea  $H$  va rezulta din relația:

$$PH = 0$$

Operația descrisă ulterior corespunde funcției de `findHomography`, definită astfel:

```
int cvFindHomography(const CvMat* src_points, const CvMat* dst_points, CvMat* homography, int method=0, double ransacReprojThreshold=3, CvMat* mask=0)
```

După calcularea matricii omografe, aceasta trebuie aplicată pentru fiecare pixel din imagine, operație care corespunde funcției de `warpPerspective` din biblioteca OpenCV, definită după cum urmează:

```
void cvWarpPerspective(const CvArr* src, CvArr* dst, const CvMat* map_matrix, int flags=CV_INTER_LINEAR+CV_WARP_FILL_OUTLIERS, CvScalar fillval=cvScalarAll(0))
```

Detaliile legate de implementarea proprie se vor descrie în secțiunile care urmează.

### 3. Metoda propusă

#### 3.1 Descrierea metodei

Metoda descrisă în cadrul paragrafului anterior este și cea aleasă pentru implementarea în C. Adicional, s-au implementat diverse metode ajutoare, precum cea pentru preluarea colturilor într-o anumită ordine. Acest algoritm, implementat pe baza funcției din biblioteca OpenCv `goodFeaturesToTrack`, descrisă astfel:

```
void cvGoodFeaturesToTrack(const CvArr* image, CvArr* eig_image, CvArr* temp_image, CvPoint2D32f* corners, int* corner_count, double quality_level, double min_distance, const CvArr* mask=NULL, int block_size=3, int use_harris=0, double k=0.04)
```

Această metodă are la bază un algoritm scanline, presupunând preluarea colturilor prin trasarea unor linii orizontale. Deoarece ordinea colturilor preluată în baza acestui algoritm se diferențiază după poziția și respectiv perspectiva obiectului (a colii de hartie) în imagine, după preluarea colturilor acestea se vor sorta în 2 liste (top și bottom) conform pozițiilor coordonatelor sale față de centrul de greutate al obiectului. Astfel se asigură ordinea clockwise pentru oricare dintre imaginile testate.

Preluarea colturilor e precedată de găsirea matricii de omografie, conform descrierii din paragraful anterior. De asemenea, pentru calculul matricii de omografie s-a folosit librăria `svd`, care oferă direct soluția sistemului descris, selectând pentru matricea  $H$  ultima coloană (ultimul vector singular din  $V$ ). Deoarece acest lucru oferă o omografie DLT (transformare liniară directă) se minimizează eroarea algebrică. Această eroare nu este semnificativă din punct de vedere geometric și, prin urmare, este posibil ca omografia calculată să nu fie la fel de bună precum cea oferită de biblioteca OpenCv. După aflarea matricii de omografie, este ușor să aplicăm perspectiva asupra fiecărui pixel din imagine, după cum urmează:

$$\begin{bmatrix} x'/\lambda \\ y'/\lambda \\ \lambda \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} h_{11} & h_{12} & h_{13} \\ h_{21} & h_{22} & h_{23} \\ h_{31} & h_{32} & h_{33} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x \\ y \\ 1 \end{bmatrix}$$

#### 3.2. Detalierea conceptelor

În această secțiune se vor explica în detaliu conceptele prezentate în paragrafele anterioare, prezentând în final un pseudocod pentru conceptele alese.

Prima metodă prezentă în cod, și anume cea de găsire și sortare a colturilor, se realizează folosind funcția menționată `goodFeaturesToTrack`. Pentru a ușura munca, pozele testate vor fi grayscale, având un fundal închis (de regulă, negru). Imaginea originală este binarizată folosind un prag automat pe baza aflării intensității minime și maxime, după algoritmul prezentat în laborator. Deoarece fundalul nu este în totalitate negru, în urma algoritmului de binarizare automată au fost prezentate câteva zgomote de fundal. Pentru ca să nu fie afectată găsirea colturilor, s-a aplicat un filtru median care a dus la eliminarea zgomotelor de fundal de tip sare și piper, algoritm de asemenea implementat în laborator. Următoarea problemă care se pune la găsirea colturilor este că având scris în interiorul colii de hartie, funcția din biblioteca OpenCv `goodFeaturesToTrack` va găsi colturile scrisului și nu colturile obiectului în anumite circumstanțe. Pentru eliminarea acestor cazuri defavorabile imaginea se prelucrează cu operații morfologice, și anume un număr egal de dilatare și eroziuni pentru a nu modifica aria obiectului. Astfel, scrisul se elimină și colturile vor fi prelucrate pe o imagine care nu conține scris. După cum este menționat anterior, colturile obiectului se vor sorta după pozițiile coordonatelor colturilor față de centrul de greutate. Astfel, se vor crea cele 2 liste, top și bottom. Astfel, punctele care au coordonata  $y$  mai mică decât cea a centrului de masă se vor afla în lista de top, altfel în cea de bottom. Fiecare listă în parte va avea în ordine punctele cu coordonata  $x$  mai mică pe prima poziție. Pseudocodul corespunzător descrierii este:

```

list<Point> corners = goodFeaturesToTrack
foreach corner in corners:
    massCenter += corner
massCenter *= 1/corners.size

foreach corner in corners:
    if corner.y < massCenter.y
        push(top, corner)
    else
        push(bottom, corner)

```

Dupa stabilirea ordinii colturilor, colturile imaginii se vor lua în aceeași ordine. Urmatoarea funcție relevantă descrierii este cea de găsiere a matricii de omografie. Conform descrierii, după crearea celor 4 vectori pentru corespondențe și implicit a matricii  $P$ , se folosește biblioteca SVD care va oferi direct soluția sistemului. Pentru matricea  $H$ , se ia ultimul vector singular corespunzător ultimei coloane din matricea soluție ( $V$ ). Ca și observație, această modalitate de prelucrare a sistemului va oferi matricea  $V$  transpusă, urmând în urma prelucrărilor să se aducă la forma inițială ( $V$ ) și să se redimensioneze pentru a obține matricea  $H$  de  $3 \times 3$ . Aplicarea perspectivei pe întreaga matrice se realizează parcurgând imaginea în totalitate, pixel cu pixel. Orice punct corespunzător 2D se va găsi conform următorului pseudocod:

```

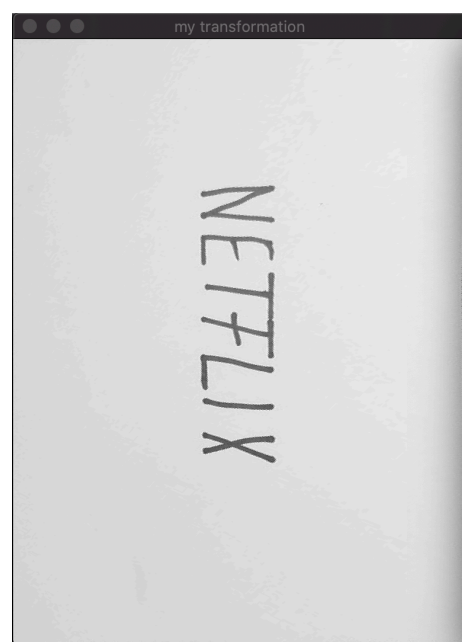
A = (j, i, 1).
tempMatrix = H * A
dst = x/scale, y/scale

```

Deoarece  $A$  e o matrice  $1 \times 3$  iar  $H$  e o matrice de  $3 \times 3$  (după redimensionarea vectorului  $V$ ), rezultatul în  $tempMatrix$  va fi o matrice de  $1 \times 3$ , cu valorile  $(x, y, scale)$ .

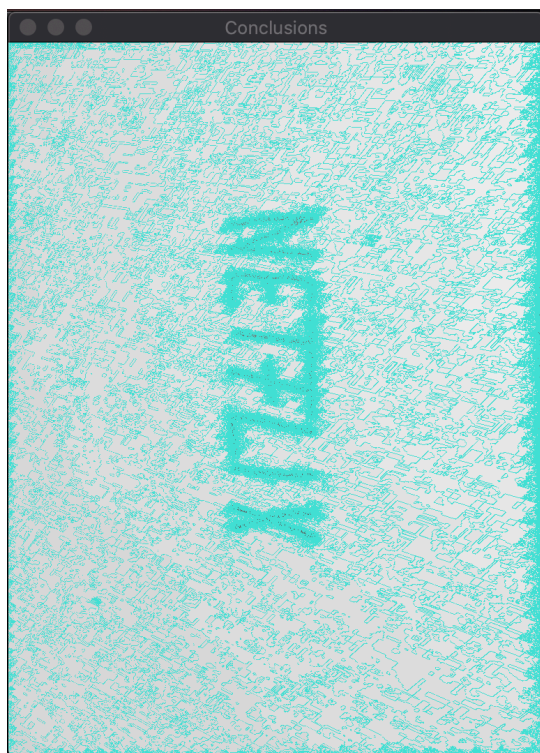
## 4. Rezultate experimentale

Pentru a sesiza diferențele dintre implementarea proprie și cea oferită de biblioteca OpenCv, o funcție adițională va marca cu o culoare diferită diferențele dintre pixelii celor două imagini rezultate. Imaginile rezultate sunt destul de similare ca și aspect, se observă diferențe în imaginea creată cu metoda proprie de homografie prin pixelarea imaginii (în imaginea corespunzătoare implementării proprii, se observă că scrisul este puțin pixelat). Diferențele și rezultate apar în pozele de mai jos:



## 5. Concluzii

Dupa cum se mentioneaza in paragraful anterior, imaginea rezultata in urma implementarii proprii apare putin mai pixelata decat imaginea obtinuta prin implementarea din OpenCv. Eroarea algebrica pare destul de nesemnificativa observand imaginile anterioare, dar la colorarea fiecarui pixel diferit intr-o anumita culoare am obtinut rezultatul urmator. De asemenea, pentru o mai buna sesizare a diferentelor am realizat in mod similar o colorare pentru pixelii care sunt egali in cele doua imagini. Cu albastru (turcoaz) se vor observa diferentele, iar cu galben s-au marcat asemanarile.



## 6. Bibliografie

<https://www.learnopencv.com/image-alignment-feature-based-using-opencv-c-python/>  
[https://docs.opencv.org/2.4/modules/imgproc/doc/geometric\\_transformations.html](https://docs.opencv.org/2.4/modules/imgproc/doc/geometric_transformations.html)  
[https://docs.opencv.org/3.4/d9/dab/tutorial\\_homography.html](https://docs.opencv.org/3.4/d9/dab/tutorial_homography.html)  
<https://math.stackexchange.com/questions/494238/how-to-compute-homography-matrix-h-from-corresponding-points-2d-2d-planar-homog>  
<http://www.cse.psu.edu/~rtc12/CSE486/lecture16.pdf>  
[https://docs.opencv.org/master/d9/dab/tutorial\\_homography.html](https://docs.opencv.org/master/d9/dab/tutorial_homography.html)  
<https://www.learnopencv.com/homography-examples-using-opencv-python-c/>  
<https://answers.opencv.org/question/174548/inverse-perspective-mapping-ipm-on-the-capture-from-camera-feed/>  
<https://gist.github.com/anujonthemove/7b35b7cle05f0iddiid74d94784cle58>  
<https://nikolasent.github.io/opencv/2017/05/07/Bird%27s-Eye-View-Transformation.html>  
[https://en.wikipedia.org/wiki/Homography\\_\(computer\\_vision\)](https://en.wikipedia.org/wiki/Homography_(computer_vision))  
[https://www.researchgate.net/publication/220960373\\_Inverse\\_perspective\\_transformation\\_for\\_video\\_surveillance](https://www.researchgate.net/publication/220960373_Inverse_perspective_transformation_for_video_surveillance)