

TUGAS AKHIR - EF234801

PENGELOLAAN PENGGUNAAN INFRASTRUKTUR GPU UNTUK PENGGUNA BERBASIS DOCKER CONTAINER MENGGUNAKAN JUPYTERLAB

Gloriyano Cristho Daniel Pepuho

NRP 5025201121

Dosen Pembimbing 1

Ir. Ary Mazharuddin Shiddiqi, S.Kom., M.Comp.Sc., Ph.D.

NIP 19810620 200501 1 003

Dosen Pembimbing 2

Royyana Muslim Ijtihadie, S.Kom., M.Kom., Ph.D.

NIP 19770824 200604 1 001

Program Studi Strata 1 (S1) Teknik Informatika

Departemen Teknik Informatika

Fakultas Teknologi Elektro dan Informatika Cerdas

Institut Teknologi Sepuluh Nopember

Surabaya

2025



TUGAS AKHIR - EF234801

PENGELOLAAN PENGGUNAAN INFRASTRUKTUR GPU UNTUK PENGGUNA BERBASIS DOCKER CONTAINER MENGGUNAKAN JUPYTERLAB

Gloriyano Cristho Daniel Pepuho

NRP 5025201121

Dosen Pembimbing 1

Ir. Ary Mazharuddin Shiddiqi, S.Kom., M.Comp.Sc., Ph.D.

NIP 19810620 200501 1 003

Dosen Pembimbing 2

Royyana Muslim Ijtihadie, S.Kom., M.Kom., Ph.D.

NIP 19770824 200604 1 001

Program Studi Strata 1 (S1) Teknik Informatika

Departemen Teknik Informatika

Fakultas Teknologi Elektro dan Informatika Cerdas

Institut Teknologi Sepuluh Nopember

Surabaya

2025





FINAL PROJECT - EF234801

Managing Distributed GPU Infrastructure Usage for Users Based on Docker Containers Using JupyterLab

Gloriyano Cristho Daniel Pepuho

NRP 5025201121

Advisor

Ir. Ary Mazharuddin Shiddiqi, S.Kom., M.Comp.Sc., Ph.D.

NIP 19810620 200501 1 003

Royyana Muslim Ijtihadie, S.Kom., M.Kom., Ph.D.

NIP 19770824 200604 1 001

Undergraduate Study Program of Department of Informatics Engineering

Department of Department of Informatics Engineering

Faculty of Intelligent Electrical and Informatics Technology

Sepuluh Nopember Institute of Technology

Surabaya

2025



LEMBAR PENGESAHAN

PENGELOLAAN PENGGUNAAN INFRASTRUKTUR GPU UNTUK PENGGUNA BERBASIS DOCKER CONTAINER MENGGUNAKAN JUPYTERLAB

TUGAS AKHIR

Diajukan untuk memenuhi salah satu syarat memperoleh gelar Sarjana Teknik pada Program Studi S-1 Teknik Informatika Departemen Departemen Teknik Informatika Fakultas Teknologi Elektro dan Informatika Cerdas Institut Teknologi Sepuluh Nopember

Oleh: **Gloriyano Cristho Daniel Pepuho** NRP. 5025201121

Disetujui oleh Tim Penguji Tugas Akhir:

Ir. Ary Mazharuddin Shiddiqi, S.Kom., M.Comp.Sc., Ph.D. NIP: 19810620 200501 1 003	(Pembimbing I)
Royyana Muslim Ijtihadie, S.Kom., M.Kom., Ph.D. NIP: 19770824 200604 1 001	(Pembimbing II)
Dr. Galileo Galilei, S.T., M.Sc. NIP: 18560710 194301 1 001	(Penguji I)
Friedrich Nietzsche, S.T., M.Sc. NIP: 18560710 194301 1 001	(Penguji II)
Alan Turing, ST., MT. NIP: 18560710 194301 1 001	(Penguji III)

Mengetahui, Kepala Departemen Departemen Teknik Informatika FTEIC - ITS

Prof. Albus Percival Wulfric Brian Dumbledore, S.T., M.T. NIP. 18810313 196901 1 001

SURABAYA Juni, 2025



APPROVAL SHEET

Managing Distributed GPU Infrastructure Usage for Users Based on Docker Containers Using JupyterLab

FINAL PROJECT

Submitted to fulfill one of the requirements
for obtaining a degree Bachelor of Engineering at
Undergraduate Study Program of Department of Informatics Engineering
Department of Department of Informatics Engineering
Faculty of Intelligent Electrical and Informatics Technology
Sepuluh Nopember Institute of Technology

By: Gloriyano Cristho Daniel Pepuho NRP. 5025201121

Approved by Final Project Examiner Team:

Ir. Ary Mazharuddin Shiddiqi, S.Kom., M.Comp.Sc., Ph.D. NIP: 19810620 200501 1 003	(Advisor I)
Royyana Muslim Ijtihadie, S.Kom., M.Kom., Ph.D. NIP: 19770824 200604 1 001	(Co-Advisor II)
Dr. Galileo Galilei, S.T., M.Sc. NIP: 18560710 194301 1 001	(Examiner I)
Friedrich Nietzsche, S.T., M.Sc. NIP: 18560710 194301 1 001	(Examiner II)
Alan Turing, ST., MT. NIP: 18560710 194301 1 001	(Examiner III)
	•••••

Acknowledged,
Head of Department of Informatics Engineering Department FTEIC - ITS

Prof. Albus Percival Wulfric Brian Dumbledore, S.T., M.T. NIP. 18810313 196901 1 001

SURABAYA June, 2025



PERNYATAAN ORISINALITAS

Yang bertanda tangan dibawah ini:

Nama Mahasiswa / NRP : Gloriyano Cristho Daniel Pepuho / 5025201121

Departemen : Departemen Teknik Informatika

Dosen Pembimbing / NIP : Ir. Ary Mazharuddin Shiddiqi, S.Kom., M.Comp.Sc., Ph.D. /

19810620 200501 1 003

Dengan ini menyatakan bahwa Tugas Akhir dengan judul "PENGELOLAAN PENGGUNAAN INFRASTRUKTUR GPU UNTUK PENGGUNA BERBASIS DOCKER CONTAINER MENGGUNAKAN JUPYTERLAB" adalah hasil karya sendiri, berfsifat orisinal, dan ditulis dengan mengikuti kaidah penulisan ilmiah.

Bilamana di kemudian hari ditemukan ketidaksesuaian dengan pernyataan ini, maka saya bersedia menerima sanksi sesuai dengan ketentuan yang berlaku di Institut Teknologi Sepuluh Nopember.

Surabaya, June 2025

Mengetahui

Dosen Pembimbing Mahasiswa

Ir. Ary Mazharuddin Shiddiqi, S.Kom., M.Comp.Sc., Gloriyano Cristho Daniel Pepuho

Ph.D.

NIP. 19810620 200501 1 003 NRP. 5025201121



STATEMENT OF ORIGINALITY

The undersigned below:

Name of student / NRP : Gloriyano Cristho Daniel Pepuho / 5025201121

Department : Department of Informatics Engineering

Advisor / NIP : Ir. Ary Mazharuddin Shiddiqi, S.Kom., M.Comp.Sc., Ph.D. /

19810620 200501 1 003

Hereby declared that the Final Project with the title of "Managing Distributed GPU Infrastructure Usage for Users Based on Docker Containers Using JupyterLab" is the result of my own work, is original, and is written by following the rules of scientific writing.

If in future there is a discrepancy with this statement, then I am willing to accept sanctions in accordance with provisions that apply at Sepuluh Nopember Institute of Technology.

Surabaya, June 2025

Acknowledged

Advisor Student

Ir. Ary Mazharuddin Shiddiqi, S.Kom., M.Comp.Sc., Gloriyano Cristho Daniel Pepuho

Ph.D.

NIP. 19810620 200501 1 003 NRP. 5025201121



ABSTRAK

Nama Mahasiswa : Gloriyano Cristho Daniel Pepuho

Judul Tugas Akhir : PENGELOLAAN PENGGUNAAN INFRASTRUKTUR GPU UN-

TUK PENGGUNA BERBASIS DOCKER CONTAINER MENGGU-

NAKAN JUPYTERLAB

Pembimbing : 1. Ir. Ary Mazharuddin Shiddiqi, S.Kom., M.Comp.Sc., Ph.D.

2. Royyana Muslim Ijtihadie, S.Kom., M.Kom., Ph.D.

Dalam era teknologi yang semakin maju, kebutuhan akan komputasi berbasis GPU menjadi sangat penting, khususnya dalam bidang kecerdasan buatan (AI) dan analisis data skala besar. GPU memungkinkan pemrosesan paralel yang cepat dan efisien, sehingga sering digunakan untuk melatih model deep learning dan menjalankan tugas-tugas komputasi intensif. Namun, pengelolaan GPU di lingkungan multi-pengguna menghadapi tantangan besar, seperti alokasi sumber daya yang tidak merata dan potensi penurunan efisiensi sistem. Untuk mengatasi masalah ini, penelitian ini bertujuan untuk mengembangkan mekanisme penjadwalan GPU yang efisien dengan memanfaatkan teknologi Docker Container dan antarmuka JupyterLab. Docker digunakan untuk menciptakan lingkungan kerja yang terisolasi bagi setiap pengguna, sementara JupyterLab menyediakan platform interaktif yang memudahkan pengguna dalam mengakses dan menjalankan tugas berbasis GPU secara simultan. Penelitian ini dibagi kedalam beberapa tahap yang meliputi analisis kebutuhan, desain sistem, serta perancangan metode evaluasi. Rancangan sistem yang diusulkan akan diimplementasikan pada klaster GPU di lingkungan laboratorium atau institusi pendidikan. Evaluasi direncanakan mencakup pengujian efisiensi alokasi sumber daya, kemudahan akses pengguna, dan skalabilitas sistem dalam mendukung banyak pengguna secara bersamaan. Penelitian ini diharapkan dapat memberikan kontribusi terhadap pengelolaan sumber daya GPU dalam lingkungan komputasi terdistribusi, mendukung efisiensi dan keadilan alokasi, serta meningkatkan pengalaman pengguna dalam mengakses sumber daya GPU untuk kebutuhan komputasi modern.

Kata Kunci: Klaster GPU, Docker Container, JupyterLab, Pengelolaan pengguna



ABSTRACT

Name : Gloriyano Cristho Daniel Pepuho

Title : Managing Distributed GPU Infrastructure Usage for Users Based on Docker

Containers Using JupyterLab

Advisors: 1. Ir. Ary Mazharuddin Shiddiqi, S.Kom., M.Comp.Sc., Ph.D.

2. Royyana Muslim Ijtihadie, S.Kom., M.Kom., Ph.D.

In the era of advancing technology, the demand for GPU-based computing has become increasingly critical, particularly in the fields of artificial intelligence (AI) and large-scale data analysis. GPUs enable fast and efficient parallel processing, making them widely used for training deep learning models and performing computationally intensive tasks. However, managing GPUs in multi-user environments presents significant challenges, such as uneven resource allocation and potential system inefficiencies. To address these issues, this study aims to develop an efficient GPU scheduling mechanism utilizing Docker container technology and the Jupyter-Lab interface. Docker creates isolated work environments for each user, while JupyterLab provides an interactive platform that simplifies simultaneous GPU-based task execution. The research consists of several phases, including requirement analysis, system design, and evaluation method planning. The proposed system design will be implemented on a GPU cluster in a laboratory or educational institution environment. Evaluation will include testing resource allocation efficiency, user accessibility, and system scalability in supporting multiple concurrent users. This study is expected to make a significant contribution to GPU resource management in distributed computing environments, promoting efficiency and fairness in resource allocation while enhancing the user experience in accessing GPU resources for modern computational needs.

Keywords: GPU Cluster, Docker Container, JupyterLab, User Management



KATA PENGANTAR

Puji dan syukur kehadirat Tuhan Yang Maha Esa yang memberikan karunia, rahmat, dan pertologan sehingga penulis dapat menyelesaikan penelitian tugas akhir yang berjudul 'PEN-GELOLAAN PENGGUNAAN INFRASTRUKTUR GPU UNTUK PENGGUNA BERBASIS DOCKER CONTAINER MENGGUNAKAN JUPYTERLAB'. Melalui kata pengantar ini, penulis mengucapkan terima kasih sebesar-besarnya kepada seluruh pihak yang telah membantu dan mendukung penulis selama mengerjakan penelitian tugas akhir ini, diantarnya adalah:

- 1. Tuhan Yang Maha Esa, atas karunia dan rahmat-Nya sehingga penulis dapat mencapai titik akahir perkuliahan strata satu di Departemen Teknik Informatika, Institut Teknologi Sepuluh Nopember.
- 2. Kedua orang tua yang telah mendukung penulis selama berkuliah di Departemen Teknik Informatika, Institut Teknologi Sepuluh Nopember.
- 3. Bapak Ir. Ary Mazharuddin Shiddiqi, S.Kom., M.Comp.Sc., Ph.D. dan Bapak Royyana Muslim Ijtihadie, S.Kom., M.Kom., Ph.D. sebagai dosen pembimbing yang telah membimbing, memberi arahan, dan masukan kepada penulis selama mengerjakan tugas akhir ini.
- 4. Dosen dan tenaga pendidik di Departemen Teknik Informatika, Institut Teknologi Sepuluh Nopember yang telah memberikan pengetahuan, wawasan, dan pengalaman yang sangat berarti selama masa studi.
- 5. Pihak-pihak lain yang tidak dapat disebutkan satu persatu yang telah membantu penulis dalam pelaksanaan penelitian tugas akhir ini.

Akhir kata, semoga penelitian tugas akhir ini dapat memberikan kontribusi yang bermanfaat. Terima kasih dan permohonan maaf atas kekurangan dan kesalahan dalam pelaksanaan tugas akhir ini.

Surabaya, Juni 2025

Gloriyano Cristho Daniel Pepuho



DAFTAR ISI

A]	BSTR	AK		i
A]	BSTR	ACT		iii
K	ATA I	PENGA	NTAR	v
D	AFTA	R ISI		vii
D	AFTA	R GAM	1BAR	ix
D	AFTA	R TAB	EL	xi
D	AFTA	R KOD	DE SUMBER	xiii
D	AFTA	R SINC	GKATAN	XV
1	PEN	IDAHU	LUAN	1
	1.1	Latar 1	Belakang	1
	1.2	Rumu	san Masalah	2
	1.3	Batasa	n Masalah atau Ruang Lingkup	2
	1.4	Tujuar	1	2
	1.5		at	
	1.6	Sistem	aatika Penulisan	3
2	TIN	JAUAN	PUSTAKA	5
	2.1	Hasil 1	penelitian/perancangan terdahulu	5
		2.1.1	Containerisation for High Performance Computing Systems: Survey and Prospects	5
		2.1.2	An accessible infrastructure for artificial intelligence using a Docker-based JupyterLab in Galaxy	5
		2.1.3	Syndeo: Portable Ray Clusters with Secure Containerization	6
		2.1.4	Ray: A Distributed Framework for Emerging AI Applications	6
	2.2	Teori/	Konsep Dasar	7
			Klaster GPU	7

		2.2.2	Docker	7
		2.2.3	JupyterLab	9
		2.2.4	JupyterHub	9
		2.2.5	Ray	12
3	DES	SAIN DA	AN IMPLEMENTASI	15
	3.1	Peranc	eangan Arsitektur Sistem	16
		3.1.1	Service Discovery	18
		3.1.2	Service Agent	18
		3.1.3	JupyterHub	18
		3.1.4	Ray Cluster	18
	3.2	Impler	mentasi Sistem	19
		3.2.1	Service Discovery	19
		3.2.2	Service Agent	31
		3.2.3	JupyterHub	35
		3.2.4	Ray Cluster	39
	3.3	Peralat	tan Pendukung	40
4	PEN	IGUJIA	AN DAN ANALISIS	43
	4.1	Hasil d	dan Pengujian	43
		4.1.1	Uji Akses dan Proses Spawn Server	43
		4.1.2	Skenario 2: Multi-User Concurrent	48
5	PEN	NUTUP		49
	5.1	Kesim	pulan	49
	5.2	Saran		49
D A	AFTA	R PUST	ГАКА	51
Bl	OGR	AFI PE	ENULIS	53

DAFTAR GAMBAR

2.1	Arsitektur Docker (Sumber: S. D. Team, 2024)	8
2.2	Arsitektur JupyterHub (Sumber: J. D. Team, 2024	10
2.3	Komponen <i>RAY</i> (Sumber: Moritz et al., 2018)	13
3.1	Arsitektur Penelitian	17
3.2	Hasil build agent menjadi image	33
3.3	Log dari container agent ketika melakukan registrasi node	34
4.1	Proses Registrasi dan Login pada JupyterHub	44
4.2	User memilih profile sesuai kebutuhan	45
4.3	User memilih Enviroment, meliputi Image Docker dan Jumlah Node	45
4.4	User melakukan spawn container	46
4.5	Proses spawning container	46
4.6	JupyterLab Berhasil dijalankan di 3 node, sesuai dengan jumlah node yang dipilih	47
4.7	JupyterLab Berhasil Dijalankan Setelah Spawn	47



DAFTAR TABEL

3.1	Struktur Direktori Discovery Service	19
3.2	Contoh Isi File .env dari Discovery Service	27
3.3	Daftar Endpoint REST API pada Discovery Service	30
3.4	Struktur Direktori Proyek JupyterHub	35
3.5	Spesifikasi Peralatan Pendukung	40
3.6	Daftar Perangkat Lunak Pendukung	41



DAFTAR KODE SUMBER

3.1	File <i>app.py</i>	20
3.2	Model Node	22
3.3	Model Profile	23
3.4	Model NodeSelection	23
3.5	Kode Model NodeMetric	23
3.6	Koneksi Redis Menggunakan ConnectionPool	24
3.7	Penyimpanan Data Node ke Redis dengan TTL	24
3.8	Fungsi Perhitungan Skor Node	25
3.9	config.py	25
3.10	Dockerfile Service Discovery	28
3.11	Docker Compose Service Discovery	28
3.12	Menjalankan Discovery Service via Docker Compose	30
3.13	Fungsi Register Agent	31
3.14	Kumpulan Informasi Sistem oleh Agent	32
3.15	Deteksi Container JupyterLab dan Ray	32
3.16	Deteksi GPU Menggunakan gpustat	32
3.17	Loop Registrasi Agent Tiap 15 Detik	32
3.18	Dockerfile untuk Agent Service	33
3.19	Perintah untuk Build dan Menjalankan Agent	33
3.20	Perintah untuk Build dan Menjalankan Agent	33
3.21	Perintah untukMenjalankan Agent di setiap Node	33
3.22	jupyterhub_config.py	36
3.23	Pemanggilan API Seleksi Node	36
3.24	Inisialisasi Docker Client Berdasarkan IP Node	37
3.25	Pembuatan Container Ray Worker di Node Tambahan	37
3.26	Eksekusi Paralel untuk Container Jupyter dan Worker	37
3.27	Override URL pada PatchedMultiNodeSpawner	38



DAFTAR SINGKATAN

API Application Programming Interface

GPU Graphics Processing Unit
 CPU Central Processing Unit
 PAAS Platform as a Service
 CLI Command Line Interface
 GUI Graphical User Interface



BAB I PENDAHULUAN

1.1 Latar Belakang

GPU telah menjadi elemen krusial dalam komputasi modern, dengan penggunaan GPU untuk deep learning workloads meningkat secara eksponensial dalam dekade terakhir. Artikel "Deep Learning Workload Scheduling in GPU Datacenters: A Survey" mengidentifikasi bahwa traditional approaches yang dirancang untuk big data atau HPC workloads tidak dapat mendukung deep learning workloads untuk fully utilize GPU resources, sehingga memerlukan pendekatan scheduling yang khusus dirancang untuk karakteristik unik dari AI workloads.

Teknologi seperti Docker Container telah menjadi solusi inovatif untuk meningkatkan efisiensi dalam pengelolaan aplikasi, terutama di lingkungan komputasi modern. Dengan mengisolasi aplikasi dan dependensinya, *container* memungkinkan penyebaran yang cepat dan konsisten. Artikel "*Containerisation for High Performance Computing Systems: Survey and Prospects*" menjelaskan bahwa teknologi kontainerisasi tidak hanya relevan dalam komputasi awan, tetapi juga memiliki potensi besar untuk sistem *High Performance Computing (HPC)*. Dalam konteks *HPC*, kontainer mampu mengemas pustaka yang dioptimalkan untuk perangkat keras tertentu, meskipun tantangan seperti ukuran yang besar dan kebutuhan orkestrasi yang kompleks tetap perlu diatasi. Penggunaan mekanisme orkestrasi yang efisien dapat membantu memaksimalkan pemanfaatan sumber daya GPU dalam lingkungan *HPC* yang terdistribusi.

Namun, tantangan seperti ukuran kontainer yang besar dan kebutuhan akan mekanisme orkestrasi yang kompleks tetap perlu diatasi. Artikel ini juga menyoroti bahwa penggunaan teknologi orkestrasi yang efisien, seperti Kubernetes, dapat membantu memaksimalkan pemanfaatan sumber daya GPU dalam lingkungan *HPC* yang terdistribusi, menjadikan kontainerisasi solusi yang menjanjikan untuk pengelolaan sumber daya multi-pengguna (Zhou et al., 2022).

Integrasi teknologi kontainer seperti Docker dengan JupyterLab telah membuka peluang baru dalam pengelolaan infrastruktur komputasi berbasis GPU untuk proyek kecerdasan buatan (AI). Artikel "An accessible infrastructure for artificial intelligence using a Docker-based JupyterLab in Galaxy" menunjukkan bahwa pendekatan berbasis kontainer ini dapat menyediakan lingkungan komputasi yang terisolasi namun fleksibel, memungkinkan training model deep learning yang cepat dan aman melalui akses GPU yang teroptimalkan. Selain itu, JupyterLab yang berjalan di atas Docker mendukung kolaborasi antar peneliti melalui notebook interaktif yang mudah diakses. Infrastruktur ini tidak hanya meningkatkan efisiensi penggunaan GPU tetapi juga memungkinkan pengelolaan sumber daya secara lebih adil, sebagaimana dilustrasikan dalam studi kasus pelatihan model untuk analisis gambar dan prediksi struktur protein. Dengan menggunakan pendekatan serupa, penelitian ini bertujuan untuk mengembangkan mekanisme penjadwalan GPU yang efektif dalam lingkungan terdistribusi, guna mendukung kebutuhan komputasi AI modern yang semakin kompleks dan kolaboratif.

Mekanisme penjadwalan pengguna pada lingkungan GPU terdistribusi menjadi aspek krusial dalam mendukung efisiensi dan keadilan alokasi sumber daya. Dalam konteks ini, Jupyter-Lab menawarkan antarmuka interaktif yang memungkinkan pengguna menjalankan tugas se-

cara bersamaan dengan akses GPU yang terorkestrasi oleh Docker Container. Hal ini relevan dalam skenario penelitian atau pengembangan model AI oleh kami yang memanfaatkan sumber daya GPU secara kolektif. Dengan demikian, penelitian ini bertujuan untuk mengembangkan solusi penjadwalan yang tidak hanya meningkatkan efisiensi, tetapi juga memaksimalkan pengalaman pengguna dalam mengakses sumber daya GPU pada klaster terdistribusi.

1.2 Rumusan Masalah

Rumusan masalah yang diangkat dalam tugas akhir ini adalah sebagai berikut:

- 1. Bagaimana cara mengelola penggunaan GPU agar dapat digunakan secara adil dan efisien oleh banyak pengguna?
- 2. Bagaimana cara memanfaatkan kontainerisasi untuk mengisolasi lingkungan kerja setiap pengguna dan meningkatkan efisiensi serta skalabilitas?
- 3. Apakah sistem yang diusulkan dapat mengakomodasi kebutuhan penggunaan GPU oleh banyak pengguna secara bersamaan?
- 4. Bagaimana cara mempermudah pengguna dalam mengakses dan memanfaatkan GPU melalui antarmuka yang interaktif?

1.3 Batasan Masalah atau Ruang Lingkup

Batasan dalam pengerjaan tugas akhir ini adalah sebagai berikut:

- 1. Infrastruktur GPU yang digunakan adalah infrastruktur berbasis klaster komputer yang tersedia pada laboratorium atau institusi pendidikan, dengan konfigurasi spesifik seperti node berbasis Docker.
- 2. Implementasi sistem difokuskan pada integrasi Docker dengan JupyterLab untuk orkestrasi akses GPU.

1.4 Tujuan

Tujuan dari pembuatan Tugas Akhir ini adalah sebagai berikut:

- 1. Mengembangkan sistem yang mampu meningkatkan efisiensi penggunaan GPU, khususnya dalam konteks lingkungan multi-pengguna.
- 2. Menyediakan antarmuka berbasis JupyterLab yang memungkinkan akses GPU dengan mudah, interaktif, dan terintegrasi dengan baik.

1.5 Manfaat

Manfaat dari penelitian ini adalah sebagai berikut:

- 1. Sistem ini dapat meningkatkan efisiensi pemanfaatan infrastruktur GPU yang terbatas, mendukung penelitian, dan pengembangan berbasis komputasi AI.
- 2. Sistem ini memberikan akses GPU yang lebih mudah, terstruktur, dan aman, sehingga mendukung produktivitas dalam pengembangan aplikasi berbasis GPU.

1.6 Sistematika Penulisan

Laporan penelitian tugas akhir ini terbagi menjadi Lorem ipsum dolor sit amet, consectetuer adipiscing elit. Ut purus elit, vestibulum ut, placerat ac, adipiscing vitae, felis. Curabitur dictum gravida mauris. yaitu:

1. BAB I Pendahuluan

Bab ini berisi latar belakang penilitian yang menjelaskan pentingnya pengelolaan infrastruktur GPU terdistribusi. rumusan malasah yang dihadapai dalam penggunaaan GPU multi-user, batasan masalah dan ruang lingkup penelitian, tujuan yang ingin dicapai, manfaat penelitian, serta sistematikan penulisan laporan.

2. BAB II Tinjauan Pustaka

Bab ini berisi tinjauan terhadapa penelitian-penelitian terdahulu yang relevan dengan topik penelitian, teori dan konsep dasar yang meliputi klaster GPU, teknologi Docker, Ray Framework, penjadwalan GPU, JupyterLab, dan JupyterHub. Bab ini menjadi landasan teoritis untuk melakukan pengembangan sistem.

3. BAB III Desain dan Implementasi Sistem

Bab ini berisi perancangan arsitektur sistem yang mencakup service discovery, integrasi JupyterHub, dan konfigurasi Ray cluster. Selain itu bab ini membahs peraltan apa saja yang digunakan pada saat penelitian serta setiap detail implementasi komponen yang dikembangkan.

4. BAB IV Pengujian dan Analisa

Bab ini berisi bab ini dirancang untuk memvalidasi fungsionalitas sistem, evaluasi perform dalam berbagai kondisi beban, analisis efisiensi penggunaan resource, serta pembahasan hasil pengujian terdahap tujuan penelitian yang telah ditetapkan

5. BAB V Penutup

Bab ini berisi kesimpulan dari penelitian yang merangkum pencapaian tujuan penelitian, kontribusi yang diberikan, serta saran untuk pengembangan dan penelitian lebih lanjut yang dapat dilakukan berdasarkan penelitian ini.



BAB II TINJAUAN PUSTAKA

2.1 Hasil penelitian/perancangan terdahulu

Dalam melakukan penelitian ini, penulis akan menggunakan beberapa penelitian terdahulu sebagai pedoman dan referensi dalam mengerjakan tugas akhir ini.

2.1.1 Containerisation for High Performance Computing Systems: Survey and Prospects

Pada artikel ini, peneliti melakukan survei tentang penggunaan *container* dalam sistem *High Performance Computing (HPC)*. Fokus utama adalah bagaimana *container*, seperti Docker, dapat meningkatkan portabilitas, efisiensi, dan isolasi lingkungan di *HPC*. Artikel ini juga mengkaji kelebihan *container* dibandingkan *virtual machine*, termasuk *overhead* yang lebih rendah dan waktu *startup* yang lebih cepat. Survei ini dilakukan dengan mengkaji literatur dari berbagai penelitian terbaru tentang penggunaan container di sistem *HPC*, termasuk studi kasus implementasi *container* dalam klaster GPU dan simulasi berbasis AI.

Hasil survei menunjukkan bahwa *container* memungkinkan *workload HPC* dijalankan di berbagai platform dengan efisiensi yang tinggi, menjadikannya solusi populer untuk komputasi terdistribusi. Selain itu, peneliti juga mengidentifikasi tantangan seperti integrasi dengan sistem manajemen klaster dan penjadwalan yang optimal. Kontribusi utama dari artikel ini adalah menyajikan analisis perbandingan yang mendalam antara *container* dan *virtual machine* dalam konteks *HPC*, serta menyarankan pendekatan penjadwalan yang lebih optimal untuk container di lingkungan *multi-user*.

Temuan ini relevan dengan penelitian ini, terutama dalam konteks penggunaan Docker untuk mengelola pengguna pada klaster GPU terdistribusi. Konsep efisiensi yang diangkat dalam artikel ini memberikan dasar teoritis untuk pengembangan mekanisme penjadwalan GPU yang akan digunakan dalam penelitian ini, terutama dalam hal mengurangi *overhead* dan memastikan alokasi sumber daya yang adil. Selain itu, contoh aplikasi *container* di sistem *HPC* yang disebutkan dalam artikel ini memberikan inspirasi untuk implementasi praktis dalam pengelolaan lingkungan kerja berbasis *container* (Zhou et al., 2022).

2.1.2 An accessible infrastructure for artificial intelligence using a Docker-based JupyterLab in Galaxy

Pada artikel ini, peneliti mengembangkan infrastruktur yang dapat diakses untuk kecerdasan buatan dengan memanfaatkan JupyterLab berbasis Docker di dalam platform *Galaxy*. Infrastruktur ini dirancang untuk mempermudah pengguna dalam mengakses alat komputasi AI melalui antarmuka berbasis web.

Hasilnya menunjukkan bahwa pendekatan ini meningkatkan portabilitas dan aksesibilitas bagi pengguna. Penggunaan *container* Docker memungkinkan pengelolaan lingkungan komputasi yang konsisten dan meminimalkan konfigurasi manual. Artikel ini juga menyoroti man-

faat JupyterLab dalam menyediakan antarmuka yang intuitif bagi pengguna. Temuan ini relevan dengan penelitian ini, terutama dalam konteks penggunaan JupyterLab berbasis Docker untuk mengelola sumber daya komputasi GPU. Artikel ini memberikan wawasan tentang bagaimana desain antarmuka berbasis *container* dapat meningkatkan efisiensi dan aksesibilitas sistem (Kumar et al., 2023).

2.1.3 Syndeo: Portable Ray Clusters with Secure Containerization

Pada paper ini, peneliti memperkenalkan *Syndeo*, sebuah framework untuk mengelola dan mengorkestrasi cluster RAY secara portable menggunakan *container*. Fokus utama dari penelitian ini adalah bagaimana *Syndeo* dapat memanfaatkan kontainerisasi untuk meningkatkan portabilitas, keamanan, dan skalabilitas dalam menjalankan *workload* RAY di berbagai platform cloud, seperti AWS, Azure, dan Google Cloud. Framework ini dirancang untuk mendukung komputasi *throughput* tinggi *multi-node* dan memastikan keamanan dengan membatasi hak istimewa pengguna, sehingga administrator memiliki kontrol penuh atas akses sistem. *Syndeo* juga memungkinkan implementasi *workflow paralell* Ray pada sistem manajemen klaster seperti *Slurm*, yang sebelumnya tidak didukung secara *native*.

Temuan dalam paper ini relevan dengan penelitian ini, terutama dalam konteks penggunaan Docker dan Ray untuk mengelola sumber daya GPU dalam klaster terdistribusi. *Syndeo* memberikan wawasan tentang pentingnya portabilitas, keamanan, dan orkestrasi yang efisien dalam lingkungan multi-pengguna, yang dapat menjadi inspirasi untuk pengelolaan pengguna dan alokasi sumber daya dalam sistem berbasis Klaster yang digunakan pada penelitian ini (Li et al., 2024).

2.1.4 Ray: A Distributed Framework for Emerging AI Applications

Dalam paper ini, peneliti memperkenalkan Ray, sebuah framework terdistribusi yang dirancang untuk mendukung aplikasi AI modern, seperti *reinforcement learning* dan *deep learning*. Framework ini menawarkan antarmuka terpadu yang mampu mengekspresikan komputasi berbasis tugas (*task-parallel*) dan aktor (*actor-based*), didukung oleh mesin eksekusi dinamis tunggal. Ray mengimplementasikan penjadwalan terdistribusi dan penyimpanan yang toleran terhadap kesalahan untuk mengelola status kontrol sistem. Eksperimen yang dilakukan menunjukkan bahwa Ray dapat menskalakan hingga lebih dari 1,8 juta tugas per detik dan memberikan kinerja yang lebih baik dibandingkan sistem khusus lainnya.

Temuan dari paper ini relevan dengan penelitian ini dalam beberapa aspek. Pertama, Ray sebagai framework terdistribusi untuk aplikasi AI sesuai dengan kebutuhan penelitian untuk memanfaatkan teknologi tersebut dalam pengelolaan infrastruktur GPU terdistribusi. Kedua, kemampuan Ray dalam mendukung model komputasi *task-parallel* dan *actor-based* memberikan fleksibilitas yang diperlukan dalam penjadwalan dan alokasi sumber daya GPU di lingkungan multi-pengguna. Ketiga, fitur penjadwalan terdistribusi dan toleransi kesalahan pada Ray dapat meningkatkan efisiensi dan keandalan sistem yang dikembangkan. Keempat, skalabilitas tinggi Ray, yang mampu menangani jutaan tugas per detik, relevan untuk mendukung penggunaan GPU oleh banyak pengguna secara simultan (Moritz et al., 2018).

2.2 Teori/Konsep Dasar

2.2.1 Klaster GPU

Klaster GPU adalah kumpulan unit pemrosesan grafis (GPU) yang terhubung dalam satu sistem untuk mendukung komputasi paralel intensif. Klaster ini sering digunakan untuk mempercepat pemrosesan aplikasi dengan kebutuhan komputasi tinggi, seperti pelatihan model *deep learning* dan simulasi ilmiah. Efisiensi komputasi dicapai dengan membagi beban kerja antar GPU secara terdistribusi. Setiap GPU bekerja secara paralel untuk menyelesaikan bagian tertentu dari tugas besar, memungkinkan pengurangan waktu pemrosesan dan penggunaan sumber daya secara optimal. Manajemen sumber daya yang baik diperlukan agar alokasi beban kerja berjalan efisien dan terkoordinasi. (Shikai Wang and Shang, 2024).

2.2.2 Docker

Docker merupakan *tool open-source* yang mengotomatisasi proses penyebaran aplikasi ke dalam wadah (*container*). Docker dikembangkan oleh tim di Docker, Inc (sebelumnya dikenal sebagai dotCloud Inc), salah satu pelopor di pasar *Platform-as-a-Service atau* (*PAAS*), dan dirilis di bawah lisensi Apache 2.0. Apa yang membuat Docker istimewa? Docker menyediakan platform untuk penyebaran aplikasi yang dibangun di atas lingkungan eksekusi *container* yang tervirtualisasi. Teknologi ini dirancang untuk menghadirkan lingkungan yang ringan dan cepat bagi pengembangan serta eksekusi aplikasi, sekaligus menyederhanakan alur kerja distribusi kode—mulai dari perangkat pengembang, lingkungan pengujian, hingga tahap produksi. Dengan kemudahan yang ditawarkannya, Docker memungkinkan pengguna memulai hanya dengan host minimal yang memiliki kernel Linux yang kompatibel dan biner Docker (Turnbull, 2014).

Docker memiliki beberapa komponen penting, seperti berikut:

• Docker Client

Docker Client adalah antarmuka utama yang digunakan oleh pengguna untuk berinteraksi dengan Docker. Melalui Docker Client, pengguna dapat mengirim perintah seperti membangun, mendistribusikan, dan menjalankan *container*. Perintah-perintah ini kemudian diteruskan ke Docker Daemon untuk diproses. Docker Client mendukung penggunaan antarmuka command line (CLI) yang intuitif, sehingga memudahkan pengelolaan infrastruktur container.

Docker Daemon

Docker Daemon adalah proses latar belakang yang bertanggung jawab untuk menangani perintah yang diterima dari Docker Client. Fungsinya meliputi pembuatan dan pengelolaan berbagai objek Docker, seperti *images, containers, networks, dan volumes*. Docker Daemon memastikan *container* berjalan dengan stabil dan memonitor aktivitasnya. Ia juga berperan penting dalam komunikasi dengan *registry* untuk *push* atau *pull* Docker images.

• Docker Container

Docker Container adalah unit eksekusi yang ringan dan mandiri. *Container* ini berisi semua komponen yang diperlukan untuk menjalankan aplikasi, termasuk kode aplikasi, pustaka, dependensi, dan konfigurasi. Karena sifatnya yang terisolasi, *container* memberikan lingkungan konsisten untuk aplikasi, terlepas dari perbedaan konfigurasi sistem di berbagai host.

• Docker Images

Docker Images adalah template read-only yang menjadi dasar untuk membangun Docker

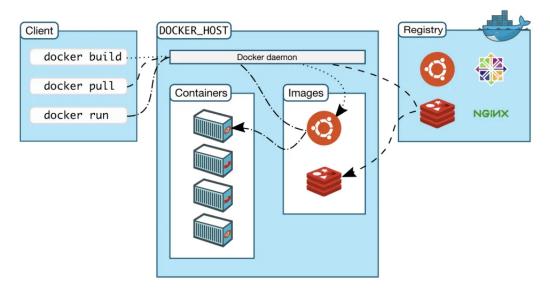
Container. Image ini mencakup semua dependensi, pustaka, dan file yang diperlukan untuk menjalankan aplikasi dalam container. Pengguna dapat membuat *images* dari *Dockerfile* atau *pull images* yang sudah ada dari Docker Hub atau *registry* lainnya. *Images* bersifat modular dan dapat di*update* atau digunakan kembali untuk berbagai kebutuhan.

• Registry

Registry adalah layanan penyimpanan dan distribusi Docker Images. Docker menyediakan *registry* publik seperti Docker Hub, tempat pengguna dapat mengunggah, menyimpan, dan berbagi *images*. Selain itu, pengguna juga dapat mengatur *registry* privat untuk kebutuhan spesifik organisasi. Registry mempermudah pengelolaan *images* dalam pengembangan kolaboratif dan siklus hidup *container*.

Arsitektur Docker dapat dilihat pada gambar 2.2. Dalam arsitektur ini, Docker Client berfungsi sebagai jembatan antara pengguna dan sistem Docker, di mana setiap perintah yang dikirimkan oleh pengguna akan diteruskan ke Docker Daemon yang berjalan pada sistem Docker Host.

Docker Daemon kemudian akan menjalankan proses yang dibutuhkan, mulai dari menarik *image* (*pull*) dari Docker Registry, membangun *container* dari *image* tersebut, hingga menjalankan dan mengelola siklus hidup *container*. Docker Registry sendiri berperan sebagai tempat penyimpanan dan distribusi Docker Image, baik melalui *registry* publik seperti Docker Hub, maupun *registry* privat yang disiapkan secara internal.



Gambar 2.1: Arsitektur Docker (Sumber: S. D. Team, 2024)

2.2.3 JupyterLab

JupyterLab adalah antarmuka pengguna berbasis web untuk Project Jupyter yang menyediakan lingkungan pengembangan interaktif yang fleksibel dan modular. JupyterLab memungkinkan pengguna untuk bekerja dengan *notebook*, file, *termina*l, dan editor teks dalam satu antarmuka terpadu yang dapat disesuaikan.

JupyterLab berperan sebagai antarmuka utama yang memungkinkan pengguna mengakses sumber daya GPU secara interaktif. Setiap pengguna akan mendapatkan instance Jupyter-Lab yang berjalan dalam Docker container, memberikan lingkungan kerja yang konsisten dan aman. Integrasi dengan Ray framework memungkinkan pengguna menjalankan komputasi terdistribusi langsung dari notebook tanpa konfigurasi manual yang kompleks.

JupyterLab sendiri dipilih karena kemudahan penggunaannya dalam lingkungan multi-pengguna dan kompatibilitasnya dengan Docker container, sehingga cocok untuk implementasi sistem penjadwalan GPU yang diusulkan dalam penelitian ini.

A. Komponen Utama JupyterLab:

- 1. **Notebook Interface:** Menyediakan lingkungan interaktif untuk menjalankan kode Python, R, atau bahasa pemrograman lainnya dengan dukungan visualisasi data yang kaya.
- 2. **File Browser:** Memungkinkan navigasi dan manajemen file dalam sistem, termasuk upload dan download file secara langsung melalui antarmuka web.
- 3. **Extension System:** SAkses terminal penuh yang terintegrasi dalam antarmuka web, memungkinkan eksekusi perintah sistem langsung dari browser.
- 4. **Terminal:** Mendukung plugin dan ekstensi untuk memperluas fungsionalitas sesuai kebutuhan spesifik pengguna.

2.2.4 JupyterHub

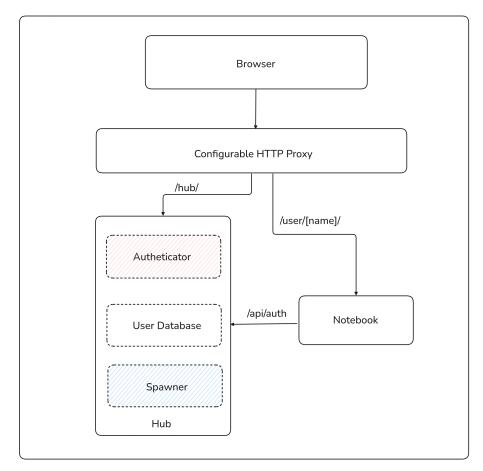
JupyterHub adalah platform open-source yang memungkinkan banyak pengguna untuk mengakses dan menjalankan lingkungan Jupyter Notebook secara terisolasi melalui antarmuka web. Dirancang untuk mendukung skenario multi-pengguna, JupyterHub sangat cocok digunakan dalam lingkungan pendidikan, penelitian, dan industri yang memerlukan akses bersama ke sumber daya komputasi.

A. Arsitektur Utama JupyterHub

JupyterHub terdiri dari tiga komponen utama yang bekerja secara sinergis:

- Hub: Komponen inti yang bertanggung jawab atas manajemen akun pengguna, proses autentikasi, dan koordinasi peluncuran server notebook individu melalui mekanisme yang disebut Spawner.
- Proxy: Berfungsi sebagai gerbang utama yang menerima semua permintaan HTTP dari pengguna dan meneruskannya ke Hub atau server notebook pengguna yang sesuai. Secara default, JupyterHub menggunakan configurable-http-proxy yang dibangun di atas nodehttp-proxy.

3. **Single-User Notebook:** Server Jupyter Notebook yang dijalankan secara terpisah untuk setiap pengguna setelah proses autentikasi berhasil. Server ini memungkinkan pengguna untuk menjalankan kode dan berinteraksi dengan lingkungan Jupyter secara pribadi.



Gambar 2.2: Arsitektur *JupyterHub* (Sumber: J. D. Team, 2024

B. Alur Kerja JupyterHub

Proses interaksi pengguna dengan JupyterHub dapat dijelaskan sebagai berikut:

- 1. Akses Awal: Pengguna mengakses JupyterHub melalui browser web dengan mengunjungi alamat IP atau nama domain yang telah dikonfigurasi.
- 2. Autentikasi: Data login yang dimasukkan oleh pengguna dikirim ke komponen Authenticator untuk validasi. Jika valid, pengguna akan dikenali dan diizinkan untuk melanjutkan.
- 3. Peluncuran Server Notebook: Setelah autentikasi berhasil, JupyterHub akan meluncurkan instance server notebook khusus untuk pengguna tersebut menggunakan Spawner.
- 4. Konfigurasi Proxy: Proxy dikonfigurasi untuk meneruskan permintaan dengan URL tertentu (misalnya, /user/[username]) ke server notebook pengguna yang sesuai.
- 5. Penggunaan Lingkungan Jupyter: Pengguna diarahkan ke server notebook pribadi mereka, di mana mereka dapat mulai bekerja dengan lingkungan Jupyter seperti biasa.

C. Melakukan kustomisasi dan menambah extension

JupyterHub dirancang dengan fleksibilitas tinggi, memungkinkan kustomisasi melalui dua komponen utama:

- **Authenticator:** Mengelola proses autentikasi pengguna. Jupyterhub mendukung berbagai metode autentikasi, termasuk:
 - PAMAuthenticator: Menggunakan Pluggable Authentication Modules (PAM) dari sistem operasi host.
 - OAUTHAuthenticator: Mendukung autentikasi menggunakan OAuth2, seperti Github, Google, atau GitLab.
 - LDAPAuthenticator: Terintegrasi dengan sistem direktori LDAP untuk autentikasi berbasis domain.
 - NativeAuthenticator: Autentikator internal JupyterHub yang menyediakan halaman registrasi dan manajemene penggunakn seacara mandiri. Pada implementasi ini, NativeAuthenticator digunakan untuk menyederhanakan proses login dan pendaftaran pengguna secara terpusat tanpa tergantung pada sistem ekssternal.
- **Spawner:** Mengontrol cara peluncuran server notebook untuk setiap pengguna. Beberapa jenis Spawner yang umum digunakan antara lain:
 - BatchSpawner: Menyediakan integrasi dengan sistem manajemen antrian pekerjaan seperti SLURM atau PBS. Spawner ini cocok untuk lingkungan komputasi dengan resource terbatas dan kebutuhan scheduling yang ketat.
 - DockerSpawner: Menjalankan server notebook dalam container Docker, memberikan isolasi lingkungan yang lebih baik.
 - KubeSpawner: Menggunakan Kubernetes untuk mengelola dan menskalakan server notebook di lingkungan klaster.
 - MultiNodeSpawner (kustom spawner Turunan dari DockerSpawner yang telah dimodifikasi untuk mendukung pemilihan npde secara dinamis menggunakan Service Discovery API. Spawner ini memungkinkan peluncuran container JupyterLab pada node berbeda berdasarkan kapasitas sumber daya seperti RAM, CPU, GPU, serta skor load dari node. Pemilihan node dilakukan sebelum proses spawn dimulai, memastikan distribusi beban yang efisien dalam arsitektur multi-server.

Kemampuan untuk menyesuaikan dan memperluas JupyterHub melalui Authenticator dan Spawner memungkinkan integrasi yang mulus dengan berbagai infrastruktur dan kebutuhan spesifik pengguna.

2.2.5 Ray

Ray adalah framework open-source yang dirancang untuk membangun dan menjalankan aplikasi komputasi paralel serta terdistribusi secara efisien.

Ray menyediakan abstraksi tingkat tinggi yang memungkinkan pengembang mengeksekusi tugas paralel melalui dua paradigma pemrograman utama, yaitu:

- 1. **Task-based Computing (Stateless)**: Memungkinkan fungsi-fungsi Python dijalankan secara paralel menggunakan @ray.remote. Paradigma ini cocok untuk proses yang dapat dibagi menjadi unit-unit kecil independen.
- 2. **Actor-based Computing (Stateful)**: Digunakan untuk komputasi yang membutuhkan state yang dipertahankan selama proses berjalan. Cocok untuk layanan yang berjalan terus-menerus atau berbasis shared-state.

Ray mampu mengeksekusi jutaan tugas per detik berkat desain sistemnya yang efisien dan toleran terhadap kesalahan. Eksperimen dalam paper Moritz et al. (2018) menunjukkan bahwa Ray dapat menskalakan lebih dari 1.8 juta tugas per detik dengan latensi rendah.

A. Arsitektur Ray

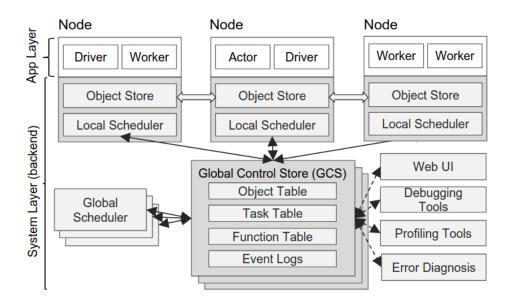
Ray terdiri dari dua lapisan utama, yaitu Application Layer dan System Layer:

- Application Layer mencakup komponen:
 - Driver: Mengatur alur eksekusi program.
 - Worker: Menjalankan fungsi stateless secara paralel.
 - Actor: Menjalankan komponen stateful.

• System Layer (Backend):

- Object Store: Penyimpanan memori efisien dan zero-copy.
- Raylet: Scheduler lokal dan pengelola transfer objek.
- Global Control Store (GCS): Menyimpan metadata dan koordinasi antar-node.
- Global Scheduler: Menentukan penempatan tugas lintas node.

Ray cocok digunakan dalam sistem ini karena mampu menjalankan berbagai workload AI seperti pelatihan model deep learning, reinforcement learning, hingga pemrosesan data paralel di lingkungan multi-pengguna. Selain itu, Ray juga mudah diintegrasikan dengan JupyterLab, sehingga memungkinkan pengguna mengakses komputasi terdistribusi secara interaktif langsung dari notebook.



Gambar 2.3: Komponen RAY (Sumber: Moritz et al., 2018)



BAB III DESAIN DAN IMPLEMENTASI

Bab ini menjelaskan perancangan dan implementasi sistem pengelolaan sumber daya GPU secara terdistribusi menggunakan container Docker, JupyterHub, dan Ray. Sistem dirancang untuk mendukung penggunaan secara multi-pengguna dengan penjadwalan node berbasis beban kerja dan integrasi antarkomponen melalui Discovery Service.

Pembahasan pada bab ini meliputi arsitektur sistem secara keseluruhan, implementasi masingmasing komponen utama, serta perangkat lunak pendukung yang digunakan selama proses pengembangan.

3.1 Perancangan Arsitektur Sistem

Penelitian ini diawali dengan proses perancangan sistem yang bertujuan untuk memungkinkan pengelolaan sumber daya GPU secara efisien dan adil bagi banyak pengguna. Sistem dikembangkan untuk dapat berjalan dalam lingkungan terdistribusi dengan infrastruktur multi-node berbasis container Docker. Untuk itu, dibutuhkan arsitektur yang mampu mengintegrasikan manajemen autentikasi pengguna, alokasi kontainer secara dinamis, serta orkestrasi workload komputasi berbasis GPU maupun CPU.

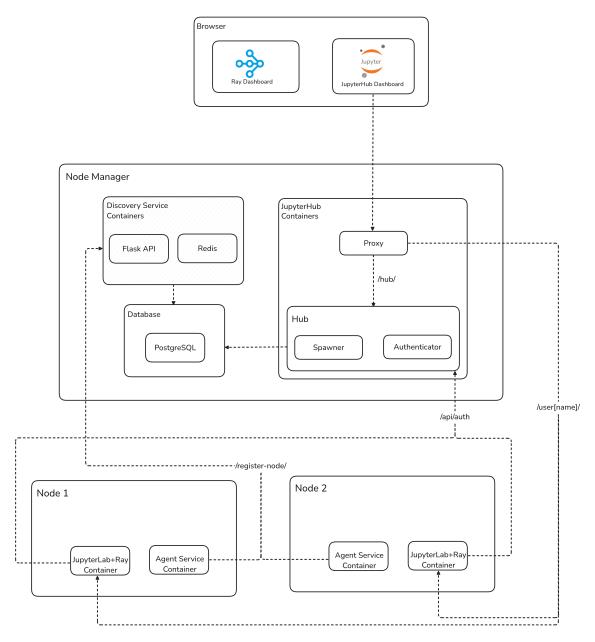
Langkah awal dalam perancangan adalah merancang sistem service discovery yang berfungsi sebagai pusat pengumpulan dan penyimpanan status sumber daya dari seluruh node yang tersedia dalam klaster. Data ini mencakup informasi penggunaan CPU, RAM, keberadaan GPU, serta jumlah container aktif, yang dikirim secara periodik oleh agent service dari masing-masing node. Informasi ini disimpan ke dalam basis data in-memory Redis yang akan digunakan untuk mendukung pengambilan keputusan secara real-time saat pemilihan node dilakukan.

Selanjutnya, dilakukan integrasi antara JupyterHub sebagai antarmuka utama pengguna dan DockerSpawner yang telah dimodifikasi untuk mendukung penjadwalan multi-node. Dengan adanya integrasi ini, setiap permintaan pengguna akan diproses melalui skema load balancing, yang kemudian menentukan node terbaik untuk menjalankan *environment* JupyterLab. Skor dihitung berdasarkan tingkat utilisasi CPU, RAM, dan jumlah container aktif. Pemilihan node dilakukan secara dinamis dan adaptif, bergantung pada profil sumber daya yang dibutuhkan oleh masing-masing pengguna.

Dalam *environment* kontainer yang di-spawn, pengguna akan mendapatkan akses ke antarmuka JupyterLab secara personal dan terisolasi. Di dalam container tersebut, Ray Worker dijalankan secara otomatis dan terhubung ke Ray Head Node. Dengan demikian, setiap pengguna dapat langsung menjalankan komputasi paralel menggunakan framework Ray tanpa memerlukan konfigurasi manual tambahan.

Untuk mengimplementasikan arsitektur tersebut, dilakukan konfigurasi Discovery Service, Agent Service, JupyterHub, dan Ray secara terintegrasi. Masing-masing komponen dikemas dalam Docker container untuk memudahkan deployment dan orkestrasi antar layanan. Komunikasi antar komponen dilakukan melalui protokol HTTP REST API dan jaringan internal antar container.

Gambar 3.1 di bawah ini menggambarkan secara keseluruhan hubungan antar komponen sistem. Diagram tersebut memperlihatkan arsitektur sistem yang dirancang, mulai dari proses pelaporan status node oleh Agent Service, pemrosesan dan pengambilan keputusan di Discovery Service, hingga peluncuran kontainer pengguna di JupyterHub dan orkestrasi komputasi dengan Ray.



Gambar 3.1: Arsitektur Penelitian

Adapun komponen utama yang membentuk arsitektur sistem ini terdiri atas:

3.1.1 Service Discovery

Service discovery bertugas sebagai pusat informasi status terkini dari setiap node dalam klaster. Informasi yang dikumpulkan meliputi status CPU, RAM, GPU, dan jumlah container aktif. Data ini dikumpulkan secara periodik oleh agen yang berjalan di setiap node dan dikirim ke Redis melalui REST API Flask. Redis berfungsi sebagai basis data cepat (in-memory) untuk mendukung pengambilan keputusan real-time saat pemilihan node terbaik untuk menjalankan JupyterLab user.

3.1.2 Service Agent

Service Agent merupakan komponen ringan yang berjalan secara periodik di setiap node dalam klaster. Tugas utama Agent adalah memantau kondisi sistem secara lokal, kemudian mengirimkan informasi tersebut ke Discovery Service melalui endpoint /register-node. Informasi yang dikirim mencakup:

- Informasi jumlah CPU, kapasitas memori dan penyimpanan, serta tingkat penggunaan (usage) masing-masing sumber daya secara real-time.
- Deteksi keberadaan GPU (terutama NVIDIA) beserta detail spesifikasinya seperti kapasitas memori dan tingkat utilisasi.
- Informasi tambahan seperti hostname, alamat IP, dan metadata node lainnya.

Agent dirancang dalam bentuk container mandiri berbasis Python yang berjalan otomatis sejak node aktif. Dengan mengandalkan pustaka seperti psutil, gpustat, dan Docker SDK, Agent mampu menangkap informasi sistem secara akurat. Interval pengiriman data diatur setiap 15 detik agar status node tetap mutakhir di Redis tanpa membebani sumber daya secara signifikan.

Komponen ini sangat krusial dalam menjaga keakuratan data load balancing, karena Jupyter-Hub akan memilih node berdasarkan data yang dikumpulkan oleh Agent. Dengan adanya Agent, sistem dapat secara otomatis mengetahui jika suatu node mengalami kelebihan beban, tidak tersedia, atau sedang dalam kondisi idle.

3.1.3 JupyterHub

JupyterHub bertindak sebagai sistem autentikasi dan pengelola sesi pengguna. Setiap pengguna dapat memulai server JupyterLab pribadi yang dijalankan sebagai container terisolasi. Dengan bantuan spawner khusus yang terintegrasi dengan discovery service, JupyterHub akan secara otomatis memilih node dengan resource teringan. Spawner ini juga bertugas melakukan konfigurasi container secara otomatis, termasuk setting IP, port, dan image sesuai kebutuhan pengguna.

3.1.4 Ray Cluster

Ray digunakan untuk mengatur workload komputasi paralel. Dalam perancangannya, setiap container JupyterLab pengguna akan menjalankan Ray Worker secara otomatis dan terhubung ke Ray Head Node. Dengan cara ini, pengguna dapat langsung menggunakan fitur komputasi terdistribusi seperti ray.remote() tanpa konfigurasi manual. Ray menjembatani antar-node agar task berat bisa dijalankan dengan efisien di GPU atau CPU sesuai kapasitas.

3.2 Implementasi Sistem

Implementasi sistem terdiri dari beberapa komponen utama yang saling terintegrasi, sebagai berikut:

3.2.1 Service Discovery

Discovery Service merupakan komponen pusat dalam sistem yang bertugas menerima, menyimpan, dan menyediakan informasi status sumber daya dari setiap node GPU. Layanan ini dibangun dengan framework Flask REST API dan mengimplementasikan pendekatan penyimpanan hybrid menggunakan Redis dan PostgreSQL. Redis digunakan untuk data real-time dengan TTL (time-to-live), sedangkan PostgreSQL menyimpan data historis dan metadata yang lebih persisten.

Pada bagian ini akan dijelaskan struktur proyek, konfigurasi sistem, serta implementasi fiturfitur utama dari layanan Discovery Service secara teknis.

A. Arsitektur Aplikasi

Struktur proyek Discovery Service disusun secara modular dengan pembagian tanggung jawab yang jelas. Tabel 3.1 menjelaskan file dan direktori utama:

Tabel 3.1: Struktur Direktori Discovery Service

Nama File/Folder	Deskripsi	
app.py	Titik masuk aplikasi Flask.	
config.py	Konfigurasi environment dan database.	
redis_client.py	Utilitas koneksi Redis.	
Dockerfile	Definisi image Docker.	
docker-compose.yml	Orkestrasi Redis, PostgreSQL, dan Flask.	
init.sql	Skrip inisialisasi database PostgreSQL.	
redis.conf	Konfigurasi Redis kustom.	
models/	ORM SQLAlchemy untuk Node, Profile, dsb.	
routes/	Endpoint API untuk node dan profile.	
services/	Logika bisnis seperti pendaftaran node.	
utils/	Load balancer dan skoring node.	

B. Inisialisasi Proyek dan Registrasi Layanan

Selain menginisialisasi konfigurasi dasar seperti CORS, database, dan blueprint, file *app.py* juga mencakup integrasi awal dengan basis data PostgreSQL dan Redis. Salah satu endpoint bawaan adalah */health-check* yang digunakan untuk memastikan apakah API telah berjalan dan memverifikasi status koneksi ke kedua database tersebut secara real-time. Redis digunakan melalui kelas *RedisService* untuk pengecekan konektivitas dan pengelolaan data status node yang volatile.

Selain itu, fungsi *run_periodic_task* digunakan untuk menjalankan tugas latar belakang yang membersihkan node-node yang tidak aktif berdasarkan data dari Redis. Hal ini meningkatkan reliabilitas data yang tersimpan dan mengurangi beban layanan.

```
from flask import Flask, jsonify
2 from flask_cors import CORS
3 from flask_migrate import Migrate
5 # Import configuration
6 from config import Config
8 # Import models and database
9 from models import db
10
11 # Import blueprints
12 from routes.node_routes import node_bp
13 from routes.profile_routes import profile_bp
14
15 import logging
16 import os
18 # Setup logging
19 logging.basicConfig(level=logging.INFO)
 logger = logging.getLogger("DiscoveryAPI")
22
 def create_app():
      """Application factory pattern"""
23
      app = Flask(__name__)
24
25
      # Load configuration
26
      app.config.from_object(Config)
27
28
      # Initialize extensions
29
      CORS(app, origins="*")
30
      db.init_app(app)
31
      Migrate(app, db)
32
33
      # Register blueprints
34
      app.register_blueprint(node_bp, url_prefix='')
35
      app.register_blueprint(profile_bp, url_prefix='')
37
      # Health check route
38
      @app.route("/health-check")
39
      def health_check():
          from services.redis_service import RedisService
41
          redis_service = RedisService()
42
43
          return jsonify({
```

```
"status": "ok",
45
               "message": "Hello, from [DiscoveryAPI]",
               "database": {
47
                   "postgres": "connected" if db.engine else "disconnected",
48
                   "redis": "connected" if redis_service.is_connected() else←
49
                        "disconnected"
               },
50
                 "config": {
               #
51
                     "redis_host": Config.REDIS_HOST,
               #
52
                     "redis_port": Config.REDIS_PORT,
53
               #
               #
                     "postgres_host": Config.POSTGRES_HOST,
54
               #
                     "postgres_port": Config.POSTGRES_PORT
55
               # }
56
          }), 200
57
58
59
      with app.app_context():
          db.create_all()
61
62
          # Initialize default profiles
63
          from services.profile_service import ProfileService
          try:
65
               ProfileService.create_default_profiles()
66
               logger.info("Default profiles initialized")
67
          except Exception as e:
               logger.error(f"Error initializing default profiles: {e}")
69
70
71
      return app
72
73 def run_periodic_tasks(app):
      """Run periodic tasks"""
74
      import threading
75
      import time
76
77
      def cleanup_inactive_nodes():
78
          with app.app_context():
79
               from services.node_service import NodeService
80
               from services.redis_service import RedisService
81
82
               redis_service = RedisService()
               node_service = NodeService(redis_service)
84
85
               while True:
86
                   try:
87
                       node_service.mark_nodes_inactive()
88
                       logger.info("Cleaned up inactive nodes")
89
                   except Exception as e:
90
                       logger.error(f"Error in cleanup task: {e}")
92
                   time.sleep(300)
93
94
      # Start cleanup thread
      cleanup_thread = threading.Thread(target=cleanup_inactive_nodes, ←
96
          daemon=True)
      cleanup_thread.start()
97
99 if __name__ == '__main__':
```

```
app = create_app()

for a
```

Kode Sumber 3.1: File *app.py*

C. Integrasi dengan Basis Data

Discovery Service menggunakan dua jenis sistem basis data untuk mendukung performa dan keandalan layanan: **PostgreSQL** sebagai basis data relasional permanen dan **Redis** sebagai penyimpanan data sementara (in-memory) untuk status sistem.

PostgreSQL diakses melalui ORM SQLAlchemy yang telah terhubung di dalam file app.py menggunakan db.init_app(app). Tabel-tabel utama yang dimodelkan dalam sistem ini antara lain:

- Node: Menyimpan informasi node seperti hostname, kapasitas CPU, RAM, dan keberadaan GPU.
- **NodeMetric**: Menyimpan riwayat pemantauan beban node seperti penggunaan CPU, memori, jumlah kontainer aktif, dan skoring beban.
- **Profile**: Mendefinisikan konfigurasi profil pengguna yang menentukan kebutuhan resource.
- NodeSelection: Mencatat hasil seleksi node berdasarkan profil dan pengguna.

Semua model didefinisikan secara modular dalam direktori models/. Skema database dapat diinisialisasi dan dimigrasi menggunakan Flask-Migrate.

```
class Node(db.Model):
     tablename = 'nodes'
     id = db.Column(db.Integer, primary_key=True)
     hostname = db.Column(db.String(255), unique=True, nullable=False)
     ip = db.Column(db.String(45), nullable=False)
      cpu_cores = db.Column(db.Integer, nullable=False)
     ram_gb = db.Column(db.Float, nullable=False)
     has_gpu = db.Column(db.Boolean, default=False)
      gpu_info = db.Column(JSON, default=list)
10
11
     is_active = db.Column(db.Boolean, default=True)
     max_containers = db.Column(db.Integer, default=10)
13
     last_heartbeat = db.Column(db.DateTime)
14
```

Kode Sumber 3.2: Model Node

```
class Profile(db.Model):
    __tablename__ = 'profiles'

id = db.Column(db.Integer, primary_key=True)
    name = db.Column(db.String(100), unique=True, nullable=False)
    cpu_requirement = db.Column(db.Integer)
    ram_requirement = db.Column(db.Float)
    gpu_required = db.Column(db.Boolean, default=False)
    max_cpu_usage = db.Column(db.Float, default=80.0)
    max_memory_usage = db.Column(db.Float, default=85.0)
...
```

Kode Sumber 3.3: Model Profile

```
class NodeSelection(db.Model):
    __tablename__ = 'node_selections'

id = db.Column(db.Integer, primary_key=True)
    profile_id = db.Column(db.Integer, db.ForeignKey('profiles.id'))
    user_id = db.Column(db.String(255), index=True)
    session_id = db.Column(db.String(255))
    selected_nodes = db.Column(JSON)
    selection_reason = db.Column(db.String(50))
    created_at = db.Column(db.DateTime, default=datetime.now, index=True)
    ...
```

Kode Sumber 3.4: Model NodeSelection

```
class NodeMetric(db.Model):
      __tablename__ = 'node_metrics'
      id = db.Column(db.Integer, primary_key=True)
      node_id = db.Column(db.Integer, db.ForeignKey('nodes.id', ondelete='↔
         CASCADE'))
      cpu_usage_percent = db.Column(db.Float)
6
      memory_usage_percent = db.Column(db.Float)
      disk_usage_percent = db.Column(db.Float)
      active_jupyterlab = db.Column(db.Integer, default=0)
      active_ray = db.Column(db.Integer, default=0)
10
      total_containers = db.Column(db.Integer, default=0)
11
      load_score = db.Column(db.Float)
      recorded_at = db.Column(db.DateTime, default=datetime.now, index=True↔
```

Kode Sumber 3.5: Kode Model NodeMetric

Redis digunakan untuk menyimpan status terkini node yang dilaporkan oleh agent secara periodik. Redis ini tidak menyimpan data permanen, tetapi digunakan untuk:

- Menyimpan metrik real-time seperti CPU, RAM, dan disk usage.
- Menentukan apakah node masih aktif berdasarkan heartbeat agent.

Koneksi ke Redis dilakukan melalui file redis_client.py menggunakan connection pool untuk efisiensi koneksi. File ini diakses melalui kelas RedisService pada services/redis_service.py

```
1 REDIS_HOST = os.getenv("REDIS_HOST", "localhost")
2 REDIS_PORT = int(os.getenv("REDIS_PORT", 6379))
3 REDIS_PASSWORD = os.getenv("REDIS_PASSWORD")
4 REDIS_EXPIRE_SECONDS = int(os.getenv("REDIS_EXPIRE_SECONDS", 45))
5
6 pool = ConnectionPool(
7    host=REDIS_HOST,
8    port=REDIS_PORT,
9    password=REDIS_PASSWORD,
10    decode_responses=True
11 )
12
13 redis_client = Redis(connection_pool=pool)
```

Kode Sumber 3.6: Koneksi Redis Menggunakan ConnectionPool

Agent akan mengirimkan data dalam interval tertentu, dan informasi tersebut disimpan sementara dalam Redis menggunakan TTL selama 45 detik. Berikut contoh potongan penyimpanan data pada saat registrasi node:

```
redis_client.set(f"node:{hostname}:info", json.dumps(data), ex=Config. ← REDIS_EXPIRE_SECONDS)
```

Kode Sumber 3.7: Penyimpanan Data Node ke Redis dengan TTL

D. Seleksi Node

Discovery Service menggunakan pendekatan modular dalam proses seleksi node, yang diimplementasikan dalam file load_balancer.py pada direktori *utils*/. Pemilihan node dilakukan berdasarkan algoritma yang dapat disesuaikan, seperti *round robin*, *best fit*, dan *random selection*, dengan *round robin* sebagai metode default untuk mendistribusikan beban kerja antar node secara merata.

Sebelum pemilihan dilakukan, setiap node dihitung nilai beban-nya melalui fungsi calculate_node_seyang berada pada file scoring.py. Fungsi ini menghitung skor berdasarkan kombinasi tingkat utilisasi CPU dan memori. Node yang melebihi ambang batas penggunaan sumber daya akan dikenakan penalti tambahan, sehingga menghasilkan skor yang lebih tinggi dan cenderung tidak diprioritaskan.

Kode Sumber 3.8: Fungsi Perhitungan Skor Node

Selain itu, fungsi select_nodes_by_algorithm() digunakan untuk memilih node terbaik sesuai algoritma yang ditentukan, sedangkan distribute_load() digunakan untuk mendistribusikan workload berdasarkan kapasitas maksimal per node.

E. Konfigurasi Environtment

Discovery Service menggunakan pendekatan berbasis konfigurasi eksternal agar sistem dapat dengan mudah dijalankan di berbagai lingkungan seperti *development*, maupun *production*. Semua pengaturan disatukan dalam satu *file* config.py yang memanfaatkan *library* python-dotenv untuk membaca variabel dari file .env.

```
class Config:
    SECRET_KEY = os.environ.get('SECRET_KEY', 'secret-service-1111')
    DEBUG = os.environ.get('DEBUG', 'True').lower() == 'true'

# Database Configuration
POSTGRES_HOST = os.environ.get('POSTGRES_HOST', 'localhost')
POSTGRES_PORT = os.environ.get('POSTGRES_PORT', '5432')
POSTGRES_DB = os.environ.get('POSTGRES_DB', 'discovery')
POSTGRES_USER = os.environ.get('POSTGRES_USER', 'postgres')
POSTGRES_PASSWORD = os.environ.get('POSTGRES_PASSWORD', 'postgres')

SQLALCHEMY_DATABASE_URI = (
    f"postgresql://{POSTGRES_USER}:{POSTGRES_PASSWORD}@"
```

```
f"{POSTGRES_HOST}:{POSTGRES_PORT}/{POSTGRES_DB}"
      )
15
16
      SQLALCHEMY_TRACK_MODIFICATIONS = False
17
      SQLALCHEMY_ECHO = os.environ.get('SQLALCHEMY_ECHO', 'false').lower() ←
         == 'true'
19
      # Redis
20
      REDIS_HOST = os.environ.get('REDIS_HOST', 'localhost')
      REDIS_PORT = int(os.environ.get('REDIS_PORT', 6379))
22
      REDIS_PASSWORD = os.environ.get('REDIS_PASSWORD', 'redis@pass')
23
      REDIS_EXPIRE_SECONDS = int(os.environ.get('REDIS_EXPIRE_SECONDS', 45) ←
24
         )
      # Load Balancer
26
      DEFAULT_MAX_CPU_USAGE = 80.0
27
      DEFAULT_MAX_MEMORY_USAGE = 85.0
      STRICT_MAX_CPU_USAGE = 60.0
29
      STRICT_MAX_MEMORY_USAGE = 60.0
30
      STRICT_MAX_CONTAINERS = 5
31
32
      # Skoring
33
      CPU_WEIGHT = 0.8
34
      MEMORY_WEIGHT = 0.8
35
      HEAVY_PENALTY = 80
      MEDIUM_PENALTY = 20
```

Kode Sumber 3.9: config.py

Seluruh konfigurasi di atas bersifat dinamis dan dapat disesuaikan melalui file .env tanpa perlu mengubah kode Python. Contoh isi file konfigurasi lingkungan dapat dilihat pada Tabel 3.2 berikut:

Tabel 3.2: Contoh Isi File . env dari Discovery Service

Variabel	Deskripsi
FLASK_DEBUG=True	Mengaktifkan mode debug pada aplikasi Flask.
SECRET_KEY=secret-service111111	Kunci rahasia untuk keperluan autentikasi Flask.
POSTGRES_HOST=127.0.0.1	Alamat host untuk koneksi ke database PostgreSQL.
POSTGRES_PORT=5432	Port yang digunakan PostgreSQL.
POSTGRES_DB=voyager	Nama database utama yang digunakan.
POSTGRES_USER=postgres	Nama pengguna untuk mengakses PostgreSQL.
POSTGRES_PASSWORD=postgres	Password pengguna PostgreSQL.
REDIS_HOST=127.0.0.1	Alamat host untuk server Redis.
REDIS_PORT=16379	Port Redis yang digunakan.
REDIS_PASSWORD=redis@pass	Password autentikasi ke Redis.
REDIS_EXPIRE_SECONDS=45	Waktu kedaluwarsa (dalam detik) untuk data Redis.

Dengan struktur seperti ini, sistem dapat dengan mudah dipindahkan antar server atau dijalankan dalam konteks kontainer Docker tanpa harus mengubah kode utama aplikasi.

F. Deployment Service Discovery dengan Docker

Untuk memudahkan proses deployment dan reproduksibilitas lingkungan, Discovery Service dikemas dalam sebuah image menggunakan Docker. Layanan ini selanjutnya diatur dengan Docker Compose untuk menjalankan seluruh komponen (Flask API, Redis, PostgreSQL) secara terorkestrasi.

Dockerfile. Berkas Dockerfile berikut akan membangun image Python 3.12, menginstal dependensi dari requirements.txt, dan menjalankan app.py sebagai aplikasi utama.

```
# syntax=docker/dockerfile:1.3

FROM python:3.12-slim

ENV PYTHONDONTWRITEBYTECODE=1 \
PYTHONUNBUFFERED=1 \
TZ=Asia/Jakarta

WORKDIR /app

COPY requirements.txt .
RUN pip install --no-cache-dir -r requirements.txt

COPY . .

EXPOSE 15002
CMD ["python", "app.py"]
```

Kode Sumber 3.10: Dockerfile Service Discovery

Docker Compose. Untuk menjalankan layanan ini secara bersamaan dengan Redis dan PostgreSQL, digunakan docker-compose.yml berikut:

```
version: "3.8"
3 services:
    discovery:
      build:
5
        context: .
        dockerfile: Dockerfile
      container_name: discovery-api
      restart: unless-stopped
9
      ports:
10
        - "15002:15002"
11
      environment:
        POSTGRES_HOST: postgres
13
        POSTGRES_PORT: 5432
14
        POSTGRES_DB: 'voyager'
15
        POSTGRES_USER: postgres
16
        POSTGRES_PASSWORD: postgres
17
18
        REDIS_HOST: redis
19
        REDIS_PORT: 16379
        REDIS_PASSWORD: "redis@pass"
21
        REDIS_EXPIRE_SECONDS: 45
22
23
        API_HOST: 0.0.0.0
```

```
API_PORT: 15002
25
        DEBUG: "True"
        SECRET_KEY: "secret-service111111"
27
      depends_on:
28
        - postgres
29
        - redis
      networks:
31
        - discovery-network
32
33
34
    postgres:
      image: postgres:14-alpine
35
      container_name: postgres
36
      restart: unless-stopped
37
38
        - "5432:5432"
39
      environment:
40
        POSTGRES_DB: voyager
        POSTGRES_USER: postgres
42
        POSTGRES_PASSWORD: postgres
43
        POSTGRES_INITDB_ARGS: "--encoding=UTF-8"
44
        TZ: Asia/Jakarta
45
      volumes:
46
        - postgres_data:/var/lib/postgresql/data
47
         - ./init.sql:/docker-entrypoint-initdb.d/init.sql
48
      healthcheck:
49
        test: ["CMD-SHELL", "pg_isready -U postgres -d voyager"]
50
        interval: 10s
51
        timeout: 5s
52
        retries: 5
        start_period: 30s
54
      networks:
55
        - discovery-network
56
    redis:
58
      image: redis:7-alpine
59
      container_name: redis
      restart: unless-stopped
61
      volumes:
62
        - redis_data:/data
63
        - ./redis.conf:/usr/local/etc/redis/redis.conf
      command: ["redis-server", "/usr/local/etc/redis/redis.conf"]
65
      environment:
66
        TZ: Asia/Jakarta
67
      ports:
68
        - "16379:16379"
69
      healthcheck:
70
        test: ["CMD", "redis-cli", "-p", "16379", "ping"]
71
        interval: 10s
        timeout: 3s
73
        retries: 3
74
      networks:
75
        - discovery-network
78 volumes:
    postgres_data:
79
    redis_data:
81
```

```
82 networks:
```

83 discovery-network:

84 driver: bridge

Kode Sumber 3.11: Docker Compose Service Discovery

docker-compose.yml mendefinisikan tiga layanan utama: discovery, postgres, dan redis, yang saling terhubung melalui jaringan internal discovery-network. Untuk menjalankan seluruh services, gunakan perintah:

```
docker-compose up -d --build
```

Kode Sumber 3.12: Menjalankan Discovery Service via Docker Compose

G. List API Endpoint

Tabel 3.3: Daftar Endpoint REST API pada Discovery Service

Metode	Endpoint	Fungsi
GET	/health-check	Mengecek status koneksi layanan, termasuk status Redis dan PostgreSQL.
POST	/register-node	Menerima informasi node dari Agent dan menyimpan status terbaru ke Redis serta basis data.
GET	/available-nodes	Mengambil daftar node aktif beserta skor beban terkini.
POST	/select-nodes	Memilih sejumlah node berdasarkan algoritma load balancing tertentu.
GET	/all-nodes	Menampilkan semua node yang pernah terdaftar, termasuk node yang tidak aktif.
GET	/profiles	Menampilkan daftar seluruh profil user yang tersedia.
POST	/profiles	Menambahkan profil baru ke sistem.
PUT	/profiles/ <id></id>	Memperbarui konfigurasi profil berdasarkan ID.
DELETE	/profiles/ <id></id>	Menghapus profil dari sistem berdasarkan ID.

3.2.2 Service Agent

Setelah layanan Discovery Service diimplementasikan, sistem memerlukan komponen tambahan yang berjalan secara periodik di setiap node. Komponen ini disebut sebagai *Agent Service*. Agent bertanggung jawab untuk mengumpulkan informasi sistem dan mengirimkannya secara berkala ke endpoint /register-node pada Discovery API. Informasi tersebut mencakup pemanfaatan CPU, memori, disk, deteksi GPU, serta jumlah container yang sedang aktif. Bagian ini akan menjelaskan konfigurasi dari Agent Service dan deployment-menggunakan Docker secara lebih mendalam.

A. Arsitektur dan Fungsi Agent

Agent dikembangkan sebagai skrip Python mandiri yang berjalan sebagai *container* pada setiap node. Agent ini dirancang agar:

- Mengirimkan data sistem setiap 15 detik.
- Menangkap informasi hardware dan aktivitas container.
- Tetap ringan dan tidak membebani node secara signifikan.

B. Implementasi dan Pengumpulan Data

Agent diimplementasikan dalam bahasa Python dan berjalan sebagai *container* terpisah di setiap node. Agent secara berkala mengumpulkan informasi sistem dan mengirimkannya ke Discovery API melalui endpoint /register-node. Seluruh proses berlangsung setiap 15 detik, memastikan bahwa data yang dikirim tetap *up-to-date*.

Fungsi utama agent dimulai dari register(), seperti ditunjukkan pada Listing 3.13. Fungsi ini bertugas mengumpulkan data menggunakan collect_node_info() dan mengirimkannya ke API.

```
def register():
    payload = collect_node_info()
    if payload:
        resp = requests.post(DISCOVERY_URL, json=payload)
```

Kode Sumber 3.13: Fungsi Register Agent

Fungsi collect_node_info() bertanggung jawab untuk membaca informasi hardware dan beban kerja node. Data yang dikumpulkan meliputi:

- Penggunaan CPU, memori, dan disk saat ini.
- Informasi jumlah container (JupyterLab dan Ray).
- Deteksi GPU NVIDIA.

```
def collect_node_info():
    hostname = socket.gethostname()
    ip_address = os.popen("hostname -I").read().strip().split()[0]
    ram_gb = round(psutil.virtual_memory().total / 1e9, 2)
    cpu_usage = psutil.cpu_percent(interval=1)
    memory = psutil.virtual_memory()
    disk = psutil.disk_usage("/")
```

Kode Sumber 3.14: Kumpulan Informasi Sistem oleh Agent

Agent juga menghitung jumlah container yang berjalan dengan membaca nama dan image-nya. Hal ini dilakukan oleh fungsi get_container_info(), yang akan mengenali apakah container tersebut merupakan JupyterLab atau Ray Worker.

```
def get_container_info():
containers = docker_client.containers.list()
for container in containers:
if "jupyter" in container.name or "jupyter" in container.image.
tags:
...
```

Kode Sumber 3.15: Deteksi Container JupyterLab dan Ray

Untuk mendeteksi keberadaan GPU, agent menggunakan pustaka gpustat. Jika GPU NVIDIA tersedia, maka informasi seperti penggunaan memori, suhu, dan load GPU akan dikirimkan. Jika tidak tersedia, akan dilakukan fallback untuk deteksi AMD GPU.

Kode Sumber 3.16: Deteksi GPU Menggunakan gpustat

Akhirnya, agent akan menjalankan proses ini dalam loop tak hingga, mengirimkan data ke API setiap 15 detik. Hal ini memungkinkan Discovery Service selalu memiliki data terbaru untuk pengambilan keputusan.

```
if __name__ == "__main__":
    while True:
        register()
        time.sleep(15)
```

Kode Sumber 3.17: Loop Registrasi Agent Tiap 15 Detik

C. Deployment Agent

Agar dapat berjalan secara independen di setiap node, Agent dibungkus ke dalam sebuah *container* menggunakan Docker. Hal ini memungkinkan deployment yang konsisten di seluruh lingkungan tanpa bergantung pada konfigurasi sistem host. Kode sumber 3.18 menunjukkan isi file Dockerfile yang digunakan untuk membangun image Agent.

```
FROM python:3.12-slim

PYTHONDONTWRITEBYTECODE=1 \
PYTHONUNBUFFERED=1 \
TZ=Asia/Jakarta

WORKDIR /app

ROPY requirements.txt .
RUN pip install --no-cache-dir -r requirements.txt

COPY . .

EXPOSE 15002
CMD ["python", "agent.py"]
```

Kode Sumber 3.18: Dockerfile untuk Agent Service

Struktur file sangat sederhana. Base image yang digunakan adalah python:3.12-slim untuk memastikan image tetap ringan. *Working Directory* di-set ke /app, dan seluruh kode serta dependensi diinstal melalui requirements.txt. Command akhir akan menjalankan file agent.py.

Selanjutnya agent akan di-build menjadi Docker image dan akan di-push ke Docker registry:

```
# Build image agent
docker build -t danielcristh0/agent:1.1 .
```

Kode Sumber 3.19: Perintah untuk Build dan Menjalankan Agent

```
→ docker images | grep agent
danielcristh0/agent 1.1 0c646f042897 25 hours ago 134MB
```

Gambar 3.2: Hasil build agent menjadi image

```
1
2 # Push image agent
3 docker push danielcristh0/agent:1.1
```

Kode Sumber 3.20: Perintah untuk Build dan Menjalankan Agent

```
1
2 # Menjalankan agent di setiap node
3 docker run --name agent -d \
4     --net=host \
5     -e DISCOVERY_URL=http://192.168.122.1:15002/register-node \
6     danielcristh0/agent:1.1
```

Kode Sumber 3.21: Perintah untuk Menjalankan Agent di setiap Node

Agent akan mengirimkan informasi ke enpoint /register-node dan menggunakan IP Adress node manager. Penggunaan mode -net=host memungkinkan agent mengakses informasi IP node dengan benar serta membaca container aktif melalui Docker daemon lokal.

Docker logs dari container agent:

```
[DEBUG] Container Summary: Total=55, JupyterLab=2, Ray=7
[DEBUG] Container Summary: Total=55, JupyterLab=2, Ray=7
[DEBUG] Send Info: {'hostname': 'rpl', 'ip': '10.21.73.122', 'cpu': 24, 'gpu':
[{'name': 'NVIDIA GeForce RTX 3080 Ti', 'index': 0, 'uuid': 'GPU-56c3e796-124'
e-f059-16a8-f9be2b254ce0', 'memory_total_mb': 12288, 'memory_used_mb': 7632, '
memory_util_percent': 62.11, 'utilization_gpu_percent': 0, 'temperature_gpu':
56}], 'has_gpu': True, 'ram_gb': 67.11, 'cpu_usage_percent': 2.5, 'memory_usag
e_percent': 16.1, 'disk_usage_percent': 42.3, 'active_jupyterlab': 2, 'active_
ray': 7, 'total_containers': 55, 'last_updated': '2025-06-19T20:45:16.193296Z'
}
[AGENT] Registered: rpl (10.21.73.122) → 200
```

Gambar 3.3: Log dari container agent ketika melakukan registrasi node

3.2.3 JupyterHub

JupyterHub bertindak sebagai sistem autentikasi dan pengelola sesi pengguna. Setiap pengguna dapat memulai server JupyterLab pribadi yang dijalankan sebagai container terisolasi. Dengan bantuan spawner khusus yang terintegrasi dengan Discovery Service, JupyterHub akan secara otomatis memilih node dengan resource teringan. Spawner ini juga bertugas melakukan konfigurasi container secara otomatis, termasuk setting IP, port, dan image sesuai kebutuhan pengguna.

Pada bagian ini akan dijelaskan struktur proyek, konfigurasi sistem, serta integrasi multinode spawner dengan Service Discovery.

A. Arsitektur Aplikasi

Proyek JupyterHub ini dibangun dengan struktur modular yang memisahkan konfigurasi, spawner, dan form HTML dalam direktori berbeda. Hal ini memudahkan pemeliharaan dan pengembangan fitur baru.

Tabel 3.4: Struktur Direktori Proyek JupyterHub

Nama File/Folder	Deskripsi	
jupyterhub_config.py	Titik masuk konfigurasi utama JupyterHub.	
config/	Konfigurasi modular auth, spawner, hooks, dan proxy.	
spawner/	Implementasi custom MultiNodeSpawner.	
form/	Template HTML dan JS untuk interface pemilihan node.	
singleuser/	Dockerfile dan skrip build image JupyterLab.	
docker-compose.yml	Orkestrasi layanan JupyterHub dan reverse proxy.	

B. Inisialisasi Konfigurasi dan Komponen

File jupyterhub_config.py berperan sebagai titik masuk konfigurasi yang memanggil fungsi-fungsi konfigurasi modular dari direktori config/. Ini termasuk konfigurasi environment, autentikasi, proxy, spawner, serta hook yang diperlukan saat spawn dan terminasi container

```
from config.env import load_environment
from config.hub import configure_hub
from config.spawner import configure_spawner
from config.proxy import configure_proxy
from config.auth import configure_auth
from config.hooks import attach_hooks

load_environment(c)
configure_hub(c)
configure_spawner(c)
configure_proxy(c)
configure_auth(c)
attach_hooks()
```

Kode Sumber 3.22: jupyterhub_config.py

3.2.3.1 Integrasi Multi-Node dan Spawner Khusus

Untuk mendukung eksekusi JupyterLab pada beberapa node sekaligus, sistem ini mengimplementasikan spawner kustom berbasis DockerSpawner, yang disebut MultiNodeSpawner. Seluruh kode terkait ditempatkan dalam direktori **spawner**/.

A. Implementasi MultiNodeSpawner

MultiNodeSpawner diimplementasikan sebagai subclass dari DockerSpawner dan bertugas menjalankan container JupyterLab pada node yang dipilih berdasarkan informasi dari Discovery Service. Spawner ini mengakses endpoint /select-nodes dengan parameter berupa profile_id dan user_id, lalu menerima daftar node dengan skor beban terbaik.

Jika profil pengguna membutuhkan lebih dari satu node, maka Spawner akan menyimpan daftar node tersebut dalam atribut selected_nodes, dan menggunakan node pertama sebagai tempat menjalankan JupyterLab utama, sementara node lainnya digunakan untuk Ray Worker.

```
payload = {
    "profile_id": self.profile_id,
    "user_id": self.user.name,
    "num_nodes": self.num_nodes
}
response = requests.post(f"{self.discovery_api_url}/select-nodes", json=←
    payload)
self.selected_nodes = response.json().get("selected_nodes", [])
```

Kode Sumber 3.23: Pemanggilan API Seleksi Node

Setiap node yang dipilih akan dihubungi melalui koneksi Docker remote. Untuk itu, spawner membuat klien Docker dinamis berdasarkan ip node dengan format tcp://<ip>:2375. Fungsi

ini di-override melalui metode _docker().

```
def _docker(self, node_ip=None):
    if not node_ip:
        return super()._docker()
    if node_ip not in self._docker_clients:
        self._docker_clients[node_ip] = docker.DockerClient(base_url=f"\leftarrow tcp://{node_ip}:2375")
    return self._docker_clients[node_ip]
```

Kode Sumber 3.24: Inisialisasi Docker Client Berdasarkan IP Node

Setelah node terpilih, proses pembuatan container dibagi dua:

- 1. **Container JupyterLab primary**: dijalankan di node pertama, berisi environment interaktif untuk pengguna.
- 2. **Container JupyterLab worker(opsional)**: dijalankan di node-node sisanya jika profil pengguna mendukung komputasi paralel.

Fungsi create_worker_container() akan mengatur nama, image, environment, dan volume binding untuk container Ray Worker. Informasi ID container disimpan di worker_containers[us untuk keperluan manajemen.

```
worker_container = docker_client.containers.run(
image=image,
name=container_name,
command="ray start --address={ip}:{port}",
environment=worker_env,
detach=True

)
```

Kode Sumber 3.25: Pembuatan Container Ray Worker di Node Tambahan

Semua proses create_user_container() dan create_worker_container() dijalankan secara paralel dengan asyncio.gather() agar proses spawning lebih cepat dan efisien.

```
await asyncio.gather(
self.create_user_container(primary_node, image),

*(self.create_worker_container(n, image) for n in self.selected_nodes

[1:])

4 )
```

Kode Sumber 3.26: Eksekusi Paralel untuk Container Jupyter dan Worker

B.Implementasi PatchedMultiNodeSpawner

File multinode.py berisi kelas PatchedMultiNodeSpawner yang mewarisi MultiNodeSpawner dan menambahkan perbaikan berikut:

- Perbaikan properti server_url agar selalu valid
- Sinkronisasi nilai IP dan port container ke variabel internal
- Penyesuaian konfigurasi URL dan argumen server Jupyter

Listing 3.27 menunjukkan implementasi override URL pada PatchedMultiNodeSpawner:

```
def url(self):
    base_url = self.server_url
    if hasattr(self, 'default_url') and self.default_url:
        base_url += self.default_url.lstrip("/")
    return base_url

def server_url(self):
    if self.ip and self.port:
        return f"http://{self.ip}:{self.port}"
    return ""
```

Kode Sumber 3.27: Override URL pada PatchedMultiNodeSpawner

3.2.4 Ray Cluster

Ray digunakan untuk mengatur workload komputasi paralel. Dalam perancangannya, setiap container JupyterLab pengguna akan menjalankan Ray Worker secara otomatis dan terhubung ke Ray Head Node. Dengan cara ini, pengguna dapat langsung menggunakan fitur komputasi terdistribusi seperti ray.remote() tanpa konfigurasi manual. Ray menjembatani antar-node agar task berat bisa dijalankan dengan efisien di GPU atau CPU sesuai kapasitas.

Bagian ini akan menjelaskan cara integrasi Ray ke dalam sistem, termasuk konfigurasi head dan worker node, serta bagaimana komputasi paralel dapat dijalankan langsung dari dalam JupyterLab.

3.3 Peralatan Pendukung

Perangkat yang digunakan untuk pengerjaan tugas akhir ini merupakan sebuah komputer dengan spesifikasi sebagai berikut.

Tabel 3.5: Spesifikasi Peralatan Pendukung

Komponen	Spesifikasi
Laptop	
Brand	Asus
Processor	AMD Ryzen 3
Operating System	Ubuntu 22.04 LTS
GPU	AMD Radeon vega 3 graphics
Memory	18 GB
Storage	512 GB
Komputer	
Brand	Asus
Processor	12th Gen Intel i9-12900K
Operating System	Ubuntu 24.04 LTS
GPU	NVIDIA GeForce RTX 3080 Ti
Memory	64 GB
Storage	723 GB
Virtual Machine 1	
Brand	Asus
Processor	12th Gen Intel i9-12900K
Operating System	Ubuntu 24.04 LTS
GPU	NVIDIA GeForce RTX 3080 Ti
Memory	64 GB
Storage	723 GB
Virtual Machine 2	
Brand	Asus
Processor	12th Gen Intel i9-12900K
Operating System	Ubuntu 24.04 LTS
GPU	NVIDIA GeForce RTX 3080 Ti
Memory	64 GB
Storage	723 GB
	Laptop Brand Processor Operating System GPU Memory Storage Komputer Brand Processor Operating System GPU Memory Storage Virtual Machine 1 Brand Processor Operating System GPU Memory Storage Virtual Machine 1 Brand Processor Operating System GPU Memory Storage Virtual Machine 2 Brand Processor Operating System GPU Memory Storage Virtual Machine 2 Brand Processor Operating System GPU Memory

Selain perangkat keras, terdapat juga perangkat lunak pendukung seperti berikut.

Tabel 3.6: Daftar Perangkat Lunak Pendukung

Nama Perangkat Lunak	Versi	Keterangan
Docker Engine	28.2.2	Digunakan untuk menjalankan container JupyterLab secara terisolasi. Memungkinkan lingkungan komputasi tiap pengguna berjalan secara independen dan mudah didistribusikan ke berbagai node.
Docker Compose	2.36.2	Membantu mendefinisikan dan mengatur layanan multi-container JupyterHub dan Service Discovery dalam satu berkas konfigurasi. Memudahkan manajemen dan replikasi layanan.
JupyterHub	5.3.0	Menangani autentikasi pengguna serta spawn container JupyterLab ke node terpilih berdasarkan data dari service discovery.
Ray	2.46	Framework komputasi paralel dan terdistribusi. Setiap pengguna dapat langsung menjalankan task terdistribusi secara otomatis dari dalam JupyterLab.
Redis	7.0	Database key-value in-memory yang digunakan untuk menyimpan status sistem (CPU, RAM, GPU) dan log aktivitas pengguna secara real-time.
Flask	3.1.0	Framework web Python yang digunakan untuk membangun service discovery berupa REST API yang menerima dan menyediakan data status node.
Python	3.11	Bahasa pemrograman utama yang digunakan untuk seluruh komponen sistem, seperti konfigurasi Jupyter-Hub, pengembangan REST API, Ray, serta skrip monitoring.
PostgreSQL	14	Basis data relasional yang digunakan untuk menyimpan data historis seperti riwayat pemilihan node, profil pengguna, dan metrik performa dari setiap node.



BAB IV PENGUJIAN DAN ANALISIS

Bab ini membahas proses pengujian dan hasil analisis terhadap sistem yang telah dibangun. Tujuan utama dari pengujian ini adalah untuk mengevaluasi kinerja Service Discovery dalam memilih node yang optimal untuk menjalankan container JupyterLab, serta memastikan bahwa integrasi antar komponen (JupyterHub, Discovery API, Agent, dan Docker) berjalan sesuai ekspektasi.

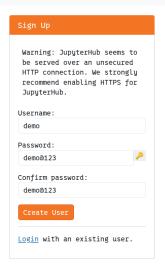
4.1 Hasil dan Pengujian

4.1.1 Uji Akses dan Proses Spawn Server

Langkah pertama yang diuji adalah memastikan sistem dapat diakses melalui antarmuka JupyterHub oleh pengguna biasa. Setelah pengguna berhasil login, sistem akan menampilkan form pemilihan profil dan node. Form ini mengirimkan data ke spawner untuk memulai proses alokasi sumber daya dan peluncuran container.

A. Langkah Pengujian

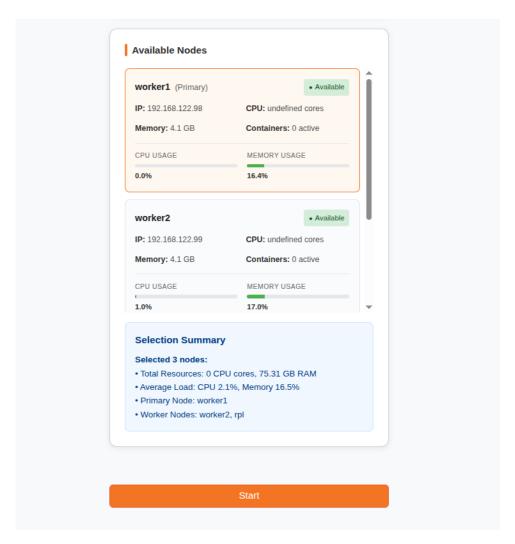
- 1. Akses halaman JupyterHub melalui http://<ip_jupyterhub>:18000.
- 2. Registrasi dan login menggunakan akun pengguna (misal: demo).
- 3. Pilih profil komputasi dan jumlah node pada form yang tersedia, lalu klik tombol Launch Server.



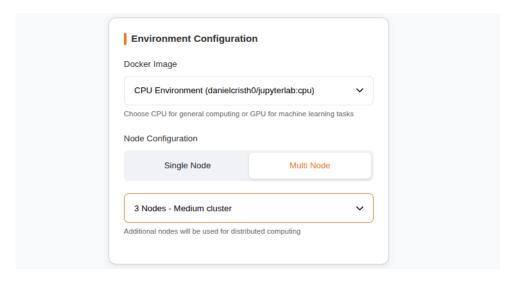


- (a) Melakukan Registrasi User
- (b) Login dengan User yang telah diregistrasi

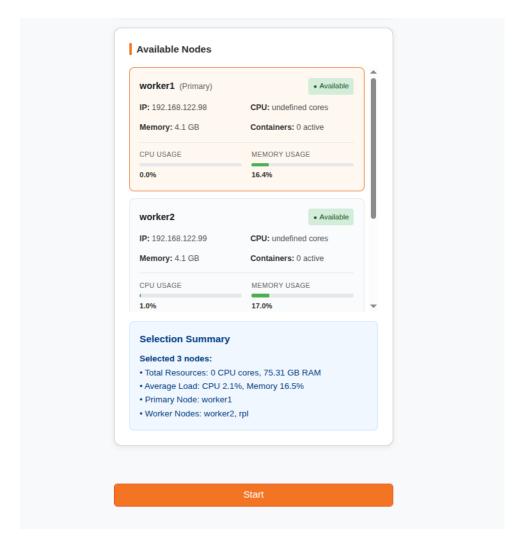
Gambar 4.1: Proses Registrasi dan Login pada JupyterHub



Gambar 4.2: User memilih profile sesuai kebutuhan



Gambar 4.3: User memilih Enviroment, meliputi Image Docker dan Jumlah Node



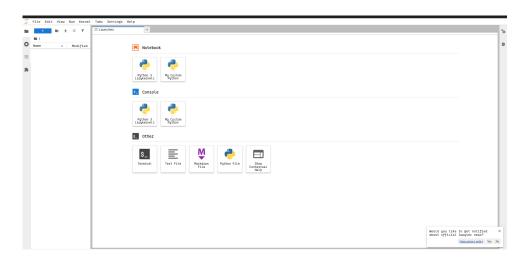
Gambar 4.4: User melakukan spawn container



Gambar 4.5: Proses spawning container



Gambar 4.6: JupyterLab Berhasil dijalankan di 3 node, sesuai dengan jumlah node yang dipilih



Gambar 4.7: JupyterLab Berhasil Dijalankan Setelah Spawn

Hasil yang Diharapkan

Setelah tombol ditekan, sistem akan:

- Memanggil Discovery API untuk memilih node terbaik.
- Menjalankan container JupyterLab di node terpilih.
- Jika profil mendukung Ray, container Ray Worker juga dijalankan paralel.
- Pengguna diarahkan ke halaman JupyterLab dengan environment aktif.

Hasil Aktual

Hasil pengujian menunjukkan bahwa seluruh proses berjalan sesuai harapan. Gambar 4.1b menunjukkan tampilan halaman awal untuk registrasi dan login, sementara Gambar 4.7 menunjukkan tampilan JupyterLab yang berhasil dijalankan.

4.1.2 Skenario 2: Multi-User Concurrent

- Tujuan: Menguji distribusi kontainer saat 5 user masuk secara paralel.
- **Profil:** 2 user GPU, 3 user CPU.
- Hasil: Node GPU digunakan optimal, node CPU terdistribusi merata.

BAB V PENUTUP

5.1 Kesimpulan

Berdasarkan hasil pengujian yang Lorem ipsum dolor sit amet, consectetuer adipiscing elit. Ut purus elit, vestibulum ut, placerat ac, adipiscing vitae, felis. Curabitur dictum gravida mauris. sebagai berikut:

- 1. Pembuatan Nam dui ligula, fringilla a, euismod sodales, sollicitudin vel, wisi. Morbi auctor lorem non justo. Nam lacus libero, pretium at, lobortis vitae, ultricies et, tellus.
- 2. Donec aliquet, tortor sed accumsan bibendum, erat ligula aliquet magna, vitae ornare odio metus a mi. Morbi ac orci et nisl hendrerit mollis. Suspendisse ut massa.
- 3. Cras nec ante. Pellentesque a nulla. Cum sociis natoque penatibus et magnis dis parturient montes, nascetur ridiculus mus. Aliquam tincidunt urna.

5.2 Saran

Untuk pengembangan lebih lanjut pada Lorem ipsum dolor sit amet, consectetuer adipiscing elit. Ut purus elit, vestibulum ut, placerat ac, adipiscing vitae, felis. Curabitur dictum gravida mauris. antara lain:

- 1. Memperbaiki Nam dui ligula, fringilla a, euismod sodales, sollicitudin vel, wisi. Morbi auctor lorem non justo. Nam lacus libero, pretium at, lobortis vitae, ultricies et, tellus.
- 2. Donec aliquet, tortor sed accumsan bibendum, erat ligula aliquet magna, vitae ornare odio metus a mi. Morbi ac orci et nisl hendrerit mollis. Suspendisse ut massa.
- 3. Cras nec ante. Pellentesque a nulla. Cum sociis natoque penatibus et magnis dis parturient montes, nascetur ridiculus mus. Aliquam tincidunt urna.



DAFTAR PUSTAKA

- Kumar, A., Cuccuru, G., Grüning, B., & Backofen, R. (2023). An accessible infrastructure for artificial intelligence using a docker-based jupyterlab in galaxy [Published: 26 April 2023]. *GigaScience*, 12. https://doi.org/10.1093/gigascience/giad028
- Li, W., Lafuente Mercado, R. S., Pena, J. D., & Allen, R. E. (2024). Syndeo: Portable ray clusters with secure containerization [arXiv:2409.17070v1 [cs.DC]]. arXiv preprint arXiv:2409.17070. https://arxiv.org/abs/2409.17070
- Moritz, P., Nishihara, R., Wang, S., Tumanov, A., Liaw, R., Liang, E., Elibol, M., Yang, Z., Paul, W., Jordan, M. I., & Stoica, I. (2018). Ray: A distributed framework for emerging ai applications. *Proceedings of the 13th USENIX Symposium on Operating Systems Design and Implementation (OSDI '18)*, 561–577. https://www.usenix.org/conference/osdi18/presentation/moritz
- Shikai Wang, X. W., Haotian Zheng, & Shang, F. (2024). Distributed high-performance computing methods for accelerating deep learning training. *jklst*. https://jklst.org/index.php/home/article/view/230
- Team, J. D. (2024). *Jupyterhub: Technical overview* [Accessed: May 30 2025]. https://jupyterhub.readthedocs.io/en/latest/reference/technical-overview.html
- Team, S. D. (2024). What is docker architecture? [Accessed: December 24, 2024]. https://sysdig.com/learn-cloud-native/what-is-docker-architecture
- Turnbull, J. (2014). The docker book: Containerization is the new virtualization.
- Zhou, N., Zhou, H., & Hoppe, D. (2022). Containerisation for high performance computing systems: Survey and prospects. *arXiv*. https://arxiv.org/abs/2212.08717



BIOGRAFI PENULIS



Gloriyano Cristho Daniel Pepuho, lahir pada Lorem ipsum dolor sit amet, consectetuer adipiscing elit. Ut purus elit, vestibulum ut, placerat ac, adipiscing vitae, felis. Curabitur dictum gravida mauris. Nam arcu libero, nonummy eget, consectetuer id, vulputate a, magna. Donec vehicula augue eu neque. Pellentesque habitant morbi tristique senectus et netus et malesuada fames ac turpis egestas. Mauris ut leo. Cras viverra metus rhoncus sem. Nulla et lectus vestibulum urna fringilla ultrices. Phasellus eu tellus sit amet tortor gravida placerat. Integer sapien est, iaculis in, pretium quis, viverra ac, nunc. Praesent eget sem vel leo ultrices bibendum. Aenean faucibus. Morbi dolor nulla, malesuada eu, pulvinar at, mollis ac, nulla. Curabitur auctor semper nulla. Donec varius orci eget risus. Duis nibh mi, congue eu, accumsan eleifend, sagittis quis, diam. Duis eget orci sit amet orci dignissim rutrum.

Nam dui ligula, fringilla a, euismod sodales, sollicitudin vel, wisi. Morbi auctor lorem non justo. Nam lacus libero, pretium at, lobortis vitae, ultricies et, tellus. Donec aliquet, tortor sed accumsan bibendum, erat ligula aliquet magna, vitae ornare odio metus a mi. Morbi ac orci et nisl hendrerit mollis. Suspendisse ut massa. Cras nec ante. Pellentesque a nulla. Cum sociis natoque penatibus et magnis dis parturient montes, nascetur ridiculus mus. Aliquam tincidunt urna. Nulla ullamcorper vestibulum turpis. Pellentesque cursus luctus mauris.

