Razvoj automatizirane ekstrinzične kalibracije za "okou-ruci" robotske sustave

Dražić, Tomislav

Master's thesis / Diplomski rad

2024

Degree Grantor / Ustanova koja je dodijelila akademski / stručni stupanj: University of Zagreb, Faculty of Mechanical Engineering and Naval Architecture / Sveučilište u Zagrebu, Fakultet strojarstva i brodogradnje

Permanent link / Trajna poveznica: https://urn.nsk.hr/urn:nbn:hr:235:034376

Rights / Prava: Attribution 4.0 International/Imenovanje 4.0 međunarodna

Download date / Datum preuzimanja: 2024-07-18

Repository / Repozitorij:

Repository of Faculty of Mechanical Engineering and Naval Architecture University of Zagreb





SVEUČILIŠTE U ZAGREBU FAKULTET STROJARSTVA I BRODOGRADNJE

DIPLOMSKI RAD

Tomislav Dražić

Zagreb, 2024.

SVEUČILIŠTE U ZAGREBU FAKULTET STROJARSTVA I BRODOGRADNJE

Razvoj automatizirane ekstrinzične kalibracije za "oko – u – ruci" robotske sustave

Mentor:

Doc. dr. sc. Filip Šuligoj, mag. ing. mech.

Student:

Tomislav Dražić

Zagreb, 2024.

Izjavljujem da sam ovaj rad izradio samostalno koristeći znanja stečena tijekom studija i navedenu literaturu.

Zahvaljujem se mentoru doc.dr.sc Filipu Šuligoju na ukazanoj pomoći i savjetima tokom izrade rada. Zahvaljujem se roditeljima, bratu te prijateljima na pruženoj podršci tokom trajanja studija.

Tomislav Dražić

Povje Proizvodno in me	SVEUČILIŠTI FAKULTET STROJARST Središnje povjerenstvo za erenstvo za diplomske ispite izenjerstvo, inženjerstvo mate hatronika i robotika, autonor	U ZAGREBU IVA I BRODOGE završne i diplomske studija strojarstva za enjala, industrijsko i mni sustavi i računa	ADNJE spite smjerove: nženjerstvo i ma na inteligencija Sveučilita Fakultet strojars Datum Klasa: 602 - 04 / 2	enadžment, e u Zagrebu tva i brodogradnje Prilog 24 - 06 / 1
	DIPLOMS	KI ZADATA	K	
Student:	Tomislav Dražić		JMBAG: 003	5226234
Naslov rada na hrvatskom jeziku:	Razvoj automatizirane el sustave	kstrinzične kalibrad	cije za "oko-u-i	ruci" robotske
Naslov rada na engleskom jeziku:	Development of automate systems	ed extrinsic calibra	tion for "eye-in	-hand" roboti
 kolnekstu sveplisu implementaciju auto; sustava. Specifičnije, kamere, u postupku o Specifični zadaci dip Pregled i implem 	matskog sustava za kalibraciju , cilj je izračunati matricu transf ekstrinzične kalibracije u "oko- olomskog rada uključuju: nentaciju metoda za kalibracij	u industriji i istraživa: prostornog odnosa izi ormacije između priru u-ruci" konfiguraciji. u, uključujući analizu	nju, ovaj rad loku među robotske ru bnice robota i koc postojećih metoc	isira se na razvoj ike i 3D vizijskoj ordinatnog sustavi
 kalibraciju i imp Konfiguraciju op Razvoj i testiranj Razvoj rješenja l Provođenje eksp kalibracijskog pr 	perativnog sustava i programer je komunikacijskog protokola i koje automatizira proces kalibri perimentalnih mjerenja i analiz pocesa.	skog okruženja za kom zmeđu robota, računal acije 3D kamere u kon za za utvrđivanje točn	uunikaciju i kontr la i 3D-vizijskog nbinaciji s kalibra losti i robusnosti	olu sustava. sustava. ucijskim uzorkom implementiranoj
kalibraciju i imp Konfiguraciju op Razvoj i testiranj Razvoj rješenja l Provođenje eksp kalibracijskog pr U radu je potrebno ni	perativnog sustava i programern je komunikacijskog protokola i koje automatizira proces kalibri verimentalnih mjerenja i analiz vocesa. avesti korištenu literaturu i eve	skog okruženja za kom zmeđu robota, računal acije 3D kamere u kon za za utvrđivanje točn ntualno dobivenu pon	nunikaciju i kontr la i 3D-vizijskog nbinaciji s kalibra nosti i robusnosti noć.	olu sustava. sustava. ucijskim uzorkom implementiranoj
kalibraciju i imp Konfiguraciju op Razvoj i testiranj Razvoj rješenja k Provođenje eksp kalibracijskog pr U radu je potrebno na Zadatak zadan:	perativnog sustava i programern je komunikacijskog protokola i koje automatizira proces kalibri perimentalnih mjerenja i analiz pocesa. avesti korištenu literaturu i eve	skog okruženja za kom zmeđu robota, računal acije 3D kamere u kon za za utvrđivanje točn ntualno dobivenu pon	nunikaciju i kontr la i 3D-vizijskog nbinaciji s kalibra kosti i robusnosti noć. Predvi	olu sustava. sustava. ucijskim uzorkom implementiranoj deni datumi obrane
kalibraciju i imp Konfiguraciju op Razvoj i testiranj Razvoj rješenja k Provođenje eksp kalibracijskog pr U radu je potrebno na Zadatak zadan: 9. svibnja 2024.	perativnog sustava i programer je komunikacijskog protokola i koje automatizira proces kalibri perimentalnih mjerenja i analiz pocesa. avesti korištenu literaturu i eve Datum	skog okruženja za kom zmeđu robota, računal acije 3D kamere u kon za za utvrđivanje točn ntualno dobivenu pon n predaje rada; srpnja 2024.	nunikaciju i kontr la i 3D-vizijskog nbinaciji s kalibra kosti i robusnosti noć. Predvi 1:	deni datumi obrane 5. – 19. srpnja 2024

SADRŽAJ

SADRŽAJ	I			
POPIS SLIKAII				
1. UVOD	1			
2. KALIBRACIJA OKO-U-RUCI	5			
3. METODE KALBIRACIJE	7			
3.1. Tsai – Lenz metoda	8			
3.3 Daniilids – Bayro-Corrochano, metoda	9			
3.4. Lou – Chou metoda	. 10			
3.5. Li metoda	. 11			
3.6. Horaud – Dornaika metoda	. 12			
3.7. Park metoda	. 12			
4. KALIBRACIJSKI OBJEKTI	. 14			
4.1. Uzorak šahovske ploče	. 14			
4.2. ArUco marker	. 15			
5. POSTAVKE ZA KALIBRACIJU	. 17			
5.1. Postavke za komunikaciju između robota i računala	. 17			
5.2. Postavke kamere	. 19			
6. POSTUPAK KALIBRACIJE	. 22			
6.1. Općeniti postupak	. 22			
6.2. Automatska kalibracija	. 25			
7. EVALUACIJA METODA KALIBRACIJE	. 26			
7.1. Rezultati kalibracije	. 27			
7.1.1. Rezultati kalibracije u ovisnosti o broju korištenih položaja	. 27			
7.1.2. Rezultati kalibracije u ovisnosti o korištenoj kalibracijskoj ploči	. 29			
7.1.3. Rezultati kalibracije u ovisnosti o rasponu rotacija	. 30			
7.1.4. Rezultati kalibracije u ovisnosti o rasponu translacija	. 32			
8. POSTUPAK VALIDACIJE	. 34			
8.1. Validacija rotacije	. 34			
8.1.1. Provedba i rezultati	. 36			
8.2. Validacija translacije	.41			
8.2.1. Provedba i rezultati	. 43			
9. ZAKLJUCAK	. 50			
LITERATURA	. 51			
PRILOZI	. 53			

POPIS SLIKA

Sika I. Princip stereo vizije [12]	1
Slika 2. Princip rada kamere sa strukturiranim svjetlom [13]	2
Slika 3. Princip "time – of – flight" kamere [13]	2
Slika 4. Prijemna vizijskih sustava u robotici [14]	3
Slika 5. "Oko-ruka" i "oko-u-ruci" konfiguracije [15]	4
Slika 6. Kalibracija "Oko-u-ruci" [16]	5
Slika 7. Uzorak šahovske ploče	14
Slika 8. Kalibracija ploča sa uzorkom šahovske ploče i detektiranim rubovima	15
Slika 9. ArUco markeri sačinjeni od različitog broja bitova	15
Slika 10. Kalibracijska ploča sa ChArUco uzorkom i detektiranim markerima	16
Slika 11. KUKA Sunrise Workbench	17
Slika 12. Logička shema komunikacije između servera i klijenta	18
Slika 13. Ensenso N35 kamera	19
Slika 14 Ensenso NyView	20
Slika 15. Tehniči nodatci kamere N35 – 804-16-IR	20
Slika 16 Ontika N35-804-16-IR	20
Slika 17. Preciznost na različitim udaljenostima	21
Slika 18. Logički shema procesa skupljanja vrijednosti za kalibraciju	21
Slika 10. Dogleki sheha procesa skupijanja vijednosti za kanoraciju	22
Slika 20. Drikaz lijovo i dosno komoro	. 23
Slike 21. Dubinski prikoz	23
Slike 22. 2D multor	. 24
Slika 22. 5D plikaz	24
Slika 24. Delativna na gražila natacija za nazližita mata da kalibracija.	. 23
Slika 24. Relativna pogreška rotacije za različite metode kalibracije	. 27
Slika 25. Relativna pogreska translacije za razlicite metode kalibracije	. 28
Slika 26. Relativna pogreska translacije za razlicite metode kalibracije s manjom vrijednoso	cu
pogreske	.28
Slika 2/. Relativna pogreska rotacije za kalibraciju sa sanovnicom i ChArUco uzorkom	. 29
Slika 28. Relativna pogreška translacije za kalibraciju sa sahovnicom i ChArUco uzorkom	130
Slika 29. Relativna pogreška rotacije za različite raspone rotacija	31
	0.1
Slika 30. Relativna pogreška translacije za različite raspone rotacija	.31
Slika 30. Relativna pogreška translacije za različite raspone rotacija Slika 31. Relativna pogreška rotacije za različite raspone translacija	.31
Slika 30. Relativna pogreška translacije za različite raspone rotacija Slika 31. Relativna pogreška rotacije za različite raspone translacija Slika 32. Relativna pogreška translacije za različite raspone translacija	. 31 . 32 . 33
Slika 30. Relativna pogreška translacije za različite raspone rotacija Slika 31. Relativna pogreška rotacije za različite raspone translacija Slika 32. Relativna pogreška translacije za različite raspone translacija Slika 33. Homogene transformacije validacije rotacije	. 31 . 32 . 33 . 34
Slika 30. Relativna pogreška translacije za različite raspone rotacija Slika 31. Relativna pogreška rotacije za različite raspone translacija Slika 32. Relativna pogreška translacije za različite raspone translacija Slika 33. Homogene transformacije validacije rotacije Slika 34. Pogreška nastala zbog netočne rotacije	. 31 . 32 . 33 . 34 . 35
Slika 30. Relativna pogreška translacije za različite raspone rotacija Slika 31. Relativna pogreška rotacije za različite raspone translacija Slika 32. Relativna pogreška translacije za različite raspone translacija Slika 33. Homogene transformacije validacije rotacije Slika 34. Pogreška nastala zbog netočne rotacije Slika 35. Logička shema validacije rotacije i ispravaka pogreške	. 31 . 32 . 33 . 34 . 35 . 36
Slika 30. Relativna pogreška translacije za različite raspone rotacija Slika 31. Relativna pogreška rotacije za različite raspone translacija Slika 32. Relativna pogreška translacije za različite raspone translacija Slika 33. Homogene transformacije validacije rotacije Slika 34. Pogreška nastala zbog netočne rotacije Slika 35. Logička shema validacije rotacije i ispravaka pogreške Slika 36. Ensenso kamera stereo podatak	. 31 . 32 . 33 . 34 . 35 . 36 . 37
Slika 30. Relativna pogreška translacije za različite raspone rotacija Slika 31. Relativna pogreška rotacije za različite raspone translacija Slika 32. Relativna pogreška translacije za različite raspone translacija Slika 33. Homogene transformacije validacije rotacije Slika 34. Pogreška nastala zbog netočne rotacije Slika 35. Logička shema validacije rotacije i ispravaka pogreške Slika 36. Ensenso kamera stereo podatak Slika 37. Pogreška rotacije prije ispravka	. 31 . 32 . 33 . 34 . 35 . 36 . 37 . 37
Slika 30. Relativna pogreška translacije za različite raspone rotacija Slika 31. Relativna pogreška rotacije za različite raspone translacija Slika 32. Relativna pogreška translacije za različite raspone translacija Slika 33. Homogene transformacije validacije rotacije Slika 34. Pogreška nastala zbog netočne rotacije Slika 35. Logička shema validacije rotacije i ispravaka pogreške Slika 36. Ensenso kamera stereo podatak Slika 37. Pogreška rotacije prije ispravka Slika 38. Pogreška rotacije prije ispravka, numerički prikaz	. 31 . 32 . 33 . 34 . 35 . 36 . 37 . 37 . 38
Slika 30. Relativna pogreška translacije za različite raspone rotacija Slika 31. Relativna pogreška rotacije za različite raspone translacija Slika 32. Relativna pogreška translacije za različite raspone translacija Slika 33. Homogene transformacije validacije rotacije Slika 34. Pogreška nastala zbog netočne rotacije Slika 35. Logička shema validacije rotacije i ispravaka pogreške Slika 36. Ensenso kamera stereo podatak Slika 37. Pogreška rotacije prije ispravka Slika 38. Pogreška rotacije prije ispravka, numerički prikaz Slika 39. Rezultat ispravka pogreške rotacije	. 31 . 32 . 33 . 34 . 35 . 36 . 37 . 37 . 38 . 39
Slika 30. Relativna pogreška translacije za različite raspone rotacija Slika 31. Relativna pogreška rotacije za različite raspone translacija Slika 32. Relativna pogreška translacije za različite raspone translacija Slika 33. Homogene transformacije validacije rotacije Slika 34. Pogreška nastala zbog netočne rotacije Slika 35. Logička shema validacije rotacije i ispravaka pogreške Slika 36. Ensenso kamera stereo podatak Slika 37. Pogreška rotacije prije ispravka Slika 38. Pogreška rotacije prije ispravka, numerički prikaz Slika 39. Rezultat ispravka pogreške rotacije	. 31 . 32 . 33 . 34 . 35 . 36 . 37 . 37 . 38 . 39 . 39
Slika 30. Relativna pogreška translacije za različite raspone rotacija Slika 31. Relativna pogreška rotacije za različite raspone translacija Slika 32. Relativna pogreška translacije za različite raspone translacija Slika 33. Homogene transformacije validacije rotacije Slika 34. Pogreška nastala zbog netočne rotacije Slika 35. Logička shema validacije rotacije i ispravaka pogreške Slika 36. Ensenso kamera stereo podatak Slika 37. Pogreška rotacije prije ispravka Slika 38. Pogreška rotacije prije ispravka Slika 39. Rezultat ispravka pogreške rotacije Slika 40. Rezultat ispravka pogreške rotacije, numerički prikaz Slika 41. Kretanje pogreške po x i y osi za ispravak rotacije	. 31 . 32 . 33 . 34 . 35 . 36 . 37 . 38 . 39 . 39 . 39 . 41
Slika 30. Relativna pogreška translacije za različite raspone rotacija Slika 31. Relativna pogreška rotacije za različite raspone translacija Slika 32. Relativna pogreška translacije za različite raspone translacija Slika 33. Homogene transformacije validacije rotacije Slika 34. Pogreška nastala zbog netočne rotacije Slika 35. Logička shema validacije rotacije i ispravaka pogreške Slika 36. Ensenso kamera stereo podatak Slika 37. Pogreška rotacije prije ispravka Slika 38. Pogreška rotacije prije ispravka numerički prikaz Slika 39. Rezultat ispravka pogreške rotacije Slika 40. Rezultat ispravka pogreške rotacije, numerički prikaz Slika 41. Kretanje pogreške po x i y osi za ispravak rotacije Slika 42. Homogene transformacije validacije translacije	.31 .32 .33 .34 .35 .36 .37 .37 .38 .39 .39 .41 .42
Slika 30. Relativna pogreška translacije za različite raspone rotacija Slika 31. Relativna pogreška rotacije za različite raspone translacija Slika 32. Relativna pogreška translacije za različite raspone translacija Slika 33. Homogene transformacije validacije rotacije Slika 34. Pogreška nastala zbog netočne rotacije Slika 35. Logička shema validacije rotacije i ispravaka pogreške Slika 36. Ensenso kamera stereo podatak Slika 37. Pogreška rotacije prije ispravka Slika 38. Pogreška rotacije prije ispravka numerički prikaz Slika 39. Rezultat ispravka pogreške rotacije Slika 40. Rezultat ispravka pogreške rotacije , numerički prikaz Slika 41. Kretanje pogreške po x i y osi za ispravak rotacije Slika 42. Homogene transformacije validacije translacije Slika 43. Utjecaj pogreške translacije na rezultate	.31 .32 .33 .34 .35 .36 .37 .38 .39 .39 .41 .42 .43
 Slika 30. Relativna pogreška translacije za različite raspone rotacija	.31 .32 .33 .34 .35 .36 .37 .37 .38 .39 .41 .42 .43 .43
 Slika 30. Relativna pogreška translacije za različite raspone rotacija	.31 .32 .33 .34 .35 .36 .37 .37 .37 .38 .39 .39 .39 .41 .42 .43 .43
 Slika 30. Relativna pogreška translacije za različite raspone rotacija	.31 .32 .33 .34 .35 .36 .37 .38 .39 .39 .41 .42 .43 .44 .45
 Slika 30. Relativna pogreška translacije za različite raspone rotacija	.31 .32 .33 .34 .35 .36 .37 .38 .39 .41 .42 .43 .44 .45

Tomislav Dražić Dip	lomski rad
Slika 48. Numerički prikaz odstupanja translacija prije ispravka	
Slika 49. Pozicija markera u početnoj i rotiranoj poziciji , prije i nakon ispravka grešk	e
translacije	
Slika 50. Rezultat nakon ispravka translacije, numerički prikaz	
Slika 51. Kretanje pogreške po x i y osi za ispravak translacije	

Tomislav Dražić

POPIS OZNAKA

Oznaka	Jedinica	Opis
Α	-	Homogena transformacija između položaja robota
В	-	Homogena transformacija između položaja kamere
$E_{\rm rn}$	-	Relativna pogreška kalibracije
$E_{\mathbf{R}}$	-	Relativna pogreška kalibracije rotacije
E_{T}	-	Relativna pogreška kalibracije translacije
$\mathbf{H}_{\mathrm{OBJ}}^{\mathrm{ROB}}$	-	Homogena transformacija između objekta i baze robota
$\mathbf{H}_{ ext{EE}}^{ ext{ROB}}$	-	Homogena transformacija između prihvatnice i baze robota
$\mathbf{H}_{\mathrm{CAM}}^{\mathrm{EE}}$	-	Homogena transformacija između kamere i prihvatnice
$\mathbf{H}_{\mathrm{OBJ}}^{\mathrm{CAM}}$	-	Homogena transformacija između objekta i kamere
$\mathbf{H}_{\mathrm{OBJ}}^{\mathrm{ROB}}$	-	Homogena transformacija između objekta i baze robota
n _x	-	Vektor osi rotacije
\mathbf{R}_{A}	-	Matrica rotacija između položaja robota
\mathbf{R}_B	-	Matrica rotacija između položaja kamere
\mathbf{t}_A	-	Matrica translacija između položaja robota
\mathbf{t}_B	-	Matrica translacija između položaja kamere
\mathbf{t}_X	-	Matrica translacija između robota i kamere
$ heta_{ m x}$	-	Nagib od vektora osi rotacije
X	-	Matrica transformacija između prihvatnice i kamere

Kalibracija robota i vizijskog sustava je postupak koji uspostavlja prostorni odnos između robotske prihvatnice i vizijskog sustava. Ova kalibracija je neophodna za mnoge primjene koje uključuju robotske sustave. Vizijski sustav snima sliku koja sadržava prikaz željenog objekta. Računalo analizira sliku i određuje položaj objekta. Na temelju rezultata kalibracije, računalo određuje poziciju u koju robotska prihvatnica mora doći kako bi uspješno rukovala objektom.

Tema ovog diplomskog rada je razvoj automatizirane ekstrinzične kalibracije za "oko - u -ruci" robotske sustave. To su sustavi u kojima je vizijski sustav montiran na robotsku ruku i cilj kalibracije je odrediti transformaciju između prihvatnice i koordinatnog sustava kamere.

U prvom dijelu rada je dan opis komponenta korišten za proces kalibracije, navedena je korištena kamera zajedno sa specifikacijama, robotski kontroler te objekt kalibracije. Nadalje su objašnjenje metode koje rješavaju problem kalibracije. Opisana je komunikacijska logika na razini kamera – računalo te računalo – robotski kontroler kojom je osiguran robustan način dohvaćanja slika sa kamere te pomak u željene pozicije. U nastavku rada je dan prikaz algoritma pomoću kojeg sustav obavlja prikupljanje podataka uz minimalnu ulogu operatera.

Nakon prikupljenog dovoljnog broja slika i pozicija, proveden je postupak kalibracije pomoću neke od prethodno opisanih metoda te je napravljena usporedba metoda u ovisnosti o različitim postavkama kalibracije. Naposlijetku je obavljen postupak validacije za dobivene rezultate odabrane metode te implementiran postupak ispravka pogreške ako takve postoje.

Ključne riječi: oko – u – ruci kalibracija, automatizacija, ekstrinzični parametri, matrice transformacija, 3D kamera

Calibration of the robot and vision system is a process that establishes the spatial relationship between the robot gripper and the vision system. This calibration is essential for many applications involving robotic systems. The vision system captures an image that contains the desired object. The computer analyzes the image and determines the object's position. Based on the calibration results, the computer determines the position to which the robot gripper must move to successfully handle the object.

The topic of this thesis is the development of automated extrinsic calibration for "eye-in-hand" robotic systems. These are systems where the vision system is mounted on the robot arm, and the goal of calibration is to determine the transformation between the gripper and the camera coordinate system.

The first part of the thesis describes the components used for the calibration process, including the camera specifications, the robotic controller, and the calibration object. Additionally, methods that solve the calibration problem are explained. The communication logic at the camera-computer and computer-robotic controller levels is described, ensuring a robust way of retrieving images from the camera and moving to desired positions. The next section presents the algorithm by which the system collects data with minimal operator involvement.

After collecting a sufficient number of images and positions, the calibration process is performed using one of the previously described methods, and a comparison of methods is made depending on different calibration settings. Finally, the validation process for the obtained results of the selected method is conducted, and a procedure for error correction is implemented if such errors exist.

Key words: eye-in-hand calibration, automation, extrinsic parameters, transformation matrices, 3D camera

1. UVOD

Razvoj industrije, napredak u područjima poput ugrađenih sustava, tehnologiji procesiranja, umjetnoj inteligenciji i strojnom učenju, omogućio je veliki pomak u smjeru automatiziranih strojeva i sustava koji imaju mogućnost snalaženja u prostoru s malo ljudske pomoći. To im omogućuje 3D dubinska senzorska tehnologija. Grane industrije gdje njihova primjena najviše dolazi do izražaja jesu automatizacija, robotika te autonomna vozila. Najvažnije tehnologije za procjenu dubine su stereo vizija, strukturirano svijetlo i "time – of – flight".

Stereo vizija radi na principu ljudskog vida. Slika se uzima sa dvije kamere koje imaju konstantu udaljenost između njihovih žarišta. Mjerenjem razlike lokacija objekta na slikama obje kamere, moguće je odrediti udaljenost do tog objekta. Što je objekt bliže žarištima kamera, to je veća razlika u pomacima objekta na slikama. Taj pomak se definira kao rasipanje. Pomoću vrijednosti rasipanja može se odrediti dubinska mapa. Stereo kamere se mogu dalje podijeliti na pasivne i aktivne. Aktivne imaju integrirani izvor svijetlosti koji projicira uzorak na scenu i tako dodaje značajke slici. Glavne prednosti stereo kamera su preciznost, domet, mogućnost rada na otvorenom. Nedostatak je visoka cijena.



Left + Right Image



Slika 1. Princip stereo vizije [1]

Kamere sa strukturiranim svijetlom koriste unaprijed poznat uzorak svijetlosti, najčešće pruge, kojeg projiciraju na objekt. Kamera koja je zaokrenuta za poznati kut s obzirom na izvor svjetlosti, prima distorziran uzorak i s obzirom na izraženost distorzija, moguće je odrediti dubinsku mapu. Prednosti ovog pristupa su preciznost na malim udaljenostima te niska cijena. Nedostatci su loši rezultati na većim udaljenostima, osjetljivost na druge izvore svjetlosti i prozirne ili reflektivne površine.



Slika 2. Princip rada kamere sa strukturiranim svjetlom [2]

"Time – of – flight" (ToF) kamere se sastoje od odašiljača i prijamnika signala. Rade na principu mjerenja vremena koje je trebalo svjetlosti da prijeđe određenu udaljenost. Dijele se na direktne ToF kamere koje šalju jedan impuls i mjeri se udaljenost s obzirom na vrijeme dok nije dostigao prijamnik. Indirektne ToF kamere odašilju kontinuirani signal i tada se mjeri razlika u fazi između odaslanog i primljenog signala. Prednosti su preciznost i mogućnost rada na površinama s malo strukture. Nedostatak je podložnost interferencijama s drugih svjetlosnih izvora.



Slika 3. Princip "time – of – flight" kamere [2]

Implementacija vizijskih sustava u robotiku je omogućila robotima da spoznaju svoje okruženje. Omogućila im je rješavanje zadataka poput prepoznavanja objekata, navigacija kroz neprohodne terene te izbjegavanje prepreka. Pomoću povratnih informacija sa kamere, roboti mogu precizno manipulirati i dohvaćati različite objekte i u nesređenoj okolini. Roboti opremljeni kamerom nalaze primjenu u industriji i u zadatcima inspekcije kvalitete i detekcije kvarova.



Slika 4. Prijemna vizijskih sustava u robotici [3]

Za uspješno obavljanje navedenih zadataka, esencijalno je poznavati odnos robota i kamere. Taj odnos se dobiva kalibracijom. Postoje dvije osnovne podijele, kalibracija za konfiguraciju "oko – u – ruci" te "oko – ruka" konfiguracija.

Kalibracija "oko – u – ruci" je postupak kojim se određuje relativna pozicija te orijentacija između prihvatnice robota te kamere montirane na istog. Proces se sastoji od skupljana slika kalibracijske ploče ili sličnog objekta poznate geometrije iz različitih pozicija i sa drugačijim orijentacijama.

Kalibracija "oko – ruka" je postupak kojim se određuje pozicija i orijentacija fiksno pozicionirane kamere s obzirom na koordinatni sustav robota. Tokom procesa se uzimaju slike kalibracijske ploče koja je montirana na prihvatnicu robota.

U nastavku će biti detaljnije obrađen postupak kalibracije "Oko – u – ruci" te će biti dan prikaz postava.



Slika 5. "Oko-ruka" i "oko-u-ruci" konfiguracije [4]

2. KALIBRACIJA OKO-U-RUCI

Robotski manipulator ima 2 koordinata sustava koja su bitna za ovu temu. To su ishodišni koordinatni sustav robota te koordinatni sustav prihvatnice. Transformacija između njih je dana od strane proizvođača. Da bih robot mogao rukovati nekim predmetom, potrebno je znanje o poziciji te orijentaciji tog predmeta s obzirom na ishodišni sustav robota. Pomoću kamere se dobiva informacija o poziciji i orijentaciji predmeta s obzirom na koordinati sustav kamere. Poveznica između koordinatnog sustava kamere te koordinatnog sustava prihvatnice a time i ishodišnog sustava robota je rezultat kalibracije "Oko – u – ruci".



Slika 6. Kalibracija "Oko-u-ruci" [5]

Slika 6. prikazuje prethodno opisane matrice transformacija te je dan vizualan prikaz njihovih odnosa. Matrica transformacije između ishodišnog sustava robota te prihvatnice je označen sa $\mathbf{H}_{\text{EE}}^{\text{ROB}}$, matrica transformacija između objekta i kamere sa $\mathbf{H}_{\text{OBJ}}^{\text{CAM}}$ a transformacija između kamere i prihvatnice sa $\mathbf{H}_{\text{CAM}}^{\text{EE}}$. Rezultanta matrica kalibracije tada se može izraziti kao:

 $\mathbf{H}_{\mathrm{OBJ}}^{\mathrm{ROB}} = \mathbf{H}_{\mathrm{EE}}^{\mathrm{ROB}} \mathbf{H}_{\mathrm{CAM}}^{\mathrm{EE}} \mathbf{H}_{\mathrm{OBJ}}^{\mathrm{CAM}}$ (2.1)

3. METODE KALBIRACIJE

Za rješavanje problema kalibracije, čiji će rezultat biti matrica transformacija iz koordinatnog sustava kamere u koordinatni sustav robota, bit će potrebno odrediti matricu homogenih transformacija iz koordinatog sustava kamere u koordinatni sustav prihvatnice. Ona je generalno formulirana u obliku jednadžbe (3.1) gdje je predstavljena kao matrica **X**. **A** i **B** su homogene matrice transformacija koje predstavljaju relativne kretnje između dva položaja , matrica **A** za robota i **B** za kameru.

$$\mathbf{A}_{\mathrm{N}}^{\mathrm{M}}\mathbf{X} = \mathbf{X}\mathbf{B}_{\mathrm{N}}^{\mathrm{M}} \tag{3.1}$$

Ista matrica se može definirati kao kompozicija rotacije koordinatnog sustava M s obzirom na N, gdje je \mathbf{R}_{N}^{M} 3 x 3 matrica i transformacije \mathbf{t}_{N}^{M} u obliku vektora 3 x 1.

$$\mathbf{P}^{\mathrm{M}} = \mathbf{H}_{\mathrm{N}}^{\mathrm{M}} \mathbf{P}^{\mathrm{N}} \tag{3.2}$$

$$\mathbf{P}^{\mathrm{M}} = \begin{pmatrix} \mathbf{R}_{\mathrm{N}}^{\mathrm{M}} & \mathbf{t}_{\mathrm{N}}^{\mathrm{M}} \\ \mathbf{0}^{\mathrm{T}} & \mathbf{1} \end{pmatrix} \mathbf{P}^{\mathrm{N}}$$
(3.3)

Jednadžba (3.1 se može raspisati kao što je dano u nastavku.

$$\begin{pmatrix} \mathbf{R}_{A} & \mathbf{t}_{A} \\ \mathbf{0}^{\mathrm{T}} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{R}_{X} & \mathbf{t}_{X} \\ \mathbf{0}^{\mathrm{T}} & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{R}_{X} & \mathbf{t}_{X} \\ \mathbf{0}^{\mathrm{T}} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{R}_{B} & \mathbf{t}_{B} \\ \mathbf{0}^{\mathrm{T}} & 1 \end{pmatrix}$$
(3.4)

$$\mathbf{R}_{\mathrm{A}}\mathbf{R}_{\mathrm{X}} = \mathbf{R}_{\mathrm{X}}\mathbf{R}_{\mathrm{B}} \tag{3.5}$$

$$(\mathbf{R}_{\mathrm{A}} - \mathbf{I}) \mathbf{t}_{\mathrm{X}} = \mathbf{R}_{\mathrm{X}} \mathbf{t}_{\mathrm{B}} - \mathbf{t}_{A}$$
(3.6)

Indeksi ispod matrica transformacija i rotacija označavaju kameru, robota ili položaj između prihvatnice i kamere. Pozicija prihvatnice se može dobiti preko direktne kinematike robota dok se pozicije kamere računaju pomoću kalibracijskog objekta pretvarajući njegov 3D skup točaka u pripadajući 2D prikaz na slici korištenjem P-n-P algoritma. Rješavanje problema se svodi na prikupljanje podataka sa robota A_i i kamere B_i te pronalaska matrice transformacija X koja će minimizirati grešku za sve prikupljene parove podataka. Potreban je veći broj mjerena za točnije i robusnije rješenje. Da bih se došlo do rješenja prema jednadžbi (3.1) potrebno je uzet u obzir da struktura matrice homogenih transformacija, sačinjena od rotacija i pomaka, mora biti sačuvana.

Postoje različite tehnike rješavanja ovog problema, dijele se na odvojene ili simultane metode. Glavna značajka odvojenih metoda je prvo određivanje rotacije prema jednadžbi (3.5) te zatim računanja pomaka prema jednadžbi (3.6). Nedostatak ovog pristupa je u izravnom prenošenju greške pri izračunu rotacije na grešku u pomacima. Nadalje takvim pristupom se gubi prvotna povezanost između tih parametara. Iz tog razloga su se počele razvijati simultane metode rješavanja problema kalibracije "Oko – u – ruci". Najpoznatiji algoritmi rješavanja pomoću odvojenih pristupa su Tzai – Lenz [6], Shiu – Ahmad [7], Chou – Kamel [8], Park – Martin [9]. Predstavnici simultane metode su: Zhao – Liu [10], Daniilidis – Byro-Corrochano [11], Li [12], Chen [13]. U nastavku će biti dan pregled navedenih metoda te opis postupka na kojem rade.

3.1. Tsai – Lenz metoda

Ova metoda spada u grupu odvojenih i bazira se na računanju rotacije pomoću "Angle-Axis" reprezentacije, koja se sastoji od kuta rotacije θ_x i 3 x 1 vektora \mathbf{n}_x koji definira os rotacije.

$$\mathbf{R}_{\mathrm{X}} = \mathrm{Rot}(\mathbf{n}_{\mathrm{X}}\boldsymbol{\theta}_{\mathrm{X}}) \tag{3.7}$$

$$[\mathbf{n}_{\rm A} + \mathbf{n}_{\rm B}]_{\rm X} \, \mathbf{n}_{\rm X}^{'} = \mathbf{n}_{\rm A} - \mathbf{n}_{\rm B} \mathbf{n}_{\rm X} = \frac{2\mathbf{n}_{\rm X}}{\sqrt{1 + \|\mathbf{n}_{\rm X}^{'}\|^2}}$$
(3.8)

$$\theta_{\mathrm{X}} = 2 \tan^{-1} \left(\left\| \mathbf{n}_{\mathrm{X}}^{'} \right\| \right) \tag{3.9}$$

$$\mathbf{R}_{\mathrm{X}} = \left(1 - \frac{\|\mathbf{n}_{\mathrm{X}}\|^2}{2}\right) \mathrm{I} + 0.5 \left[\mathbf{n}_{\mathrm{X}} \cdot \mathbf{n}_{\mathrm{X}}^{\mathrm{T}} + \left(\sqrt{4 - \|\mathbf{n}_{\mathrm{X}}\|^2}\right) [\mathbf{n}_{\mathrm{X}}]_{x}\right]$$
(3.10)

Pomaci se dalje računaju iz jednadžbe (3.6). Oznaka $[\mathbf{n}_X]_x$ definira "skew" matricu vektora \mathbf{n}_x tako da vrijedi:

$$[\mathbf{n}_{x}]_{x} = \begin{pmatrix} 0 & -n_{x3} & n_{x2} \\ n_{x3} & 0 & -n_{x1} \\ -n_{x2} & n_{x1} & 0 \end{pmatrix}$$
(3.11)

Fakultet strojarstva i brodogradnje

3.2. Chou – Kamel metoda

Metoda se bazira na računanju rotacije pomoću jediničnih kvaterniona. Kvaternion je definiran prema jednadžbi (3.12).

$$q = w + x\mathbf{i} + y\mathbf{j} + z\mathbf{k}$$
(3.12)

Gdje je w realni dio i predstavlja vrijednost kosinusa polovice vrijednosti kuta rotacije. Parametri x, y i z predstavljaju os rotacije skaliranu sa sinusom polovice vrijednosti kuta rotacije.

Jedinični kvaternion je tada definiran kao:

$$\|q\| = \sqrt{w^2 + x^2 + y^2 + z^2} = 1$$
(3.13)

Kalibracija se tada svodi na rješavanje jednadžbe (3.13)

$$\mathbf{q}_{\mathrm{A}}\mathbf{q}_{\mathrm{X}} = \mathbf{q}_{\mathrm{X}}\mathbf{q}_{\mathrm{B}} \tag{3.14}$$

Gdje su $\mathbf{q}_A(a_0, \mathbf{a})$, $\mathbf{q}_B(b_0, \mathbf{b})$, $\mathbf{q}_X(x_0, \mathbf{x})$ jedinični kvaternioni koji predstavljaju rotacije kamere, robota i transformacije između prihvatnice i kamere. Jednadžba (3.14) se dalje može prikazati kao:

$$\left(\mathbf{q}_{\mathrm{A}}^{+}-\mathbf{q}_{\mathrm{B}}^{-}\right)\mathbf{q}_{\mathrm{X}}=0$$
(3.15)

Indeksi +/- se koriste kao reprezentacija kvaterniona za jednostavnije matrično množenje.

$$\mathbf{Q}^{\pm} = \begin{pmatrix} q_0 & -\mathbf{q}^{\mathrm{T}} \\ \mathbf{q} & q_0 \mathrm{I} \neq [\mathbf{q}]_{\mathrm{X}} \end{pmatrix}$$
(3.16)

$$\mathbf{G}\mathbf{q}_{\mathbf{X}} = \mathbf{0} \tag{3.17}$$

Gdje je G :

$$\mathbf{G} = \begin{pmatrix} a_0 \cdot b_0 & -(\mathbf{a} \cdot \mathbf{b})^{\mathrm{T}} \\ \mathbf{a} \cdot \mathbf{b} & (a_0 \cdot b_0)\mathbf{I} + [\mathbf{a}]_{\mathrm{x}} + [\mathbf{b}]_{\mathrm{x}} \end{pmatrix}$$
(3.18)

Rješenje proizlazi iz jednadžbe (3.17) korištenjem metode dekompozicije singularnih vrijednosti (SVD) za faktorizaciju matrica.

3.3. Daniilids – Bayro-Corrochano metoda

Pripada grupi simultanih metoda i koristi reprezentaciju pomoću dualnih kvaterniona temeljenu na "screw motion" pristupu. Ako jedinični kvaternion $\mathbf{q}(q_0,\mathbf{q})$ predstavlja rotacijski dio transformacije krutog tijela, tada se pripadajući dualni kvaternion $\mathbf{q}'(q'_0,\mathbf{q}')$ može izraziti kao:

$$\mathbf{q}' = \frac{1}{2}\mathbf{t}\mathbf{q} \tag{3.19}$$

Gdje je **t** translacijski dio transformacije. Ako se u obzir uzmu samo vektorski dijelovi dualnih kvaterniona, prema jednadžbi (3.1) izraz postaje:

$$\begin{pmatrix} \mathbf{a} - \mathbf{b} & \mathbf{a} + \mathbf{b} & \mathbf{0}_{3x1} & \mathbf{0}_{3x3} \\ \mathbf{a}' - \mathbf{b}' & [\mathbf{a}' + \mathbf{b}'] & \mathbf{a} - \mathbf{b} & [\mathbf{a} + \mathbf{b}]_x \mathbf{0}_{3x1} \mathbf{0}_{3x3} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{q}_x \\ \mathbf{q}'_x \end{pmatrix} = 0$$
(3.20)

Matrica prethodno napisana ima dva jedinična vektora koji tvore jednadžbu:

$$\begin{pmatrix} \mathbf{q}_{\mathbf{x}} \\ \mathbf{q}_{\mathbf{x}} \end{pmatrix} = \lambda_1 \begin{pmatrix} \mathbf{v}_1 \\ \mathbf{w}_1 \end{pmatrix} + \lambda_1 \begin{pmatrix} \mathbf{v}_2 \\ \mathbf{w}_2 \end{pmatrix}$$
(3.21)

Zajedno sa ograničenjima (3.22) i (3.23) :

$$\mathbf{q}_{\mathbf{X}}^{\mathrm{T}}\mathbf{q}_{\mathbf{X}} = 1 \tag{3.22}$$

$$\mathbf{q}_{\mathrm{x}}^{\mathrm{T}}\mathbf{q}_{\mathrm{x}} = \mathbf{0} \tag{3.23}$$

Dobivaju se kvadrante jednadžbe pomoću kojih se mogu odrediti dualni i jedinični kvaternion $\mathbf{q'_x}$ i $\mathbf{q_x}$.

3.4. Lou – Chou metoda

Lou – Chou [14] metoda također koristi kvarternione za izvod simultanog rješenja. Do rješenja se dolazi preko jednadžbe (3.24).

$$\begin{pmatrix} \mathbf{P} & \mathbf{Q} \\ \mathbf{Q} & \mathbf{0} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{q}_{\mathrm{x}} \\ \mathbf{t}_{\mathrm{x}} \end{pmatrix} = 0$$
(3.24)

Translacija se može izračunati kao:

$$\mathbf{t}'_{\mathbf{x}} = \mathbf{E}^{\mathrm{T}} \mathbf{t}$$
(3.25)

Gdje su:

$$\mathbf{E} = (-\mathbf{q}_{\mathrm{X}} q_{0_{\mathrm{X}}} \mathbf{I} + [\mathbf{q}_{\mathrm{X}}]_{\mathrm{X}})$$
(3.26)

$$\mathbf{P} = \mathbf{q}_{\mathrm{b}}^{-}(\mathbf{t}_{\mathrm{b}}^{+} - \mathbf{t}_{\mathrm{a}}^{-}) \tag{3.27}$$

$$\mathbf{Q} = (\mathbf{q}_{\mathrm{b}}^{+} - \mathbf{q}_{\mathrm{a}}^{-}) \tag{3.28}$$

Indeksi *a* i *b* označavaju koordinate sustave kamere i prihvatnice robota. Jednadžba (3.24) mora poštivati ograničenja dana jednadžbama (3.22) i (3.23).

3.5. Li metoda

Za dobivanje kalibracije "Oko – u – ruci", Li [12] metoda koristi Kronkerov produkt i vektorizaciju matrica za rješavanje jednadžbe (3.5). Kronkeov produkt je umnožak dviju matrica tako da se svaki element matrice pomnoži sa elementom druge matrice. Za matricu **A** veličine $m \ge n$ i matricu **B** dimenzija $q \ge p$, rezultat Kronkerovog produkta bi bila matrica dimenzije $mq \ge np$.

Metoda Andreff [15] također koristi Kronkerov produkt za rješavanje problema kalibracije "Oko – u – ruci. Simbol Kronkerovog produkta je \otimes .

Vektorizacija matrice se tada može prikazati kao:

$$\operatorname{vec}(\mathbf{ABC}) = (\mathbf{C}^{\mathrm{T}} \otimes \mathbf{A}) \operatorname{vec}(\mathbf{B})$$
(3.29)

Tada jednadžba (3.5) poprima sljedeći oblik:

$$\begin{pmatrix} \mathbf{I}_9 - (\mathbf{R}_B \otimes \mathbf{R}_A) & \mathbf{0}_{9X3} \\ \mathbf{t}_B^{\mathrm{T}} \otimes [\mathbf{T}_A]_{\mathrm{X}} & [\mathbf{t}_A]_{\mathrm{X}} (\mathbf{I}_3 - \mathbf{R}_A) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \operatorname{vec}(\widehat{\mathbf{R}}_{\mathrm{X}}) \\ \widehat{\mathbf{t}}_{\mathrm{X}} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{0}_{9X1} \\ \mathbf{t}_A \end{pmatrix}$$
(3.30)

Ovaj sustav je moguće riješiti pomoću metode najmanjih kvadrata. Dobivena rotacija mora zadovoljavati uvjet da je determinanta $\hat{\mathbf{R}}_X$ jednaka jedan. Konstanta proporcionalnosti ω se računa prema jednadžbi (3.31) i pomoću nje se mogu dobiti rotacija i translacija

$$\omega = \operatorname{sign}(\operatorname{det}(\widehat{\mathbf{R}}_{\mathrm{X}})) \operatorname{det}(\widehat{\mathbf{R}}_{\mathrm{X}})^{\frac{1}{3}}$$
(3.31)

$$\mathbf{R}_{\mathrm{X}} = \omega \widehat{\mathbf{R}}_{\mathrm{X}} \tag{3.32}$$

$$\mathbf{t}_{\mathrm{X}} = \omega \widehat{\mathbf{R}}_{\mathrm{X}} \tag{3.33}$$

3.6. Horaud – Dornaika metoda

Horaud – Dornaika [16] metoda za izračun rotacije koristi jedinične kvaternione. Koristi svojstvo da se umnožak kvaterniona može zapisati pomoću matrica na sljedeći način:

$$\mathbf{rq} = \mathbf{Q}(\mathbf{r})\mathbf{q} = \mathbf{W}(\mathbf{q})\mathbf{r} \tag{3.34}$$

Gdje su **r** i **q** kvaternioni a **Q** i **W** pripadajuće matrice:

$$\mathbf{Q} (\mathbf{r}) = \begin{pmatrix} r_0 & -r_x & -r_y & -r_z \\ r_x & r_0 & -r_z & r_y \\ r_y & r_z & r_0 & -r_x \\ r_z & -r_y & r_x & r_0 \end{pmatrix}$$
(3.35)

$$W(\mathbf{r}) = \begin{pmatrix} r_0 & -r_x & -r_y & -r_z \\ r_x & r_0 & r_z & -r_y \\ r_y & -r_z & r_0 & r_x \\ r_z & r_y & -r_x & r_0 \end{pmatrix}$$
(3.36)

Tada pozitivna simetrična matrica A_i glasi:

$$\mathbf{A}_{i} = \left(\mathbf{Q}\left(\mathbf{v}_{i}^{'}\right) - \mathbf{W}(\mathbf{v}_{i})\right)^{\mathrm{T}} \left(\mathbf{Q}\left(\mathbf{v}_{i}^{'}\right) - \mathbf{W}(\mathbf{v}_{i})\right)$$
(3.37)

Tražena rotacija je tada svojstveni vektor matrice **A** povezan sa najmanjom pozitivnom svojstvenom vrijednošću gdje je **A**:

$$\mathbf{A} = \sum_{i=0}^{n} \mathbf{A}_{i}$$
(3.38)

Traženi svojstveni vektor:

$$\mathbf{A}q = \lambda q \tag{3.39}$$

Nakon određene rotacije, translacija se dobiva prema jednadžbi (3.6) metodom dekompozicije singularnih vrijednosti.

3.7. Park – Martin metoda

Park metoda propisuje traženu rotaciju prema jednadžbi:

$$\theta = \left(\mathbf{M}^{\mathrm{T}}\mathbf{M}\right)^{-1/2}\mathbf{M}^{\mathrm{T}}$$
(3.40)

Gdje je matrica **M** definirana kao suma umnoška α_i i β_i koji su varijable $\alpha_i = \log(\mathbf{A}_i)$ i

$$\beta_{i} = \log(\mathbf{B}_{i}).$$

Fakultet strojarstva i brodogradnje

$$\mathbf{M} = \sum_{i=0}^{n} \beta_{i} \alpha_{i}^{\mathrm{T}}$$
(3.41)

Kao i kod Horaud [16] metode, s poznatnom rotacijom transalcija se računa metodom dekompozicije singularnih vrijednosti za jednadžbu (3.6).

4. KALIBRACIJSKI OBJEKTI

Za kalibraciju kamere, određivanje intrinzičnih i ekstrinzičnih parametra kamere, potreban je objekt kalibracije ili kalibracijska ploča. To je objekt koji sadržava kalibracijski uzorak poznate veličine i razmaka, služi za mapiranje točaka 3D svijeta i njihovih odgovarajućih 2D točaka na slici. Postoje različiti kalibracijski uzorci, najčešće se koriste uzorak šahovske ploče, mreža asimetričnih ili simetričnih krugova te uzorak za ArUco markerima. U nastavku poglavlja će biti dan detaljniji opis nekih od njih.

4.1. Uzorak šahovske ploče

Uzorak šahovske ploče je najčešće korišten uzorak za kalibraciju kamere. Sastoji se od naizmjeničnih bijelih i crnih kvadrata iste duljine. Rubovi kvadrata na unutarnjem dijelu uzorka su kontrolne točke koje je moguće detektirati odgovarajućim algoritmom za prepoznavanje rubova. Zbog vrlo malih dimenzija rubova, distorzija leće te perspektiva ne unosi značajne promjene. Definirajući jedan rub kao ishodište, moguće je odrediti položaj točaka u trodimenzionalnom prostoru.



Slika 7. Uzorak šahovske ploče

Pri definiranju uzorka, potrebno je paziti da ukupna duljina i visina uzorka nije jednaka. U slučaju da jesu, kalibracijski uzorak bih bio identičan nakon što bih na njega bila primijenjena rotacija u iznosu od 180°. Uzorak šahovske ploče bit će korišten u nastavku rada pri kalibraciji "Oko – u – ruci" matrice. Za prepoznavanje rubova će biti korištena knjižnica OpenCV i njezina pripadajuća funkcija "cv.findChessboardCorners".

Po zadanim postavkama unutar knjižnice, ishodište koordinatnog sustava će biti u gornjem lijevom rubu uzorka. Smjer osi x će biti uzduž dulje stranice uzorka.



Slika 8. Kalibracija ploča sa uzorkom šahovske ploče i detektiranim rubovima

4.2. ArUco marker

ArUco markeri su 2D barkodovi. Sačinjeni su od crnih i bijelih piksela i svaki ArUco marker ima jedinstveni uzorak što ih čini lako prepoznatljivim. Unutarnja binarna matrica određuje identifikator markera, napravljeni su da budu otporni na različite rotacije, perspektive, osvjetljenja. Knjižnica OpenCV omogućuje jednostavno korištenje ArUco markera, nudi više rječnika koji sadržavaju različit broj markera i markere sačinjenih od različitog broja bit-ova.



Slika 9. ArUco markeri sačinjeni od različitog broja bitova

ChArUco uzorak je kombinacija kalibracijske ploče i ArUcoMarkera. Ova kombinacija nudi dodatne pogodnosti jer uklanja problem slabije preciznosti detekcije rubova ArUco markera.

S druge strane ArUco markeri na ploči omogućuju interpolaciju rubova ploče kada ona nije u potpunosti vidljiva ili postoji preklapanje. Iz tih razloga ChArUco uzorci se nameću kao najbolje rješenje kada je potrebna visoka preciznost.



Slika 10. Kalibracijska ploča sa ChArUco uzorkom i detektiranim markerima

5. POSTAVKE ZA KALIBRACIJU

Na početku je potrebno definirati tok komunikacije između komponenata. Komunikacija se provodi na razini robotski kontroler – računalo i računalo – kamera.



5.1. Postavke za komunikaciju između robota i računala

Prvo što je potrebno uspostaviti je komunikacija između računala i robotskog kontrolera. Robot koji će biti korišten prvi provedbi kalibracije je KUKA LBR_iiwa_R820_1. To je kolaborativni robot specijaliziran za osjetljive zadatke gdje dijeli radni prostor s ljudima. Programski kod robota bit će implementiran unutar softvera KUKA Sunrise.Workbench u programskom jeziku Java.



Slika 11. KUKA Sunrise.Workbench

Komunikacija između dva sustava će biti postignuta pomoću TCP/IP protokola. Sustavi moraju komunicirati na istoj IP adresi. Za takav tip komunikacije potreban je server i klijent. U ovom slučaju server će biti računalo a klijent robotski kontroler. Server kreira kanal, "socket" koji je u suštini memorijski spremnik. Za komunikaciju u oba smjera potrebno je definirati "socket" za slanje i primanje podataka. Prema dokumentaciji za KUKA kontroler slobodni brojevi kanala za komunikaciju sa vanjskim uređajima su od 30 000 do 30 010. Na strani računala, server će biti uspostavljen u programskom jeziku C++ pomoću knjižnice Winsock. Kreiran je poseban "thread" koji se izvršava u petlji paralelno sa glavnim kodom. Logika primanja i slanja poruka na robotskom kontroleru je napravljena pomoću pozadinske aplikacije u KUKA Sunrise softveru.



Slika 12. Logička shema komunikacije između servera i klijenta

Sa Slika 12. je vidljiv slijed poslanih poruka između servera i klijenta. Pozadinska aplikacija na kontroleru robota čeka informaciju sa servera. Kada računalo pošalje zahtjev za gibanjem, kontroler daje povratnu informaciju da je primio zahtjev, povratna informacija na računalu inicijalizira slanje naredbe za gibanjem. Robotski manipulator obavlja gibanje te po završeku šalje potvrdu nazad na server, server po primitku vraća robotski kod u incialno stanje gdje čeka novi zahtjev za gibanje.

5.2. Postavke kamere

Za potrebe kalibracije bit će korištena Ensenso 3D stereo kamera, model N35. Kamera odgovara radnim zahtjevima zbog svoje mogućnosti detekcije objekata u kretnji ili u mirovanju. Prigodna je za montažu na robotski manipulator te je moguće upravljati kamerom preko pripadajućeg Ensenso softvera.



Slika 13. Ensenso N35 kamera

Enseno softver omogućuje podešavanje parametara kamere, različite tipove kalibracije, prikaz te dohvaćanje 3D podataka sa slika. Kamera je također opremljena sa projektorom nasumičnih uzoraka koji poboljšava rezultat algoritma podudaranja tako što dovodi do izražaja i sitnije detalje na slici.



Slika 14. Ensenso NxView

Slika 14. prikazuje NxView, program unutar Ensenso korisničkog sučelja. Primarno je zadužen za prikaz slike sa lijeve i desne kamere te 3D prikaz snimljenih objekata i dubinske slike. Vrlo korisna funkcionalnost koju ovaj program nudi je mogućnost prikaza pozicija i orijentacije objekata na slici s obzirom na ishodište koordinatnog sustava kamere. NxView također automatski rješava komunikaciju između kamere i računala spojenog kabelom.

U ovom radu će biti korištena Ensenso N35-804-16-IR kamera. Njezine specifikacije su navedene u nastavku.

Dimensions	175 x 50 x 52 mm
Weight	650 g
Resolution	1280 x 1024 (1.3 MP)
Frames per Second	10 (1.3 MP), 30 (2x Binning)
Interface	Gigabit Ethernet
Inputs	1 x Trigger
Outputs	1 x Flash/GPIO
Input Voltage	12 V - 24 V DC / PoE
Projector	Aluminium, IP65/67
Sensors	
Temperature - Operation	0 - 40 °C
Temperature - Storage	0 - 50 °C
Vibration Resistance	30 - 500 Hz 10 g (sine)
Shock Resistance	80 g, 1.9 ms / 25 g, 6 ms (half sine)

Slika 15.	. Tehniči	podatci kamere	N35 –	804-16-IR
-----------	-----------	----------------	-------	-----------

Lenses - Focal Length	8 mm
Lenses - f-number	1.6
Vergence Angle	4°
Baseline (Pupillary Distance)	100 mm
Focus Distance	650 mm
Operating Distance	470-1100 mm
Calibration Plate - Dimensions	390 x 390 x 3 mm
Calibration Plate - Grid Dots / Spacing	15 x 15 / 48 mm

Slika 16. Optika N35-804-16-IR

Distance to working volume [mm]	Z-Accuracy [mm]	Pixel Size [mm]	View Field X [mm]	View Field Y [mm]	Optics Blur [px]
470	0.187	0.318	386.86	325.31	2.463
500	0.211	0.338	417.93	346.08	1.971
600	0.304	0.406	516.92	415.29	0.679
700	0.414	0.473	586.41	484.51	0.574
800	0.541	0.541	655.89	553.72	1.229
900	0.685	0.608	725.38	622.94	1.740
1000	0.846	0.676	794.87	692.16	2.150
1100	1.023	0.744	864.35	761.37	2.485

Slika 17. Preciznost na različitim udaljenostima

6. POSTUPAK KALIBRACIJE

6.1. Općeniti postupak

Nakon uspostave komunikacije između robota, računala i kamere, slijedi provođenje postupka kalibracije "Oko-u-ruci".



Slika 18. Logički shema procesa skupljanja vrijednosti za kalibraciju

Na Slika 18. je logička shema prema kojoj se obavlja proces dohvaćanja svih potrebnih podataka da bi se mogla provesti kalibracija. Kada se pokrene server, robotski kontroler se spaja na njega kao klijent pomoću pozadinske aplikacije opisane u prethodnom poglavlju, također se šalje naredba za paljenje kamere. Nakon uspješnog povezivanja, robot prima poruku s parametrima i vrsti gibanja. Glavna programska petlja se ne izvršava dok se robotski manipulator ne stacionira. Pri dolasku u željen položaj, poziva se funkcija koja provjerava jeli slika sadržava odgovarajuću kalibracijsku ploču.

Fakultet strojarstva i brodogradnje

Ako funkcija vrati pozitivan rezultat, slika se sprema u memoriju zajedno sa odgovarajućom pozicijom manipulatora. Petlja se izvršava sve dok broj slika koje sadržavaju kalibracijsku ploču ne dosegne zadani iznos. Nakon dovoljnog broja slika i položaja, poziva se funkcija za kalibraciju definirana unutar Ensenso programskog sučelja.



Slika 19. Različiti položaji manipulatora pri dohvaćanju slika

Za dobre rezultate kalibracije, potrebno je snimiti slike sa različitim udaljenostima pod različitim kutovima. Nužno je na slici uhvatiti cijelu kalibracijsku ploču.



Slika 20. Prikaz lijeve i desne kamere



Slika 21. Dubinski prikaz

Sa Slika 21. je vidljiv dubinski prikaz generiran pomoću Ensenso NxView programa za jedan od položaja robota tokom kalibracije.



Slika 22. 3D prikaz

Na temelju 3D prikaza Slika 22. jasnije je prikazan prostorni odnos između slikane površine i kamere.

6.2. Automatska kalibracija

U ovom poglavlju će biti opisan postupak automatske kalibracije "Oko-u-ruci" konfiguracije.



Slika 23. Logička shema automatskog procesa prikupljanja vrijednosti za kalibraciju

Pri postupku automatske kalibracije, potrebno je da početna pozicija bude tako definirana da svi rubovi kalibracijske ploče upadaju unutar okvira slike, po mogućnosti da je početna pozicija manipulatora što bliže središtu ploče. Nadalje manipulator se giba u istoj ravnini u negativnom i pozitivnom smjeru x osi te y osi, uzimajući slike nakon svakog fiksno određenog koraka kao provjeru da je ploča i dalje vidljiva. Postupak je moguće ponoviti više puta za različite ravnine ovisno o željenom konačnom broju uzoraka. Nakon što su područja definirana, nasumično se odabiru točke unutar njih te se dodaje rotacija čiji predznak će ovisiti u kojem kvadrantu kalibracijske ploče se točka nalazi. Na kraju se sa spremljenim vrijednostima pokreće funkcija za kalibraciju.

7. EVALUACIJA METODA KALIBRACIJE

U ovom poglavlju će biti dana usporedba performansi metoda kalibracije prethodno opisanih. Podatci za kalibraciju su prikupljeni na pravom postavu te iz tog razloga ne postoji referentni apsolutno točni rezultat kalibracije s kojim se mogu usporediti dobivena rješenja. Metode će biti evaluirane na temelju odstupanja lijeve strane jednadžbe (7.1) od desne strane.

$$E_{\rm rn} = \frac{1}{N} \sqrt{\sum_{i=1}^{N} \|\mathbf{A}_i \mathbf{X} - \mathbf{X} \mathbf{B}_i\|^2}$$
(7.1)

Gdje matrica **A** predstavlja relativnu transformaciju između pozicija prihvatnice s obzirom na bazu robota a matrica **B** relativnu transformaciju kamere s obzirom na objekt kalibracije. Nadalje se može posebno evaluirati rotacija te translacija:

$$E_{\mathrm{R}} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} \mathrm{kut}[(\mathbf{R}_{\mathrm{X}} \mathbf{R}_{\mathrm{B}i})^{\mathrm{T}} (\mathbf{R}_{\mathrm{A}i} \mathbf{R}_{\mathrm{X}})]$$
(7.2)

Greška rotacije E_R se računa kao srednja vrijednost sume kutova između umnoška rotacija. Kut između matrica će biti izračunat pomoću traga matrice, koji je definiran kao zbroj dijagonalnih elemenata kvadratne matrice.

$$\operatorname{Tr} \mathbf{A} = \sum_{i=1}^{n} \mathbf{A}_{ii}$$
(7.3)

Za matrice rotacije sada se kut može izračunati prema jednadžbi:

$$\theta = \arccos\left(\frac{\operatorname{trace}(\mathbf{R}) - 1}{2}\right)$$
(7.4)

Gdje je **R** matrični umnožak:

$$\mathbf{R} = (\mathbf{R}_{\mathrm{X}} \mathbf{R}_{\mathrm{Bi}})^{\mathrm{T}} (\mathbf{R}_{\mathrm{Ai}} \mathbf{R}_{\mathrm{X}})$$
(7.5)

Relativna greška translacije se može procijeniti prema jednadžbi (3.6).

$$E_{\mathrm{T}} = \frac{1}{\mathrm{N}} \| (\mathbf{R}_{\mathrm{A}\mathrm{i}} \mathbf{t}_{\mathrm{X}}) - \mathbf{t}_{\mathrm{X}} \cdot (\mathbf{R}_{\mathrm{X}} \mathbf{t}_{\mathrm{B}\mathrm{i}}) + \mathbf{t}_{\mathrm{A}\mathrm{i}} \|$$
(7.6)

Da bih se greška translacije E_T dobila kao skalarna vrijednost, potrebno je izračunati Euklidsku normu za izraz (7.6). Euklidska norma je definirana prema izrazu (7.7).

$$\left\|\sum_{i=1}^{n} a_i e_i\right\| = \sqrt{\sum_{i=1}^{n} a_i^2}$$

(7.7)

Gdje e_i predstavlja standardnu bazu za sve $a_i \in \mathbb{R}$. U nastavku će biti dani prikazi rezultata kalibracije za različite metode pri različitim količinama gibanja prema jednadžbama ovdje navedenim.

7.1. Rezultati kalibracije

7.1.1. Rezultati kalibracije u ovisnosti o broju korištenih položaja

Pomoću programskog jezika "Python", generirani su grafovi koji pokazuju ovisnost promjene relativne pogreške rotacije E_R za različite metode o brojevima položaja korištenim za kalibraciju. Razmatrane su Tsai [6] metoda i Park [9] kao predstavnici odvojenog pristupa te Daniilidis [11], Horaud [16] i Andreff [15] kao predstavnici simultanog pristupa. Početna udaljenost kamere od ploče u smjeru *z* osi je bila 600 mm. Podatci su prikupljeni u jednom ciklusu za raspone rotacija od – 15 do 15 stupnjeva, i raspone translacija od – 150 do 150 mm. Kalibracijska ploča nije mijenjala položaj tokom postupka.





Sa Slika 24. je moguće primijetiti da pogreška rotacije vrlo brzo konvergira, već pri 10 različitih pozicija relativna greška je manja od 0,5 stupnja. S povećanjem broja gibanja, relativna pogreška bilježi strmovit rast do vrijednosti od 0,55 stupnja pri 25 gibanja.

Nadalje počinje blago padati do vrijednosti u rasponu od oko 0.53 do 0.54 stupnjeva koji poprima na 65 i više gibanja i od tu linearno opada. Najveću pogrešku pri stacionarnom stanju bilježi metoda Tsai [6]. Sljedeća metoda koja generira najveće odstupanje je Daniilidis [11]. Ostale metode se ne izdvajaju te se njihove vrijednosti poklapaju po gotovo po cijelom promatranom rasponu.

Prema jednadžbi (7.6) bit će provedena procjena relativne pogreške translacije E_T za iste metode na istom rasponu broja pozicija.



Slika 25. Relativna pogreška translacije za različite metode kalibracije

Relativna pogreška translacije kako je vidljivo sa Slika 25. također brzo konvergira. Povećanjem broja gibanja do 25 pogreška raste i većina metoda za 25 gibanja dostiže maksimalnu pogrešku u iznosu od 8,8 mm. S daljnjim povećanjem broja položaja korištenih za kalibraciju ne dolazi do značajnijeg smanjenja relativne pogreške. Promatranjem rezultata dobivenih korištenjem različitih metoda, primjetno je da metoda Andreff [15] bilježi značajnije odstupanje od ostalih metoda na cijelom rasponu gibanja. Sa slike je vidljivo da su oscilacije vrijednosti također veće za metodu Andreff [15]. Pri broju gibanja 80, razlika između nje i ostalih metoda iznosi oko 0,7 mm. Najniže vrijednosti po cijelom spektru gibanja bilježi Park [9] metoda.

7.1.2. Rezultati kalibracije u ovisnosti o korištenoj kalibracijskoj ploči

U ovom poglavlju će naglasak biti na rezultate kalibracija u ovisnosti o korištenom objektu kalibracije. Točnije u obzir će se uzeti kalibracija dobivena korištenjem ChArUco ploče te ploče sa teksturom šahovnice. Za obje ploče udaljenost kamere od ploče u početnoj poziciji je iznosila 600 mm, prikupljeno je 20 gibanja za svaku ploču za raspon translacija od -150 do 150 mm i raspon rotacija od – 15 do 15 stupnjeva. Obje ploče su veličine 7 x 5 gdje je svaki kvadrat veličine oko 2,5 mm.







Slika 27. Relativna pogreška translacije za kalibraciju sa šahovnicom i ChArUco uzorkom Krivulje koje povezuju relativne pogreške translacije za uzorke imaju sličan oblik kao i krivulje kod relativne pogreške rotacije. Ponovno je uzorak šahovnice rezultirao manjom pogreškom i sa tendencijom opadanja pogreške. Glavna prednost ChArUco ploče, mogućnost određivanja pozicije kad je ploča djelomično vidljiva, ovdje ne dolazi do izražaja jer su sve pozicije snimljene za potpuno vidljive ploče na slici.

7.1.3. Rezultati kalibracije u ovisnosti o rasponu rotacija

U ovom dijelu će biti dan pregled utjecaja raspona rotacija pri uzimanju slika sa kamere. Početna pozicija kamere je bila na udaljenosti od 600 mm od ploče. Raspon translacija se kreće od -150 do 150 mm. Napravljena je kalibracija za 5 raspona, od -10 do 10 stupnjeva, -15 do 15,

-17,5 do 17,5, -20 do 20 i -30 do 30 stupnjeva. Korišteni uzorak je ChArUco ploča.



Slika 28. Relativna pogreška rotacije za različite raspone rotacija

Rezultati sa Slika 28. pokazuju opadanje relativne pogreške rotacije sa povećanjem raspona rotacija do raspona – 20 do 20 stupnjeva. Pri tom rasponu je zabilježena najmanja vrijednost pogreške, 0,45 stupnjeva. Najmanju pogrešku za taj raspon daje Andreff [15] metoda. Daljnjim povećanjem raspona, pogreška raste.



Slika 29. Relativna pogreška translacije za različite raspone rotacija

Većina metoda prati sličan trend za relativnu pogrešku translacije kao i kod relativne pogreške rotacije kada se uzima u obzir raspon rotacija, bilježe opadanje do raspona od -20 do 20 stupnjeva te zatim blagi rast. Izdvaja se Andreff [15] koja netom prije silazne putanje prema rasponu od -20 do 20 stupnjeva, postiže maksimalnu pogrešku u iznosu od 9,4 mm pri rasponu od -17,5 do 17, 5 stupnjeva. Također ima najbrži rast nakon dostizanja minimuma.

7.1.4. Rezultati kalibracije u ovisnosti o rasponu translacija

Ovo poglavlje se bavi rezultatima kalibracije za različite raspone translacija. Rasponi translacija koji će biti razmatrani su od -37,5 do 37,5 mm , -75 do 75 mm , -112,5 do 112,5 mm te -150 do 150 mm. Raspon rotacije će sada biti konstantan i varirat će između -15 i 15 stupnjeva. Korišteni uzorak je ChArUco ploča.



Slika 30. Relativna pogreška rotacije za različite raspone translacija

Relativna pogreška rotacija za različite raspone translacija ima pozitivan rast proporcionalan rastu raspona translacije. Najmanja pogreška je zabilježena za raspon od -37,5 do 37,5 mm i ima iznos od 0,4 do 0,41 stupanj ovisno o metodi. Najveća je zabilježena za raspon od -150 do 150 mm i pogreška dostiže vrijednosti veže od 0,52 stupnja. Razlike među metodama nisu velike, vidljivo je da Tsai [6] metoda po cijelom rasponu ima najveću relativnu pogrešku dok najmanju na cijelom rasponu ima metoda Andreff [15].



Slika 31. Relativna pogreška translacije za različite raspone translacija

Prema Slika 31. veći rasponi translacija pridonose većoj pogrešci translacije. Razlike među metodama su slabije vidljive na prvom dijelu raspona, pri vrijednosti raspona od -112,5 do 112,5 mm dolazi skoro do potpunog preklapanja vrijednosti pogreške metoda. Na desnom kraju promatranog raspona, Andreff [15] metoda se izdvaja kao ona s najvećom relativnom pogreškom. Kao i kod promjenjivog raspona rotacija, metoda Andreff [15] daje najveću relativnu pogrešku translacije a najmanju relativnu pogrešku rotacije.

8. POSTUPAK VALIDACIJE

Nakon što je dobiven inicijalna matrica transformacije između prihvatnice robota i kamere, potrebno je provesti validaciju da bih se provjerila točnost te u slučaju izmjerenih odstupanja, ukloniti ista. Validacija se provodi za translaciju te rotaciju zasebno.

8.1. Validacija rotacije

Postupak validacije rotacije se provodi tako da se robot dovodi u početnu poziciji u kojoj je vidljiva meta, u ovom slučaju marker na ChArUco ploči, te se pomoću odabranog algoritma za rješavanje PnP ("Perspective – n – Point") problema određuje translacija i orijentacija markera s obzirom na koordinatni sustav kamere. Nadalje se generira nova položaj robotske prihvatnice tako da rezultat bude pomak po z osi koordinatnog sustava kamere. Novi položaj se određuje kao umnožak matrica homogenih transformacija trenutnog položaja prihvatnice robota $\mathbf{H}_{\text{EE}}^{\text{ROB}}$, izračunate matrice transformacija između prihvatnice i kamere $\mathbf{H}_{\text{CAM}}^{\text{EE}}$ te matrice translacije u smjeru *z* osi \mathbf{T}_{Z} .



Slika 32. Homogene transformacije validacije rotacije

Novi položaj robotske prihvatnice \mathbf{H}'_{EE}^{ROB} je tada prema jednadžbi (8.1) jednak:

$$\mathbf{H}'_{\mathrm{EE}}^{\mathrm{ROB}} = \mathbf{H}_{\mathrm{EE}}^{\mathrm{ROB}} \mathbf{H}_{\mathrm{CAM}}^{\mathrm{EE}} \mathbf{T}_{Z} \mathbf{H}_{\mathrm{CAM}}^{\mathrm{EE}^{-1}}$$
(8.1)

Nakon što se robot pomakne u novi položaj, ponovno se određuje translacija i orijentacija istog markera s obzirom na koordinatni sustav kamere. Ako je rotacija matrice transformacije između prihvatnice i kamere idealno izračunata, pomak po z osi će rezultirati sa nepromijenjenim vrijednostima pomaka u smjeru x i y osi.



Slika 33. Pogreška nastala zbog netočne rotacije

Slika 33. prikazuje pogrešku koja je nastala zbog nedovoljno dobro procijenjene rotacije matrice transformacije. Oznaka dX predstavlja udaljenost markera u početnoj poziciji robota. Zbog greške rotacije, pomak ne prati egzaktno z os kamere te kamera dolazi u novi položaj rotirana oko osi y sa iznos kuta θ . Iz tog razloga izmjerena udaljenost markera po osi x tada iznosi dX'. Postupak ispravka se svodi na iterativno ispravljanje greške tako da se računa razlika između dX i dX' i proporcionalno njome rotira oko osi y. Postupak se ponavlja dok se razlika ne svede na željenu vrijednost. Na slici je prikazana pogreška rotacije oko osi y, ista logika se može primijeniti za ispravak rotacije oko osi x.



Slika 34. Logička shema validacije rotacije i ispravaka pogreške

8.1.1. Provedba i rezultati

Pokretanjem skripte programskog jezika C++ računa uzima se položaj traženog markera iz trenutne pozicije. Pomoću OpenCV knjižnice se određuje lokacija markera tako da odgovarajuća funkcija vraća vrijednosti piksela središta markera. Nakon što su pikseli od interesa određeni, poziva se funkcija Ensenso kamere koja za iste očitava stereo vrijednost x,y i z koordinata. Nadalje se određuje nova pozicija prihvatnice ovisno o prethodno dobivenoj matrici transformacije između prihvatnice i kamere. Računalo šalje zahtjev na robotski kontroler kojim se inicijalizira linearna kretnja robota za zadani odmak u smjeru z osi. Ako u novoj poziciji nije vidljiv traženi marker, odmak se smanjuje i ponavlja se pretraga. Kad je robot došao u zadovoljavajuću poziciju ponavlja se postupak uzimanja položaja markera.



Slika 35. Ensenso kamera stereo podatak



Slika 36. Pogreška rotacije prije ispravka

Na Slika 36. su vidljiva dva križića gdje jedan označava trenutno središte markera (crni) a drugi gdje je bilo središte markera u inicijalnoj poziciji (crveni). Početna vrijednost rotacije matrice transformacije je prenaglašena radi bolje provjere rezultata.

Full program (0), Calibratin only (1), Validation(2) :
z Server started Waiting for a connection
Temporary dir createdC:/Users/crta/Desktop/Tomislay\Tem525A.tmp\
Open camera 182130
Client connected
Robot finished movement
Center pixels: (608, 466)
startPos: [30.29640984351673;
-14.10729042343324;
448.8116633092341]
Robot finished movement
Center pixels: (636, 360)
tempPos: [36.46188335900299;
-43.68676169672584;
420.9750135712894]
greska_x: -6.16547 mm
greska_y: 29.5795 mm
euler:[-29.3755, 0.758368, -121.157] deg

Slika 37. Pogreška rotacije prije ispravka, numerički prikaz

Sa Slika 37. moguće je pročitati na kojim pozicija piksela se nalazi središte markera u oba položaja. Varijable "startPos" i "tempPos" sadržavaju koordinate markera. Varijable "greska_x" i "greska_y" sadržavaju razliku između koordinata osi. Varijabla "euler" ima vrijednost trenutne rotacije matrice transformacija između prihvatnice i kamere u stupnjevima. Prethodno opisanim postupkom se mijenja izračunata rotacija matrice transformacija. Petlja se izvršava dok greške ne promjene predznak 5 puta. Sa svakim prelaskom preko nule, vrijednost koja se sumira grešci se smanjuje za duplo.







Slika 39. Rezultat ispravka pogreške rotacije, numerički prikaz

Piksel	Pozicija markera	Pogreška u	Pogreška u	Rotacija matrice
traženog	u koordinatnom	smjeru x osi	smjeru y osi	transformacije
markera	sustavu kamere	[mm]	[mm]	[deg]
	[mm]			
(608, 466)	[30,2964;	-	-	-
	-14,1072;			
	448,8117]			
(636, 360)	[36,4619;	-6,1655	29,5795	[-29,3750;
	-43,6867;			0,7584;
	420,9750]			-121,1570]
(639, 388)	[36,6293;	-6,3329	20,8717	[-30,8543;
	-34,9789;			-0,1015;
	413,1413]			-109,5070]
(638, 414)	[36,0900;	-6,3329	20,8717	[-30,8543;
	-27,4522;			-0,1015;
	410,2163]			-109,5070]
(636, 431)	[35,3530;	-5,7936	13,4449	[-32,3566;
	-30,2691;			-0,6151;
	408,1723]			-102,0200]
(633, 443)	[33,7717;	-5,0566	14,3284	[-33,7717;
	-0,8975;			-0,8975;
	-97,2385]			-97,2385]
(620, 461)	[30,7605;	-8,4725	3,3073	[-33,7717;
	-14,1643;			-0,8975;
	406,4960]			-97,2385]
(638, 414) (636, 431) (633, 443) (620, 461)	-34,9769, 413,1413] [36,0900; -27,4522; 410,2163] [35,3530; -30,2691; 408,1723] [33,7717; -0,8975; -97,2385] [30,7605; -14,1643; 406,4960]	-6,3329 -5,7936 -5,0566 -8,4725	20,8717 13,4449 14,3284 3,3073	-109,5070] [-30,8543; -0,1015; -109,5070] [-32,3566; -0,6151; -102,0200] [-33,7717; -0,8975; -97,2385] [-33,7717; -0,8975; -97,2385]

Tablica 1. Ispravak pogreške rotacije

Tomislav Dražić Diplomski rad					
(619, 461)	[30,5021;	-0,0952	0,0571	[-39,5180;	
	-14,1692;			-1,1947;	
	406,6352]			-90,2414]	
(619, 462)	[30,2007;	-0,2057	0,2057	[-39,7082;	
	-13,8980;			-1,1958;	
	406,2785]			-90,2205]	
(619, 462)	[30,4580;	0,0019	0,0019	[-39,7003;	
	-13,8980;			-1,1957;	
	406,2785]			-90,2353]	

Tablica 1. Daje uvid u rezultate dobivene iterativnim ispravljanjem. Prvi redak tablice predstavlja početnu poziciju.



Slika 40. Kretanje pogreške po x i y osi za ispravak rotacije

Rezultati sa slike ukazuju da vrijednosti relativno brzo konvergiraju prema željenoj vrijednosti.

8.2. Validacija translacije

Validacija translacije se provodi tako da se iz početnog položaja kamere iz koje je vidljiv traženi marker odredi nova pozicija robotske prihvatnice tako da je rezultat tog gibanja rotacija koordiantog sustava kamere oko markera. U slučaju optimalno izračunatih translacija unutar matrice transformacija između prihvatnice i kamere, udaljenosti markera u smjeru x y i z osi će biti jednaki u novom položaju kao i u početnom.

Nova pozicija robotske prihvatnice će biti rezultat homogenih transformacija trenutnog položaja prihvatnice, $\mathbf{H}_{\text{EE}}^{\text{ROB}}$, izračunate matrice transformacija između prihvatnice i kamere $\mathbf{H}_{\text{CAM}}^{\text{EE}}$, matrice translacije u smjeru *x*, *y* i *z* osi \mathbf{T}_{XYZ} te matrice rotacije oko markera \mathbf{R}_{XYZ} .



Slika 41. Homogene transformacije validacije translacije

Nova pozicija robotske prihvatnice se tada računa prema izrazu:

$$\mathbf{H}'_{\mathrm{EE}}^{\mathrm{ROB}} = \mathbf{H}_{\mathrm{EE}}^{\mathrm{ROB}} \mathbf{H}_{\mathrm{CAM}}^{\mathrm{EE}} \mathbf{T}_{XYZ} \mathbf{R}_{XYZ} \mathbf{T}_{XYZ}^{-1} \mathbf{H}_{\mathrm{CAM}}^{\mathrm{EE}^{-1}}$$
(8.2)



Slika 42. Utjecaj pogreške translacije na rezultate

Nakon dohvaćanja pozicije markera u početnoj poziciji, kamera se rotira za proizvoljni kut oko osi *y*, dohvaća se pozicija markera u toj točki te se zatim rotira za negativan iznos istog kuta iz

početne točke oko osi y. Uzima se razlika po z osi za obje točke pod kutom te se ispravlja translacija matrice transformacije između prihvatnice i kamere po x osi za vrijednost pogreške. Postupak se ponavlja dok razlika udaljenosti po osi z ne padne ispod zadovoljavajuće vrijednosti. Isti proces se tada radi za rotaciju oko osi x da bih se smanjila pogreška translacije u y smjeru. U konačnici se radi iteracija z translacije dok sve tri vrijednosti ne padnu ispod zadanog praga.







Slika 44. Logička shema validacije translacije i ispravaka pogreške

Slika 44. Daje prikaz logičke sheme po kojoj se obavlja proces ispravka greške. Oznake Z^+ i Z^- predstavljaju udaljenosti u smjeru z osi za isti apsolutni iznos rotacije i različiti predznak. Oznake X, Y, Z, X', Y', Z', označavaju translacije u ishodišnoj poziciji i poziciji kada je aplicirana rotacija.

8.2.1. Provedba i rezultati



Slika 45. Kamera u početnoj i rotiranoj poziciji

Lijevi dio sa Slika 45. pokazuje robota u početnoj poziciji a desni dio položaj robota nakon rotacije za proizvoljni kut. U obje pozicije je preuzeta slika sa kamere te određen položaj promatranog markera. Kao i kod ispravka rotacije, točna pozicija markera će biti određena pomoću vrijednosti sa stereo kamere. Poziciji markera na slici je označena sa križićem te su nakon uzimanja druge slike oba križića prikazana na istoj slici da se može lakše vizualno usporediti pomak markera između dva položaja.



Slika 46. Prije ispravka translacije

Sa Slika 46. je primjetno da postoje odstupanja između križića koji označavaju poziciju markera. Slika 47. daje uvid u numeričke vrijednosti položaja markera u prvoj poziciji , drugoj poziciji te njihovoj razlici po sve 3 osi. Sve vrijednosti su izražene u metrima. Za ispravak pogreške, kao i kod validacije rotacije, bit će primijenjena iterativna metoda kojom će se a temelju pogrešaka pokušati kompenzirati translacije da se iste minimiziraju.



Slika 47. Numerički prikaz odstupanja translacija prije ispravka



Slika 48. Pozicija markera u početnoj i rotiranoj poziciji , prije i nakon ispravka greške translacije

Nakon obavljene validacije i ispravka grešaka, Slika 48. pruža vizualnu usporedbu rezultata iterativnog ispravka.

Robot finished movement Center pixels: (737, 507) cx: 737 cy: 507 greskaX: -0.304252 mm greskaY: -0.883672 mm greskaZ: 0.874875 mm cam2gripper_x: 0.0255014 cam2gripper_x: 0.095648 cam2gripper_x: 0.107559 Robot finished movement Center pixels: (737, 507) cx: 737 cy: 507 greskaX: -0.331426 mm greskaY: -0.883065 mm greskaZ: 0.70008 mm cam2gripper x: 0.0255014 cam2gripper x: 0.095648 cam2gripper_x: 0.108259 Robot finished movement Center pixels: (737, 507) cx: 737 cy: 507 greskaX: -0.331426 mm greskaY: -0.883065 mm greskaZ: 0.70008 mm cam2gripper_x: 0.0255014 cam2gripper_x: 0.095648 cam2gripper_x: 0.108959 Robot finished movement Center pixels: (737, 506)

Slika 49. Rezultat nakon ispravka translacije, numerički prikaz

Tablica 2. Ispravak pogreške translacije				
Piksel	Pozicija markera u	Pogreška u	Pogreška u	Pogreška u
traženog	koordinatnom	smjeru x osi	smjeru y osi	smjeru z osi
markera	sustavu kamere	[mm]	[mm]	[mm]
	[mm]			
(609, 466)	[28,5911;	-	-	-
	-14,1126;			
	448,9813]			
(617, 467)	[30,2043;	-0,40999	0,36877	3,3687
	-13,7439;			
	452,3500]			
(613, 467)	[29,5741;	-1,04018	0,38683	2,6152
	-14,4995;			
	451,5965]			
(612, 468)	[30,6134;	-0,00088	-0,00063	0,5932
	-14,7433;			
	449,5745]			
(612, 468)	[30,6144;	-0,00085	-0,00034	0,3143
	-14,4477;			
	449,2956]			
(612, 467)	[30,6134;	-0,00088	-0,00032	0,5932
	-14,4373;			
	449,5745]			
(612, 467)	[30,6134;	-0,0009	-0,00062	0,2544
	-14,7331;			
	449,2357]			
(613, 467)	[30,6131,	-0,00117	-0,00033	0,7624
	-14,4425,			
	449,7437]			



Slika 50. Kretanje pogreške po x i y osi za ispravak translacije

Rezultati iz Tablica 2. i sa Slika 50. pokazuju kretanje pogreške po svake od 3 osi. Pogreška po x i y osi se već nakon par iteracija spusti na vrijednost manju od pola milimetra. To je dijelom zbog precizno dobivene translacije inicijalne matrice transformacija u smjeru tih osi. Pogreška po osi z se ne stacionira u potpunosti, nakon početne konvergencije, nadalje se njezina vrijednost nalazi unutar raspona od 0,5 od 1 mm. Kod proračuna točnosti pogreške potrebno je uzeti u obzir specifikacije kamere navedene u poglavlju 5, točnije Slika 17.

9. ZAKLJUČAK

Kalibracija vizijskog sustava i robotske prihvatnice je esencijalan korak pri razvoju robotskog sustava sa kamerom. Automatizacija tog postupka nudi mnoge prednost i uštede. Postupak automatizacije opisan u ovom radu započinje razvojem komunikacije između robota, kamere i upravljačkog računala. Zatim se naglasak seli na strategiju automatskog prikupljanja podataka potrebnih za kalibraciju, to jest položaja prihvatnice i položaja kamere. Predloženi algoritam omogućuje da se uz minimalan angažman operatera prikupe traženi podatci na robustan i relativno brz način uz raznolikost gibanja robotskog manipulatora radi što boljih rezultata kalibracije. Provođenjem kalibracijskog postupka za različite metode pri različitim uvjetima dobiva se prikaz kako se koja metoda ponaša te se odabire najpovoljnija. Rezultat kalibracije se eksperimentalno provjerava provedbom validacije. U slučaju dijagnosticiranog prevelikog odstupanja vrijednosti, provođi se automatski postupak ispravljanja pogrešaka te ponovna provjera.

Postupak opisan u ovom radu bih se mogao dodatno unaprijediti implementiranjem "on -line" kalibracije, stalnim praćenjem rada te korekcijom uočenih odstupanja. Usporedbom rezultata sa više različitih vizijskih sustava, optimizacijom kalibracije u simulacijskom okruženju.

LITERATURA

- [1] <u>https://www.e-consystems.com/blog/camera/technology/what-are-depth-sensing-</u> cameras-how-do-they-work/
- [2] <u>https://www.framos.com/en/products-solutions/3d-depth-sensing/depth-sensing-technologies</u>
- [3] https://www.kuka.com/en-se/products/process-technologies/bin-picking
- [4] <u>https://www.technexion.com/resources/vision-guided-robotics-how-cameras-are-</u> <u>transforming-robotics/</u>
- [5] https://blog.zivid.com/importance-of-3d-hand-eye-calibration
- [6] R. Y. Tsai i R. K. Lenz, »A new technique for fully autonomous and efficient 3D robotics hand/eye calibration, « IEEE Transactions on Robotics and Automation, svez. 5, br. 3, pp. 345-358, 1989. Dostupno: <u>https://ieeexplore.ieee.org/document/34770</u> [20.05.2024]
- [7] Y. C. S. a. S. Ahmad, »Calibration of wrist-mounted robotic sensors by solving homogeneous transform equations of the form AX=XB,« IEEE Transactions on Robotics and Automation, svez. 5, br. 1, pp. 16-29, 1989. Dostupno: <u>https://ieeexplore.ieee.org/document/88014</u> [26.06.2024]
- [8] Chou JCK, Kamel M. Finding the Position and Orientation of a Sensor on a Robot Manipulator Using Quaternions. The International Journal of Robotics Research. 1991;10(3):240-254. doi:10.1177/027836499101000305
- [9] F. C. P. a. B. J. Martin, »Robot sensor calibration: solving AX=XB on the Euclidean group,« IEEE Transactions on Robotics and Automation, svez. 10, br. 5, pp. 717-721, 1994. Dostupno: <u>https://ieeexplore.ieee.org/document/326576</u> [26.06.2024]
- [10] Zhao Z, Liu Y. A hand-eye calibration algorithm based on screw motions. *Robotica*. 2009;27(2):217-223. doi:10.1017/S0263574708004608
- K. D. a. E. Bayro-Corrochano, »The dual quaternion approach to hand-eye calibration, « Proceedings of 13th International Conference on Pattern Recognition, svez. 1, pp. 318-322, 1996. Dostupno: <u>https://ieeexplore.ieee.org/document/546041</u> [26.06.2024]
- [12] Li W, Dong M, Lu N, Lou X, Sun P. Simultaneous Robot–World and Hand–Eye Calibration without a Calibration Object. *Sensors*. 2018; 18(11):3949. <u>https://doi.org/10.3390/s18113949</u> [01.07.2024]

- [13] Chen, »A screw motion approach to uniqueness analysis of head-eye geometry,«
 Proceedings of the 1991 IEEE Computer Society Conference on Computer Vision and
 Pattern Recognition, pp. 145-151, 1991. Dostupno:
 https://ieeexplore.ieee.org/document/139677 [08.07.2024]
- [14] Y.-C. L. a. J. C. K. Chou, »Eight-space quaternion approach for robotic hand-eye calibration,« 1995 IEEE International Conference on Systems, Man and Cybernetics Intelligent Systems for the 21st Century, svez. 4, pp. 3316-3321, 1995.
- [15] R. H. a. B. E. N. Andreff, »Robot Hand-Eye Calibration Using Structure-from-Motion, International Journal of Robotics Research, svez. 20, pp. 228-248, 2001. Dostupno: <u>https://arxiv.org/abs/2311.11808</u> [08.07.2024]
- [16] R. H. a. F. Dornaika, »Hand-Eye Calibration,« The International Journal of Robotics Research, svez. 14, br. 3, pp. 195-210, 1995. Dostupno: <u>https://inria.hal.science/inria-00590039</u> [26.06.2024]
- [17] Daniilidis K. Hand-Eye Calibration Using Dual Quaternions. The International Journal of Robotics Research. 1999;18(3):286-298. doi:10.1177/02783649922066213
- [18] I. Enebuse, M. Foo, B. S. K. K. Ibrahim, H. Ahmed, and F. Supmak, "A Comparative Review of Hand-Eye Calibration Techniques for Vision Guided Robots,", 2021 Dostupno: <u>https://ieeexplore.ieee.org/document/9512030</u> [20.5.2024]
- [19] F. Šuligoj, 'Prostorne transformacije i konfiguracije vizijskih sustava u robotici', Kolegij: Vizijski sustavi, Fakultet Strojarstva i brodogradnje, Sveučilište u Zagrebu, 2023 [06.07.2024]
- [20] Ensenso, "Ensenso Manual," Verzija 3.6. [Online]. Dostupno: https://www.ensenso.com/manual/3.6/about/index.html [25.04.2024].
- [21] M. Antonello, A. Gobbi, S. Michieletto, S. Ghidoni and E. Menegatti, "A fully automatic hand-eye calibration system," 2017 European Conference on Mobile Robots (ECMR), Paris, France, 2017
- [22] <u>https://www.researchgate.net/figure/ArUco-markers-with-different-matrix-sizes-4x4-5x5-6x6-7x7-matrices_fig1_350334976</u>

- I. Programski kod C++ : <u>https://github.com/TomislavDrazic/HandEyeAuto.git</u>
- II. Programski kod Python : <u>https://github.com/TomislavDrazic/PythonPlots.git</u>