

# **MICROELECTRONICS CENTER**

## WEEKLY PROJECT STATUS REPORT

### **PROJECT SUMMARY**

Tanggal	Project	Nama Peneliti	
22-08-22 s/d 26-08-22	Hardware Architecture for Intelligent Traffic Light Based on Reinforcement Learning	Zulfikar Nima Arifuzzaki	

### **STATUS SUMMARY**

Membuat pemodelan hardware

#### **PROJECT OVERVIEW**

Hari	Pekerjaan	Persentase	Kendala	Rencana Kedepannya	Catatan
Senin	Membuat model hardware v1 pada python	50%	Nilai Q-value hanya terisi pada state dengan level kemacetan tinggi.	<ul> <li>Melakukan modifikasi mekanisme perubahan state terhadap pemilihan action.</li> <li>Mengecilkan range reward yang diberikan pada agent.</li> <li>Mengubah mekanisme perubahan action.</li> <li>Menambahkan state goal</li> </ul>	Karakteristik model v1:  - State (256): + 1 level jika merah, -1 level jika hijau  - Action (4): memilih ruas jalan denga kemacetan tertinggi.  Action diambil berdasarkan state.  - Reward (3): negative jika hijau diberikan pada ruas jalan lengang, positif jika lampu hijau diberikan pada ruas jalan macet, 0 jika bukan kedua case diatas.  - Reward based on action  - Tidak ada state goal
Selasa		100%	Nilai cumulatif reward tidak converge.	Studi literatur lanjut untuk dataflow algoritma Q-learning	
1 101.10	Membuat model hardware v2.1 pada python.	50%	Nilai Q-value hanya terisi pada state dengan level kemacetan tinggi.	mekanisme perubahan state terhadap pemilihan action Mengubah reward policy - Studi literatur lanjut untuk dataflow algoritma Q-  jika merah, -4 le jika hijau Action (4): memili ruas jalan dengar kemacetan terting Action diambil berdasarkan Q-va jika hijau diberika pada ruas jalan lengang, positif jil	<ul> <li>State (256): + 1 level jika merah, -4 level jika hijau.</li> <li>Action (4): memilih ruas jalan dengan kemacetan tertinggi. Action diambil berdasarkan Q-value.</li> <li>Reward (3): negative</li> </ul>
		100%	reward sangat linear (tidak sesuai ekspektasi).		pada ruas jalan lengang, positif jika lampu hijau diberikan

			Agent tidak pernah mencapai state goal.		macet, 0 jika bukan kedua case diatas. - Reward based on action - <b>Ada 4 state goal</b>
	Membuat model hardware v2.2 pada python	50%	Nilai Q-value hanya terisi pada state dengan level kemacetan tinggi (namun sudah lebih baik daripada v2.1)	- Melakukan modifikasi mekanisme perubahan state terhadap pemilihan action Mengubah reward policy - Studi literatur lanjut untuk dataflow algoritma Q-learning	Karakteristik model v2.2:  - State (256): + 1 level jika merah, -4 level jika hijau.  - Action (4): memilih ruas jalan denga kemacetan tertinggi. Action diambil berdasarkan Q-value.  - Reward (3): negative jika hijau diberikan pada ruas jalan lengang, positif jika lampu hijau diberikan pada ruas jalan macet, 0 jika bukan kedua case diatas.  - Reward based on action  - Ada 4 state goal
		100%	Agent tidak pernah mencapai state goal.		
Jumat	Membuat model hardware v2.3 pada python	50%	Nilai Q-value hanya terisi pada state dengan level kemacetan tinggi (namun sudah lebih baik daripada v2.1)	- Melakukan modifikasi mekanisme perubahan state terhadap pemilihan action Mengubah reward policy - Studi literatur lanjut untuk dataflow algoritma Q-learning	Karakteristik model v2.2:  - State (256): + 1 level jika merah, -4 level jika hijau.  - Action (4): memilih ruas jalan denga kemacetan tertinggi. Action diambil berdasarkan Q-value.  - Reward (3): negative jika next state max traffic, positive jika next state low traffic.  - Reward based on next state - Ada 4 state goal
		100%	Agent tidak pernah mencapai state goal.		