

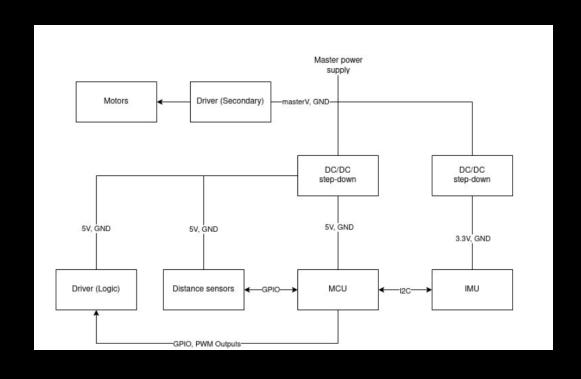
Cel pracy

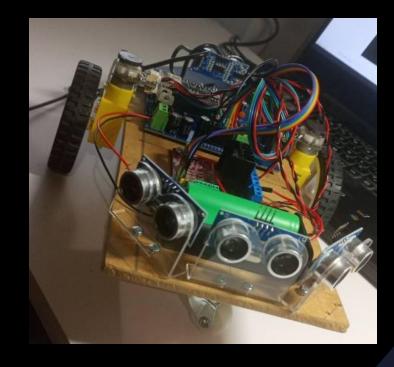
- Badanie heurystycznych metod optymalizacji nastaw PID i porównanie z metodami klasycznymi
- Badanie i porównanie statycznych algorytmów pod kątem wydajności obliczeniowej i optymalizacji długości trasy
- Badanie i porównanie dynamicznych algorytmów pod kątem wydajności obliczeniowej i optymalizacji długości trasy

Zakres pracy

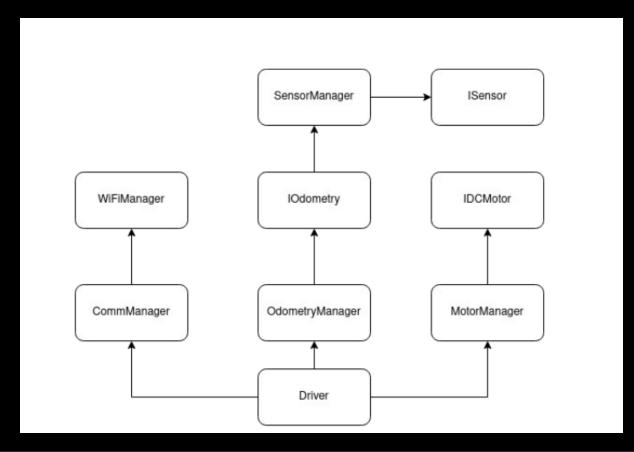
- Projekt i implementacja robota mobilnego zgodnie z procedurami ASPICE
- Implementacja algorytmu genetycznego wyznaczającego nastawy PID, porównanie otrzymanych rezultatów z metodami klasycznymi
- Implementacja oprogramowania testującego algorytmy statyczne i dynamiczne do wyznaczania trasy, porównanie pod kątem wydajności obliczeniowej i dokładności nawigacji

Implementacja robota mobilnego

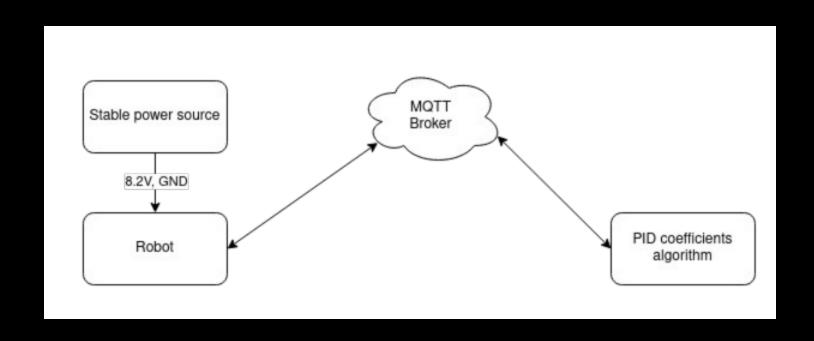




Implementacja oprogramowania



Badanie metod heurystycznych do optymalizacji nastaw PID

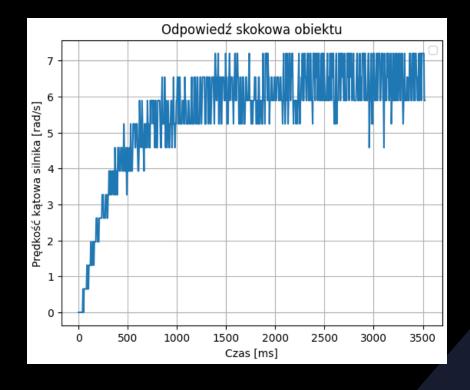


Stanowisko pomiarowe



Identyfikacja obiektu

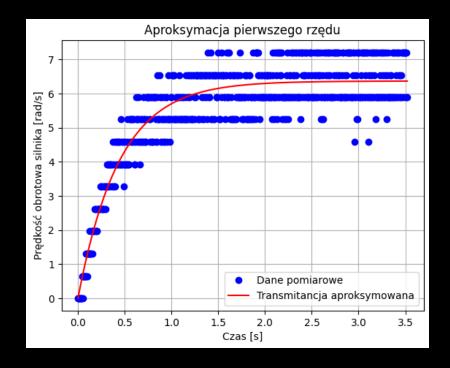
- Obiekt silnik szczotkowy DC
- Sygnał wejściowy PWM o wypełnieniu 50%



Identyfikacja obiektu

Aproksymacja pierwszego rzędu:

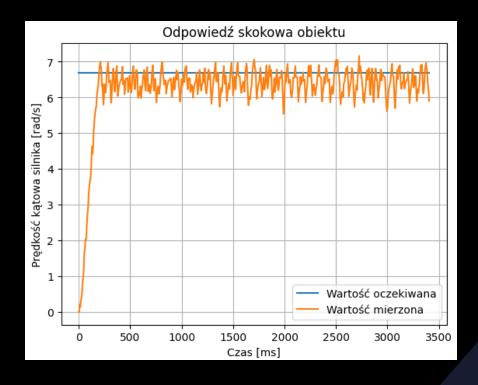
- Wzmocnienie (K): 6.36
- Stała czasowa (T): 0.44



Wyznaczenie nastaw metodą Zieglera-Nicholsa

Kp = 0.04, Ti = 0.695, Td = 0.166

Średni błąd względny regulacji: 7.43%



Opis eksperymentu – algorytm genetyczny

Algorytm został uruchomiony 3 razy z różnym zestawem parametrów:

- Populacja początkowa 100
- Populacja początkowa 200
- Populacja początkowa 300

Pozostałe parametry wspólne dla każdego eksperymentu:

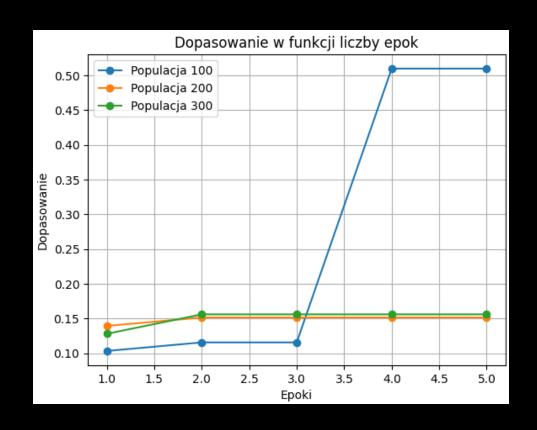
- Maksymalna ilość generacji 25
- Prawdopodobieństwo krzyżowania 70%
- Prawdopodobieństwo mutacji 15%

Kryterium stopu:

Średni błąd regulacji najbliższy 0.

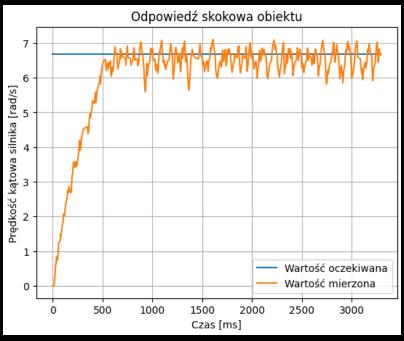
Algorytm **maksymalizuje** funkcję celu, dlatego wzór opisujący fitness danego osobnika został określony przez:

1 mean relative error

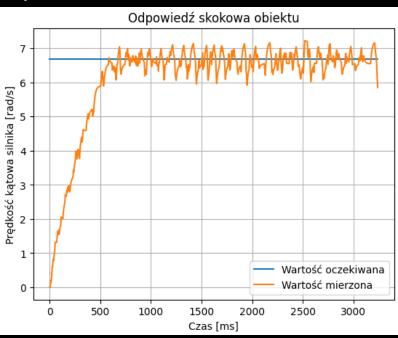


- a) Kp = 6.48, Ti = 2.93, Td = 2.34Średni błąd względny regulacji: 1.96%
- b) Kp = 29.50, Ti = 14.54, Td = 1.37 Średni błąd względny regulacji: 6,60%
- c) Kp = 11.98, Ti = 1.59, Td = 1.34 Średni błąd względny regulacji: 6,41%

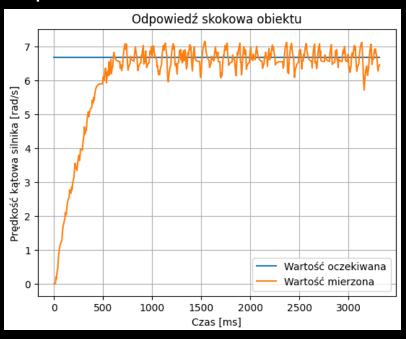
Kp = 6.48, Ti = 2.93, Td = 2.34



Kp = 29.50, Ti = 14.54, Td = 1.37



Kp = 11.98, Ti = 1.59, Td = 1.34



Porównanie algorytmu genetycznego z metodą klasyczną

- a) Metoda Zieglera-Nicholsa:
 - Czas regulacji ok 192ms
 - Niedoregulowanie, zbyt delikatny regulator
- b) Algorytm genetyczny
 - Czasy regulacji ok 600ms
 - Satysfakcjonująca regulacja

Porównanie algorytmu genetycznego z metodą klasyczną - wnioski

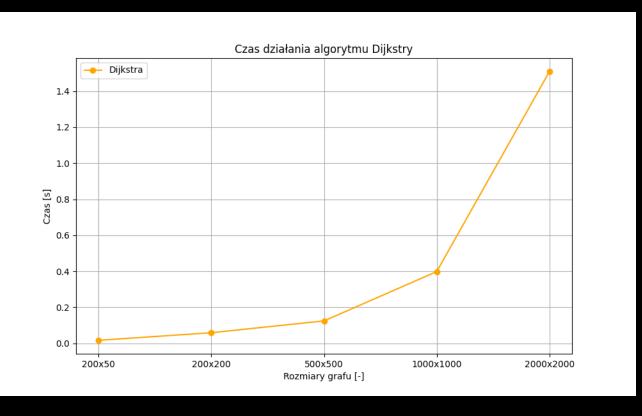
- Ze względu na prostotę obiektu jakim jest silnik DC, różne nastawy regulatora są w stanie usatysfakcjonować stawiane przed nim wymagania,
- Nastawy wyznaczone metodą klasyczną nie satysfakcjonują potrzeb, ponieważ występuje niedoregulowanie a ponadto jeden z silników nie reaguje na wymuszenie,
- Nastawy wyznaczone algorytmem genetycznym oferują stabilną regulację kosztem dłuższego czasu ustalania obiektu,
- Algorytm genetyczny po kilku epokach wyznacza lokalne optimum popadając w stagnację, dlatego przy bardziej złożonych obiektach warto rozważyć modyfikację parametrów algorytmu lub ponowną inicjalizację populacji jeśli najlepsze rozwiązanie jest daleko od kryterium stopu i nie zmienia się w kolejnych generacjach.

Porównanie statycznych algorytmów nawigacyjnych - opis eksperymentu

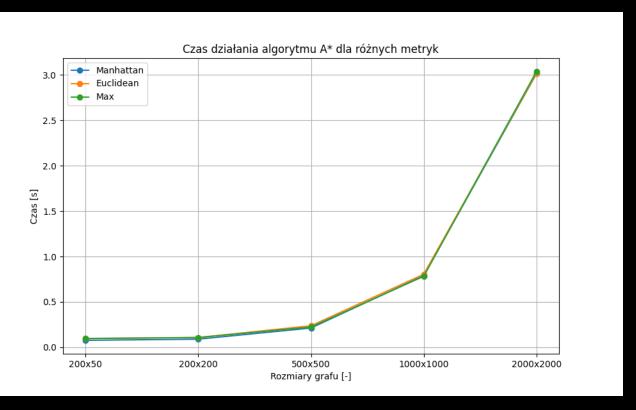
Eksperyment polegał na przetestowaniu algorytmu Dijkstry oraz A* z wybranymi metrykami (Manhattan, Euclidean, Max) na mapach i porównaniu otrzymanych wyników:

- Bez przeszkód o rozmiarach
 - 200x50
 - 200x200
 - 500x500
 - 1000x1000
 - 2000x2000
- Z losowo umieszczonymi przeszkodami na mapie o rozmiarach 200x50

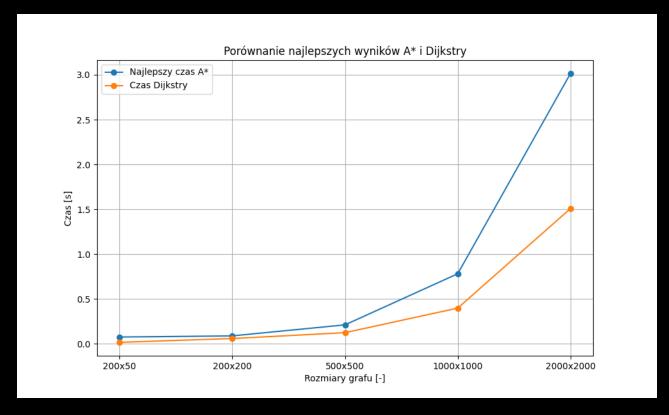
Porównanie algorytmów statycznych na mapach bez przeszkód - Dijkstra



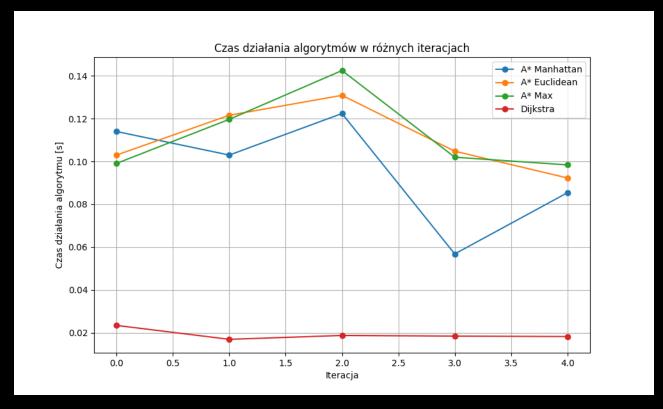
Porównanie algorytmów statycznych na mapach bez przeszkód - A*



Porównanie algorytmów statycznych na mapach bez przeszkód



Porównanie algorytmów statycznych na mapach z przeszkodami



Porównanie statycznych algorytmów nawigacyjnych - wnioski

- Algorytm Dijkstry wypadł lepiej pod względem czasu wykonania w porównaniu do algorytmu A*. Zwykle A* powinien działać szybciej, ponieważ używa heurystyki do prowadzenia wyszukiwania, co teoretycznie powinno ograniczyć liczbę odwiedzanych węzłów
- Heurystyka Manhattan osiągała najkrótsze czasy wykonania dla większości badanych przypadków. Odległość manhattańska jest najprostszą heurystyką spośród używanych, ponieważ jest to suma różnic w poziomych i pionowych odległościach między punktami. To prowadzi do szybszych obliczeń w porównaniu z bardziej złożonymi heurystykami jak Euclidean czy Max.
- Na mapach z przeszkodami algorytmy Dijkstry oraz A* z różnymi heurystykami uzyskały takie same wyniki pod względem długości trasy, jednak wymagały więcej czasu obliczeniowego w porównaniu do Dijkstry.

Porównanie dynamicznych algorytmów nawigacyjnych - opis eksperymentu

Eksperyment polegał na przetestowaniu algorytmu D* oraz D*-Lite na rzeczywistej mapie i porównaniu wyników w celu wybrania optymalnego algorytmu dla zaimplementowanego robota.

- Rozmiar mapy: 200x50cm
- Wykorzystane algorytmy statyczne do wyznaczenia pierwotnej trasy: Dijkstra oraz A* z metryką Manhattan.

Porównanie dynamicznych algorytmów nawigacyjnych - Dijkstra jako algorytm bazowy

TODO

Porównanie dynamicznych algorytmów nawigacyjnych - A* jako algorytm bazowy

TODO

Porównanie dynamicznych algorytmów nawigacyjnych - wnioski

TODO

Wkład własny

Za wkład własny autor uważa:

- Implementację robota mobilnego
- Implementację systemu wbudowanego robota
- Implementację eksperymentów