

6. Procesarea datelor RGB-D

Reprezentarea datelor RGB-D
Manipularea voxelilor

În acest laborator se vor analiza datele achiziționate utilizându-se senzori cu lumină structurată. Datele furnizate de astfel de senzori sunt compuse din informație vizuală, reprezentată sub formă de imagini RGB, cât și din distanțele cameră-suprafața vizualizată. Aceste distanțe sunt codate sub forma unui canal adițional D. Procesarea informației vizuale 3D se va efectua cu ajutorul librăriei *Point Cloud Library* (PCL) <http://pointclouds.org/>. Instalarea ei se face în mod similar cu instalarea librăriei OpenCV, descrisă în aplicația 1 a acestui îndrumar.

6.1 Baze teoretice

Punctul, notat în continuare cu p , este cel mai simplu element care poate descrie o informație într-un spațiu n -dimensional. Complexitatea acestuia este dată de proprietățile ce îl definesc. O primă proprietate fundamentală a acestuia este legată de poziția sa *geometrică*. Considerând spațiul Euclidian \mathfrak{R}^3 , punctul p poate fi definit utilizându-se cele trei coordonate carteziene (x, y, z) . În acest sens, punctul devine tridimensional. Cea de-a doua proprietate de bază este reprezentată de *culoare*. Asemenea pixelului utilizat la reprezentarea imaginilor, culoarea punctului p poate fi reprezentată prin cele trei culori fundamentale (Roșu, Verde și Albastru)¹. Mai multe astfel de puncte pot fi grupate pentru a se forma o densitate de puncte, care poate fi analizată ulterior. O astfel de aglomerare de puncte este denumită simbolic *nor de puncte*² și va fi notată în continuare cu P . Spre exemplificare, în Fig. 6.1 este prezentat un nor de puncte ce descrie o scenă uzuală. Aceasta a fost percepută utilizându-se un senzor cu lumină structurată Microsoft Kinect[®].

Norii de puncte conțin informația de bază achiziționată din scena vizualizată. Coordonatele $[x_i, y_i, z_i]$ ale unui punct $p_i \in P$ sunt raportate față de un sistem de coordonate fix, având de obicei originea în centrul sensorului utilizat la achiziție. Acest lucru simbolizează faptul că fiecare punct p_i reprezintă distanța pe cele 3 axe de coordonate de la senzorul video la suprafața obiectului vizualizat. Unele dintre cele mai populare tehnici de măsurare a distanțelor 3D sunt:

- tehnici de *triangulație*, care estimează adâncimea (distanța) prin identificarea punctelor corespondente în imaginile percepute de către doi senzori diferiți, la același moment de timp (vezi aplicația 5 din acest îndrumar);
- sisteme cu *lumină structurată*, care estimează distanța dintre obiect și senzor prin proiectarea unui *șablon* luminos cu structură cunoscută. Relația liniară dintre grosimea liniilor proiectate și distanța reală permite estimarea cu precizie a adâncimii obiectului, relativ la senzor. Datorită influențelor luminii naturale (în spectrul infraroșu) acest tip de cameră poate fi utilizat doar în spații închise;

¹Eng. *RGB* - *Red, Green, Blue*

²Eng. *Point Cloud*



(a)



(b)

Fig. 6.1 Exemple de nori de puncte 3D.

- senzorii *Time-of-Flight* (ToF), care măsoară distanțele 3D prin determinarea timpului de întârziere dintre transmiterea și recepționarea unui semnal. Cunoscându-se viteza de propagare a semnalului, distanța d dintre senzor și un punct 3D se poate calcula prin relația:

$$d = \frac{c \cdot t}{2} \quad (6.1)$$

unde c reprezintă viteza semnalului (e.g. viteza luminii în cazul senzorilor laser, sau cu infraroșu), iar t este timpul de întârziere dintre momentul de transmitere a semnalului și recepționarea lui.

Odată achiziționat un nor de puncte 3D, utilizându-se una dintre metodele mai sus menționate, acesta este stocat sub diferite forme impuse de aplicația în cauză. Un aspect important legat de reprezentarea norilor de puncte este acela că în aceste structuri se pot stoca multiple caracteristici ale punctelor. Spre exemplu, în cazul în care se utilizează un senzor de lumină structurată, pe lângă caracteristica geometrică (de distanță) punctul 3D mai prezintă și informație de culoare, normală la suprafață, grad de apartenență la un anumit grup de puncte sau distanța Euclidiană față de originea senzorului video. Astfel, definiția unui punct $p_i = [x_i, y_i, z_i]$ se poate generaliza după cum urmează:

$$p_i = [f_0, f_1, f_2, \dots, f_n], \quad (6.2)$$

unde f_j reprezintă o caracteristică într-un anumit spațiu de caracteristici, spre exemplu poziție, culoare, clasa de apartenență, etc. Structura unui nor de puncte P poate fi stocată

sub formă matriceală:

$$P = \begin{bmatrix} x_1 & y_1 & z_1 & r_1 & g_1 & b_1 & n_{x_1} & n_{y_1} & n_{z_1} & e_1 & d_1 & \cdots \\ x_2 & y_2 & z_2 & r_2 & g_2 & b_2 & n_{x_2} & n_{y_2} & n_{z_2} & e_2 & d_2 & \cdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ x_{N_p} & y_{N_p} & z_{N_p} & r_{N_p} & g_{N_p} & b_{N_p} & n_{x_{N_p}} & n_{y_{N_p}} & n_{z_{N_p}} & e_{N_p} & d_{N_p} & \cdots \end{bmatrix}. \quad (6.3)$$

unde x_1, y_1, z_1 reprezintă coordonatele unui anumit punct 3D, r_1, g_1, b_1 culoarea asociată acestui punct, n este normala la suprafață, e_1 clasa obiectului față de care punctul aparține, iar d_1 distanța senzor video - punct 3D.

Pentru a se putea înțelege geometria scenei în jurul unui anumit punct de interes p_i , este necesară descoperirea setului de vecini P^k localizați în jurul punctului p_i . Unele dintre cele mai utilizate soluții în acest scop este utilizarea tehnicilor de decompoziție spațială în arbori ("KD-tree" sau "Octree") și înlocuirea punctelor 3D prin cuburi de dimensiuni constante.

6.2 Cerințe

1. Utilizându-se librăria PCL, să se încarce de pe HDD un nor de puncte RGB-D;
2. Să se elimine din nor punctele care nu conțin informație de adâncime;
3. Să se vizualizeze norul de puncte încărcat;
3. Să se identifice centrul de greutate al norului de puncte;
4. Să se translateze norul în originea sistemului de coordonate;
5. Să se vizualizeze norul de puncte translatat.

6.3 Codul sursă al aplicației

```

1 #include <stdio.h>
2 #include <iostream>
3 #include <pcl/point_types.h>
4 #include <pcl/point_cloud.h>
5 #include <pcl/io/pcd_io.h>
6 #include <pcl/visualization/cloud_viewer.h>
7 #include <pcl/common/common.h>
8 #include <pcl/common/transforms.h>
9 #include <pcl/filters/filter.h>
10
11 using namespace pcl;
12 using namespace std;
13
14 int main(int argc, char ** argv)
15 {
16     cout << "Laborator 6: Introducere in PCL" << endl;
17
18     string strCaleFisier;
19     PointXYZRGBA ptCentruDeGreutate;
20
21     // Crearea unei structuri de date nor de puncte
22     PointCloud <PointXYZRGBA>::Ptr nor_puncte (new PointCloud <<←
        PointXYZRGBA>);
23

```

```

24     if (argc != 2)
25     {
26         cout<<"Usage: aplicatie <cale-fisier-RGBD>"<<endl;
27         exit(0);
28     }
29     else
30     {
31         strCaleFisier = argv[1];
32     }
33
34     // Incarcarea unui nor de puncte 3D utilizand biblioteca PCL
35     if( io::loadPCDFile(strCaleFisier.c_str(), *nor_puncte))
36         cout << "Norul de puncte nu a putut fi citit." << endl;
37     else
38         cout << "Norul de puncte contine: " << nor_puncte->points.<-
39             size() << " puncte 3D " << endl;
40
41     // Eliminarea punctelor cu valoare nula
42     vector <int> vIndex;
43     removeNaNFromPointCloud (*nor_puncte, *nor_puncte, vIndex);
44     cout<<"Norul de puncte filtrat contine: " << nor_puncte->points.<-
45         size() << " puncte 3D " << endl;
46
47     // Vizualizarea norului de puncte 3D
48     visualization::CloudViewer viewer ("Viualizarea grafica a norului<-
49         de puncte");
50     viewer.showCloud (nor_puncte);
51     while (!viewer.wasStopped ())
52     {}
53
54     // Determinarea centrului de greutate al scenei
55     float fSumX = 0.0f, fSumY = 0.0f, fSumZ = 0.0f;
56
57     for ( unsigned int a = 0 ; a < nor_puncte->points.size(); a ++ )
58     {
59         fSumX += nor_puncte->points[a].x;
60         fSumY += nor_puncte->points[a].y;
61         fSumZ += nor_puncte->points[a].z;
62     }
63     cout<<"Coordonate centru de greutate (X, Y, Z): " <<
64         fSumX / nor_puncte->points.size() << ", " <<
65         fSumY / nor_puncte->points.size()<< " , "<<
66         fSumZ / nor_puncte->points.size() << endl;
67
68     // Salvarea coordonatelor centrului de greutate
69     ptCentruDeGreutate.x = fSumX / nor_puncte->points.size();
70     ptCentruDeGreutate.y = fSumY / nor_puncte->points.size();
71     ptCentruDeGreutate.z = fSumZ / nor_puncte->points.size();
72
73     // Translatoarea norului de puncte in coordonatele de origine ale<-
74     scenei
75     PointXYZ ptTranslation;

```

```

72     ptTranslation.x = 0 - ptCentruDeGreutate.x;
73     ptTranslation.y = 0 - ptCentruDeGreutate.y;
74     ptTranslation.z = 0 - ptCentruDeGreutate.z;
75
76     for (unsigned int b = 0; b < nor_puncte->points.size(); b++)
77     {
78         nor_puncte->points[b].x += ptTranslation.x;
79         nor_puncte->points[b].y += ptTranslation.y;
80         nor_puncte->points[b].z += ptTranslation.z;
81     }
82
83     // Vizualizarea norului de puncte 3D
84     visualization::CloudViewer viewer_2 ("Viualizarea grafica a ←
      norului de puncte");
85     viewer_2.showCloud (nor_puncte);
86     while (!viewer_2.wasStopped ())
87     {}
88
89     return 0;
90 }

```

6.4 Descrierea funcțiilor principale

```

35 io::loadPCDFFile(const string& file_name, PointCloud<PointT> &cloud)

```

Încarcă un fișier tip nor de puncte.

- `file_name`: fișierul sursă;
- `cloud`: structura în care va fi încărcat norul de puncte.

```

42 removeNaNFromPointCloud(const PointCloud<PointT>& cloud_in, ←
      PointCloud<PointT>& cloud_out, vector<int>& index)

```

- `cloud_in`: norul de puncte de intrare;
- `cloud_out`: norul de puncte filtrat;
- `index`: vectorul cu indecșii punctelor valide din norul de puncte de intrare.