

دانشکده مهندسی کامپیوتر

پروژه درس بینایی سه بعدی کامپیوتر

يروژه دوم: تطبيق ابر نقاط

یکی از مهم ترین کاربردهای تطبیق ابر نقاط، که در درس با آن آشنا شدید، تهیه نقشه از محیطهای جدید است که در ادبیات بینایی ماشین و رباتیک به آن مکانیابی و نقشهبرداری همزمان ۱ (SLAM) گفته میشود. اگرچه SLAM به دادههای ابرنقاط محدود نمیشود و چالشهای فراوانی برای حل مسائل واقعی SLAM وجود دارد، یک چارچوب سادهشده آن برای ابرنقاط در شکل ۱ نمایش داده شدهاست. در ادامه این چارچوب به صورت مفصل شرح داده می شود.

گام اول: ابرنقاط اولیه) در اولین ابرنقاط دریافتی از سنسور، ($P_0 \in \mathbb{R}^{N_0 imes 3})$ مختصات هر نقطه نسبت به موقعیت سنسور لایدار در زمان است. این موقعیت را به عنوان مبدا مختصات جهانی درنظر می گیریم. با رسیدن دومین ابرنقاط ($P_1 \in \mathbb{R}^{N_1 imes 3}$) که مجددا مختصات هر t=0نقطه را نسبت به موقعیت سنسور لایدار در زمان t=1 نشان میدهد، می توانیم الگوریتم SLAM را شروع کنیم. در گام اول، با اجرای یک الگوریتم تطبیق ابر نقاط، تبدیل $T_1 \in \mathbb{R}^{4 \times 4}$ را که مختصات ابر نقاط دوم را به موقعیت اولیه لایدار (مختصات جهانی) نگاشت می کند، بدست می آوریم.

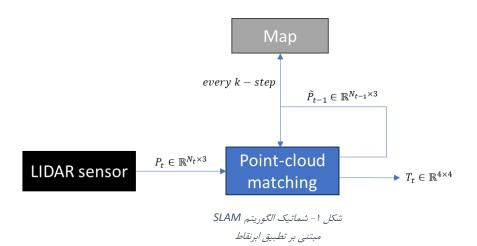
$$T_1 = register(P_1, P_0)$$

سیس ابر نقاط دوم را با رابطه زیر به مختصات جهانی نگاشت می کنیم.

$$\tilde{P}_1 = transform(P_1, T_1)$$

که P_1 تبدیل Y را روی ابرنقاط X اعمال می کند و \widetilde{P}_1 مختصات نقاط P_1 در مختصات جهانی است. در انتهای این گام، ا به نقشه اضافه می کنیم. P_0

$$M_0 = P_0$$



¹ Simultaneous localization and mapping



دانشکده مهندسی کامپیوتر

پروژه درس بینایی سه بعدی کامپیوتر

گام دوم: سایر ابرنقاط) برای ابرنقاط سوم به بعد فرآیند توصیف شده در گام قبل تکرار می شود ، مشابه گام اول با اعمال یک الگوریتم تطبیق نقاط بین P_n تبدیل T_n را به صورت زیر بدست می آوریم.

$$T_n = register(P_n, P_{n-1})$$

و موقعیت P_n را به مختصات جهانی نگاشت می کنیم.

$$\tilde{P}_n = transform(P_n, T_{n:1})$$

در رابطه بالا $T_{n:1}$ به معنی اعمال یک به یک همه T_i ها از $T_{n:1}$ اولین است.

گام سوم -بروزرسانی نقشه) به دلیل اینکه تغییرات بین دو ابرنقاط متوالی اندک است، این گام را به ازای هر ۱۰ ابرنقاط، یک بار انجام می دهیم. برای این کار ابتدا \tilde{P}_n و M را به وسیله الگوریتم تطبیق نقاط، روی هم تطبیق می کنیم و سپس، نقاطی از \tilde{P}_n که در نقشه وجود ندارند را به آن اضافه می کنیم.

$$M_n = M_{n-10} + (\tilde{P}_n - M_{n-10})$$

فرآیندی که دربالا تشریح شد را برای ابرنقاط موجود در پوشه 00 اجرا کنید (این ابر نقاط نمونه ای از ابرنقاط دیتاست kitti برای اتوموبیلهای خودران هستند). برای این کار یک بار از ICP و یک بار از NDT به عنوان الگوریتم تطبیق نقاط استفاده کنید(استفاده از پیادهسازی کتابخانه C+1 برای این دو الگوریتم پیشنهاد می شود.). با توجه به T_i ها، مسیر حرکت خودرو در فضای دوبعدی نشان دهید و با مسیر حرکت واقعی T_i و مقایسه کنید. همچنین نقشه بدست آمده از هر دو روش را نمایش دهید.