

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 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 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 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 Departemen Teknik Informatika
Departemen Departemen Teknik Informatika
Fakultas 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 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	IBAR	ix
D	AFTA	R TAB	EL	xi
1	PEN	IDAHU	LUAN	1
	1.1	Latar l	Belakang	1
	1.2	Rumu	san Masalah	2
	1.3	Batasa	ın Masalah atau Ruang Lingkup	2
	1.4	Tujuar	1	2
	1.5	Manfa	at	2
	1.6	Sistem	natika 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/l	Konsep Dasar	7
		2.2.1	Klaster GPU	7
		2.2.2	Docker	7
		2.2.3	Penjadwalan GPU dengan Ray	9
		2.2.4	JupyterLab	9
		2.2.5	JupyterHub	9

		2.2.6	Ray Framework	11
3	DES	SAIN DA	AN IMPLEMENTASI	13
	3.1	Peranc	angan Arsitektur Sistem	13
		3.1.1	Service Discovery	13
		3.1.2	JupyterHub	14
		3.1.3	Ray Cluster	15
	3.2	Implen	mentasi Sistem	15
		3.2.1	Discovery Service	15
	3.3	Peralat	tan Pendukung	15
4	PEN	IGUJIA	N DAN ANALISIS	19
	4.1	Skenar	rio Pengujian	19
	4.2	Evalua	asi Pengujian	19
5	PEN	UTUP		21
	5.1	Kesim	pulan	21
	5.2	Saran		21
D A	AFTA	R PUST	ГАКА	23
RI	OGR	AFI PF	NULIS	25

DAFTAR GAMBAR

2.1	Arsitektur Docker (Sumber: Team, 2024)	8
2.2	Komponen <i>RAY</i> (Sumber: Moritz et al., 2018)	12



DAFTAR TABEL

3.1	Spesifikasi Peralatan Pendukung	16
3.2	Daftar Perangkat Lunak Pendukung	17
4.1	Hasil Pengukuran Energi dan Kecepatan	19



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

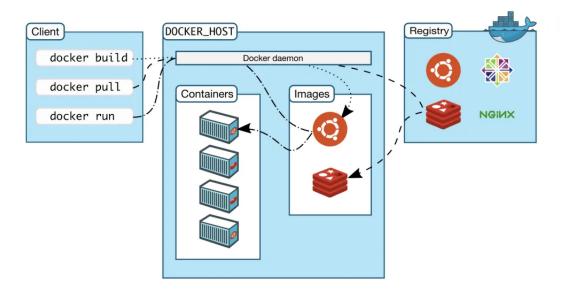
Container. Image ini mencakup semua dependensi, pustaka, dan file yang diperlukan untuk menjalankan aplikasi dalam container. Pengguna dapat membuat *images* dari *Dockerfile* atau *pull images* yang sudah ada dari Docker Hub atau *registry* lainnya. *Images* bersifat modular dan dapat di*update* atau 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: Team, 2024)

2.2.3 Penjadwalan GPU dengan Ray

Penjadwalan GPU merupakan komponen penting dalam sistem komputasi terdistribusi, terutama ketika sumber daya GPU terbatas harus dibagi ke banyak pengguna atau tugas. Ray menyediakan mekanisme penjadwalan tugas berbasis sumber daya yang fleksibel dan dinamis untuk mengelola alokasi GPU secara efisien dalam lingkungan multi-pengguna.

2.2.4 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 JupyterLab yang berjalan dalam container Docker terisolasi, 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 container Docker, sehingga cocok untuk implementasi sistem penjadwalan GPU yang diusulkan dalam penelitian ini.

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.

2.2.5 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.

Arsitektur Utama JupyterHub

JupyterHub terdiri dari tiga komponen utama yang bekerja secara sinergis:

- 1. **Hub:** Komponen inti yang bertanggung jawab atas manajemen akun pengguna, proses autentikasi, dan koordinasi peluncuran server notebook individu melalui mekanisme yang disebut Spawner.
- 2. **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.

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.

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 PAM (Pluggable Authentication Modules), OAuth, LDAP, dan lainnya.
- **Spawner:** Mengontrol cara peluncuran server notebook untuk setiap pengguna. Beberapa jenis Spawner yang umum digunakan antara lain:
 - LocalProcessSpawner: Meluncurkan server notebook sebagai proses lokal di mesin yang sama.
 - **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.

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

2.2.6 Ray Framework

Ray merupakan sebuah *framework open-source* yang dirancang untuk membangun dan menjalankan aplikasi komputasi paralel dan terdistribusi secara efisien. Framework ini menyediakan abstraksi tingkat tinggi yang memungkinkan pengembang untuk membuat aplikasi yang skalabel dan mudah dijalankan pada klaster komputasi yang terdiri dari banyak node (Moritz et al., 2018).

Ray mendukung dua paradigma pemrograman utama:

1. Task-based Computing (Stateless)

Task-based computing memungkinkan pengguna untuk menjalankan fungsi Python secara paralel menggunakan dekorator @ray.remote. Model ini bersifat stateless dan cocok digunakan untuk proses komputasi yang dapat dibagi menjadi unit-unit kecil independen.

2. Actor-based Computing (Stateful)

Paradigma ini memungkinkan pengguna untuk membuat komponen yang mempertahankan state selama siklus hidupnya. Cocok untuk aplikasi dengan shared state atau layanan yang berjalan terus-menerus.

Arsitektur Ray

Arsitektur Ray terbagi menjadi dua lapisan utama, yaitu **Application Layer** dan **System Layer** (**Backend**).

Application Layer

Pada lapisan aplikasi, terdapat beberapa komponen utama:

- **Driver**: Komponen yang memulai eksekusi program Ray dan bertanggung jawab dalam mengatur tasks dan actors.
- Worker: Unit eksekusi stateless yang digunakan untuk menjalankan fungsi-fungsi remote.
- Actor: Unit eksekusi stateful yang mempertahankan data selama proses berjalan.

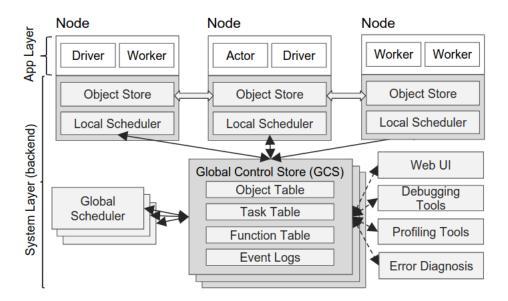
System Layer (Backend)

Lapisan sistem ini mencakup manajemen koordinasi, scheduling, dan penyimpanan objek:

- **1. Object Store** Object Store adalah penyimpanan berbasis memori untuk menyimpan objek hasil eksekusi:
 - Mendukung *zero-copy* antar proses
 - Manajemen memori otomatis
 - Penyimpanan efisien untuk objek besar

2. Raylet (Local Scheduler + Object Manager)

- Menangani penjadwalan tasks lokal
- Mengelola transfer objek antar node
- Berinteraksi dengan Global Control Store (GCS)
- **3. Global Control Store (GCS)** Komponen pusat metadata dan koordinasi antar node:
- Menyimpan metadata objek, status tasks, actors, dan nodes
- Menyediakan event logs untuk debugging
- **4. Global Scheduler** Mengatur penjadwalan global saat node lokal tidak memiliki resource yang mencukupi.



Gambar 2.2: Komponen RAY (Sumber: Moritz et al., 2018)

BAB III

DESAIN DAN IMPLEMENTASI

Penelitian ini dilaksanakan sesuai 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.

3.1 Perancangan Arsitektur Sistem

Dalam tahap ini, dilakukan perancangan arsitektur sistem yang mencakup proses penjadwalan pengguna, isolasi lingkungan komputasi, pemilihan node GPU, serta orkestrasi komputasi terdistribusi. Sistem dirancang untuk melayani banyak pengguna secara bersamaan dengan memanfaatkan infrastruktur GPU multi-node dan container Docker yang terintegrasi dengan JupyterHub. Perancangan sistem ini mencakup beberapa tahapan utama, yaitu:

3.1.1 Service Discovery

Service discovery bertugas sebagai pusat informasi status terkini dari setiap node dalam klaster GPU terdistribusi. Komponen ini mengumpulkan dan mengelola data real-time mengenai status sistem dari seluruh node yang tersedia dalam infrastruktur.

Arsitektur Penyimpanan Data

Sistem menggunakan arsitektur hybrid storage yang terdiri dari:

- **Redis:** Berfungsi sebagai cache layer untuk data real-time dengan TTL (time-to-live) yang pendek. Redis menyimpan informasi status node yang sering diakses seperti CPU usage, RAM usage, GPU utilization, dan jumlah container aktif. Data ini diperbarui setiap 30 detik oleh agen monitoring di setiap node.
- **PostgreSQL:** Berperan sebagai persistent storage untuk menyimpan data historis, konfigurasi node, metadata pengguna, dan log aktivitas sistem. Database ini memungkinkan analisis tren penggunaan resource dan audit trail untuk keperluan monitoring jangka panjang

Mekanisme Pengumpulan Data:

Setiap node dalam klaster menjalankan agen monitoring yang secara berkala mengumpulkan informasi sistem menggunakan library psutil dan gpustat untuk metrics CPU, RAM, dan GPU. Data yang dikumpulkan meliputi:

- Persentase penggunaan CPU, RAMdisk.
- Status dan utilisasi GPU (memory usage, temperature, processes)
- Jumlah container Docker yang sedang berjalan

REST API Endpoints:

Service discovery menyediakan REST API berbasis Flask dengan endpoint utama:

- **POST /register-node:** Menerima data status dari agen node dan menyimpannya ke Redis dengan PostgreSQL sebagai backup
- **GET /available-nodes:** Mengembalikan daftar node yang tersedia untuk alokasi resource

•

Integrasi dengan JupyterHub:

Data dari *service discovery* digunakan oleh custom spawner JupyterHub untuk melakukan pemilihan node (*node selecetion*). Algoritma pemilihan node mempertimbangkan faktor-faktor seperti *available GPU memory, CPU load, dan proximity* ke data untuk memastikan distribusi beban yang optimal dan pengalaman pengguna yang responsif.

3.1.2 JupyterHub

JupyterHub bertindak sebagai komponen inti untuk manajemen pengguna dan orkestrasi container JupyterLab dalam sistem GPU terdistribusi. Setiap pengguna mendapatkan lingkungan komputasi terisolasi yang dapat mengakses sumber daya GPU melalui mekanisme penjadwalan yang terintegrasi dengan service discovery.

Sistem menggunakan NativeAuthenticator yang menyediakan fitur registrasi dan autentikasi pengguna built-in tanpa ketergantungan pada sistem eksternal. NativeAuthenticator menyimpan informasi pengguna langsung dalam database PostgreSQL dengan enkripsi password menggunakan berypt.

Sistem juga menggunakan *custom spawner* yang terintegrasi dengan *service discovery* untuk pemilihan *node* atau komputer (*node selection*). Setiap spawn request menghasilkan Docker container dengan konfigurasi otomatis yang mencakup:

- Volume Mounting: Persistent storage untuk user home directory
- Network Configuration: Isolated network dengan port forwarding yang aman
- Resource Limits: CPU dan memory limits berdasarkan user quota

JupyterHub mengelola lifecycle container pengguna dengan fitur:

- Auto-shutdown: Container otomatis dihentikan setelah periode idle tertentu
- **Resource Monitoring:** Tracking penggunaan resource real-time per user
- Logging: Comprehensive logging untuk debugging dan audit

3.1.3 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 Discovery Service

Discovery service adalah layanan REST API berbasis Flask yang berfungsi sebagai pusat informasi status dari setiap node atau komputer dalam infrastruktur GPU terdistribusi. Layanan ini menerima dan menyimpan data status node seperti penggunaan CPU, RAM, GPU, serta jumlah container aktif ke dalam database Redis.

Setiap node memiliki agen yang berjalan sebagai background service dan secara berkala mengirimkan informasi tersebut ke endpoint /register-node yang disediakan oleh Discovery service. Data ini disimpan di Redis dengan TTL (time-to-live) tertentu untuk memastikan hanya data node yang masih aktif yang digunakan dalam pengambilan keputusan.

Redis dipilih karena kemampuannya dalam menangani penyimpanan key-value secara efisien dan real-time, yang sangat cocok untuk data ephemeral dan sering berubah seperti status sistem. Informasi yang dikumpulkan oleh Discovery service akan digunakan oleh JupyterHub untuk memilih node dengan resource paling ringan sebagai tempat spawn container JupyterLab.

3.3 Peralatan Pendukung

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

Tabel 3.1: Spesifikasi Peralatan Pendukung

No.	Komponen Spesifikasi Spesifikasi				
1	Laptop				
1	Brand	Asus			
	Processor	AMD Ryzen 3			
	Operating System	Ubuntu 22.04 LTS			
	GPU	AMD Radeon vega 3 graphics			
	Memory	18 GB			
	Storage	512 GB			
2	Komputer	312 00			
	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			
3	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			
4	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			

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

Tabel 3.2: Daftar Perangkat Lunak Pendukung

Nama Perangkat Lunak Versi Keterangan		
Docker Engine	24.x	Digunakan untuk menjalankan container JupyterLab dan Ray Worker secara terisolasi. Memungkinkan lingkungan komputasi tiap pengguna berjalan secara independen dan mudah didistribusikan ke berbagai node.
Docker Compose	2.x	Membantu mendefinisikan dan mengatur layanan multi- container (seperti JupyterHub dan Redis) dalam satu berkas konfigurasi. Memudahkan manajemen dan rep- likasi 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	Bahasa pemrograman utama yang digunakan untuk seluruh komponen sistem, seperti konfigurasi Jupyter-Hub, pengembangan REST API, Ray, serta skrip monitoring.



BAB IV PENGUJIAN DAN ANALISIS

Pada penelitian ini dipaparkan 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.

4.1 Skenario Pengujian

Pengujian dilakukan dengan 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.

4.2 Evaluasi Pengujian

Dari pengujian yang 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.

Tabel 4.1: Hasil Pengukuran Energi dan Kecepatan

Energi	Jarak Tempuh	Kecepatan
Lincigi	Jarak Ichipun	ixccepatan

10 J	1000 M	200 M/s
20 J	2000 M	400 M/s
30 J	4000 M	800 M/s
40 J	8000 M	1600 M/s

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.

Nulla malesuada porttitor diam. Donec felis erat, congue non, volutpat at, tincidunt tristique, libero. Vivamus viverra fermentum felis. Donec nonummy pellentesque ante. Phasellus adipiscing semper elit. Proin fermentum massa ac quam. Sed diam turpis, molestie vitae, placerat a, molestie nec, leo. Maecenas lacinia. Nam ipsum ligula, eleifend at, accumsan nec, suscipit a, ipsum. Morbi blandit ligula feugiat magna. Nunc eleifend consequat lorem. Sed lacinia nulla vitae enim. Pellentesque tincidunt purus vel magna. Integer non enim. Praesent euismod nunc eu purus. Donec bibendum quam in tellus. Nullam cursus pulvinar lectus. Donec et mi. Nam vulputate metus eu enim. Vestibulum pellentesque felis eu massa.

Quisque ullamcorper placerat ipsum. Cras nibh. Morbi vel justo vitae lacus tincidunt ultrices. Lorem ipsum dolor sit amet, consectetuer adipiscing elit. In hac habitasse platea dictumst. Integer tempus convallis augue. Etiam facilisis. Nunc elementum fermentum wisi. Aenean placerat. Ut imperdiet, enim sed gravida sollicitudin, felis odio placerat quam, ac pulvinar elit purus eget enim. Nunc vitae tortor. Proin tempus nibh sit amet nisl. Vivamus quis tortor vitae risus porta vehicula.

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, 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.

