BAB II

LANDASAN TEORI

1.1 Tinjauan Pustaka

Tabel 1.1 State Of The Art

No	Peneliti	Masalah	Metode	Hasil
1	Sfenrianto,	Banyak	Naïve	Akurasi yang dihasilkan
	Indah	penawaran	Bayes	algoritma <i>Naïve Bayes</i> yaitu
	Purnamasari	produk yang		85.08%, dengan kesalahan
	dan Rizal	tidak sesu <mark>ai</mark>		klasifikasi 14,92%. Jika
	Broer (2016)	dengan		digabungkan dengan Metode
		pelanggan		Particle Swarm Optimization
	-			dapat meningkatan akurasi
				sebesar 89.31%.
2	Ihsan A.Abu	Ti <mark>dak</mark>	<i>K</i> -	Akurasi yang dihasilkan pada
	Amra dkk	tepatnya	Nearest	prediksi kinerja siswa yaitu
	(2017)	dalam	Neighbor	93.17% dengan menggunakan
		mene <mark>ntukan</mark>	dan	data pada tahun 2015. Dengan
		proses	Naïve	mengambil atribut pekerjaan
		kinerja pada	Baiyes	ayah, jenis kelamin, dan nilai
		siswa		rata-rata.
			7.77	
3	Puput Shinta	Pengunduran	Naive	Metode yang tepat untuk
	Dewi (2016)	Diri Peserta	Bayes	memprediksi pengunduran
		Didik		diri peserta didik dengan
				menggunakan 100 data
				testing, yang menghasilkan 77
				data peserta didik atau 77%
	T Incress	FRSITA!	e Terra	data terprediksi bertahan
	UNIV	ERSIIA:	D IDLA	sedangkan 23 data peserta
	CYTATA	XY CY	COLUMN TO	didik atau 23% data
	SUNA	un Gi	NUL	terprediksi mengundurkan diri
4	Muhammad	Pengunduran	Naive	Metode Naive Bayes
	Efendi (2014)	Diri Calon	Bayes	menghasilkan 78% akurasi
	((Mahasiswa	= 27,00	prediksi dengan data yang
		Baru di		digunakan 1147 pelajar
		Universitas		. r · · · · · · ·
		Dian		
		Nuswantoro		
		Semarang		
		<i>5</i>		

Tabel 1.2 State Of The Art (Lanjutan)

No	Peneliti	Masalah	Metode	Hasil
5	Hera Wasiati	Menentukan	Naive	Hasil pengujian dengan data
	dan Dwi	Kelayakan	Bayes	sebanyak 542 dengan 362
	Wijayanti	Calon		sebagai data training dan 180
	(2014)	Tenaga		sebagai data tes, sehingga
		Kerja		menghasilkan pola sebesar
		Indonesia		73,89% dan errornya 26,11%
				atau 133 layak diterima dan 47
		The second second		tidak layak diterima
				-
6	Diana Septiari	Mencari	Naive	Hasil untuk menentukan
	(2016)	Kelayakan	Bayes	Calon Pendonor Darah yaitu
		Calon		memiliki tingkat akurasi
	3	Pendonor		sebesar 81,6% dari 60 data
		Darah	-11	yang digunakan.
7	Irma Apriliani	Untuk	Naive	Metode yang memiliki tingkat
	(2017)	Mempred iksi	Bayes,	akurasi yang paling besar
		Perceraian di	<i>K</i> -	adalah <i>Naive Bayes</i> dengan
		Pengadilan	Nearest	nilai akurasi 72,5% sedangkan
		Agama	Neighbor	<i>K-Nearest Neighbor</i> memiliki
		Cimahi		nilai akurasi sebesar 57,5%.
				Dengan menggunakan 20 data
				testing dan 130 data training.

- a. Pada tahun 2016, Sfenrianto, Indah Purnamasari dan Rizal Broer pada jurnal yang dibuatnya dengan judul "Naive Bayes classifier algorithm and Particle Swarm Optimization for classification of cross selling (Case study: PT TELKOM Jakarta)" banyaknya tawaran kepelanggan yang tidak sesuai, membuat pemasaran tidak optimal. Lalu dilakukan klasifikasi untuk menempatkan penawaran suatu produk kepelanggan yang sesuai, dengan menggunakan Naïve Bayes menghasil akurasi 85.08% dan Metode Particle Swarm Optimasi menghasilkan akurasi 89.31% [8].
- b. Pada tahun 2017, Ihsan A.Abu Amra dkk dengan judul jurnal "Students Performance Prediction Using KNN and Naïve Bayesian" untuk membantu

- kementrian pendidikan dalam meningkatkan kinerja siswa dengar menggunakan data pada tahun 2015. Lalu menghasilkan akurasi 93.6% [6].
- c. Pada tahun 2016, Puput Shinta Dewi dalam skripsi dengan judul "Sistem Prediksi Pengunduran Diri Peserta Didik Menggunakan Metode *Naive Bayes Classifer*" untuk mengklasifikasiannya menggunakan 100 data yang meliputi jarak tempuk, usia, pekerjaan, pendidikan terakhir, jenis kelamin dan program khusus sehingga menghasilkan 77 peserta didik atau 77% di nyatakan berhatan dan 23 data peserta didik atau sebesar 23% mengundurkan diri [7].
- d. Pada tahun 2014, Muhammad Efendi pada jurnalnya yang berjudul "Implementasi Data Mining Menggunakan Algoritma Naive Bayes Dalam Menentukan Pengunduran Diri Calon Mahasiswa Pada Universitas Dian Nuswantoro Semarang" membandingan algoritma Naive Bayes, C4.5 dan Nearest Neighbor dengan mengambil data PMB pada tahun 2013 dengan tingkat akurasi sebesar 78% [5].
- e. Pada tahun 2014, Hera Wasiati dan Dwi Wijayanti dalam jurnalnya yang berjudul "Sistem Pendukung Keputusan Penentuan Kelayakan Calon Tenaga Kerja Indonesia Menggunakan Metode *Naive Bayes* (Studi Kasus : Di P.T. Karyatama Mitra Sejati Yogyakarta)" untuk memprediksi bahwa tenaga kerja ini layak diterima atau tidak membutuhkan kriteria sebagai berikut : pendidikan, usia, tinggi badan, berat badan, dan nilai tes. Dengan data yang digunakan sebanyak 542 dan menghasilkan 362 data training dan 180 sebagai data tes, yang menghasilkan pola sebesar 73,89% dan erornya 26,11% atau lebih tepatnya 133 diterima dan 47 tidak diterima [10].

- f. Pada tahun 2016, Diana Septiari di dalam jurnal yang berjudul "Implementasi Metode *Naive Bayes* Classification Dalam Klasifikasi Kelayakan Calon Pendonor Darah (Studi Kasus PMI Kab.Demak)" mencari calon pendonor darah dengan atribut nama, nomor id, jenis kelamin, usia, berat badan, kadar hemoglobin, tekanan darah atas, tekanan darah bawah, riwayat penyakit menular dan jangka waktu donor. Dengan pengujian menggunakan 60 data pendonor darah yang menghasilkan tingkat akurasi sebesar 81,6% [11].
- g. Pada tahun 2017, Irma Apriliani Dahlia menuliskan di dalam skripsi dengan judul "Perbandingan Metode *Naive Bayes* Dan K-Nearest Neighbor Untuk Prediksi Perceraian (Studi Kasus: Pengadilan Agama Cimahi)" membadingan 2 algoritma *Naive Bayes* dan K-Nearest Neighbor memprediksi perceraian dengan 20 data testing dan 130 data training yang di mana *Naive Bayes* menghasilkan tingkat akurasi 72,5% sedagkan K-Nearest Neighbor menghasilakn tingkat akurasi perceraian sebanyak 57,5% [12].

1.2 Pengertian Pembayaran

Menurut pasal Undang – Undang No 23 Tahun 1999 Pasal 1 Ayat 6 dengan bunyi : "Pembayaran adalah suatu sistem yang mencakup separangkat aturan, lembaga, dan mekanisme, yang digunakan untuk melaksanakan pemindahan dana guna memenuhi suatu kewajiban yang timbul dari suatu kegiatan ekonomi". Pembayaran dapat melakukan mekanisme untuk memindahkan mata uang menjadi suatu barang, jasa atau informasi dari pembayar kepada penerima, baik secara langsung maupun melalui perbankan. Sebaliknya jika pembayar tidak melakukan pembayaran maka perpindahan mata uang menjadi satu barang, jasa atau informasi tidak akan mungkin terjadi.

1.3 Data Mining

Data Mining adalah data yang diproses menjadi informasi penting karena data tersebut sangat menarik, yang didalamnya meghasilkan informasi yang sangat bernilai [13]. Proses terjadinya data mining yaitu dengan menggunakan teknik statistik, matematika, kecerdasan buatan, dan machine learning untuk mengekstrasi dan mengidentifikasi informasi yang bermanfaat dan pengetahuan yang terhubung dari berbagai database yang jumlahnya sangat besar [14]. Data Mining dibagi menjadi beberapa kelompok berdasarkan tugasnya yaitu [15]:

a. Klasifikasi

Proses membedakan kelas data dalam beberapa kategori.

b. Deskripsi

Teknik yang dipergunakan dalam menggambarkan pola dan kecenderungan yang dimiliki oleh data

c. Estimasi

Estimasi hampir sama dengan klasifikasi, namun variabel target estimasi lebih tertuju ke arah numerik dari pada ke arah kategori.

d. Prediksi

Prediksi memiliki kemiripan dengan klasifikasi dan estimasi, namun nilai dari hasil prediksi akan ada di masa yang akan datang.

e. Klaster

Klaster adalah pengelompokkan sejumlah data yang memiliki kemiripan ke dalam kelompok-kelompok data.

f. Asosiasi

Teknik yang digunakan untuk mencari hubungan antar karakteristik tertentu dalam satu waktu.

Data mining juga merupakan sebuah sekumpulan data yang jumlahnya sangat besar sehingga membutuhkan proses pemilihan data yang akan memberikan informasi yang akurat.

Tahapan Proses Data Mining [16]:

- a. Data Selection (Seleksi data), memilih data yang akan dijadikan proses data mining dari banyaknya data.
- b. Data Cleaning (Membersihkan data) merupakan langkah pembersihan data yang memiliki atribut, nilai, dan konsiten data, dengan data yang diharapkan.
- c. *Data Transformation* (Transformasi data), data yang ditransformasikan atau digabungkan untuk dijadikan data yang sesuasi dengan proses data *mining*.
- d. *Data Mining*, proses mencari pola atau informasi dari data yang telah dipilih dengan menggunakan teknik atau metode tertentu.
- e. *Pattern Evalution* (Pola evaluasi), pola atau informasi data yang dihasilkan dari proses *data mining* yang mencakup, apakah pola atau informasi yang telah diproses serta sesuai dengan hasil fakta atau hipotesis.
- f. *Knowledge presentation* (Presentasi pengetahuan), tahapan akhir proses *data mining* yang akan ditampilkan dalam bentuk yang dapat dimengerti.

1.4 Metode Klasifikasi

Klasifikasi merupakan proses untuk mencari fungsi dan model yang dapat membedakan atau menjelaskan konsep atau kelas data dengan maksud memperkirakan kelas yang tidak diketahui dari suatu objek [11]. Klasifikasi merupakan bagian dari *data mining*, dimana *data mining* merupakan salah satu yang digunakan dalam menguraikan penemuan pengetahuan didalam *database* [17]. Contoh dari klasifikasi adalah menganlisa seseorang akan membeli *handphone* atau tidak.

1.5 Naïve Bayes

Naïve Bayes merupakan sebuah teknik prediksi yang berbabis pada probabilitas sederhana yang memiliki dasar pada penerapan Teorema Bayes (atau dengan aturan bayes) dan memiliki asumsi independensi (ketidak ketergantungan) yang kuat (naif) [10]. Teorema Bayes mempunyai kemampuan berupa klasifikasi serupa dengan decision tree dan neural network [17]. Naïve Bayes telah terbukti memiliki akurasi dan kecepatan dalam mengaplikasikan ke dalam database dengan data yang besar [17]. Secara umum, teorema bayes dinyatakan persamaan 1:

$$P(H|X) = \frac{P(X|H).P(H)}{P(X)}$$
(1)

Dimana:

- a. X adalah data dengan *class* belum diketahui
- b. *H* adalah hipotesis data *X* merupakan suatu *class* spesifik
- c. P(H|X) adalah probabilitas hipotesis H berdasarkan kondisi X (posteriori probabilitas)
- d. P(H) adalah probabilitas hipotesis H (probabilitas)
- e. P(X|H) adalah probabilitas hipotesis X berdasarkan kondisi H
- f. P(X) adalah probabilitas dari X

Keuntungan penggunaan *Naïve Bayes* adalah bahwa metode ini hanya memperlukan jumlah data latih (*data training*) yang kecil untuk memastikan estimasi parameter yang diperlukan dalam proses pengklasifikasian [4].

1.6 Confusion Matrix

Confusion matrix merupakan suatu metode yang digunakan untuk melakukan perhitungan akurasi pada konsep data mining [18] atau juga sebuah tabel yang menyatakan jumlah data uji yang benar diklasifikasikan dan jumlah data yang salah diklasifikasikan [19]. Recal adalah berapa persen data kategori positif yang terklasifikasikan dengan benar oleh system, Presisi yaitu nilai yang menggambarkan jumlah data kategori positif yang diklasifikasikan secara benar dibagi dengan total data yang diklasifikasi positif, dan Akurasi merupakan perbandingan kasus yang diidentifikasi benar dengan jumlah semua kasus [18]. Berikut rumus perhitungan recal, presisi, dan akurasi:

a.	Recal	: TP / (FN+TP)*100%	(2)
b.	Presisi	: TP / (FP+TP)*100%	(3)
c.	Akurasi	: (TN+TP) / (TP +TN+FP+FN)*100%	(4)

Tabel 1.3 Tabel Confusion Matrix

Classification	Predicted Class	
	Class = Ya	Class = Tidak
Class = Ya	True Positive (TP)	False Positive (FP)
Class = Tidak	False Negative (FN)	True Negative (TN)
T. In year in	on own to Toy the	- B. Dengeron y

Dengan keterangan sebagai berikut:

- a. TP = Hasil yang terklasifikasi oleh naïve bayes YA dengan class asli YA
- b. FN = Hasil yang terklasifikasi oleh naïve bayes YA dengan class asli TIDAK
- c. FP = Hasil yang terklasifikasi oleh naïve bayes TIDAK dengan class asli YA
- d. TN = Hasil yang terklasifikasi oleh naïve bayes TIDAK dengan class asli
 TIDAK

1.7 Unified Modeling Language (UML)

Unified Modeling Language atau yang biasa disebut UML merupakan sebuah standar dalam membuat perangkat lunak yang terdiri dari visualisasi, merancang, dan dokumentasi sistem [20]. Penggunaan UML tidak memiliki batas pada metodologi tertentu, meskipun pada kenyataannya UML paling sering digunakan pada metodologi berorientasi objek [21]. UML memiliki standar penulisan yaitu berupa blueprint, yang dimana meliputi konsep proses bisnis, penulisan kelas-kelas dalam bahasa program yang lebih spesifik, memiliki skema database, dan beberapa kompen yang dibutuhkan oleh sistem.

Berikut berupa alur diagram pada UML:

1.7.1 Use Case Diagram

Use Case Diagram merupakan suatu pemodelan untuk melakukan suatu interaksi antar actor dengan sistem informasi yang akan dibuat, yang dimana interaksi usecase dapat dilakukan antar satu atau lebih aktor dengan sistem yang akan dibuat [21]. Syarat penamaan pada use case yaitu mendefinisikan nama yang dapat dipahami. Beberapa komponen utama yang ada di use case diagram yaitu:

- a. Aktor merupakan orang, proses atau sistem lain yang berhubungan dengan sistem secara langsung, tetapi aktor belum tentu orang.
- b. Use Case adalah fungsi dari suatu sitem yang dibangun, sehingga pengguna dapat memahami akan kegunaan sistem tersebut.

Tabel 1.4 Simbol *Use Diagram* [21].

Simbol	Nama	Deskripsi
Actor	Actor	Actor adalah orang yang berinteraksi secara langsung dengan pengunaan sistem.
	Use Case	Use Case digambarkan berbentuk lingkaran elips, dimana fungsi use case disini sebagai unit-unit yang saling bertukar pesan antar unit atau aktor.
	Association	Association digunakan untuk interaksi antar use case atau dengan aktor.
< <include>></include>	Include	Include merupakan sebuah relasi tambahan antar use case dengan use case.

1.7.2 Class Diagram

Class Diagram menggambarkan struktur sistem dari segi pendefinisian kelas-kelas yang akan dibuat untuk membangun sistem [21]. Class Diagram menjelaskan jenis-jenis objek dalam sistem dan berbagai hubungan statis yang terdapat diantara mereka. Berikut simbol-simbol yang biasa digunakan dalam membuat class diagram.

Tabel 1.5 Simbol Class Diagram [21]

Simbol	Nama	Deskripsi	
Nama Class	Class	Kelas pada struktur sistem.	
	Asosiasi / Association	Relasi antar kelas.	

Tabel 1.6 Simbol Class Diagram [21] (Lanjutan)

Simbol	Nama	Deskripsi
~	Agregasi / Aggregation	Relasi antarkelas dengan makna semua-bagian
•		(whole-part).
	Asosiasi berarah /	Relasi antarkelas dengan
	directed association	makan kelas yang satu digunakan oleh kelas
	Generalisasi	yang lain. Relasi antarkelas dengan makna generalisasi-
		spesialisasi (umum- khusus)

1.7.3 Activty Diagram

Activity Diagram merupakan gambaran *workflow* (aliran kerja) atau alur dari suatu sistem atau proses bisnis atau menu yang ada pada perangkat lunak [21].

Tabel 1.7 Simbol Class Diagram [21]

Simbol	Nama	Deskripsi
•	Status Awal	Status awal aktivitas sistem, sebuah diagram aktivitas memiliki sebuah aktivitas awal.
	Aktivitas	Aktivitas yang dilakukan sistem.
U\RSIT/	Percabangan/ decision	Asosiasi percabangan dimana jika ada pilihan aktivitas lebih dari satu.
Penggabungan (Join)	Penggabunga n /join	Asosisasi penggabungan dimana lebih dari satu aktivitas digabungkan menjadi satu.
End Point	Status akhir	Status akhir yang dilakukan sistem, sebuah diagram aktivitas memiliki sebuah status akhir
MySwimlane	Swimlane	Memisahkan organisasi bisnis yang bertanggung jawab terhadap aktivitas yang terjadi

1.7.4 Sequence Diagram

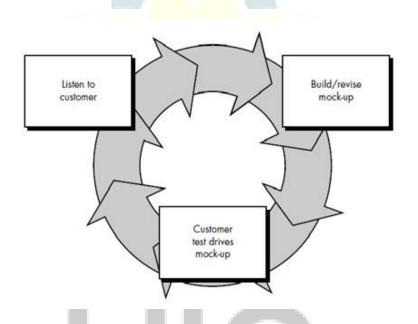
Sequence Diagram menggambarkan kelakukan objek pada use case dengan mendeskripsikan waktu hidup objek dan message yang dikirimkan dan diterima antar objek [21] .

Tabel 1.8 Simbol Sequence Diagram [21]

Simbol	Nama	Deskripsi
Actor	Aktor	Orang, proses, atau sistem lain yang berinteraksi dengan sistem informasi yang akan dibuat di luar sistem informasi yang akan dibuat itu sendiri, jadi walaupun simbol dari aktor adalah gambar orang, tapi aktor belum tentu merupakan orang.
1	Garis hidup/lifeline	Menyatakan kehidupan suatu objek
objek:kelas	Objek	Menyatakan objek yang berinteraksi pesan
	Waktu aktif	Menyatakan objek dalam keadaan aktif dan berinteraksi, semua yang terhubung dengan waktu aktif ini.
< <create>></create>	Pesan tipe create	Menyatakan suatu objek membuat objek yang lain, arah panah mengarah pada objek yang dibuat.
1:masukan	Pesan tipe end	Menyatakan bahwa suatu objek mengirimkan data/masukan/informasi ke objek lainnya, arah panah mengarah pada objek yang dikirim.
1:keluaran	Pesan tipe <i>return</i>	Menyatakan bahwa suatu objek yang
SUN	AN GU	telah menjalan suatu operasi atau metode menghasilkan suatu kembalian ke objek tertentu, arah panah mengarah pada objek yang menerima kembalian.
destroy()	Pesan tipe destroy	Menyatakan suatu objek mengakhiri hidup objek yang lain, arah panah mengarah pada objek yang diakhiri, sebaiknya jika ada <i>create</i> maka ada <i>destroy</i>

1.8 Pengertian *Prototype*

Prototype merupakan sistem informasi yang menggambarkan hal-hal penting dari sistem informasi yang akan datang [17]. Metode *Prototype* dibutuhkan dalam menyambungkan ketidak pahaman pelanggan mengenai hal teknik dan untuk memperjelas spesifikasi kebutuhan yang dibutuhkan pelanggan kepada pengembang perangkat lunak [21].



Gambar 1.1 Alur Prototype

Keunggulan Prototype:

- a. User dapat berpartipasi aktif.
- b. Menentukan kebutuhan lebih mudah tercipta.
- c. Mempersingkat waktu pengembangan Sistem Informasi kelemahan.

Kekurangan Prototype:

- a. Proses analisis dan perancang terlalu singkat.
- b. Kurang fleksibel dalam menghadapi perubahan
- c. Prototype yang dihasilkan tidak selamanya mudah dirubah

d. Prototype terlalu cepat selesai.

1.9 Bahasa Pemograman

1.9.1 HTML

HyperText Markup Language atau HTML merupakan bahasa yang digunakan pada dokumen web sebagai bahan untuk pertukaran dokumen web [22] atau sebuah bahasa pemograman yang dipakai untuk membuat suatu halaman web [23]. HTML memiliki beberapa element tersusun dari tag-tag yang memiliki fungsinya sendiri, seperti tag heading, paragraf, pembuatan form, tombol, list, membuat hyperlink atau link yang menghubungkan antar halaman website dan masih banyak element-element lainnya [23]. Suatu halaman website selalu diisi oleh kode tag <html> </html>. File HTML selalu menyimpan file dengan tipe *.htm atau *.html. Jadi jika mengetik sebuah kode program dan menyimpannya dengan eksentensi .html itu disebut file yang berformat HTML [24].

1.9.2 Cascading Style Sheets (CSS)

Cascading Style Sheets atau yang biasa disebut CSS merupakan bahasa formatting yang digunakan untuk men-design sebuah halaman website [23]. CSS sendiri dapat digunakan untuk mengubah ukuran *font*, warna dan format form, mengatur halaman website yang responsive dan masih banyak lagi yang dapat dilaukan CSS [23]. CSS memakai *selector* (*id* dan *class*) untuk menetukan element yang akan di modifikasi atau yang akan diberi sentuhan css. Jika diibaratkan HTML sebagai tiang pada sebuah bangunan rumah, maka CSS berfungsi sebagai dekorai pada bangunan rumah tersebut [23].

1.9.3 PHP

PHP merupakan interpreter yaitu proses penerjemahan baris kode sumber menjadi kode mesin yang dimengerti komputer secara langsung pada saat baris kode dijalankan. PHP disebut sebagai pemograman *Server Side Programing*, hal ini dikarena seluruh prosesnya dijalankan pada *server* [22]. Kode pada pemrograman PHP dapat ditulis dalam dua bentuk yaitu penulisan kode baris PHP file tunggal dan penulisan kode pada halaman html (*embedded*). Kedua cara tersubt tidak memiliki perbedaan, hanya saja menjadi kebiasan gaya penulisan dari programmer [22].

Penulisan pada baris kode PHP terdiri dari dua bentuk yaitu penulisan bari kode menggunakan format PHP maupun penulisan baris kode dengan format campuran antara HTML dan PHP [22]. PHP sendiri diciptakan pada tahun 1994 oleh seorang programmer bernama Rasmus Lerdorf yang awalnya hanya membuat sebuah halaman website pribadi, tujuan Rasmus Lerdorf membuat halaman website pribadi adalah untuk mempertahankan halaman website pribadi tersebut sekaligus membangun halaman web yang dinamis [22].

1.9.4 Framework

1.9.4.1 Bootstrap

Bootstrap adalah *library* (pustaka/kumpulan fungsi-fungsi) dari sebuah framework CSS yang diciptakan untuk sebuah pengembangan *frontend* website. Didalam bootstrap sendiri terdapat *library* dengan bermacam-macam jenis HTML, CSS, dan java script [25]. *Boostrap* telah memberikan kumpulan aturan dan komponen sebuah *class interface* dasar sebagai modal untuk pembuatan web yang

tas Islam Negeri

telah dirancang sangat baik, menarik, bersih, ringan dan mempermudah penggunanya [25].

1.9.4.2 Code Igniter

Code Igniter (CI) adalah sebuah framework pengembangan aplikasi (Application Development Framework) dengan menggunakan bahasa pemograman PHP, yang dimana kerangkat untuk bekerja menggunakan PHP yang lebih sistematis. Pemrogram tidak perlu repot lagi membuat program dari awal, karena CI disini menyediakan sekumpulan library yang banyak yang diperlukan untuk menyelesaikan pekerjaan yang umum, dengan menggunakan antarmuka dan struktur logika yang sederhana untuk mengakses librarinya [26]. Framework CI merupakan framework yang mempunyai dokumentasi yang jelas dan lengkap, yang memudahkan pengembangan agar mempelajari dengan mudah. Pendekatan dari CI sangatlah mudah, dari sekedar membuat tulisan hingga dengan yang kompleks dapat didekati dengan mudah[26].

1.9.4.3 Basis Data MySQL

MySQL merupakan suatu RDBMS (*Relational Database Management Sytem*) yaitu suatu aplikasi yang menjalankan fungsi pengolahan pada data. *MySQL* diciptakan pertama kali oleh *MySQL* AB yang kemudian diakuisisi oleh Sun Microsystem dan diakusisi kembali oleh Oracle Coorportaion [22]. Singkatnya *MySQL* mempermudah pekerjaan pada *SQL* (*Structured Query Language*), yang dimana *SQL* merupakan sebuah sintak perintah-perintah tertentu atau bahasa (pemrograman) yang digunakan untuk mengelola suatu database.

1.10 Teknik Pengujian

Pengujian merupakan salah satu set kegiatan yang direncanakan dan sistematis untuk menguji atau mengevaluasi kebenaran yang diinginkan. Aktifitas pengujian terdiri dari satu set atau sekumpulan langkah dimana dapat menempatakan desain kasus uji yang spesifik dan metode pengujian [21]. Berikut pola pengujian pada perangkat lunak sebagai berikut:

- a. Pengujian diawali dari level komponen hingga integrase antar komponen menjadi sebuah sistem.
- b. Teknik pengujian berbeda-beda sesuai dengan berbagai sisi atau unit uji dalam waktu yang berbeda-beda pula bergantung pada pengujian pada bagian mana yang dibutuhkan.
- c. Pengujian dilakukan oleh pengembang perangkat lunak, dan jika untuk proyek besar, pengujian bias dilakukan oleh tim uji yang tidak terkait dengan tim pengembang perangkat lunak.
- d. Pengujian dilakukan untuk mencari kesalahan (*error*) baik dari sudut pandang orang secara umum maupun dari sudut pandang pengembang tanpa harus menemukan lokasi kesalahan pada kode program.

a. Pengujian Black-Box (Kotak Hitam)

Black-Box adalah pengujian perangkat lunak dengan melihat spesifikasi fungsional tanpa melakukan pengujian terhadap desain dan kode program. Pengujian ini dimaksud untuk mencari tahu apakah fungsi-fungsi, masukan, dan keluaran dari perangkat lunak sesuai dengan spesifikasi yang dibutuhkan [21]. Pengujian Black-Box dilakukan untuk menguji apakah perangkat lunak sesuai dengan spesifikasi yang dibutuhkan. Untuk melakukan pengujian Black-Box ini

harus dibuat dengan kasus benar dan kasus salah, contoh pengujian *black-box* tentang proses login [21]:

- a. Jika user memasukkan nama pemakai (username) dan kata sandi (password) yang benar.
- b. Jika user memasukan nama pemakai (*username*) dan kata sandi salah (*password*) yang salah, misalnya nama pemakai benar tapi kata sandi salah, atau sebaliknya, atau keduanya salah.

