

SVEUČILIŠTE U ZAGREBU  
FAKULTET ELEKTROTEHNIKE I RAČUNARSTVA

ZAVRŠNI RAD br. 5118

# **Gusta stereoskopska rekonstrukcija poluglobalnim podudaranjem**

Nikola Bunjevac

Zagreb, svibanj 2017.

*Umjesto ove stranice umetnite izvornik Vašeg rada.  
Kako biste uklonili ovu stranicu, obrišite naredbu \izvornik.*



# SADRŽAJ

<b>1. Uvod</b>	<b>1</b>
<b>2. Stereoskopska rekonstrukcija</b>	<b>3</b>
2.1. Epipolarna geometrija . . . . .	3
2.2. Rektifikacija . . . . .	4
2.3. Rekonstrukcija udaljenosti . . . . .	5
<b>3. Lokalne metode</b>	<b>6</b>
3.1. Opći algoritam . . . . .	6
3.2. SSD . . . . .	7
3.3. ZSAD . . . . .	7
3.4. Census . . . . .	7
3.5. Korepondencija neovisna o uzorkovanju . . . . .	8
3.6. Usporedba lokalnih i globalnih metoda . . . . .	8
<b>4. Poluglobalno podudaranje</b>	<b>10</b>
<b>5. Opis implementacije</b>	<b>11</b>
<b>6. Rezultati</b>	<b>14</b>
<b>7. Zaključak</b>	<b>17</b>
<b>Literatura</b>	<b>18</b>

# 1. Uvod

Računalni vid iznimno je zanimljivo interdisciplinarno područje koje se svrstava kao grana umjetne inteligencije. Ono se bavi omogućavanjem računalima da shvate i interpretiraju podatke iz digitalnih slika i videozapisa. Vid je jedno od najznačajnijih osjetila jer pomoću njega primamo mnoštvo korisnih informacija. Pomoću vida se orijentiramo u prostoru, prepoznavamo druge ljude i njihova lica, čitamo, prikupljamo informacije itd. Kada bi računala mogla interpretirati vizualne podražaje poput ljudi, to bi omogućilo velik napredak u umjetnoj inteligenciji. Nažalost, to je još uvijek neriješen problem.

Cijelo područje je nastalo šezdesetih godina prošlog stoljeća kada se mislilo da će se taj problem relativno brzo riješiti. Naime, profesor je kao zadatak studentu zadao da na robota stavi kameru i da robot opisuje ono što vidi. Vrlo brzo se pokazalo kako je problem puno složeniji nego što se mislilo. S druge strane, od tada su ostvareni veliki napretci u tom području kao i općenito u umjetnoj inteligenciji.

U ovom radu ćemo opisati neke metode za stvaranje rekonstrukcije prostora iz slika dviju kamera. Takvi sustavi se nazivaju stereo sustavi, a takva vrsta vida stereo vid. Oni funkcioniraju analogno ljudskom vidu koji se još naziva binokularni vid zbog toga što ljudi gledaju pomoću dva oka. To ljudima omogućava stvaranje vrlo kvalitetnog dojma o 3D osobinama prostora kojeg promatraju. Mogu zaključiti koliko je nešto udaljeno, odnos veličina raznih predmeta itd.

Gusta stereoskopska rekonstrukcija pokušava iz dvaju slika rekonstruirati gusti oblak točaka koji odgovara prostoru koji se promatra. Postupak se odvija u nekoliko koraka. Prvo je potrebno obraditi slike kako bi se otklonile fizičke nesavršenosti sustava poput nesavršenosti leće i položaja senzora. Zatim je potrebno piksele transformirati kako bi svi korespondentni pikseli ležali na istom pravcu, odnosno epipolarnoj liniji. Nakon toga se može krenuti u rekonstrukciju scene.

Postoje dvije glavne podjele metoda guste stereoskopske rekonstrukcije, a to su

1. lokalne metode i
2. globalne metode.

Lokalne metode se temelje na promatranju lokalne okoline svakog pojedinog piksela koju ćemo nazvati prozorčić. Postupak rekonstrukcije tada se svodi na traženje naj-sličnijeg prozorčića na drugoj slici. Važno je naglasiti kako se traženje vrši samo duž epipolarne linije. Za razliku od lokalnih, globalne metode rekonstrukciju rade pomoću svih piksela slike što intuitivno dovodi do zaključka da je postupak složeniji i zahtijeva više računalnih resursa.

Metoda poluglobalnog podudaranja, koju ćemo detaljnije obrađivati u ovom radu, može se svrstati negdje između. Naime, ona kao ulaz prima izračunate korespondencije lokalnih metoda, a zatim radi optimizaciju nad pikselima duž iste linije u osam ili šesnaest smjerova. Takva optimizacije dovodi do kvalitetnijih rezultata u dijelovima gdje dolazi do nagle promjene u dubini scene.

U sljedećem poglavlju ćemo ukratko objasniti postupke kalibracije stereo sustava te rektifikacije parova slika kao predradnja postupku rekonstrukcije.

U trećem poglavlju ćemo obraditi nekoliko lokalnih metoda guste stereoskopske rekonstrukcije. Lokalne metode nude relativno dobre rezultate uz prihvatljivu performansu.

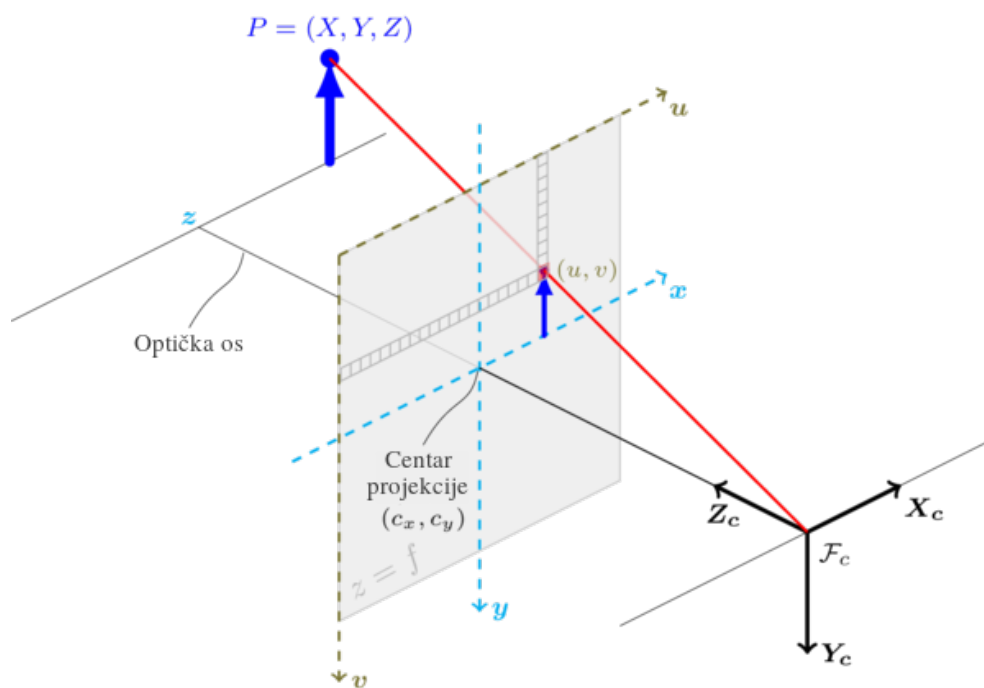
Zatim ćemo definirati algoritam poluglobalnog podudaranja, razraditi njegove hiperparametre te vidjeti kakva poboljšanja nudi u odnosu na lokalne metode.

U petom poglavlju ćemo vidjeti rezultate eksperimenata na standardnim skupovima slika, usporedbe obrađenih metoda i komentare.

U Dodatku A iza zaključka se nalaze kratke upute za korištenje implementiranih programa i skripti za testiranje ispitnih slijedova.

## 2. Stereoskopska rekonstrukcija

Prije same rekonstrukcije, potrebno je obraditi slike dobivene iz para kamera. Za to je potrebno znati geometrijske parametre sustava dvaju kamera. Kao model kamere uzet ćemo projekcijsku ravninu koja je udaljena od izvora/kamere za neku udaljenost  $d$ . Tako se sve točke u prostoru ispred kamere i ravnine projiciraju na tu zamišljenu ravninu.



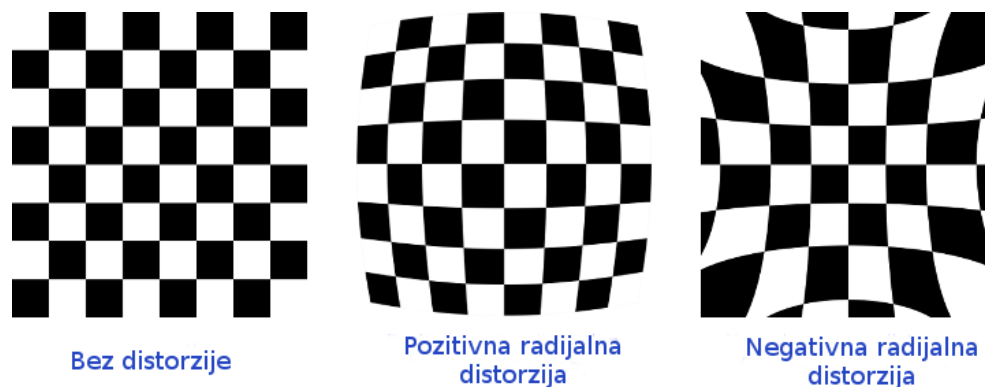
Slika 2.1: Model kamere (preuzeto iz dokumentacije biblioteke OpenCV)

### 2.1. Epipolarna geometrija

Geometrijske parametre sustava kamera možemo podijeliti u dvije skupine:

1. intrinzični parametri
2. ekstrinzični parametri.

Intrinzični parametri su svojstveni svakoj kameri pojedinačno, dok su im ekstrinzični parametri zajednički. Neka svojstva koja utječu na intrinzične parametre su nesavršenost leće (radijalna distorzija), pomak senzora od centra leće (tangencijalna distorzija) i slične fizičke nesavršenosti koje je ponekad nemoguće izbjeći. Stoga pri-  
skaćemo programskom otklanjanju tih nedostataka. Ekstrinzični parametri dovode do transformacija kako bismo slike doveli u istu ravninu projekcije te postigli da svi pikseli duž horizontalnog pravca jedne slike odgovaraju istom pravcu (na istoj visini) na drugoj slici. Taj pravac se naziva epipolarna linija. Razlog takvih transformacija je olakšavanje traženja korespondentnih točaka koje sada treba tražiti samo duž epipolarne linije čime je problem sveden na jednu dimenziju. Vidimo da uz malo pretprocesiranja puno olakšavamo problem rekonstrukcije.



**Slika 2.2:** Primjeri distorzije (preuzeto iz dokumentacije biblioteke OpenCV)

## 2.2. Rektifikacija

Postupak rektifikacije odgovara transformaciji slika kako bismo dobili slike koje zadovoljavaju gore navedena svojstva, a to su:

1. Pikseli koji odgovaraju točkama u prostoru na istoj visini nalaze se duž iste epipolarne linije
2. Nema distorzije uzrokovane lećom
3. Projekcijske ravnine leže u istoj ravnini

Za rektifikaciju su potrebni ekstrinzični parametri sustava kamera, a za izračun ekstrinzičnih parametara su potrebni intrinzični. Nakon provedenih transformacija intrinzični parametri obaju kamera su jednaki (npr. imaju istu žarišnu udaljenost što je lako predočiti kada znamo da projekcije sada leže u istoj ravnini te je svaka točka u prostoru ispred jednako udaljena od oba projekcijska platna).



Ovaj postupak se obično provodi uz pomoć šahovske ploče koja je pogodna za to zbog svojih svojstava. Potrebno je parom kamera uslikati dovoljan broj slika na kojima se u potpunosti vidi šahovnica. Nakon toga se mogu odrediti ranije navedeni parametri. Postupak se odvija u nekoliko koraka, od kojih je prvi traženje šahovskih polja. Nakon toga se pomoću kuteva iz uglova polja može odrediti distorzija i ostali parametri.

Navedene postupke implementira i nudi biblioteka OpenCV <sup>1</sup>. Korisno je istaknuti kako je u korištenim skupovima slika postupak kalibracije i rektifikacije već proveden, barem u skupovima za treniranje. Moguće je doći i do nerektificiranih, sirovih slika pa sam provesti navedene postupke.

## 2.3. Rekonstrukcija udaljenosti

Sada ćemo opisati postupak za rekonstrukciju udaljenosti pojedinih točaka u prostoru od kamere. Izračun se temelji na određenim disparitetima.

---

<sup>1</sup><http://opencv.org/>

## 3. Lokalne metode

Metode guste stereoskopske rekonstrukcije se mogu podijeliti na lokalne i globalne. U ovom poglavlju ćemo načelno opisati takve metode te detaljnije obraditi neke koje su korištene u ovom radu.

Lokalne metode se temelje na principu prozorčića ili okna fiksne širine oko piksela. Označimo širinu prozora s  $w$ .

Postavlja se pitanje što napraviti na rubovima slike gdje nije moguće izračunati sve vrijednosti. Nekoliko je mogućih rješenja:

- računati samo piksele koje je moguće obuhvatiti unutar slike
- proširiti sliku crnim okvirom debljine  $w/2$
- uopće ne računati korespondenciju za rub slike.

Svaki pristup ima svoje mane i prednosti. U vlastitoj implementaciji je korišteno treće rješenje gdje se uopće ne računa korespondencija, radi jednostavnosti. Razlika u pogrešci je relativno mala, a u skupu slika KITTI <sup>1</sup> su rubovi uglavnom i isključeni iz provjere točnih dispariteta.

### 3.1. Opći algoritam

Sada ćemo opisati općeniti algoritam za lokalno podudaranje.

za svaki piksel  $(x, y)$  lijeve slike:

za svaki disparitet  $0 \leq d \leq \text{maksimalni\_disparitet}$ :

cijena $[y][x] = f(x, y, d)$

pri čemu je funkcija  $f(x, y, d)$  funkcija korespondencije koja određuje cijenu razlike odgovarajućih piksela lijeve i desne slike. Svaki piksel lijeve slike s pozicijom  $(x, y)$  uspoređuje se s pikselom desne slike na poziciji  $(x - d, y)$ , gdje je  $d$  disparitet. Vidimo kako se odgovarajući pikseli nalaze na istoj  $y$  koordinati što je posljedica rektifikacije slika. Stoga je potrebno razmatrati samo piksele duž epipolarne linije.

---

<sup>1</sup>[http://www.cvlibs.net/datasets/kitti/eval\\_scene\\_flow.php?benchmark=stereo](http://www.cvlibs.net/datasets/kitti/eval_scene_flow.php?benchmark=stereo)

## 3.2. SSD

Prva metoda koju ćemo opisati je SSD (eng. *Sum of Squared Differences*) koja se temelji na zbroju kvadrata razlika intenziteta piksela. Matematički ju možemo opisati sljedećim izrazom:

$$C_{SSD}(x, y, d) = \sum_i (I_R(x - d, y) - I_L(x, y))^2$$

gdje su  $(x, y)$  koordinate piksela lijeve slike,  $d$  trenutni disparitet, a  $I_L$  lijeva slika te  $I_R$  desna slika. Zbroj ide po svim pikselima unutar prozora promatranog piksela. Najbolja podudarnost kod SSD-a postiže se kada je vrijednost funkcije cijene jednaka 0. Lako je vidjeti zašto je tomu tako kada bismo usporedili dva prozora s istim intenzitetima piksela. Tada će vrijednost funkcije biti 0 jer oduzimamo iste vrijednosti. Iz toga slijedi da što se intenziteti više razlikuju, to će i cijene biti veće. Također, kvadrat doprinosi tome da vrijednosti ne budu negativne tako da možemo raditi samo s pozitivnim brojevima.

## 3.3. ZSAD

Sljedeća metoda je ZSAD (eng. *Zero Sum of Absolute Differences*). Matematički ju možemo definirati ovako:

$$C_{ZSAD}(x, y, d) = \sum_i |(M_L - I_L(x, y)) - (M_R - I_R(x - d, y))|$$

gdje je  $I_L$  lijeva slika,  $I_R$  desna slika, a  $M_L$  i  $M_R$  srednje vrijednosti intenziteta piksela u trenutnom prozoru lijeve, odnosno desne slike.

## 3.4. Census

Funkcija korespondencije Census se temelji na Hammingovoj udaljenosti između dvije binarne riječi. Kako bismo odredili cijenu između dvaju piksela, potrebno je transformirati prozore oko piksela u binarne riječi. Svakom pikselu u prozoru ćemo pridružiti bit prema sljedećoj funkciji:

$$b(p, q) = \begin{cases} 0, & I(p) \leq I(q) \\ 1, & I(p) > I(q) \end{cases}$$

gdje je  $I$  slika,  $p$  piksel u sredini prozora za kojega računamo transformaciju,  $q$  bilo koji piksel unutar prozora. Važno je napomenuti da redoslijed pridruživanja bitova mora biti jednak u oba prozora koja se uspoređuju kako bi rezultat bio ispravan. Nakon što

svakom pikselu pridružimo binarnu vrijednost, cijenu možemo izračunati računski tako primijenimo operaciju isključivo-ili između binarnih riječi prozora lijeve i desne slike te zatim prebrojimo broj bitova u jedinici.

Do sada navedene metode opisane su u projektnoj dokumentaciji kolega [2].

### 3.5. Korespondencija neovisna o uzorkovanju

Birchfield-Tomasijeva korespondencija se malo razlikuje od do sada navedenih metoda. Razlikuje se po tome što ona ne koristi prozorčić već se temelji na usporedbama s dvaju susjednih piksela duž epipolarne linije. Funkcija cijene je definirana preko simetričnih funkcija:

$$C_{BT} = \min(C_{BT}(x_i, y_i, I_L, I_R), C_{BT}(y_i, x_i, I_R, I_L))$$

gdje se  $x_i$  i  $y_i$  pikseli lijeve slike  $I_L$ , odnosno desne slike  $I_R$ .

Funkcije  $C_{BT}$  je definirana ovako:

$$I^+ = \frac{1}{2}(I_i(y_i) + I_R(y_i + 1)) \quad (3.1)$$

$$I^- = \frac{1}{2}(I_R(y_i) + I_R(y_i - 1)) \quad (3.2)$$

$$I_{min} = \min(I_R^-, I_R^+, I_R(y_i)) \quad (3.3)$$

$$I_{max} = \max(I_R^-, I_R^+, I_R(y_i)) \quad (3.4)$$

$$C_{BT}(x_i, y_i, I_L, I_R) = \max(0, I_L(x_i) - I_{max}, I_{min} - I_L(x_i)) \quad (3.5)$$

Birchfield-Tomasijeva cijena je opisana u diplomskom radu Dine Kovača [5], a izvorno u radu Stana Birchfielda i Carla Tomasija [1].

### 3.6. Usporedba lokalnih i globalnih metoda

U ovom odjeljku dana je usporedba lokalnih i globalnih metoda podudaranja. U tablici se nalaze neka važnija svojstva lokalnih metoda s lijeve strane te analognih svojstava globalnih metoda s desne strane.

**Tablica 3.1:** Svojstva lokalnih i globalnih metoda

Lokalne metode	Globalne metode
cijene temeljene na prozorčićima oko svakog pojedinog piksela	cijene temeljene na svim pikselima slike
odabir pojedinog dispariteta po principu minimalne agregirane cijene	minimizacija globalne funkcije kroz vrijednosti svih piksela slike
značajno jednostavnije za implementaciju	teže za implementaciju
daju lošije rezultate	daju značajno bolje rezultate
u pravilu brže	u pravilu sporije

U sljedećem poglavlju ćemo uvesti algoritam poluglobalnog podudaranja koji kao ulaz prima cijene izračunate kod lokalne korespondencije, a optimizaciju radi nad svim pikselima u određenim smjerovima. Time ga, kao što mu i naziv govori, možemo svrstati negdje između jer koristi lokalne korespondencije, a optimira (točnije, aproksimira) globalno.

## 4. Poluglobalno podudaranje

## 5. Opis implementacije

Navedeni algoritmi implementirani su u programskom jeziku C++, a ispitni slijedovi, kao i pomoćne skripte napisani su u programskom jeziku Python verzije 3. Operacijski sustav na kojemu je implementacija razvijana i isprobana jest GNU/Linux distribucija Debian. Kako biste mogli pokrenuti programe, prvo je potrebno prevesti izvorni kod. Za to je potrebno imati kompajler, preporučeno g++, verzije koja podržava barem standard C++11. Potrebno je imati sljedeće:

- C++ kompajler (isprobano na g++ verzije 6.3.0 <sup>1</sup>)
- biblioteka png++, C++ omotač oko izvorne PNG biblioteke <sup>2</sup>
- OpenMP biblioteka <sup>3</sup>
- Python (isprobano u Pythonu 3)
- biblioteka matplotlib (Python) za izradu grafova

Osim navedenoga, potrebno je preuzeti i raspakirati standardne skupove slika Middlebury i KITTI.

Prvo ćemo krenuti s prevođenjem programa. U direktoriju s kôdom nalazi se nekoliko Bash skripti koje olakšavaju prevođenje programa. Prva skripta koju trebate pokrenuti je

```
./compileStereoMatching.sh
```

Ona prevodi sve potrebne lokalne metode korespondencije kao i implementacije lokalnog podudaranja te poluglobalnog podudaranja. Prevedeni program omogućava obradu jednog para slika (s lijeve i desne kamere) uz određene parametre te pohranjuje dobivene neskaliране mape dispariteta u obliku PNG (eng. *Portable Network Graphics*) slika. Naredba za pokretanje je sljedeća:

```
./stereoMatching lijeva_slika desna_slika metoda_korespondencije\  
velicina_prozora maksimalni_disparitet P1 P2 izlaz_lokalno izlaz_SGM
```

---

<sup>1</sup><https://gcc.gnu.org/>

<sup>2</sup><http://www.nongnu.org/pngpp/>

<sup>3</sup><http://www.openmp.org/>

Metoda korespondencije može biti SSD, ZSAD, Census ili BT.  $P1$  i  $P2$  su parametri kažnjavanja diskontinuiteta kod algoritma poluglobalnog podudaranja. Kao što vidimo, program obrađuje slike i lokalnim i poluglobalnim podudaranjem odjednom, koristeći istu metodu korespondencije. Važno je naglasiti kako veličina prozora mora biti neparan broj jer se piksel oko kojega se računa cijena nalazi u sredini prozora pa sa svake strane mora biti jednak broj piksela. Nepoštivanje navedenog ograničenja rezultirat će upozorenjem.

Drugi program za obradu slika omogućava korištenje poluglobalnog podudaranja i metode korespondencije Birchfield-Tomasi, što je kombinacija koja daje najbolje rezultate uz odličnu brzinu. Njega možete prevesti naredbom:

```
./compileSGM.sh
```

Izvođenje skripte rezultirat će izvršnim programom **sgm**. Njega možete pokrenuti sljedećom naredbom:

```
./sgm lijeva_slika desna_slika maksimalni_disparitet P1 P2 izlaz
```

gdje su  $P1$  i  $P2$  ponovo iznosi penala diskontinuiteta kod poluglobalnog podudaranja. Pokretanje navedenog programa rezultirat će jednom neskaliranom mapom dispariteta pohranjenom u obliku slike u formatu PNG. Podrazumijevani broj smjerova optimizacija kod algoritma SGM je 16. Ukoliko se želi promijeniti broj smjerova, potrebno je promijeniti varijablu `N_PATHS` u npr. 8, te ponovo prevesti izvorni kod. Mape dispariteta su pohranjene u sivoj skali (eng. *grayscale*). Važno je pripaziti na to da mora vrijediti  $P1 \geq P2$ !

Osim programa za obradu slika stereoskopskom rekonstrukcijom, tu su još i dva pomoćna programa. Jedan omogućava skaliranje vrijednosti svih piksela slike u formatu PNG. Možete ga prevesti naredbom

```
./compileScaler.sh
```

što će rezultirati jednim izvršnim programom naziva **scaleImage**. Pokretanje programa izgleda ovako:

```
./scaleImage slika faktor_skaliranja nova_slika
```

gdje je faktor skaliranja broj koji određuje koliko puta će se intenzitet svakog piksela povećati. Pretpostavlja se da se radi s pikselima u sivoj skali. Razlog implementiranja ovog programa je što su kod manjih slika mape dispariteta skalirane kako bi se bolje vidjele razlike u dubini slike. Ako ne bi bilo skaliranja, slika bi bila previše tamna. Primjerice, kod standardnog skupa Middlebury je potrebno skalirati slike ukoliko se



ne radi sa slikama u izvornoj rezoluciji. Razlog tome je jasan, ukoliko je slika manja, i najveći mogući disparitet će biti manji. Time će i mapa dispariteta sadržavati manje vrijednosti intenziteta piksela.

Drugi pomoćni program je evaluator pojedine mape dispariteta. Moguće ga je prevesti naredbom:

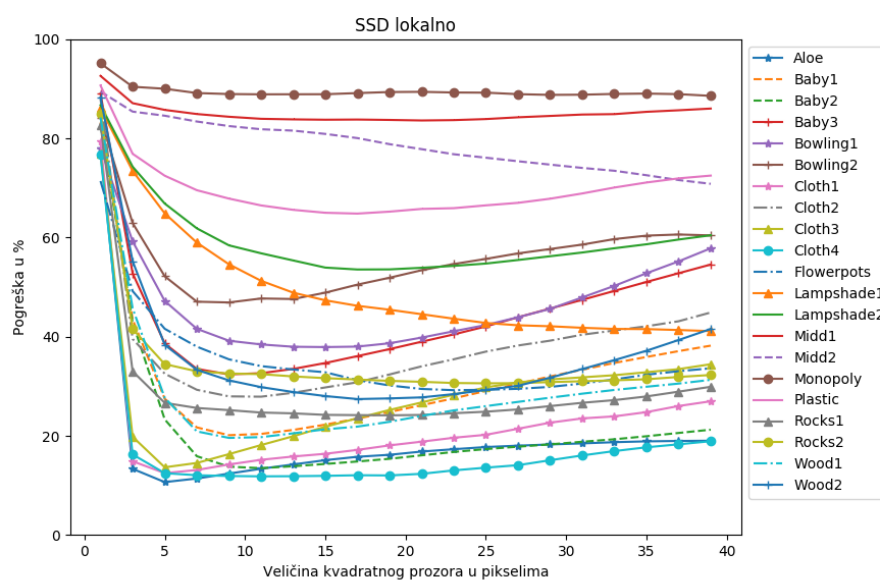
```
./compileEvaluator.sh
```

nakon čega će se u direktoriju stvoriti program `evaluator`. Evaluator služi za ispitivanje pogreške mape dispariteta pripadnog para slika u odnosu na temeljnu istinu (eng. *ground truth*). Temeljna istina, ili mapa točnih dispariteta je dana u standardnim skupovima slika, obično u podskupu za treniranje. Program pokrećemo na sljedeći način:

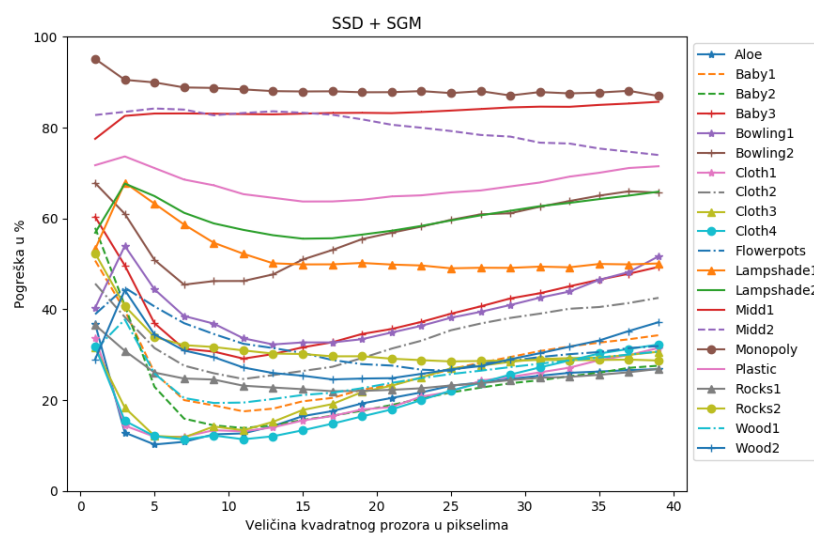
```
./evaluator lijevi_tocni_disp desni_tocni_disp mapa_dispariteta
```

što će rezultirati ispisom pogreške u konzoli. Pogreška je u rasponu  $[0, 1]$  te ju možemo lako pretvoriti u postotke množenjem sa 100. Podrazumijevanja tolerancija između uspoređivanih vrijednosti je 3. Razlog primanja dvije slike je taj što su neki pikseli zaklonjeni, odnosno vidi ih se samo iz jedne kamere te na zajedničkoj mapi dispariteta zapravo ne znamo koja vrijednost bi tu trebala biti. Zato u obzir uzimamo samo piksele koji se vide na obje slike. Također, obično su nepoznati dispariteti označeni crnom bojom (vrijednost 0 u sivoj skali), što evaluator uzima u obzir.

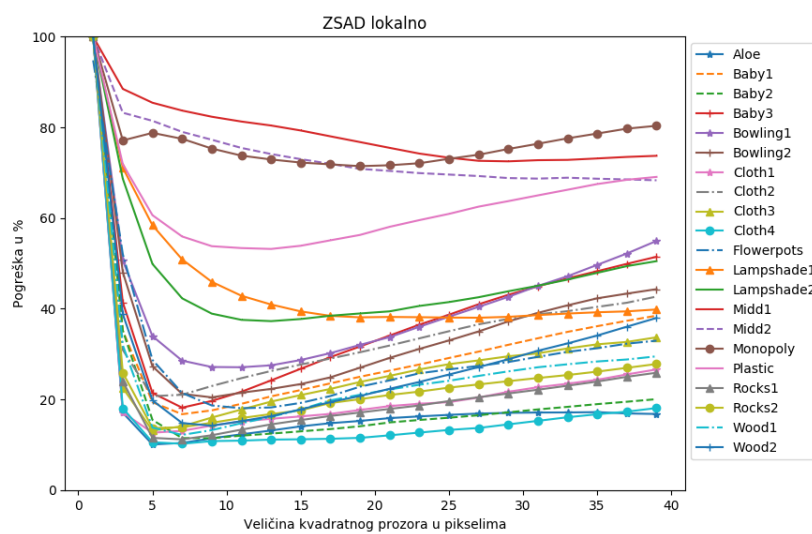
## 6. Rezultati



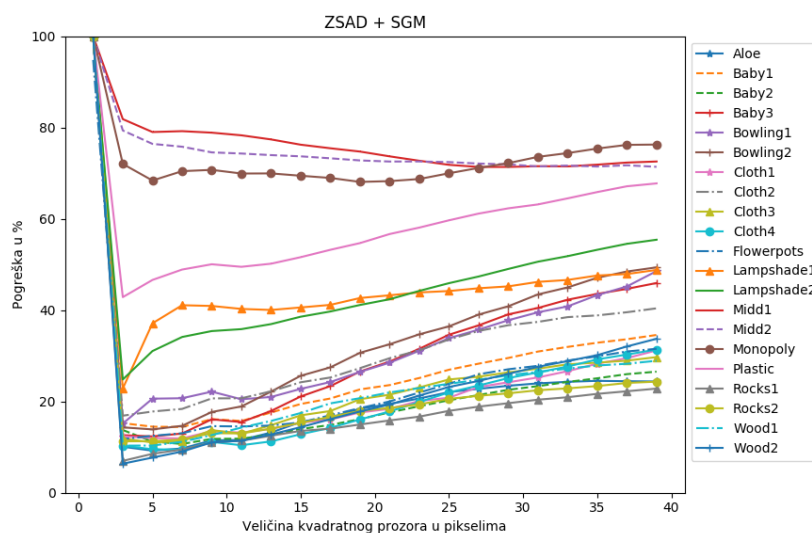
Slika 6.1: Pogreška metode korespondencije SSD



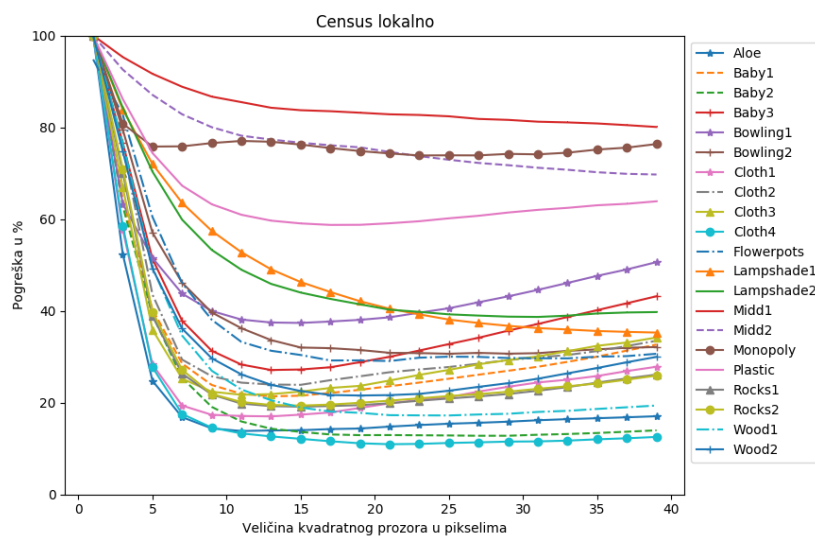
Slika 6.2: Pogreška metode korespondencije SSD



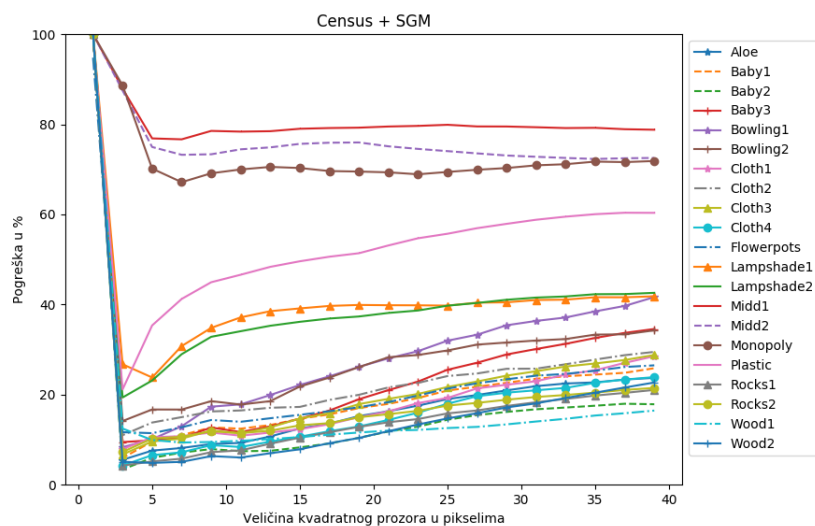
Slika 6.3: Pogreška metode korespondencije ZSAD



Slika 6.4: Pogreška metode korespondencije ZSAD



**Slika 6.5:** Pogreška metode korespondencije Census



**Slika 6.6:** Pogreška metode korespondencije Census

## 7. Zaključak

Zaključak.

# LITERATURA

- [1] Stan Birchfield i Carlo Tomasi. Depth discontinuities by pixel-to-pixel stereo. U *Computer Vision, 1998. Sixth International Conference on*, stranice 1073–1080. IEEE, 1998.
- [2] Matija Folnović, Mislav Larva, Petra Marče, Ivan Relić, Dario Smolčić, Domagoj Vukadin, i Filip Zelić. *Gusta stereoskopska rekonstrukcija lokalnim podudaranjem slikovnih okana*. Fakultet elektrotehnike i računarstva, Zagreb, Hrvatska, 2015. URL <http://www.zemris.fer.hr/~ssegvic/project/pubs/projekt1415.pdf>.
- [3] Heiko Hirschmuller. Stereo processing by semiglobal matching and mutual information. *Pattern Analysis and Machine Intelligence, IEEE Transactions on*, 30(2): 328–341, 2008.
- [4] Heiko Hirschmuller i Daniel Scharstein. Evaluation of cost functions for stereo matching. U *Computer Vision and Pattern Recognition, 2007. CVPR'07. IEEE Conference on*, stranice 1–8. IEEE, 2007.
- [5] Dino Kovač. *Gusta stereoskopska rekonstrukcija scene predstavljene ravninskim odsječcima*. Fakultet elektrotehnike i računarstva, Zagreb, Hrvatska, 2015. URL <http://www.zemris.fer.hr/~ssegvic/project/pubs/kovac15ms.pdf>.
- [6] Richard Szeliski. *Computer Vision: Algorithms and Applications*. Springer, 2010. URL <http://szeliski.org/Book/>.

## **Gusta stereoskopska rekonstrukcija poluglobalnim podudaranjem**

### **Sažetak**

Sažetak na hrvatskom jeziku.

**Ključne riječi:** računalni vid, stereoskopska rekonstrukcija, poluglobalno podudaranje, disparitet, korespondencija

## **Dense stereoscopic reconstruction with semi-global matching**

### **Abstract**

Abstract.

**Keywords:** computer vision, stereoscopic reconstruction, semi-global matching, disparity, correspondence