BAB II

LANDASAN TEORI

2.1 Tinjauan Pustaka

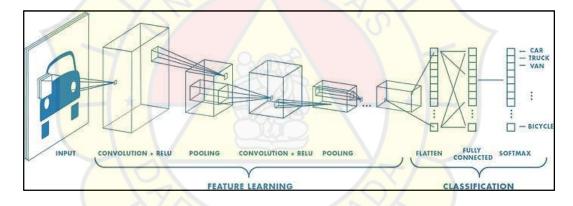
2.1.1 Deep Learning

Deep Learning adalah bidang baru machine learning yang semakin populer belakangan ini (Arif M dkk., 2020) Deep learning adalah sub-bidang dari machine learning yang menggunakan jaringan saraf tiruan dengan banyak lapisan (deep neural networks) untuk memodelkan dan memahami data yang kompleks. Konsep utama dalam deep learning adalah penggunaan jaringan saraf tiruan yang terdiri dari banyak *neuron* yang saling terhubung (Goodfellow I dkk., 2016). Salah satu implementasi dari deep learning yaitu pada data citra. Klasifikasi citra bertujuan untuk mengkategorikan citra pada kelas-kelas tertentu (Setiawan W, 2021). Deep Learning adalah teknik komputer untuk mengekstrak dan mengubah data dengan menggunakan beberapa lapisan jaringan saraf. Masing-masing lapisan ini mengambil input dari lapisan sebelumnya dan semakin menyempurnakannya. Lapisan dilatih oleh algoritma yang meminimalkan kesalahan mereka dan meningkatkan akurasi mereka (Howard J & Gugger, 2020). Deep learning memiliki tingkat akurasi lebih tinggi dibandingkan lainnya. Pada deep learning, semakin banyak data training yang digunakan, semakin tinggi akurasi pengenalan yang didapatkan. Salah satu metode deep learning adalah Convulutional Neural Network (CNN) (Setiawan W, 2021).

2.1.2 Convolutional Neural Network (CNN)

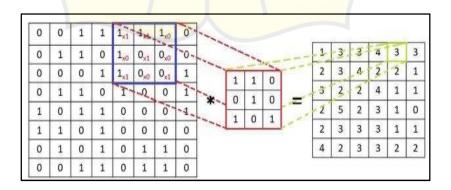
Pada buku yang ditulis oleh (Huawei Technologies Co., Ltd., 2023) yang berjudul "ARTIFICIAL INTELLIGENCE TECHNOLOGY", dijelaskan tentang

Convolutional Neural Network (CNN) adalah jenis jaringan saraf feed-forward yang memiliki kinerja baik dalam pengolahan gambar. Convolutional neural network sendiri diambil dari operasi matematika yang bernama convolutional. Saat ini, CNN telah menjadi salah satu topik yang sangat dibahas di banyak bidang ilmiah, terutama dalam pengenalan pola. Struktur CNN telah banyak digunakan di banyak bidang karena dapat menghindari preprocessing gambar yang kompleks dan memasukkan gambar asli secara instan. Arsitektur CNN terdiri dari empat layer yaitu convolution layer, pooling layer, fully connected layer, dan nonlinearity layer Purwono dkk, (2022). Ilustrasi arsitektur metode CNN ditunjukkan pada Gambar 2.1.



Gambar 2.1 Arsitektur CNN (Purwono dkk., 2022)

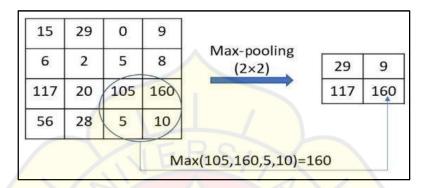
1. Convolutional Layer



Gambar 2.2 Convolutional Layer (Purwono dkk., 2022)

Convolutional Layer adalah operasi inti dalam CNN di mana filter diterapkan pada gambar input dengan menggesernya secara berurutan. Proses ini menghasilkan peta fitur yang menyoroti keberadaan fitur-fitur yang dipelajari oleh filter di setiap lokasi dalam gambar.

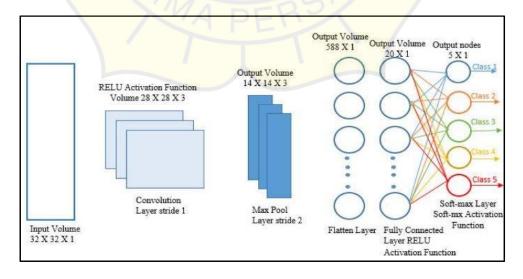
2. Pooling Layer



Gambar 2.3 Pooling Layer (Purwono dkk., 2022)

Setelah *Convolutional*, *pooling layer* diterapkan untuk mengurangi dimensi spasial dari *feature map* yang dihasilkan. Hal ini dilakukan dengan mengambil nilai maksimum (*max pooling*) atau rata-rata (*average pooling*) di dalam jendela tertentu pada *feature map*.

3. Fully Connected Layer



Gambar 2.4 Fully Connected Layer (Purwono dkk., 2022)

Fully Connected Layer adalah jaringan saraf feed-forward, sementara fully connected layer terletak di lapisan terendah jaringan. Keluaran (output) dari lapisan penyatuan (pooling layer) atau lapisan konvolusi (convolutional layer) terakhir diratakan (flatten) sebelum dikirim sebagai masukan (input) ke fully connected layer. Metode untuk mempelajari kombinasi non-linear dari fitur tingkat tinggi yang dihasilkan oleh output convolutional layer adalah dengan menerapkan fully connected layer, yang mempelajari fungsi dengan ruang yang berpotensi non-linear. Teknik ini berguna untuk mempelajari kombinasi non-linear dari fitur tingkat tinggi yang dihasilkan oleh output convolutional layer, yang memiliki potensi untuk mempelajari fungsi non-linear.

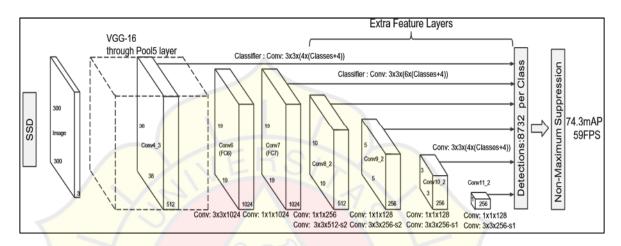
4. Nonlinearity Layer (Activation Function)

Aktivasi seperti ReLU (*Rectified Linear Activation*) diterapkan setelah setiap lapisan konvolusi untuk memperkenalkan *non-linearitas* ke dalam model. ReLU mengubah semua nilai negatif menjadi nol, memungkinkan jaringan untuk mempelajari pemetaan yang lebih kompleks.

2.1.3 Single Shot Multibox Detector (SSD)

Menurut Liu W (2016), SSD (Single Shot MultiBox Detector) adalah metode untuk mendeteksi objek dalam gambar menggunakan satu jaringan saraf dalam yang tunggal. Dengan mendiskritkan ruang bounding box menjadi seperangkat default bounding box yang memiliki rasio aspek dan skala yang berbeda berdasarkan lokasi feature map, SSD dapat mencapai deteksi objek dengan kecepatan real-time sambil mempertahankan akurasi yang kompetitif dengan teknik yang lebih kompleks. Arsitektur SSD berasal dari jaringan saraf VGG16,

yang dimodifikasi untuk menghasilkan berbagai *feature map* dengan berbagai resolusi. Beberapa *default bounding box* dengan berbagai rasio aspek dan skala menangani setiap *feature map*. Selanjutnya, dua lapisan regresi tambahan digunakan untuk mengklasifikasikan dan menempatkan *default bounding box* ini. Ilustrasi arsitektur SSD ditunjukkan pada Gambar 2.5.



Gambar 2.5 Arsitektur SSD (Liu W dkk., 2016)

1. Basic Network

Basic Network SSD didasarkan pada arsitektur VGG16. Arsitektur VGG16 terdiri dari beberapa convolution block, diikuti oleh pooling layer. Convolution block terdiri dari beberapa convolution layer dan pooling layer. Convolution layer mengekstrak fitur dari gambar, sedangkan pooling layer mengurangi dimensi feature map.

2. Feature Map

Basic Network SSD menghasilkan beberapa *feature map* dengan resolusi berbeda. *Feature map* ini dihasilkan oleh *pooling layer* dengan ukuran yang berbeda. *Feature map* dengan resolusi lebih tinggi memiliki ukuran spasial yang lebih kecil tetapi berisi informasi fitur yang lebih rinci. *Feature map*

dengan resolusi lebih rendah memiliki ukuran spasial yang lebih besar tetapi berisi informasi fitur yang lebih abstrak.

3. Default Bounding Box

Setiap feature map diproses oleh beberapa default bounding box dengan rasio aspek dan skala yang berbeda. Default bounding box ini adalah kotak persegi panjang yang ditempatkan di lokasi grid pada feature map. Rasio aspek default bounding box dipilih dari kumpulan nilai yang telah ditentukan sebelumnya. Skala default bounding box dipilih berdasarkan resolusi feature map.

4. Klasifikasi dan lokalisasi

Default bounding box diklasifikasikan dan dilokalkan oleh dua lapisan regresi tambahan. Lapisan klasifikasi memprediksi kelas objek untuk setiap kotak pembatas default. Lapisan lokalisasi memprediksi offset default bounding box untuk menyelaraskan dengan objek sebenarnya.

5. Deteksi objek

Hasil dari lapisan klasifikasi dan lokalisasi digabungkan untuk menghasilkan deteksi objek. Deteksi objek terdiri dari kotak pembatas dan kelas objek yang diprediksi.

Berdasarkan penelitian yang di lakukan Liu W dkk, (2016) arsitektur SSD mempunyai keuntungan dan kelemahan sebagai berikut:

Keuntungan dari arsitektur SSD

 Kecepatan: SSD dapat mencapai deteksi objek dengan kecepatan real-time karena tidak memerlukan region proposal.

- Akurasi: SSD mencapai akurasi yang sebanding dengan metode state-ofthe-art lainnya.
- 3. Kesederhanaan: Arsitektur SSD relatif sederhana dan mudah diimplementasikan.

Kekurangan dari arsitektur SSD

- 1. Ketergantungan pada *feature map*: Kinerja SSD dapat bergantung pada kualitas *feature map*.
- 2. Sensitivitas terhadap skala: SSD mungkin kurang sensitif terhadap objek kecil.

2.1.4 Master Data

Master data adalah sebuah data yang menggambarkan entitas atau domain bisnis yang paling relevan dalam sebuah agensi, seperti pelanggan, produk, atau pemasok. Data ini mencakup karakteristik utama dari objek di dunia nyata. Entitas master data tunggal jarang diubah, contohnya sifat-sifat dari beberapa jenis material. Kelas data master cenderung lebih stabil dibandingkan dengan data transaksional. Master data menjadi referensi untuk data transaksional, di mana tidak ada data transaksional tanpa adanya master data. Selain itu, Dreibelbis mendefinisikan master data sebagai beberapa informasi paling berharga mengenai domain bisnis seperti pelanggan, pemasok, produk, akun, dan hubungan di antara mereka. Master data juga didefinisikan sebagai data perusahaan yang setiap domainnya mewakili informasi yang dibutuhkan dalam berbagai proses bisnis yang berbeda, di seluruh unit lembaga, dan antara sistem operasional serta sistem pendukung keputusan (Haneem F dkk., 2017).

2.1.5 React

Pada buku yang ditulis oleh (Gackenheimer C, 2015) dengan judul "Intorducing to React" menjelaskan bahwa React adalah sebuah framework JavaScript. React pada awalnya dibuat oleh para insinyur di Facebook untuk mengatasi tantangan yang ada ketika mengembangkan antarmuka pengguna yang kompleks dengan dataset yang berubah dari waktu ke waktu. Ini bukanlah pekerjaan yang mudah karena, tidak hanya harus dapat dipelihara tetapi juga harus dapat diskalakan untuk bekerja pada skala Facebook. React sebenarnya lahir di organisasi iklan Facebook, di mana mereka telah menggunakan pendekatan Model View Controller (MVC) sisi klien tradisional. Aplikasi seperti ini biasanya terdiri dari pengikatan data dua arah bersama dengan template rendering. React mengubah cara pembuatan aplikasi seperti ini dengan membuat beberapa kemajuan yang berani dalam pengembangan web.

Ketika React dirilis pada tahun 2013, komunitas pengembangan web sangat tertarik dan tampaknya tidak senang dengan apa yang dilakukan React. Seiring dengan pergeseran mentalitas pengembangan *front-end*, React hadir dengan serangkaian fitur yang kaya yang membuat pembuatan aplikasi halaman tunggal atau antarmuka pengguna dapat didekati oleh para pengembang dengan berbagai tingkat keahlian, mulai dari mereka yang baru saja diperkenalkan dengan JavaScript, hingga mereka yang berpengalaman dalam dunia web. Ada beberapa hal penting yang perlu kita ketahui dari React seperti konsep *Components*, *virtual DOM*, JSX, dan Flux.

1. Components

Components adalah elemen dasar dari React, yang berfungsi sebagai fondasi untuk tampilan aplikasi.

2. Virtual DOM (Document Object Model Virtual)

Salah satu komponen utama React adalah Virtual DOM (Document Object Model Virtual), yang memungkinkan aplikasi untuk diupdate sesuai dengan perubahan data atau interaksi pengguna. Meskipun Facebook menyadari bahwa framework tersebut tidak dapat memenuhi standarnya, Facebook berusaha untuk meningkatkan kinerjanya dengan membuat virtual DOM untuk reconciliation, yang digunakan untuk menghitung jumlah minimum perubahan yang diperlukan untuk mengubah DOM asli aplikasi.

3. JSX

JSX adalah sebuah lapisan transformasi yang digunakan untuk mengubah XML sintaks yang digunakan untuk menulis komponen React ke JavaScript sintaks yang digunakan untuk rendering elemen. Ini tidak diperlukan untuk React, tetapi dianggap bermanfaat untuk mempercepat proses pembuatan aplikasi. Itu menerima kelas React khusus dan tag HTML sederhana, mengubahnya menjadi elemen React yang sesuai.

4. Flux

Flux adalah arsitektur aplikasi Facebook yang memungkinkan data untuk berinteraksi secara bermakna dan sistematis dengan komponen-komponen React. Ini bukan arsitektur aliran data dua arah seperti *Model View Controller* (MVC). Flux sangat penting untuk React karena menciptakan aliran data satu arah antara *dispatcher*, *store*, dan *view* React, mendorong penggunaan komponen React dengan cara yang tepat.

2.1.6 Python

Python adalah bahasa pemrograman tingkat tinggi yang diinterpretasikan dan digunakan dalam komputasi ilmiah dan teknik. Sintaksnya yang bersih dan mudah dibaca meningkatkan kemudahan pemeliharaan, mengurangi bug, dan memfasilitasi pengembangan kode yang cepat. Keterbacaan dan ekspresifitas ini sangat penting dalam komputasi eksploratif dan interaktif, yang menuntut perputaran cepat untuk menguji ide dan model (Johansson R, 2018).

2.1.7 Tensorflow

TensorFlow adalah *library* Python yang dikembangkan oleh Google untuk komputasi numerik yang cepat. Ini berfungsi sebagai fondasi untuk membuat model *deep learning* atau menggunakan pustaka pembungkus untuk menyederhanakan proses. Tidak seperti *library deep learning* lainnya seperti Theano, TensorFlow dirancang untuk penelitian, pengembangan, dan sistem produksi, termasuk proyek RankBrain dan DeepDream milik Google. TensorFlow dapat berjalan pada sistem CPU tunggal, GPU, perangkat seluler, dan sistem terdistribusi berskala besar (Brownlee J, 2016).

2.1.8 Firebase

Pada tahun 2014, Google menyelesaikan akuisisi sebuah perusahaan yang berbasis di San Francisco bernama Firebase, Inc. Firebase, Inc. menyediakan berbagai solusi pengembang yang dirancang untuk mempercepat integrasi fitur-fitur berbasis *cloud* ke dalam aplikasi seluler dan web. Setelah membeli perusahaan tersebut, Google menggabungkan layanan yang disediakan oleh Firebase dengan sejumlah fitur pelengkap yang sebelumnya telah disertakan sebagai bagian dari

Google Cloud Platform. Fitur gabungan dari kedua platform inilah yang sekarang dikenal dengan nama Firebase (Smyth N, 2017).

Firebase adalah *platform* pengembangan aplikasi seluler dan web yang didukung oleh Google. *Platform* Firebase membantu Anda mengembangkan aplikasi berkualitas tinggi dan fokus pada pengguna. Firebase mencakup berbagai produk, seperti *Realtime Database, Crash reporting, Cloud Firestore, Cloud Storage, Cloud functions, Authentication, Hosting, Test lab for Android, and <i>Performance monitoring for iOS*, yang dapat digunakan untuk mengembangkan dan menguji aplikasi *Realtime* dengan berfokus pada kebutuhan pengguna, bukan pada kerumitan teknis (Tanna M & Sign H, 2018).

2.1.9 Google Colaboratory (Google Colab)

Google telah membuat Google Colaboratory yang merupakan kerangka kerja online di mana seseorang dapat menulis, mengeksekusi kode *deep learning* dan *machine learning*. Di sini, berbagai versi python dan lingkungan *runtime* yang berbeda tersedia. Selain itu, ia dapat mengunduh kumpulan data yang lebih besar langsung dari server ke *drive* Google dengan kecepatan yang sangat tinggi. Anda dapat memasang *drive* Anda dengan Google Colab dan dapat mengambil file yang diperlukan setelah otentikasi Anda. Berapa lama jumlah memori dan komputasi yang disediakan oleh Google tersedia untuk pengguna juga dibahas. Ini menyediakan komputasi berkecepatan sangat tinggi dan kemudian menyimpan model Pembelajaran (Kanani P & Padole M, 2019).

2.1.10 Pemodelan Sistem UML

2.1.10.1 Unified Modeling Language (UML)

Pada buku yang ditulis oleh (Sundaramoorthy S, 2022) yang berjudul "UML Diagramming: A Case Study Approach" menjelaskan tentang Unified Modeling Language (UML) adalah bahasa grafis yang digunakan untuk merancang sistem perangkat lunak, membantu dalam menentukan, memvisualisasikan, membangun, dan mendokumentasikan sistem. UML mencakup beberapa diagram utama seperti Use Case, Activity, Class, Sequence, Collaboration (Communication), State Machine, Component, dan Deployment Diagram. Untuk mengetahui lebih detail silahkan lihat Tabel 2.1 dibawah ini.

Tabel 2.1 List of UML Diagrams (Sundaramoorthy S, 2022)

No	Diagram UML	Tuj <mark>uan dari diagram UML</mark>
1	Diagram Use Case	Diagram Use Case ini bertujuan untuk menemukan
		kebutuhan fungsional sistem.
2	Activity Diagram	Activity Diagram berfokus pada aktivitas berurutan
		dan paralel yang terlibat dalam setiap kebutuhan fungsional sistem.
3	Class Diagram	Class Diagram berfungsi untuk menggambarkan
		struktur sistem dalam hal kelas dan objek.
4	Sequence Diagram	Sequence Diagram berfungsi untuk menggambarkan
		objek yang terlibat dalam skenario dan urutan pesan

		yang pertukarkan antara objek yang diperlukan
		untuk menjalankan fungsionalitas tersebut
5	Collaboration	Collaboration Diagram (Communication Diagram)
	Diagram	bertujuan untuk menampilkan interaksi antara objek
	(Communication	menggunakan pesan yang disusun secara berurutan
	Diagram)	dalam susunan bebas.
6	State Machine	State Machine Diagram menggambarkan siklus
	Diagram	hidup sebuah objek menggunakan tiga elemen
		utama: keadaan objek, transisi antar keadaan, dan
		peristiwa yang memicu transisi tersebut.
7	Component	Component Diagram berfungsi untuk menunjukkan
	Diagram	hubungan antara berbagai komponen dalam suatu
	- * -	sistem.
8	Deployment	Deployment Diagram digunakan untuk
	Diagram	menggambarkan komponen perangkat keras
		tempat komponen perangkat lunak ditempatkan.
		Tujuan utama diagram ini dapat dijelaskan sebagai
		berikut:
		Memvisualisasikan topologi perangkat keras
		suatu sistem.
		2. Menggambarkan komponen perangkat keras
		yang digunakan untuk menerapkan
		komponen perangkat lunak.
		3. Menggambarkan node pemrosesan runtime.

2.1.10.2 Use Case Diagram

Tabel 2.2 Komponen *Use Case* Diagram (Sundaramoorthy S, 2022)

No	Nama	Notasi UML	
	Komponen		Fungsi
1	Batas Sistem	System	1. Mendefinisikan ruang lingkup
	(System		sistem.
	Boundary)		2. Mencakup seluruh rangkaian fungsi
			yang ada di dalam sistem.
2	Aktor (Actors)	Q F	1. Pengguna yang berinteraksi dengan
			suatu sistem.
		Actor	2. Aktor dapat berupa orang,
	1 /		organisasi, atau sistem eksternal
		The state of the s	yang berinteraksi dengan aplikasi
			atau sistem.
			3. Dalam diagram use case, aktor
		PMA D	berinteraksi dengan <i>use case</i> (kasus
		AP	penggunaan).
			4. Terserah kepada developer untuk
			mempertimbangkan aktor mana
			yang berdampak pada
			fungsionalitas yang ingin mereka
			modelkan.

3	Use Case	Usecase	1.	Representasi visual dari
		000000		fungsionalitas bisnis tertentu dalam
				suatu sistem.
			2.	Memastikan proses bisnis bersifat
				diskrit.
			3.	Mencantumkan fungsi-fungsi bisnis
				yang terpisah dalam pernyataan
				masalah yang diberikan.
			4.	Mengidentifikasi use case adalah
		ZIV ER	2	sebuah proses penemuan.

Tabel 2.3 Use Case Relationships (Sundaramoorthy S, 2022)

No	Use Case	Notasi UML	Fungsi
	Relationship		
1	Asosiasi	Association System Usecase 1	Menunjukkan hubungan antara aktor dan <i>use case</i> .
2	Asosiasi Terarah	Directed Association System Actor Usecase 1	Menunjukkan hubungan satu arah dimana aktor mempengaruhi <i>use case</i> .

Include		Menunjukkan situasi dimana
	Include relationship System	satu use case (base usecase)
		mencakup fungsionalitas dari
	Usecase 1 Usecase 2	use case lain (inclusion
	< <include>></include>	usecase).
Extend		Menunjukkan hubungan
		antara dua <i>use case</i> dimana
		use case yang diperluas
	EBO	(extended use case)
	Extend relationship System	menambahkan perilaku
/ /:	Andrew Company	tambahan pada fungsionalitas
	Usecase 1 Usecase 2	yang ada dari <i>use case</i> dasar
*	<extend>></extend>	(base use case).
Generalisasi		Merupakan hubungan antara
	Generalization System	use case induk (parent) dan
	Usecase 1	satu atau lebih use case anak
	Derived Usecase 2	(child).
Dependensi	Custom	Mendefinisikan hubungan di
	Dependency	mana keberadaan satu <i>use</i>
Usecase 1 Usecase 2	case bergantung pada	
	Usecase 2	keberadaan <i>use case</i> lainnya.
	Extend	Extend Extend Extend relationship Usecase 2 Ceneralization Usecase 2 Derived Usecase 2 Dependensi Dependency System

2.1.10.3 Activity Diagram

Tabel 2.4 Kompenen *Activity* Diagram (Sundaramoorthy S, 2022)

No	Nama	
	Komponen	Notasi UML dan Fungsinya
1	Initial state	Merupakan keadaan awal dari sistem yang sedang di
		kembangkan.
2	Final state	Merupakan keadaan akhir dari sistem yang sedang di kembangkan.
3	Swimlanes	Swimlane adalah sistem yang membagi sistem menjadi dua partisi: 1. mewakili entitas seperti aktor atau use case. 2. berfokus pada rangkaian aktivitas yang terlibat.

		Swimlane dapat berbentuk vertikal atau horizontal,		
		dengan swimlane vertikal mewakili aktivitas paralel dan		
		swimlane horizontal mewakili aktivitas berurutan.		
4	Action state	Action State		
		action state mewakili operasi atau aktivitas bisnis atau		
		proses.		
5	Object	[Object]		
		Entitas yang membawa data di antara dua action state.		
6	Synchronization	Actor/ Usecase/ Class of the system under consideration Action State Concurrent Activity 1 Concurrent Activity 2 Actor/ Usecase/ Class of the system under consideration Concurrent Activity 1 Concurrent Activity 2 JOIN Finally chosen one Activity out of all concurrent activities Sinkronisasi adalah proses menjalankan dua atau lebih aktivitas pada waktu yang sama. Proses ini dapat dipisahkan menjadi dua atau lebih aktivitas bersamaan menggunakan pendekatan Fork, atau dapat digabungkan ke dalam satu flow menggunakan metode Join, untuk memastikan bahwa hanya satu aktivitas yang berlangsung pada satu waktu.		

7	Decision	Action State before Condition checking [Condition 1] [Condition 2] Action State 1 Action State 2 [ELSE Condition] Action State 3 Sebuah decision node memiliki satu input atau beberapa output berdasarkan kondisi yang dirancang. Setiap outpout flow memiliki kondisi yang melekat padanya, dan jika terpenuhi, flow tersebut akan menghasilkan output yang sesuai. Output 'lain' dapat didefinisikan jika tidak ada kondisi lain yang terpenuhi.
8	Merge	Action State 2 Action State 2 Action State 3 MERGE Action State 4 Merge memiliki tujuan untuk menggabungkan input flow tetapi tidak disinkronkan, sehingga memungkinkan sebuah flow untuk melanjutkan output tanpa menunggu flow lainnya.
9	Flow Final	Flow final merupakan penghentian jalur yang tidak normal dalam diagram aktivitas yang tidak dianggap sebagai bagian dari sistem yang sedang dikembangkan.

10	Transition	Transisi adalah anak panah yang merepresentasikan pergerakan dari status aktivitas sumber ke status aktivitas target yang dipicu oleh selesainya aktivitas pada status aktivitas sumber.
11	Self-Transition	Activity with Self Transition Self-Transition mewakili transisi internal ke status tindakan itu sendiri.
12	Signal Send State	Signal Send State Signal adalah pengaruh eksternal pada aktivitas, biasanya berupa pasangan sinyal yang dikirim dan diterima. Signal Send State adalah tindakan di luar aktivitas, yang tidak menunggu respons dari penerima dan berakhir dengan sendirinya, menyerahkan kontrol eksekusi ke tindakan berikutnya. Hal ini dinotasikan sebagai segi lima cembung.
13	Signal Accept State	Signal Accept State Signal Accept State adalah status aksi yang memicu peristiwa sinyal dan berhubungan dengan Signal Send

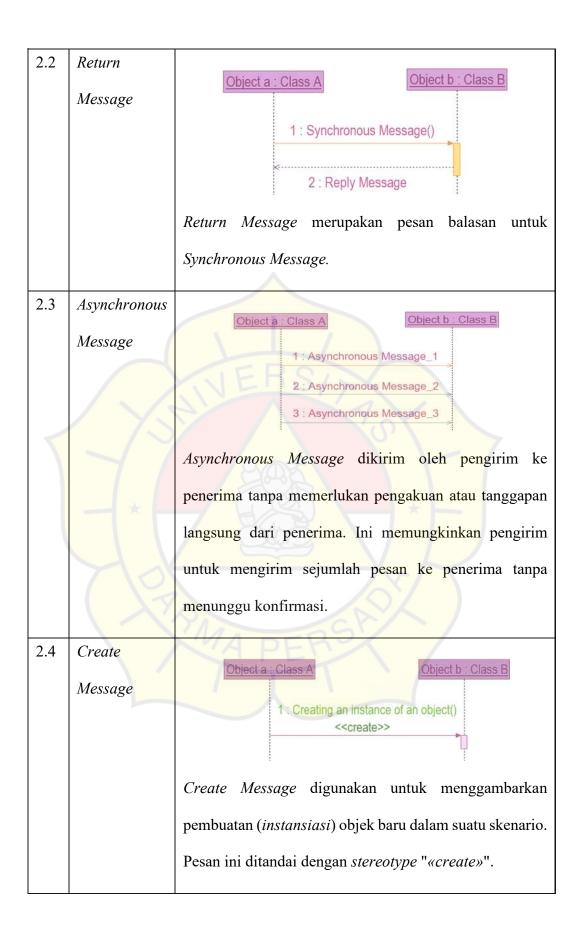
		State. Status ini dimulai setelah status aksi sebelumnya
		selesai, sementara Status Signal Accept tanpa sisi masuk
		tetap diaktifkan setelah menerima peristiwa. Status ini
		tidak berakhir setelah menerima sebuah peristiwa, tetapi
		terus menunggu peristiwa lainnya.
14	Subactivity	
		Subactivity adalah status tindakan yang dapat menjadi
		skenario aktivitas utama lainnya di masa mendatang.

2.1.10.4 Sequence Diagram

Tabel 2.5 Komponen Sequence Diagram (Sundaramoorthy S, 2022)

	Nama	
No	Komponen	Notasi UML dan Fungsinya
1	Object	Objek adalah entitas sistem yang berinteraksi dengan entitas lain melalui pesan. Objek memiliki tiga informasi terkait: nama objek, <i>lifeline</i> , dan fokus kontrol. 1. Sintaks standar untuk menamai sebuah objek adalah Object_Name: Class_Name.

		2. <i>Lifeline</i> merepresentasikan keberadaan objek secara lengkap,3. fokus kontrol merepresentasikan sesi aktifnya.
2	Message & its types	Komunikasi antar objek dalam skenario melibatkan pengoperan pesan menggunakan komponen transisi. Pesan diberi nomor menggunakan panah transisi dan memiliki sintaks Message_no: Message (). Dalam sequence diagram, ada lima jenis pesan yang dapat diterapkan pada setiap transisi antara dua objek.
2.1	Synchronous Message	Object a: Class A Object b: Class B 1: Synchronous Message() Pesan pengirim menggunakan semantik tunggu, yang mengharuskan penerima untuk mengakui setiap pesan sebelum menyiarkan pesan berikutnya. Synchronous Message direpresentasikan sebagai garis solid dengan kepala panah yang digelapkan, dan pesan tersebut harus diakui sebelum pesan berikutnya dapat dikirim.



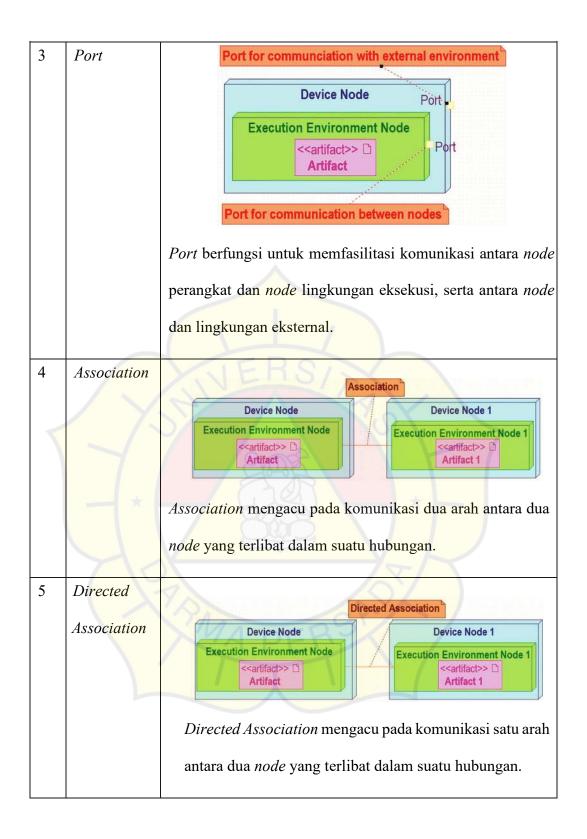
2.5	Destroy	
	Message	Object a : Class A 1 : Creating an instance of an object() <create>> 2 : Destruction of an Object() <destroy>></destroy></create>
		Destroy Message digunakan untuk menggambarkan penghentian siklus hidup suatu objek dalam suatu skenario. Pesan ini ditandai dengan stereotype "«destroy»".
3	Fragments	Fragments n mewakili sekumpulan pesan bersyarat atau pesan berulang dalam suatu skenario. Fragments yang paling penting adalah opt, alt, dan loop.
3.1	Opt	Fragments opt adalah skenario IF sederhana di mana pesan dieksekusi hanya jika kondisi yang didefinisikan dalam fragments opt tetap benar, dan jika tidak, kontrol akan keluar dari fragments, yang secara teknis dikenal sebagai Guard.

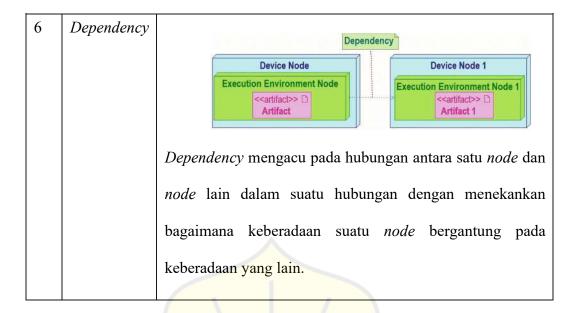
3.2	Alt	Object a Class A Object b Class B alt [Condition] 1 : Message_1 2 : Message_2 3 : Message_3
		Fragments alt adalah skenario IF ELSE dengan dua partisi dalam area persegi panjang. Pesan di kompartemen pertama dieksekusi jika kondisi di partisi
		pertama tetap benar, sementara pesan di partisi kedua dieksekusi sebaliknya.
3.3	Loop	Object a : Class A Object b : Class B 1 : Message_1 [condition] 2 : Message_2 3 : Message_3
		Fragments loop adalah sekumpulan pesan yang dieksekusi berulang kali sampai kondisi dalam fragments perulangan tetap benar. Fragments ini memiliki dua partisi dalam area persegi panjang, dengan pesan di
		kompartemen pertama hanya dieksekusi jika kondisi di partisi pertama tetap benar.
4	Nesting of fragments	Konsep <i>nesting</i> dapat diterapkan pada berbagai jenis fragments tergantung pada kebutuhan beberapa kondisi
		untuk verifikasi atau eksekusi berulang.

2.1.10.5 *Deployment* Diagram

Tabel 2.6 Komponen Deployment Diagram (Sundaramoorthy S, 2022)

No	Nama	N. ING. L. E.
	Komponen	Notasi UML dan Fungsinya
1	Node	Device Node Execution Environment Node
		Node mengacu pada sumber daya komputasi apa pun yang memiliki memori dan kemampuan pemrosesan, dan ada dua
		jenis: <i>Node</i> perangkat, yang mewakili perangkat keras seperti server aplikasi dan <i>workstation</i> , dan <i>node</i> lingkungan
	-	eksekusi, yang mewakili perangkat lunak atau program seperti sistem operasi, workflow engine, browser, server
	*	web, dan sistem basis data.
2	Artifact	Device Node Execution Environment Node <artifact>> D Artifact terdiri dari beberapa file skrip seperti PHP, database files, configuration files, rar files, executable files</artifact>





2.2 Kajian Penelitian Terdahulu

2.2.1 Paper 1

Pada penelitian yang berjudul "PENGEMBANGAN APLIKASI BAHASA ISYARAT INDONESIA BERBASIS REALTIME VIDEO MENGGUNAKAN MODEL MACHINE LEARNING" (Ambarak A & Falani A, 2023), Penelitian ini bertujuan untuk mengembangkan aplikasi yang memungkinkan pengenalan Bahasa Isyarat Indonesia (BISINDO) secara real-time melalui video menggunakan model machine learning.

Dalam penelitian ini, arsitektur *pre-trained* model yang digunakan adalah *EfficientDet-lite0*. Model ini memanfaatkan *pre-trained* model pada platform *machine learning TensorFlow Lite* dan diimplementasikan dalam bahasa pemrograman Java untuk aplikasi Android. Model AI yang dirancang memiliki empat kelas dan telah berhasil mendeteksi isyarat bahasa menggunakan aplikasi yang dibangun. Nilai *mean average precision* yang optimal sebesar 77% menunjukkan performa yang baik.

Namun, seperti setiap penelitian, ada beberapa kelemahan yang perlu diperhatikan:

- Ukuran Dataset: Penelitian ini tidak menyebutkan secara rinci tentang ukuran dataset yang digunakan untuk melatih model. Dataset yang terbatas dapat mempengaruhi performa model dan generalisasi ke situasi yang lebih kompleks.
- 2. Keterbatasan Data: Model AI yang dirancang hanya memiliki empat label kelas. Ini mungkin tidak mencakup semua isyarat bahasa yang digunakan dalam komunikasi sehari-hari oleh kelompok tuli.

Evaluasi Lebih Lanjut: Nilai *mean average precision* sebesar 77% menunjukkan performa yang baik, tetapi evaluasi lebih lanjut diperlukan. Misalnya, bagaimana model berperilaku dalam kondisi pencahayaan yang berbeda atau dengan variasi gerakan tangan yang lebih kompleks.

2.2.2 **Paper 2**

Dalam penelitian yang berjudul "PENGEMBANGAN APLIKASI PENGENALAN BAHASA ISYARAT ABJAD SIBI MENGGUNAKAN METODE CONVOLUTIONAL NEURAL NETWORK (CNN)" (Sholawati M dkk., 2022), Penelitian ini bertujuan mengklasifikasikan peragaan bahasa isyarat abjad SIBI (Sistem Bahasa Isyarat Indonesia) berdasarkan peragaan langsung oleh guru maupun murid di depan kamera secara real-time. Aplikasi ini dibuat berbasis web dengan proses klasifikasi menggunakan metode Convolutional Neural Network (CNN). Peneliti menggunakan 416 citra digital peragaan abjad SIBI untuk melatih model. Model yang telah dirancang tersebut telah berhasil mendeteksi abjad SIBI dengan hasil nilai akurasi sebesar 80.76%.

Namun masih terdapat beberapa kelemahan yang perlu di perhatikan:

- 1. Kesalahan Deteksi: Terdapat kesalahan dalam pengenalan bahasa isyarat abjad B, F, M, N, dan S. Hal ini disebabkan karena bentuk peragaan bahasa isyarat abjad SIBI memiliki kemiripan yang membuat sistem mengalami kesulitan dalam membedakannya secara akurat.
- 2. Ketidakmampuan Mengenali Gerakan Aktif: Peragaan bahasa isyarat abjad J dan Z belum berhasil dikenali oleh sistem secara sempurna. Ini disebabkan karena peragaan abjad J dan Z melibatkan gerakan aktif yang lebih kompleks dan sulit untuk diidentifikasi.

Kurangnya Informasi tentang Model: Peneliti tidak menyebutkan secara rinci model CNN yang digunakan dalam penelitian ini. Sehingga arsitektur model tidak bisa dijadikan parameter yang digunakan akan membantu memahami keandalan dan performa aplikasi yang dikembangkan.

2.2.3 **Paper 3**

Dalam penelitian yang berjudul "Implementasi Deep Learning pada Pengenalan Angka dalam Sign Language" (Celsia F & Sandag G, 2021), Penelitian ini menggunakan metode Deep Learning, khususnya mengevaluasi empat model algoritma seperi Convolutional Neural Network, Artificial Neural Network, Logistic Regression, dan L Layer Neural Network untuk mengklasifikasikan bahasa isyarat berdasarkan angka. Penelitian ini menggunakan dataset sign language digits, yang terdiri dari gambar-gambar yang mewakili setiap digit dalam bahasa isyarat. Totalnya ada 2.062 gambar yang mencakup angka 0 hingga 9. Hasilnya menunjukkan bahwa algoritma Artificial Neural Network dan Convolutional Neural Network memiliki performa terbaik dengan akurasi sebesar 99,7%. Kedua

algoritma ini lebih baik dalam memprediksi bahasa isyarat dibandingkan dengan algoritma lainnya, dengan perbedaan sekitar 1% hingga 6,9%.

Meskipun penelitian ini berhasil mengklasifikasikan angka dalam bahasa isyarat, terdapat beberapa kelemahan yang perlu diperhatikan:

Data Abjad: Penelitian hanya menggunakan angka 0 hingga 9 dalam
 American Sign Language. Jika ingin mengaplikasikan model untuk
 mendeteksi abjad ataupun kata, perlu dilakukan adaptasi lebih lanjut.

Kurangnya Penjelasan Model dan *Output*: Sayangnya, penelitian ini tidak memberikan penjelasan mendalam tentang model yang digunakan dan *output* yang dihasilkan