Pengawasan Detak Jantung dan Peringatan Aritmia secara Ubiquitous Menggunakan Protokol MQTT

Tugas Akhir

Kelompok Keahlian: Telematics

Muhammad Alif Akbar NIM: 1103132163



Program Studi Sarjana Teknik Informatika
Fakultas Informatika
Universitas Telkom
Bandung
2017

Lembar Pernyataan

Dengan ini Saya menyatakan bahwa Tugas Akhir dengan judul "Pengawasan Detak Jantung dan Peringatan Aritmia secara Ubiquitous Menggunakan Protokol MQTT" beserta seluruh isinya adalah benar-benar karya Saya sendiri dan Saya tidak melakukan penjiplakan atau pengutipan dengan cara-cara yang tidak sesuai dengan etika keilmuan yang berlaku dalam masyarakat keilmuan. Atas pernyataan ini, Saya siap menanggung resiko/sanksi yang dijatuhkan kepada Saya apabila kemudian ditemukan adanya pelanggaran terhadap etika keilmuan dalam karya Saya ini, atau ada klaim dari pihak lain terhadap keaslian karya Saya ini.

Bandung, 1 Agustus 2017

Yang membuat penyataan,

Muhammad Alif Akbar NIM: 1103132163

Lembar Pengesahan

Pengawasan Detak Jantung dan Peringatan Aritmia secara Ubiquitous Menggunakan Protokol MQTT

Muhammad Alif Akbar NIM: 1103132163

Tugas Akhir ini diterima dan disahkan untuk memenuhi sebagian dari syarat untuk memperoleh gelar sarjana pada Program Studi Sarjana Teknik Informatika

Fakultas Informatika Universitas Telkom

Bandung, 1 Agustus 2017

Menyetujui, Pembimbing

<u>Satria Mandala, S.T, M.Sc, Ph.D</u> <u>NIP: 16730040-1</u>

Mengesahkan, Kepala Program Studi Teknik Informatika

Ir. Moch. Arif Bijaksana, M.Tech, Ph.D NIP: 03650312-4

Abstrak

Penyakit jantung (Cardiovascular Diseases, CVDs) merupakan penyakit yang dapat menyerang siapa saja, terjadi kapan saja dan dimana saja. Terdapat banyak produk di pasaran yang dapat melakukan monitoring jantung sekaligus merekam aktivitas jantung penggunanya. Rekam jantung diperlukan oleh dokter jantung untuk melakukan analisis penyakit dan merancang metode pengobatan. Salah satu jenis CVDs yang dapat diidentifikasi dari rekam jantung ialah Aritmia. Aritmia adalah ritme detak jantung yang tidak teratur. Beberapa penelitian sebelumya telah berhasil mendeteksi Aritmia secara otomatis. Namun produk tersebut tidak dapat melakukan monitoring secara terus menerus dan tidak dapat melakukan analisis otomatis. Analisis harus dilakukan secara manual oleh seorang dokter jantung. Di lain pihak, seorang dokter jantung ditargetkan mengawasi sangat banyak pasien. Dalam beberapa kasus, pasien juga memerlukan pengawasan terus menerus. Internet of Things(IoT) telah terbukti handal untuk melakukan monitoring banyak pasien secara terus menerus. Namun implementasi IoT untuk monitoring tersebut masih kurang efisien, seperti tidak adanya notifikasi kepada dokter secara real time. Algoritma yang diusulkan pada penelitian sebelumnya pun belum dirancang untuk memaksimalkan kecepatan eksekusi agar dapat memproses banyak pasien secara bersamaan. Oleh karena itu, pada tugas akhir ini dirancang sebuah arsitektur sistem IoT yang menerapkan modifikasi algoritma atas usulan penelitian sebelumnya untuk menyelesaikan masalah diatas. Rancangan memanfaatkan MQTT sebagai protokol komunikasi jaringan agar dapat memproses banyak sensor dan banyak dashboard sekaligus. Algoritma yang diterapkan pada arsitektur ialah modifikasi algoritma usulan Pan-Tompkin(1985), Tsipouras (2005) dan Kalidas-Tamil (2016). Pan-Tomkins dan Kalidas-Tamil mengusulkan metode untuk melakukan preprocessing dan processing terhadap hasil baca sensor. Tsipouras mengusulkan metode rule based classification untuk mengklasfikasikan aritmia dengan menggunakan fitur peak pada rekaman jantung. Berdasarkan hasil pengujian, performa arsitektur sistem yang diusulkan pada tugas akhir ini dinilai baik. Arsitektur dapat melayani maksimum $800 \ devices \ dengan \ rata-rata \ delay 1.72541 \ ms \ dan \ tingkat \ akurasi \ 93.11\%$.

Kata Kunci: Monitoring Jantung, Aritmia, IoT, MQTT.

Abstract

Heart disease (Cardiovascular Diseases, CVD) is a disease that can affect anyone, happens anytime and anywhere. There are many products on the market that can perform cardiac monitoring while recording cardiac activity. Cardiac records are required by cardiologists to perform disease analysis and to design treatment methods. One type of identifiable CVDs of cardiac arrest is arrhythmias. The arrhythmia is an irregular heartbeat rhythm. Several previous studies have successfully detected arrhythmia automatically. However, the product can not monitor continuously and can not perform an automated analysis. The analysis has to be done manually by a cardiologist. On the other hand, a cardiologist is targeted to monitor very many patients. In some cases, patients also require ongoing supervision. Internet of Things (IoT) has proven to be reliable for monitoring many patients on a continuous basis. But the implementation of IoT for monitoring is still less efficient, such as the absence of notification to the doctor in real time. Also, the algorithm proposed in previous studies has not been designed to maximize execution speed in order to process many patients simultaneously. Therefore, in this final project, writer designed an IoT system architecture that applies algorithm modification on the previous research proposal to solve the problem. The architecture design utilizes MQTT as a network communication protocol in order to process multiple sensors and multiple dashboards at once. The algorithm applied to the architecture is the modification of algorithm proposed by Pan and Tompkin (1985), Tsipouras (2005) and Kalidas-Tamil (2016). Pan-Tomkins and Kalidas-Tamil proposed methods for preprocessing and processing of sensor readings. Tsipouras proposed a rule-based classification method to clarify arrhythmias using peak features on heart recordings. Based on the test results, the performance of the proposed system architecture in this final project is considered as good. It can serve a maximum of 800 devices with an average delay of 1.72541 ms and a accuracy rate of 93.11%.

Keywords: Heart Monitoring, Arrhythmia, IoT, MQTT.

Lembar Persembahan

Bismillahirrahmanirrahim, Alhamdulillah, setelah perjalanan sangat panjang penulis dapat menyelesaikan Tugas Akhir ini. Dalam perjalanan panjang ini penulis mendapatkan sangat banyak bantuan dan dukungan dari berbagai pihak. Pada kesempatan ini penulis ingin mengucapkan terima kasih banyak kepada:

- Allah SWT, yang telah memberikan rahmat dan karunia-Nya kepada penulis, serta kekuatan untuk dapat menyelesaikan Tugas Akhir ini, Alhamdulillah.
- 2. Keluarga saya, Mama Sophia, Bapak Takdir, dan Adik Nanda, yang tidak hentinya mendukung baik secara materi maupun moral, yang tidak hentinya mendoakan dalam sholat malamnya,
- 3. Bapak Satria Mandala, ST., MSc., PhD selaku pembimbing yang telah meluangkan banyak waktunya untuk memberikan bimbingan, arahan serta tidak pernah bosan untuk mengingatkan penulis untuk tetap fokus. Semoga Allah selalu memberikan kesehatan dan kemudahan kepada Bapak,
- 4. Ibu Florita Diana Sari SS, MPd dan Bapak Kiki Maulana Adhinugraha S.Kom., M.T., PhD selaku dosen wali yang telah menyambut penulis di awal perkuliahan, yang selalu memberikan arahan dan dukungan kepada penulis untuk dapat mengarungi dunia perkuliahan dengan baik. Semoga bapak dan ibu diberi kesehatan dan kemudahan selalu dari Allah SWT,
- 5. Para Staf fakultas dan BK, Pak Said, Pak Bambang, Pak Yasir, yang senantiasa memberikan dukungan dalam penulis berproses di kampus
- 6. Dosen-dosen yang telah memberikan ilmunya sehingga Penulis mempunyai pengetahuan lebih dibanding sebelumnya.
- 7. Kawan-kawan satu pembimbing, Shamila, Salim dan lainnya yang telah berbagi derita perjuangan namun tetap saling memotivasi selama Tugas Akhir berlangsung.

- 8. Kawan-kawan URHUL, Teman tidur, main, makan, main, tidur lagi. Perhatiin alurnya main disebut 2 kali, ya karena serunya kuliah 51% karena main bareng kalian. Fahmi, guru dunia cinta, yang cintanya berakhir di akhir kuliah. Januar yang katanya jago sekali game, baik main dan buatnya. Akbar, contoh terbaik sinetron "Pesantren & Rock n' Roll" dunia nyata. Fachri, yang tidak pernah tidur hanya sedang berfikir. Faruq, contoh ideal cowok metropolitan. Eka, urhul terajin, terserius, terjago tenis. Bragas, sang fotomodel. Zidni dengan style biker kemana saja bahkan ke kelas, Reza yang selalu mengalah disetiap kesempatan, Tesha korban utama penulis latihan sulap plus suhu membaca maksud *chat*, Vira penjual kartu *warewolf* yang bisa mecahin sulap terkeren penulis sekali percobaan, Aida yang udah bersedia nama mamanya dipinjam buat penulis ngurus motor, Rafi aa' sunda sejati, Irfan si celana pendek everywhere. Terimakasih atas semua kenangan kenangan selama perkulihan baik yang senang, sedih, dan marah. Semoga untuk kedepannya kalian semua diberi kemudahan dan kesuksesan kedepannya.
- 9. UKM kedaerahan KBMS dan semua anggotanya, yang menyambut dan membuat penulis selalu merasa memiliki keluarga dan rumah untuk kembali selama jauh dari kampung.
- Kawan-kawan di Lab Motion, Deas, Devy, Sarah, Adi, Dani, Rizky, Riza, Hanum dan semua anggota yang terlalu banyak untuk disebutkan. Semoga Lab Motion dapat terus berjaya.
- 11. Kawan-kawan dan Senior di Proclub, Nanda, David, Dean, Caca, Danang, Bagus, Luke, Musa, Ipat, Kak Aul, Kak Wahyu, Kak Byan, Kak Arif, dan Kak Dody yang dengan dorongan mereka penulis dapat mencapai berbagai mimpi selama kuliah
- 12. Tim BuahBatu, Januar, Kak Taufik, Dede, Pume, Irfa, Fadlu, Ibu Cut, dan Pak Tauhid yang menjadi tim terbaik yang penulis pernah miliki, yang menggapai sangat banyak mimpi bersama, semoga kita semua dapat meraih kesuksesan.
- 13. Tim Jantung, Shamila, Faida, Qhansa, Mena, Lusi, Husna, dan Hasbi, yang bersama sama penulis menghabiskan uang kampus diakhir perkuliahan.
- 14. Kawan-kawan liqo Pak Kurniawan, yang bersama mereka penulis dapat meluruskan kembali pikiran, hati dan niat selama berkuliah.
- 15. Teman-teman kelas IF 37 08, GOIs, Deadliners, dll, yang sudah mengisi hari-hari di masa awal perkuliahan.

16.	Semua teman-teman Telkom University dan semua pihak yang tidak da pat disebutkan namanya satupersatu.

Kata Pengantar

Puji syukur atas segala rahmat dan karunia Allah SWT yang telah memberikan kesempatan penulis untuk melaksanakan dan menyelesaikan Tugas Akhir dengan judul "Pengawasan Detak Jantung dan Peringatan Aritmia secara Ubiquitous Menggunakan Protokol MQTT" ini, shalawat serta salam senantiasa dihanturkan kepada junjungan Nabi Muhammad SAW. Tugas Akhir ini disusun sebagai salah satu syarat sidang Tugas Akhir pada program studi Teknik Informatika Fakultas Teknik Informatika Telkom University.

Penulis menyadari masih ada banyak kekurangan pada Tugas Akhir ini, karena itu kritik dan saran sangat diharapkan dan diterima dengan senang hati agar Tugas Akhir ini menjadi lebih baik lagi. Semoga Tugas Akhir ini memberikan manfaat bagi siapapun yang membaca atau turut meneliti apa yang ada di dalam Tugas Akhir ini.

Akhir kata, penulis meminta maaf sebesar besarnya kepada semua pihak apabila ada kesalahan yang penulis lakukan selama proses pembuatan Tugas Akhir ini baik disengaja atau tidak.

Bandung, 1 Agustus 2017

Penulis,

Muhammad Alif Akbar

NIM: 1103132163

Daftar Isi

A۱	bstra	K .	i
Αl	bstra	et	ii
2.1.2 Riset Terkait 2.2 ECG dan PPG 2.2.1 Lokasi Penempatan Sensor 2.2.2 Titik Fiducial 2.2.3 Bentuk Sinyal 2.3 Aritmia 2.4 Internet of Things	iii		
Ka	ata P	engantar	vi
Da	aftar	Isi	vii
Da	aftar	Gambar	x
Da	aftar	Tabel	xii
I	Pen	dahuluan	1
	1.1	Latar Belakang	1
	1.2		2
	1.3	· ·	2
	_		2
	1.5		3
		· ·	3
		1	4
II	Kaj	an Pustaka	5
	2.1	Penelitian terkait monitoring aritmia	5
			5
		2.1.2 Riset Terkait	8
	2.2	ECG dan PPG	13
			13
		2.2.2 Titik Fiducial	15
		2.2.3 Bentuk Sinyal	16
	2.3		17
	2.4	Internet of Things	18
		2.4.1 ESP-12	19

		2.4.2 Node.Js	2(
		2.4.3 MongoDB	2(
	2.5	Protokol MQTT	
	2.6	Deteksi Puncak R oleh Pan and Tompkins	22
	2.7	Deteksi Aritmia oleh Tsipouras	23
II	I Met	odologi dan Desain Sistem	27
	3.1	Metodologi Penelitian	27
	3.2	Gambaran Umum Sistem	28
	3.3	Rancangan Perangkat Keras	26
		3.3.1 Data Acquisition Unit (DAU)	3(
			32
		3.3.3 Client Monitoring Unit (CMU)	32
	3.4	Rancangan Proses Pemantauan	33
	3.5	Rancangan Proses Deteksi	34
		3.5.1 Pengambilan dan Pengiriman Sinyal	35
		3.5.2 Preprocessing dan Perekaman	36
		3.5.3 Algoritma Deteksi Puncak	38
		3.5.4 Algoritma Deteksi Aritmia	40
		0 0	41
		3.5.6 Integrasi Algoritma pada Perangkat Keras	42
	3.6	Skenario Pengujian	42
		3.6.1 Parameter Pengujian	12
		3.6.2 Konfigurasi Perangkat Keras	43
		3.6.3 Pengujian Algoritma Pemantauan	1 5
		3.6.4 Pengujian Algoritma Deteksi	16
IV	Has	il dan Pembahasan	50
	4.1	Hasil Pengujian	
		4.1.1 Jumlah Fitur Sistem	5(
		4.1.2 Delay	
		4.1.3 Execution Time	51
		4.1.4 Akurasi	52
	4.2	Pembahasan	58
\mathbf{V}	Kes	impulan dan Saran	56
	5.1	Kesimpulan	56
	5.2	Saran	58
Da	aftar	Pustaka	31
	5.3	Koefisien Proses Filter	65
	5.4	Hasil Lengkap Pengukuran Delay	36
	5.5	Hasil Lengkap Pengukuran Waktu Eksekusi	36

Lampiran 65

Daftar Gambar

2.1	a) Samsung Gear S3; b) Holter Monitor; c) Fingertip Pulse
	Oximeter; d) Heart Rate App
2.2	a) Sensor ECG dengan 3 leads; b) Sensor PPG ujung jari; c)
	Sensor PPG di pergelangan tangan
2.3	a) Penempatan 3 Elektroda di Dada, b) Penempatan 3 Elektro-
	da di Tangan
2.4	Lokasi Penempatan Lebih 3 titik
2.5	Sinyal ECG berdasarkan titik fiducial
2.6	Sinyal PPG berdasarkan titik fiducial
2.7	Perbandingan sinyal ideal PPG dan ECG
2.8	Sinkronisasi antara ECG dan PPG
2.9	Struktur jantung sederhana
2.10	a) Sinyal VF; b) Sinyal PAC; c) Sinyal PVC
2.11	Koin Rp200 - ESP-12E - Pulse Sensor
2.12	a) Node JS; b) Mongo DB;
	MQTT QOS 0
2.14	MQTT QOS 1
	MQTT QOS 2
2.16	Cara kerja MQTT
2.17	Preprocessing: Filtering
2.18	Processing: Original R Peak Detection
2.19	Flowchart of Beat Aritmia Classification
2.20	Pseudo code algoritma yang diajukan Tsipouras 26
3.1	Flowchart Metodologi
3.2	Gambaran Umum Sistem
3.3	Skema Elektronik DAU
3.4	Baterai LiPo 3.7v 180mAh
3.5	a) Tampilan Web Monitoring b) Tampilan Aplikasi Monitoring . 33
3.6	Flowchart Rancangan Algoritma Pemantauan
3.7	Flowchart Rancangan Algoritma Deteksi
3.8	Flowchart Pengambilan dan Pengiriman Sinyal
3.9	Flowchart Rancangan Algoritma Preprocessing

3.10	Processing: Original R Peak Detection	39
3.11	Flowchart Rancangan Algoritma Preprocessing	41
3.12	Diagram Tahap (Sequence) Algoritma Deteksi	42
3.13	Konfigurasi Perangkat Keras	45
4.1	Hasil Pengukuran Delay 100 sample	51
4.2	Hasil Pengukuran Waktu Eksekusi Pada DAU	52
4.3	Hasil Pengukuran Waktu Eksekusi Pada SPU	52
4.4	Perbandingan Performa Deteksi Data Series 100	54
4.5	Perbandingan Performa Deteksi Data Series 200	54
4.6	Perbandingan Waktu Akurasi	55
4.7	Perbandingan akurasi deteksi Aritmia dengan input berbeda	56
4.8	Perbandingan sensitvitas deteksi Aritmia dengan input berbeda	57
4.9	Perbandingan spesifisitas deteksi Aritmia dengan input berbeda	57

Daftar Tabel

2.1	Perbandingan Produk Berupa Alat	7
2.2	Perbandingan 10 Aplikasi Monitoring Jantung di Play Store	8
2.3	Perbandingan Riset Metode Monitoring	11
2.4	Ringkasan riset mengenai klasifikasi aritmia otomasis	14
2.5	Pengelompokan Tipe beat	24
3.1	Tabel Spesifikasi Perangkat Keras	44
3.2	Tabel Rakapitulasi Jumlah Detak	47
3.3	Tabel Rakpitulasi Aritmia Series 100 dengan Kategori	48
3.4	Tabel Rakpitulasi Aritmia Series 200 dengan Kategori	48
4.1	Variabel eksperiment	53
4.2	Hasil Pengujian Algoritma Deteksi Detak Jantung pada Python	53
4.3	Tabel Performa deteksi Aritmia dengan input berbeda	56
5.1	Daftar Koefisien Band Pass Filter	65
5.2	Daftar Koefisien Derivative Filter	66
5.3	Delay Pada Jaringan	66
5.4	Waktu Eksekusi DAU	66
5.5	Waktu Eksekusi SPU	67

Bab I

Pendahuluan

1.1 Latar Belakang

Penyakit jantung (Cardiovascular Diseases, CVDs) merupakan penyakit yang dapat menyerang siapa saja, terjadi kapan saja dan dimana saja. WHO mencatat terjadi sekitar 17,7 juta kematian diakibatkan oleh CVDs di seluruh dunia pada tahun 2015[1]. Dilain pihak menurut Dinas Kesehatan Republik Indonesia, lebih dari 3 juta kematian akibat CVDs terjadi sebelum usia 60 tahun[2]. CVDs juga umumnya tidak memiliki gejala sebelum penyakit menyerang[1]. Oleh karena itu, diperlukan monitoring (pemantauan) jantung yang dapat dilakukan secara terus-menerus.

Telah banyak dikembangkan produk untuk melakukan monitoring baik menggunakan Electrocardiogram (ECG) [3] dan Photoplethysmogram (PPG)[4], [5]. Beberapa produk tersebut bahkan dapat memberitahu jumlah Beat Per Minute (BPM, detak jantung tiap menit) dan melakukan perekaman aktivitas jantung. Rekam jantung bermanfaat bagi dokter jantung untuk melakukan analisis penyakit dan merancang metode pengobatan. Salah satu jenis CVDs yang dapat diidentifikasi dari rekam jantung ialah Aritmia.

Menurut literatur, Aritmia adalah ritme detak jantung yang tidak teratur[6]. Aritmia tergolong mudah untuk diidentifikasi berdasarkan gambar rekam jantung seseorang. Sebagian besar jenis aritmia tergolong tidak berbahaya (serangan kecil)[7]. Walaupun tidak berbahaya, jika artimia tersebut sering diabaikan potensi serangan aritmia yang lebih besar meningkat, contohnya ketika *Premature Ventricular Contraction* (PVC) terjadi berulang kali dapat menandakan terjadinya serangan besar seperti *Ventricular Tachycardia* (VT) dan *Ventricular Fibrillation* (VF) [8]. Berdasarkan studi pustaka yang penulis lakukan, beberapa penelitian sebelumnya telah berhasil membuat algoritma untuk mendeteksi aritmia secara otomatis [8]–[11].

Monitoring jantung yang terus-menerus akan mudah dilakukan kepada pasien yang menjalani perawatan intensif di sebuah rumah sakit. Namun tentunya hal tersebut sulit dilakukan kepada pasien yang menjalani rawat jalan. Akibatnya, aritmia pada pasien yang pernah terkena CVD dan sedang menjalani rawat jalan sulit untuk dipantau.

Produk monitoring yang telah ada tidak dapat melakukan monitoring secara terus menerus dan tidak dapat melakukan analisis otomatis. Analisis harus dilakukan secara manual oleh seorang dokter jantung. Hal ini tidak menjadi masalah jika jumlah pasien sedikit, namun ternyata jumlah pasien jantung di indonesia terus meningkat. Di lain pihak, menurut PERKI, Indonesia masih kekurangan jumlah dokter jantung [12]. Bahkan secara ideal pun seorang dokter jantung masih ditargetkan untuk mengawasi sangat banyak pasien (sekitar 100 ribu orang)[12]. Dalam beberapa kasus, pasien juga memerlukan pengawasan terus menerus. Hal ini mengakibatkan seorang dokter tidak mungkin melakukan monitoring secara maksimal terhadap semua pasiennya secara terus menerus.

1.2 Pernyataan Masalah

Berdasarkan latar belakang diatas, sub bab 1.1, dapat disimpulkan terdapat permasalahan pada sistem yang sudah ada, yaitu:

- 1. Sistem yang ada tidak dapat bekerja secara *Ubiquitous* dan terus menerus,
- 2. Analisis sistem tersebut dilakukan manual oleh dokter jantung sehingga membutuhkan waktu lama,
- 3. Seorang dokter jantung harus menangani banyak pasien sekaligus.

1.3 Perumusan Masalah

Berdasarkan fakta dan permasalahan yang ditemukan, pada tugas akhir ini penulis merancang sebuah solusi berupa arsitektur sistem monitoring. Yang menjadi rumusan masalah untuk perancangan arsitektur ini ialah sebagai berikut:

- 1. Bagaimana merancang arsitektur sistem monitoring jantung yang bersifat ubiquitous dan terus menerus?
- 2. Bagaimana mengembangkan metode *monitoring* dan peringatan yang dapat mengawasi banyak pasien sekaligus?
- 3. Bagaimana melakukan analisis performansi terhadap aristektur dan metode yang dikembangkan?

1.4 Batasan Masalah

Untuk membatasi perancangan sistem tugas akhir ini menetapkan batasan sebagai berikut:

1. Sensor dibangun menggunakan PPG dengan kontroller ESP12E;

- 2. Server dibangun dengan spesifikasi server Processor Intel-i3 (2.3GHz), RAM 6 GB, Storage Samsung SSD EVO 750;
- 3. Sistem bekerja pada foreground atau thread utama
- 4. Iterkoneksi jaringan menggunakan WiFi;
- 5. Tidak terdapat hambatan atau masalah komunikasi antara Sensor dan Server;
- 6. Metode klasifikasi yang diuji ialah metode yang diusulkan oleh Pan-Tomkins dan Tsipouras-Fotiadis
- 7. Nilai Pulse Arrival Time (PAT) dianggap konstan.

1.5 Tujuan

Berikut adalah tujuan yang ingin dicapai pada penulisan Tugas Akhir yaitu:

- 1. Merancang arsitektur sistem monitoring jantung yang bersifat ubiquitous dan terus menerus,
- 2. Mengembangkan metode *monitoring* dan peringatan otomatis yang dapat mengawasi banyak pasien sekaligus,
- 3. Menganalisis performansi terhadap arsitektur dan metode yang dikembangkan.

1.6 Hipotesis

Hipotesis dari tulisan ini adalah

- Dengan memindahkan proses perhitungan dan penyimpanan ke server dapat memungkinkan sistem untuk melakukan pemprosesan lebih besar dan cepat,
- Terdapat fitur yang dimiliki baik oleh ECG maupun PPG sehingga memungkinkan kedua jenis sensor digunakan pada sistem tanpa merubah algoritma klasifikasi,
- 3. Dengan komunikasi menggunakan MQTT akan memungkin banyak pihak untuk mendapat peringatan dari sistem ketika terdeteksi Aritmia,
- 4. Dengan melakukan pengujian dapat mengetahui performansi dari sistem yang dirancang,

1.7 Sistematika Penulisan

Tugas Akhir ini disusun dengan sistematika penulisan sebagai berikut:

Bab 1 Pendahuluan

Bab ini membahas mengenai latar belakang, rumusan masalah, dan tujuan pengerjaan Tugas Akhir ini. Sekaligus memuat pernyataan mengenai batasan masalah, hipotesis dan sistematika penulisan.

Bab 2 Kajian Pustaka

Bab ini membahas fakta dan teori yang berkaitan dengan perancangan sistem untuk mendirikan landasan berfikir. Dengan menggunakan fakta dan teori yang dikemukakan pada bab ini penulis menganalisis kebutuhan akan rancangan arsitektur sistem yang dibangun.

Bab 3 Metodologi dan Desain Sistem

Bab ini membahas secara rinci tentang rancangan arsitektur dan metode yang dibangun oleh penulis. Sekaligus metode pengujian performansi terhadap arsitektur sistem yang dirancang.

Bab 4 Hasil dan Pembahasan

Pada bab ini membahas tentang hasil pengujian dari implementasi arsitektur sistem. Pengujian dilakukan sesuai skenario yang telah dibuat pada bab sebelumnya.

Bab 5 Kesimpulan dan Saran

Bab ini berisi kesimpulan dari penetilian tugas akhir yang telah dilakukan dan saran yang di perlukan untuk penelitian selanjutnya.

Bab II

Kajian Pustaka

Untuk mendirikan landasan berfikir, bab ini akan membahas fakta dan teori yang berkaitan dengan perancangan sistem tersebut. Dimulai dengan membahas beberapa riset terkait, dilanjutkan dengan penjelasan akan istilah istilah, dan algoritma yang digunakan pada penerapan tugas akhir pada bab 3.

2.1 Penelitian terkait monitoring aritmia

Monitoring jantung bukanlah hal yang baru. Hal ini ditandai dengan banyaknya produk dan riset mengenai monitoring jantung. Sebelum berdiskusi lebih jauh tentang riset terkait aritmia ada baiknya penulis mereview beberapa produk terkait monitoring jantung yang ada dipasaran.

2.1.1 Produk Monitoring Jantung di Pasaran

Meningkatnya kesadaran masyarakat akan CVDs mendorong banyak perusahaan untuk membuat produk monitoring jantung portable. Perusahaan seakan berlomba memproduksi alat monitoring baik yang berstandar medis untuk penggunaan rawat intesif maupun yang tidak berstandar medis untuk penggunaan sehari hari. Selain produk berbentuk alat (hardware), produk berbentuk program (software) yang hanya memanfaatkan LED flash di kamera smartphone sebagai sensor PPG juga banyak ditemukan [13].

Salah satu perusahaan yang ikut memproduksi alat monitoring ialah perusahaan yang terkenal dengan jam tangan pintarnya yaitu Fitbit. Fitbit mengeluarkan "Fitbit Blaze" pada tahun 2016 [4]. Fitbit Blaze dilengkapi dengan PPG pada bagian belakangnya. Fitbit Blaze juga dilengkapi aplikasi Android untuk melihat hasil monitoring secara lengkap. Fitbit Blaze terhubung kepada ponsel Android menggunakan Bluetooth. Fitbit Blaze dirancang sebagai pelengkap lifestyle agar penggunanya dapat menggunakannya sehari hari. Hasil monitoring dari Fitbit dapat dibagikan kepada siapapun setelah sebuah record selesai direkam.

Sama seperti Fitbit, perusahaan raksasa dari Korea, Samsung, juga mengeluarkan produk *lifestyle* berupa sebuah jam tangan pintar yang dapat melakukan *monitoring* jantung. Produk milik Samsung diberi nama "Gear S3"

(gambar 2.1 a) dan diluncurkan pada tahun 2017 [5]. Gear S3 dilengkapi sensor PPG di bagian belakangnya. Gear S3 dapat terhubung ke jaringan secara wireless dengan menggunakan koneksi Bluetooth dan Wi-Fi. Hasil monitoring dari Gear S3 hanya dapat dilihat pada layar yang melengkapinya.

PT. Endo Indonesia, sebuah perusahaan peralatan medis asal Indonesia, juga membuat alat monitoring jantung. Tidak seperti Fitbit dan Samsung, produk besutan Endo ditujukan untuk pemakaian medis. Endo memproduksi Holter monitor "EDAN SE-2003" (gambar 2.1 b) dan Pulse Oximeter "EDAN H-10" (gambar 2.1 c). "SE-2003" menggunakan sensor berjenis ECG dan mampu melakukan monitoring pada 3 channel sekaligus [3]. Berbeda dengan "SE-2003", "H-10" menggunakan PPG [14]. Pulse Oximeter "H-10", sesuai namanya, selain mampu monitoring jantung (Pulse) juga mampu mengukur kadar oxigen dalam darah (Oximeter). "H-10" merupakan pulse oximeter yang diletakkan pada ujung jari (fingertip). Hasil monitoring holter monitor dan pulse oximeter Endo dapat dilihat pada layar produk tersebut dan aplikasi desktop yang menyertainya.

Produk berupa aplikasi/software (gambar 2.1 d) dapat ditemukan dengan mudah pada toko aplikasi virtual (playstore, app store, dll). Penulis melakukan studi perbandingan terhadap 10 aplikasi teratas (versi Juli 2017) pada daftar hasil pencarian di Play Store, dengan kata kunci "Heart Rate" [13]. Setelah membandingkan aplikasi tersebut, tidak ditemukan aplikasi yang memiliki fitur monitoring lengkap untuk menyelesaikan permasalahan yang diajukan pada bab sebelumnya. Hasil perbandingan terhadap 10 aplikasi ini dicantumkan pada tabel 2.2

Semua produk yang disebutkan sebelumnya tidaklah Open Source. Sehingga tidak dimungkinkan untuk merubah spesifikasi kinerja produk seperti menaikkan sample rate atau mengganti algorima penghitung detak jantung. Walaupun tidak Open Source, baik Fitbit dan Samsung memberikan Application Programming Interface (API) untuk memudahkan pengembang perangkat lunak membuat sistem yang menggunakan produk mereka. API tersebut memungkinkan pengembang mengambil semua data sensor yang tertanam pada produk. Untuk kasus monitoring jantung, pengembang dapat mengambil bentuk gelombang jantung dan BPM dari produk. Sedangkan, Endo tidak menyediakan API sama sekali. Sehingga, untuk mengakses pengukuran dari produk Endo akan sangat sulit untuk dilakukan (mungkin dilakukan dengan Reverse Engineering). Rangkuman perbedaan produk berupa alat dapat dilihat pada tabel 2.1









Gambar 2.1: a) Samsung Gear S3; b) Holter Monitor; c) Fingertip Pulse Oximeter; d) Heart Rate App

No	Produk	Sen	Me	Op	Fitur							
		sor	dis	en	A	В	$\mid C \mid$	D	$\mid E \mid$	F	G	H
1	Fitbit Blaze	PPG	N	N	Y	Y	Y	Y	N	Y	N	Y
2	Samsung Gear S3	PPG	N	N	Y	Y	Y	N	N	Y	N	Y
3	ENDO SE-2003	ECG	Y	N	Y	Y	Y	Y	N	Y	N	N
4	ENDO H-10	PPG	Y	N	Y	Y	Y	Y	N	Y	N	N

Tabel 2.1: Perbandingan Produk Berupa Alat

No	Aplikasi	Sen	Fitur							
		sor	A	В	$\mid C \mid$	D	E	F	G	H
	Instant Heart Rate:									
1	Heart Rate & Pulse	PPG	Y	N	Y	Y	N	Y	N	Y
	Monitor									
$ _{2}$	iCare Health Monitor	PPG	Y	N	Y	N	N	$ _{\mathrm{Y}}$	N	$ _{\mathrm{Y}} $
2	(BP & HR)	110	1	11	1	11	11	1	11	1
3	Heart Rate	PPG	Y	N	Y	Y	N	Y	N	Y
3	Monitor(REPS)	FFG	1	11	1	1	11	I	11	
	Runtastic Heart Rate									
4	Monitor & Pulse	PPG	Y	N	Y	N	N	Y	N	N
	Checker									
5	Cardiograph - Heart	PPG	Y	N	Y	$ _{\mathbf{Y}}$	N	Y	N	$ _{\mathrm{Y}} $
0	Rate Meter	IIG	1	11	1	1	11	1	11	
6	ASUS Heart Rate	PPG	N	N	N	N	N	Y	N	N
7	Samsung Health	PPG	Y	Y	N	N	N	Y	N	Y
	Heart Rate									
8	Monitor(Meet Your	PPG	N	N	N	N	N	Y	N	N
	Need Production)									
9	MobECG	ECG	N	Y	Y	Y	N	Y	N	N
10	CMS50Dplus	ECG	N	Y	Y	Y	N	Y	N	N

Tabel 2.2: Perbandingan 10 Aplikasi Monitoring Jantung di Play Store

Ket:

A = Identitas User

B = Real Time Monitoring

C = Melihat Gelombang Jantung

D = Merekam Gelombang Jantung

E = Multiuser Monitoring

F = Deteksi BPM

G = Aritmia Alert

H = Share Result via Network

2.1.2 Riset Terkait

Arsitektur sistem yang dirancang pada tugas akhir ini menerapkan konsep Internet of Things (IoT) dan diharapkan mampu melakukan analisis otomatis, khususnya aritmia. Penerapan IoT kedalam monitoring jantung sudah pernah dilakukan sebelumnya, begitupun dengan analisis artimia secara otomatis. Untuk mengoptimalkan metode yang diajukan pada tugas akhir ini, diperlukan pembelajaran terhadap riset terkait atas kedua hal tersebut.

Pada tahun 2013, Daniel Barata dan rekannya dari Portugal merancang metode monitoring yang dapat bekerja secara portable [15]. Sensor yang terhubung dengan sebuah tablet android akan berkomunikasi menggunakan protokol MQTT. Penggunaan MQTT memungkinkan throughtput data yang besar dan banyak sensor yang terhubung secara bersamaan. Metode ini menggunakan sensor ECG dan PPG untuk mengambil data tubuh. Pemilihan MQTT untuk meningkatkan jumlah sensor yang dapat terhubung juga dilakukan oleh Karan Motwani pada penilitiannya di tahun 2016 [16]. Selain digunakan untuk monitoring MQTT juga digunakan pada facebook messager [17].

Pada tahun 2014, Paola Pierleoni dan rekannya merancang metode monitoring yang melibatkan ponsel dan sensor ECG milik produk "Zephyr HxM-BT" [18]. Zephyr akan mengirimkan sinyal ECG melalui bluetooth menuju polsel untuk di proses. Metode monitoring yang dirancang oleh Pierleoni menambahkan analisis aritmia kedalamnya. Aritmia dianalisis menggunakan rule based classification yang diusulkan oleh Tsipouras (2005). Aturan yang diajukan oleh Tsipouras memerhatikan fitur RR interval dari gelombang jantung [8]. Hasil analisis yang dihasilkan dapat dilihat secara real time pada layar ponsel.

Pada tahun 2015, M. Surya dan rekannya asal India merancang arsitektur monitoring jantung yang dibangun menggunakan Raspberry Pi [19]. Sebuah ECG akan memberikan inputan analog kepada pin GPIO yang dimiliki oleh Raspi. Raspi bertugas untuk mendeteksi detak jantung dan mengirimkan perhitungan BPM ke sebuah dashboard melalui jaringan GSM. Setiap data gelombang jantung yang diterima dashboard akan disimpan pada database MySQL.

Masih di tahun 2015, Naresh Vemishetty dan rekannya merancang metode monitoring yang ditujukan agar memiliki kompleksitas pemrosesan yang rendah [20]. Dengan kompleksitas yang rendah diharapkan metode yang mereka usulkan ini dapat dijalankan pada device yang memiliki kemampuan komputasi yang rendah. Sistem mereka dapat menerima input berupa sinyal ECG dan EEG.

Pada tahun 2016, Vasu Jindal (seorang peneliti dari Universitas Texas) merancang metode monitoring yang melibatkan penggunaan ponsel dan clo-ud[21]. Ponsel akan membaca gelombang jantung dari sensor PPG milik produk sejenis Fitbit, kemudian mengirimkannya ke cloud untuk di proses. Clo-ud akan memprosesnya menggunakan deep belief network dan mengembalikan hasil pengukuran berupa BPM. Setiap data gelombang jantung yang diterima cloud akan disimpan sebagai bahan prediksi berikutnya.

Di tempat lain pada tahun 2016, Mamidi Manisha dan rekannya dari India merancang metode monitoring yang mirip dengan metode Jindal. Metode Mamidi juga melibatkan ponsel, produk jam tangan pintar dan cloud processing[22]. Namun fokus utama dalam sistem yang mereka rancang ialah tentang bagaimana cloud dapat menangani pertukaran data yang besar dan cepat. Sa-

lah satu kunci keberhasilan sistem mereka ialah penerapan database No-SQL yang berhasil memaksimalkan kecepatan penulisan data. Selain komunikasi yang cepat, sistem mereka dirancang agar memiliki mekanisme pemberitaan darurat kepada rumah sakit.

Dari keempat riset diatas, masing masing memiliki kelebihan dan kekurangan. Metode Barata dan Motwani dapat menghubungkan banyak sensor sekaligus. Metode Pierloeni dapat medeteksi aritmia tapi hanya pasien yang bisa mengetahuinya. Metode Jindal memiliki sistem analisis terpusat sehingga algoritma yang diterapkan dapat terus berkembang semakin akurat namun hanya bisa menganalisis BPM. Metode Manisha memiliki kehandalan dalam menangani banyak pasien dalam sistem terpusat dan mampu memberikan pemberitaan darurat namun analisis masih harus dilakukan manual. Ringkasan mengenai kelebihan dan kekurangan ini dapat dilihat pada tabel 2.3.

Judul	Penulis	Ta	Fitur					
		hun	A	В	С	D	E	
System of acquisition, transmission, storage and visualization of Pulse Oximeter and ECG data using Android and MQTT	Daniel Barata, Goncalo Louzada et al.	2013	N	N	N	Y	N	
An Android-Based Heart Monitoring System for the Elderly and for Patients with Heart Disease	Paola Pierleoni, Luca Pernini, et al.	2014	Y	Y	N	N	Y	
Healthcare based on IoT using Raspberry Pi	M. Surya Deekshith Gupta, Vamsikrishna Patchava, et al.	2015	Y	N	N	N	Y	
Affordable Low Complexity Heart/Brain Monitoring Methodology for Remote Health Care	Naresh Vemishetty, Pranit Jadhav, et al.	2015	Y	N	N	N	N	
Integrating Mobile and Cloud for PPG Signal Selection to Monitor Heart Rate During Intensive Physical Exercise	Vasu Jindal	2016	Y	N	Y	N	N	
IoT on Heart Attack Detection and Heart Rate Monitoring	Mamidi Manisha, Katakam Neeraja, et al.	2016	N	N	Y	Y	Y	

Tabel 2.3: Perbandingan Riset Metode Monitoring

Ket:

A = Deteksi BPM

B = Deteksi Artimia

C = Sistem Deteksi Cloud

D = Optimasi banyak pengguna

E = Sistem Peringatan

Analisis terhadap rekam jantung umumnya dilakukan secara manual oleh dokter jantung. Salah satu bentuk analisis yang dapat dilakukan ialah mengklasifikasian kemunculan aritmia. Untuk mengklasifikasikan aritmia seorang

dokter perlu melihat hasil rekam jantung seorang pasien (gambar 2.10), baik hasil rekam ECG maupun PPG. Namun, seperti yang ditunjukkan oleh Pierleoni (2014) pada penilitiannya dimungkinkan untuk melakukan analisis otomatis, khususnya Aritmia [18]. Selain Pierleoni, banyak penelitian yang telah dilakukan untuk mengklasifikasi aritmia secara otomatis. Bahkan, kini penelitian tersebut telah memiliki keakuratan yang cukup baik, mencapai lebih dari 90%, dengan berbagai macam metode dan ekstraksi fitur.

Pada tahun 1985, Jiapu Pan dan Willis J. Tompkins mengusulkan sebuah metode deteksi QRS secara Real Time [23]. Metode ini kemudian menginspirasi peneliti lainnya untuk menerapkannya ke dalam berbagai penelitian mengenai monitoring jantung [24], [25]. Salah satu peneliti yang menggunakan metode ini ialah Christos Pavlatos dan rekannya pada tahun 2003 [24]. Christo Pavlatos menerapkan metode Pan dan Tompkins kedalam embedded system. Hal ini dimungkinkan karena algoritma pan tompkins cukup hemat dalam penggunaan memori, panjang buffer yg digunakan yaitu 150ms. Algoritma Pan dan Tompkins berhasil mendeteksi detak jantung dengan tingkat sensitivitas 99.62% [23].

Pada tahun 2004, Tsipouras dan rekannya mengajukan algoritma klasifikasi aritmia berdasarkan RR-interval [8]. Klasifikasi yang diajukan berupa *rule-based* yang dirancang bersama dokter ahli jantung. Algoritma yang dianggap simpel dibandingkan penggunaan algoritma *machine learning* seperti SVM [9], ANN [11], dan Regressor. Algoritma ini menghasilkan akurasi 98%.

Pada tahun 2008, Babak Mohammadzadeh dan rekannya mengajukan algoritma yang dapat mendeteksi aritmia menggunakan Generalized discriminant analysis (GDA) dan Support Vector Machine (SVM) [9]. Algoritma yang diusulkan Mohammadzadeh mampu mengklasifikasikan NSR, PVC, AF, VF and 2° Heart Block pada sinyal ECG. Algorima yang diusulkan Mohammadzadeh menghasilkan akurasi 99.1%.

Pada tahun 2013, Milan S. Shet dan rekannya mengajukan metode klasifikasi aritmia dengan input ECG [10]. Algoritma mereka melibatkan optimasi *Binary Particle Swarm* dan *Absolute Euclidean Classifier*. Metode Shet menghasilkan akurasi 97.2%.

Pada tahun 2014, Andrius Solosenko dan Vaidotas Marozas mengajukan metode yang dapat mendeteksi PVC (tipe aritmia) yang menggunakan inputan PPG [11]. Algoritma deteksi yang diterapkan menggunakan klasifikasi artificial neural network (ANN) dengan 6 fitur pada 12 detik window. Algoritma ini menghasilkan spesitivitas 99.85%.

Pada tahun 2015, Luisa F. Polania dan rekannya mengajukan metode klasifikasi aritmia dengan menerima input PPG [26]. Tipe aritmia yang dapat diklasifikasi ialah NSRs, paced SVPCs, paced VPC dan paced VT. SVM digunakan sebagai klasifikasi atas 3 fitur. Algortima yang mereka ajukan memiliki akurasi 96%.

Pada tahun 2016, Kalidas dan Tamil mengajukan algoritma klasifikasi aritmia yang dapat memproses 3 jenis input, ECG, PPG, dan Arterial Blood Pressure (ABP) [27]. Sinyal ECG diproses menggunakan algoritma Pan-Tompkin dan PPG diproses menggunakan "first-order derivative" filter. Klasifikasi yang digunakan kombinasi dari adaptive threshold dan SVM. Algoritma yang mereka ajukan menghasilkan spesitivitas 96%

Ringkasan dari hasil keenam riset diatas dapat dilihat pada tabel 2.4.

2.2 ECG dan PPG

Terdapat 2 jenis sensor yang umum digunakan untuk melakukan monitoring jantung, yaitu Electrocardiogram (ECG) dan Photoplethysmogram (PPG) seperti yang terlihat pada gambar 2.2. Kedua jenis sensor ini menjadi pilihan utama dalam monitoring jantung karena keduanya mengusung konsep noninvasive. Sensor non-invasive memungkinkan melakukan pengambilan data tubuh tanpa perlu melukai/menusuk bagian tubuh tertentu. Secara umum ECG akan menghasilkan pengukuran lebih akurat dari pada PPG. Namun PPG lebih nyaman digunakan dalam jangka panjang dari pada ECG.



Gambar 2.2: a) Sensor ECG dengan 3 leads; b) Sensor PPG ujung jari; c) Sensor PPG di pergelangan tangan

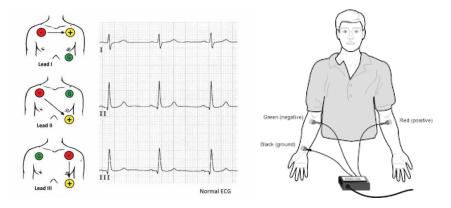
2.2.1 Lokasi Penempatan Sensor

a. ECG

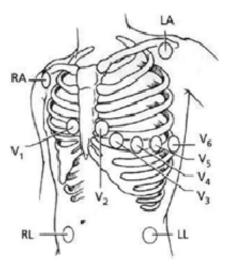
ECG perlu melakukan pengukuran minimal di 3 lokasi. Hal ini disebabkan karena ECG secara langsung mengukur perubahan nilai kelistrikan yang dihasilkan tubuh. Untuk mengukur kelistrikan tubuh ECG memerlukan minimal 3 elektroda yaitu + (positif), - (negatif) dan N (netral), terlihat pada gambar 2.3. Untuk pengukuran lebih dari 3 titik, elektroda ECG dapat diletakkan pada posisi yang ditunjukkan gambar 2.4.

Judul	Penulis	Ta- hun	Hasil	Sen- sor
An arrhythmia classification system based on the RR-interval signal	M.G. Tsipouras, D.I. Fotiadis, et al	2004	Algoritma klasifikasi aritmia dengan fitur RR interval dan rule-base decision	ECG
Support vector machine-based arrhythmia classification using reduced features of heart rate variability signal	Babak Mohamma- dzadeh Asl, Seyed Kamaledin Setarehdan, et al	2008	Model klasifikasi aritmia berdasar GDA dan SVM	ECG
ECG Arrhythmia Classification Using R-Peak Based Segmentation, Binary Particle Swarm Optimization and Absolute Euclidean Classifier	Milan S. Shet, Minal Patel, et al	2013	Model particle swarm yang mengkalsifikasi segmen R peak	ECG
Automatic Premature Ventricular Contraction Detection in Photo- plethysmographic Signalsr	Andrius Solosenko and Vaidotas Marozas	2014	Algoritma deteksi PVC pada sinyal PPG	PPG
Method for Classifying Cardiac Arrhythmias using Photoplethysmogra- phy	Luisa F. Polania, Lalit K. Mestha, at al	2015	Algoritma deteksi arimia berdasarkan 3 fitur PPG	PPG
Cardiac arrhythmia classification using multi-modal signal analysis	V Kalidas and L S Tamil	2016	Metode klasifikasi aritmia dengan kombinasi input ECG dan PPG	ECG, PPG

Tabel 2.4: Ringkasan riset mengenai klasifikasi aritmia otomasis



Gambar 2.3: a) Penempatan 3 Elektroda di Dada, b) Penempatan 3 Elektroda di Tangan



Gambar 2.4: Lokasi Penempatan Lebih 3 titik

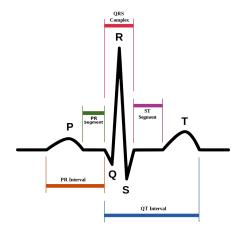
b. PPG

PPG dapat melakukan pengukuran hanya di satu lokasi. Hal ini disebabkan karena PPG mengukur tingkat penyerapan cahaya oleh darah, sedangkan pembuluh darah menjalar ke seluruh tubuh. Namun, untuk menghasilkan pengukuran maksimal PPG perlu diletakkan di lokasi tubuh yang pembuluh darah dekat dengan permukaan kulit [28][29]. Beberapa lokasi tubuh yang sesuai kriteria tersebut terdapat pada ujung jari, pergelangan tangan, lengan atas, leher, dan daun kuping.

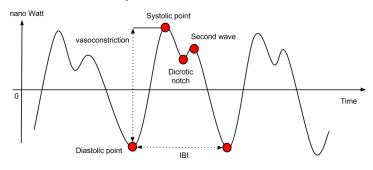
2.2.2 Titik Fiducial

Untuk mengenali sebuah detak jatung pada rekam ECG maupun PPG diperlukan untuk mencari titik titik fiducial (pembanding). Kemunculan titik

fiducial menandakan adanya siklus beat (detak) pada waktu kemunculan titik tersebut. Sebuah siklus sinyal ECG dapat dilihat dari beberapa titik fiducial yaitu P-QRS-T, seperti terlihat pada gambar 2.5. Sedangkan siklus sinyal PPG dilihat dari siklus Diastolic-Systolic-Dicrotic seperti terlihat pada gambar 2.6



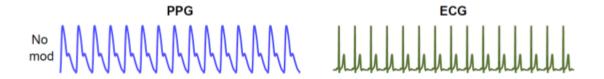
Gambar 2.5: Sinyal ECG berdasarkan titik fiducial



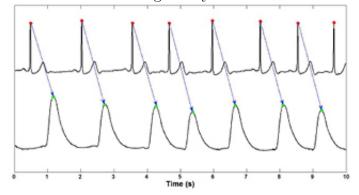
Gambar 2.6: Sinyal PPG berdasarkan titik fiducial

2.2.3 Bentuk Sinyal

Dapat dilihat, pada gambar 2.7, dengan mudah bahwa sinyal bentukan dari PPG dengan ECG berbeda secara morfologi (bentuk)[30]. Namun, karena sumber sinyal yang sama (dari jantung) siklus PPG dan ECG dapat disinkronisasi (saling dipetakan) berdasarkan titik R pada ECG dan puncak sistolik pada PPG seperti gambar 2.8 [27]. Perbedaan waktu kemunculan R dan Sistolik dikenal sebagai *Pulse Arrival Time* (PAT). PAT dapat digunakan sebagai parameter mengukur tekanan darah, yang mana tidak dicakup pada tugas akhir ini.



Gambar 2.7: Perbandingan sinyal ideal PPG dan ECG



Gambar 2.8: Sinkronisasi antara ECG dan PPG

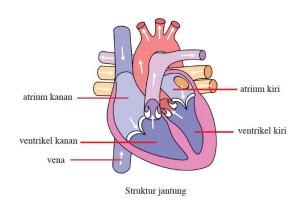
2.3 Aritmia

Aritmia adalah kategori gangguan jantung yang berupa tidak normal-nya irama jantung. Beberapa panyakit jantung yang tergolong aritmia antara lain:

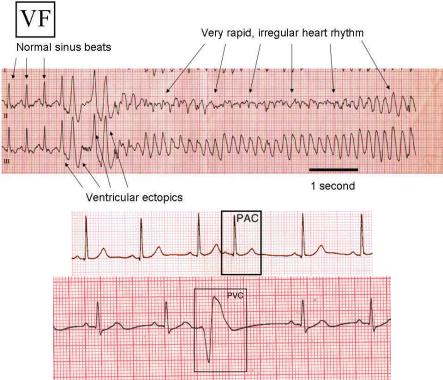
- Tachycardia (detak lebih cepat dari normal),
- Bradycardia (detak lebih lambat dari normal),
- Premature Atrial Contraction (PAC), Kontraksi Atrial Prematur (gambar 2.10 b);
- Premature Vantricular Contraction (PVC), Kontraksi Ventrikular Prematur (gambar 2.10 c);
- Ventricular Tachycardia (VT) (detak ventrikel sangat cepat), dan
- Ventricular Fibrillation (VF), detak ventrikel tidak beraturan (gambar 2.10 a).

Premature Contraction berarti siklus detak yang premature (tidak pada waktunya) disebabkan oleh kontraksi pada atrium (bilik) atau ventrikel (serambi) terjadi lebih cepat atau lebih lambat dari seharusnya. Premature Contraction tergolong serangan kecil (tidak berbahaya)[xx], sedangkan VT dan

VF tergolong serangan besar (berbahaya). *Premature contraction* yang terjadi berulang kali dan cepat merupakan awal dari peristiwa VT maupun VF. Contoh kemunculan PAC, PVC dan VF dapat dilihat pada gambar 2.10.



Gambar 2.9: Struktur jantung sederhana



Gambar 2.10: a) Sinyal VF; b) Sinyal PAC; c) Sinyal PVC

2.4 Internet of Things

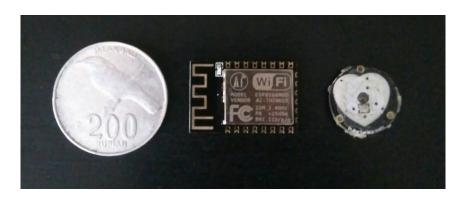
Internet of Things (IoT) ialah konsep dimana objek objek (Things) dapat saling berinteraksi pada jaringan Internet tanpa membutuhkan manusia.

Pada konsep IoT, terdapat sedikitnya 3 komponen dalam aristekturnya yaitu sensor, server dan actuator. Sensor sebagai pengubah data dari dunia nyata ke bentuk digital agar dipahami oleh mesin. Server sebagai pemroses data tersebut. Actuator sebagai pelaksana keputusan sensor di dunia nyata. IoT memungkinkan komunikasi Machine to Machine (M2M) terjadi dalam jaringan Internet. Hal ini berarti sensor, server dan receptor dapat berkomunikasi dimana saja selama dapat terhubung dengan Internet. Selain itu, IoT memodelkan jaringan agar banyak objek (Things) dapat saling berkomunikasi. Sehingga, sebuah sistem yang dirancang untuk menangani banyak objek saling berkomunikasi dimana saja, perlu menerapkan IoT.

Sebuah sistem monitoring yang dapat berjalan secara Ubiquitous haruslah dibangun dengan konsep Internet of Things (IoT). Sensor yang berfungsi sebagai pengambil data dikendalikan oleh sebuah controller. Controller adalah bagian yang mengatur jadwal pengambilan data sensor dan pengirimannya ke server. Salah satu jenis controller yang popular ialah ESP-12. Server memerlukan sebuah platform pemograman yang dapat mengatur pemrosesan data dan komunikasi benda di jaringan. Platform server yang populer untuk penerapan IoT adalah Node.JS. Selain melayani komunikasi, server juga bertugas untuk menyimpan data. Mongo.Db adalah salah satu database NoSQL yang populer untuk digunakan dalam sistem yang menyimpan biq data.

2.4.1 ESP-12

ESP-12 (subversi ESP8266) adalah salah satu tipe System on Module (SoC) yang diproduksi oleh Espressif dari China. SoC berarti papan sirkuit yang telah terintegrasi oleh sistem tertentu. Kelebihan utama ESP ialah ukurannya yang kecil (16x24x3 mm) tapi dapat berfungsi sebagai controller dan telah dilengkapi modul Wi-Fi. Hal ini memungkinkan komunikasi sensor-server melalui jaringan WiFi tanpa perlu menambah modul jaringan lagi.



Gambar 2.11: Koin Rp200 - ESP-12E - Pulse Sensor

2.4.2 Node.Js

Node. Js adalah teknologi Javascript (Js) Runtime yang dibangun diatas Chrome V8 JS Engine. Node. Js memungkinkan bahasa pemrograman Js menjalankan web service. Node. Js dirancang menggunakan skema event-driven dan non-blocking IO, sangat sesuai untuk aplikasi data-intensive real-time [31]. Node. JS juga telah terbukti secara performansi lebih cepat dari bahasa scripting lain seperti PHP, Python, dan Ruby bahkan tidak jauh lambat dibanding bahasa ter-compile seperti JAVA, C, dan C++ [32].

2.4.3 MongoDB

MongoDB adalah salah satu jenis program penyimpanan data yang bersifat NoSQL. MongoDB menyimpan data dengan bentuk dokumen dan format JSON. MongoDB dirancang untuk kasus penggunaan yang [33]:

- 1. Membutuhkan beban penulisan data yang tinggi,
- 2. Skema data yang tidak stabil,
- 3. Ukuran data akan menjadi sangat besar,
- 4. Tidak memiliki seorang administrator



Gambar 2.12: a) Node JS; b) Mongo DB;

2.5 Protokol MQTT

Message Queuing Telemetry Transport (MQTT) adalah protokol transport dengan skema komunikasi publish dan subscribe (gambar 2.16). MQTT dirancang menjadi protokol yang ringan, terbuka dan sederhana. Karakteristik ini membuat MQTT sangat tepat untuk digunakan sebagai protokol komunikasi machine-to-machine (M2M) dan Internet of Things (IoT). Protokol ini menggunakan TCP/IP pada layer transport. Terdapat tiga level Qualities of Service (QoS) dalam penyampaian pesan yaitu:

1. QOS 0 atau "At most once" (gambar 2.13), dimana pesan dikirim dengan skema *fire-and-forget* yang berarti tidak ada upaya menjamin pesan yang dikirim dapat sampai ke tujuan.



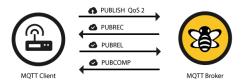
Gambar 2.13: MQTT QOS 0

2. QOS 1 atau "At least once" (gambar 2.14), dimana pesan dikirim dengan jaminan setidaknya pesan sampai sekali ke tujuan. Sehingga memungkinkan terjadinya duplikasi pesan di tujuan akibat pesan yang dikirim ulang dari pengirim.

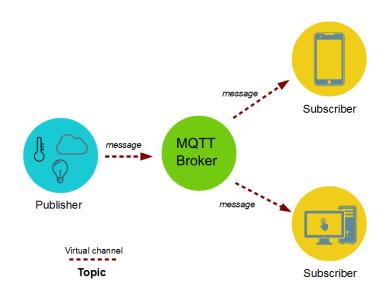


Gambar 2.14: MQTT QOS 1

3. QOS 2 atau "Exactly once" (gambar 2.15), dimana pesan dikirm dengan jaminan diterima tepat sekali ke tujuan. Sehingga tidak ada pesan yang terduplikasi di tujuan.



Gambar 2.15: MQTT QOS 2



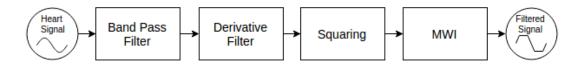
Gambar 2.16: Cara kerja MQTT

2.6 Deteksi Puncak R oleh Pan and Tompkins

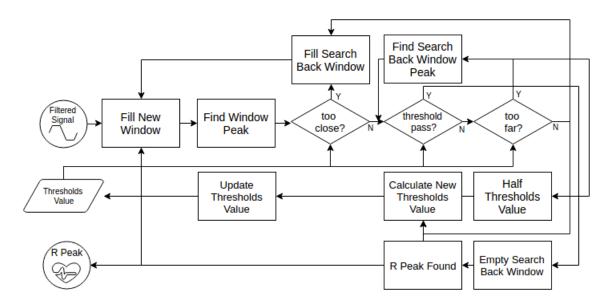
Pan dan Tompkins mengusulkan sebuah algoritma pencarian QRS pada sinyal ECG [23]. Metode ini menjadi populer karena dapat bekerja secara real-time. Metode PanTomkins dimulai dari proses processing berupa filtering sinyal. Kemudian dilanjutkan dengan pencarian puncak R menggunakan adaptive thresholding.

Pada tahap *preprocessing*, Pan-Tompkins menerapkan 4 proses filtering yaitu Band Pass filtering, Derived filter, Squaring, dan Moving Window Integrator 2.17. Tahapan tersebut dilakukan untuk menghilangkan *noise* pada sinyal dan memudahkan proses pencarian puncak.

Pada tahap processing, Pan-Tompkins menerapkan adaptive thresholding terhadap sebuah window sinyal yang berukuran kecil (0.3s) [23]. Pada window tersebut, akan dicari peak yang melewati threshold yang telah ditentukan, kemudian nilai peak akan menjadi input untuk mengupdate nilai threshold. Ketika sekian waktu terlampaui tanpa ditemukannya peak maka harus dilakukan search back hingga posisi R terakhir yang ditemukan (gambar 2.18).



Gambar 2.17: Preprocessing: Filtering



Gambar 2.18: Processing: Original R Peak Detection

2.7 Deteksi Aritmia oleh Tsipouras

Tsipouras et al. mengusulkan algoritma deteksi setelah melakukan percobaan bersama dokter spesialis jantung [8]. Pada penelitiannya, ia membangun rule-based detector berdasarkan masukan tim dokter jantung yang terlibat. Rule ini dengan menggunakan sebuah (i) window RR-interval, yang berisi 3 RR-interval, RR1_i, RR2_i, RR3_i. Jenis aritmia yang dapat dideteksinya dibagi menjadi 4 jenis detak aritmia dan 7 jenis ritme aritmia. Namun untuk rancangan pada paper ini artimia yang dapat dideteksi hanyalah jenis aritmia detak dan dikelompokkan kedalam 3 kategori. Kategori yang dipilih ialah 1) Normal, 2) Premature Contraction, dan 3) Ventricular Flutter. Secara detil pengelompokan ini dapat dilihat pada tabel 2.5.

MIT-BIH Beat Symbol	Symbol Meaning	Category
N	Normal	1
	Normal	
/	Paced Beat	
f	Fusion of paced and normal beat	
L	Left bundle branch block	
R	Right bundle branch block	
X	Non-conducted P-wave (blocked Atrial	
71	Premature Contraction)	
Q	Unclassifed	
V	Premature Ventricular Contraction	2
A	Premature Atrial Contraction	
a	Aberrated Premature Atrial Contraction	
J	Nodal (junctional) premature beat	
_S	Supraventricular premature or ectopic beat	
3	(atrial or nodal)	
F	Fusion of ventricular and normal beat	
!	Ventricular Flutter	3

Tabel 2.5: Pengelompokan Tipe beat

Algoritma Tsipouras melakukan klasifikasi berdasarkan sebuah window RR interval yaitu $RR1_i$, $RR2_i$, dan $RR3_i$ yang kemudian seterusnya bergeser satu beat. RR interval merupakan jaruk waktu antar puncak R dalam satu detak. Tiap beat mulanya dikategorikan sebagai kelas 1 dan kemudian mendapatkan kategori baru sesuai Rule yang telah ditetapkan (gambar 2.19).

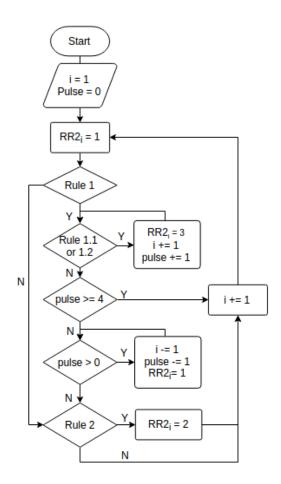
Rule 1. VF: Dimulai ketika $RR1_i > 1.8RR2_i$ dan durasi $RR2_i$ lebih kecil daripada 0.6 s. Maka $RR2_i$ dianggap sebagai awal mula terjandinya VF dan window berikutnya akan dites dengan kedua kondisi berikut:

- 1. durasi setiap RR interval dalam satu window lebih kecil dari 0.7s
- 2. jumlah durasi setiap RR interval dalam satu window lebih kecil dari 1.7s

Jika salah satu kondisi tambahan pada rule 1 terpenuhi minimal 4 window berurutan maka RR2 pada tiap window tersebut diklasifikasikan sebagai beat kategori 3. Jika tidak algoritma berlanjut dan window kembali ke posisi awal ditemukannya VF.

Rule 2. PVC: Detak dikategorikan sebagai PVC jika salah satu kondisi berikut terpenuhi:

- 1. $RR1_i > 1.15RR2_i \text{ dan } RR3_i > 1.15RR2_i$
- 2. $|RR1_i RR2_i| < 0.3s \operatorname{dan} RR1_i < 0.8s \operatorname{dan} RR2_i < 0.8s \operatorname{dan} 1.2(RR1_i + RR2_i)/2 < RR3_i$
- 3. $|RR2_i RR3_i| < 0.3s \operatorname{dan} RR2_i < 0.8s \operatorname{dan} RR3_i < 0.8s \operatorname{dan} 1.2(RR2_i + RR3_i)/2 < RR1_i$



Gambar 2.19: Flowchart of Beat Aritmia Classification

Pseudocode untuk flowchart deteksi aritmia (gambar 2.19) dapat dilihat pada gambar 2.20.

```
1. Initialization
  RR2; from window i is classified as normal (category 1)
2. Rule 1 - Ventricular flutter/fibrillation beat classification
     If RR2; < 0.6 sec and 1.8*RR2; < RR1; then
              i. RR2; is classified in category 3.
             ii. The RR2_k of all windows k = i+1, i+2, ... i+n with
                  (RR1_k < 0.7 \text{ and } RR2_k < 0.7 \text{ and } RR3_k < 0.7) or
                  (RR1k + RR2k + RR3k < 1.7) are classified in category
                  3.
 b. If the number of intervals that are sequentially classified
       in category 3 is less than 4 then they all are classified in
       category 1 and the algorithm returns to window i.
3. Rule 2 - Premature ventricular contractions
  If ((1.15*RR2_i < RR1_i) and (1.15*RR2_i < RR3_i)) or
      ((|RR1_i - RR2_i|<0.3) \text{ and } ((RR1_i<0.8) \text{ and } (RR2_i<0.8)) \text{ and}
      (RR3_i>1.2*mean(RR1_i, RR2_i)) or
      ((|RR2_i - RR3_i|<0.3) \text{ and } ((RR2_i<0.8) \text{ and } (RR3_i<0.8)) \text{ and }
      (RR1_i>1.2*mean(RR2_i, RR3_i))
  then RR2; is classified in category 2.
  Update Window
```

Gambar 2.20: Pseudo code algoritma yang diajukan Tsipouras

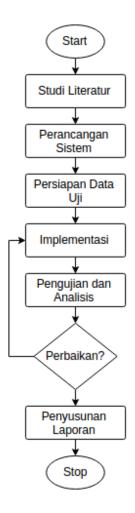
i = i + 1

Bab III

Metodologi dan Desain Sistem

3.1 Metodologi Penelitian

Diagram alir metodologi yang digunakan untuk menyelesaikan tugas akhir ditampilkan pada gambar 3.1. Berikut penjelasan tiap tahap pada diagram alir tersebut:



Gambar 3.1: Flowchart Metodologi

1. Studi literatur

Pada tahap ini penulis mengumpulkan literatur seperti buku, artikel dan paper yang berguna menjadi landasan informasi pada penelitian. Hasil tahap ini ialah fakta dan teori serta masalah yang dihadapi.

2. Perancangan Sistem

Pada tahap ini penulis memilah masalah yang dapat diselesaikan berdasarkan fakta dan teori yang telah dikumpulkan. Hasil tahap ini ialah rancangan sistem yang diajukan sebagai solusi.

3. Persiapan Data Uji

Pada tahap ini penulis mempersiapkan data yang telah tervalidasi kebenarannya untuk dijadikan input pengujian. Hasil tahap ini ialah dataset yang telah dianotasi.

4. Implementasi

Pada tahap ini penulis menerapkan rancangan sistem baik yang berupa software maupun hardware. Hasil tahap ini ialah software dan hardware yang dapat berjalan tanpa masalah.

5. Pengujian dan Analisis

Pada tahap ini penulis melakukan pengujian terhadap sistem yang dibangun menggunakan data uji dan parameter pengujian. Jika ditemukan ada masalah teknis ataupun kemungkinan melakukan peningkatan performansi maka penulis akan kembali ke tahap implementasi. Hasil tahap ini ialah software dan hardware dengan konfigurasi terbaik yang ditemukan.

6. Penyusunan Laporan

Pada tahap ini penulis melakukan penulisan laporan hasil akhir dari tugas akhir. Hasil dari tahap ini berupa buku tugas akhir dan jurnal penelitian.

3.2 Gambaran Umum Sistem

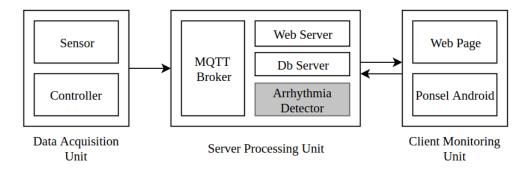
Untuk menyelesaikan masalah yang ditemukan, penulis merancang sebuah solusi sistem untuk pemantauan jantung. Sistem dirancang untuk bisa dipantau di halaman web dan ponsel android. Hasil kalkulasi sistem bukanlah analisa medis, tetapi hanya berupa peringatan. Analisis dokter masih diperlukan untuk mengambil keputusan medis terhadap peringatan yang diberikan oleh sistem. Pengguna sistem ialah dokter, pasien (pengguna yang memakai sensor), dan keluarga pasien. Sistem ditujukan untuk penggunaan non-medis atau sehari-hari yang berfungsi sebagai peringatan dini. Tujuan dari peringatan ini ialah:

- 1. bagi pasien atau keluarga pasien agar mereka dapat menghubungi dokter untuk melakukan pengecekan lebih lanjut.
- 2. bagi dokter agar dia dapat merancang pengobatan sesuai analis dokter tersebut.

Secara umum sistem bekerja sebagai berikut:

- 1. Data Acquisition Unit(DAU) mengambil data jantung pada pergelangan tangan,
- 2. DAU kemudian secara periodik melakukan sampel dan mengirimkan sampel tersebut ke SPU untuk diproses lebih lanjut,
- 3. Pengguna sistem dapat kapan saja melihat data aktivitas jantung melalui Client Monitoring Unit(CMU) berupa halaman web atau aplikasi pada ponsel android,
- 4. Ketika Server Processing Unit(SPU) mendeteksi kemunculan artimia, SPU akan secara otomatis mengirimkan pesan peringatan kepada CMU di pengguna sistem.

Arsitektur sistem secara umum digambarkan pada gambar 3.2.



Gambar 3.2: Gambaran Umum Sistem

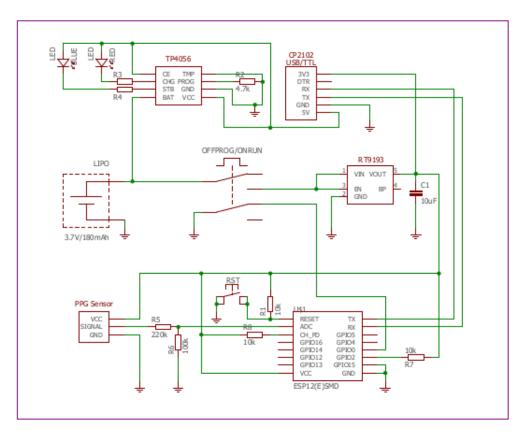
3.3 Rancangan Perangkat Keras

Perangkat keras dipilih berdasarkan pada kebutuhan rancangan sistem. Perangkat keras dibagi menjadi 3 bagian yaitu *Data Acquisition Unit*(DAU), Server Processing Unit(SPU), dan Client Monitoring Unit(CMU).

Setelah perangkat keras ditentukan, algoritma yang sesuai untuk diterapkan harus dirancang. Rancangan algoritma terbagi menjadi 2 alur yaitu alur deteksi dan alur pemantauan. Rancangan proses mengenai algoritma dijelaskan lebih lengkap pada sub bab 3.4 dan sub bab 3.5.

3.3.1 Data Acquisition Unit (DAU)

Data Acquisition Unit (DAU) berfungsi untuk mengambil data aktivitas jantung seorang pasien. Sistem yang dibangun tidak dapat menggunakan produk monitoring yang sudah ada karena sistem tersebut tidak bersifat Open Source. Akibatnya pada riset ini tidak bisa dilakukan konfigurasi terhadap sensor dan controller-nya. Konfigurasi yang dimaksud ialah menaikkan atau menurunkan frekuensi sampel dan transmit. Oleh karena itu penulis merancang DAU khusus untuk penelitian tugas akhir ini. DAU dibangun dengan 3 komponen utama yaitu Sensor, Controller, dan baterai. Secara lengkap skema elektronik pada DAU dapat dilihat pada gambar 3.3.



Gambar 3.3: Skema Elektronik DAU

a. Sensor

Sistem dirancang untuk mengembangkan produk pemantauan jantung yang sudah ada di pasaran. Berdasarkan pengetahuan yang telah dibangun pada bab kajian pustaka, terdapat 2 jenis sensor yang umum digunakan yaitu ECG dan PPG. Berdasarkan rancangan proses deteksi pada sub bab 3.5 fitur yang dipilih dapat dihasilkan baik oleh ECG maupun PPG. Dengan demikian ECG dan PPG dapat digunakan dalam sistem.

Dalam tugas akhir ini, penulis memilih menggunakan PPG. Sensor PPG yang digunakan merupakan produksi Pulse Sensor yang dirancang oleh Joel dan Yury [34], terlihat pada gambar 2.11. Alasan penulis milihan PPG ialah karena:

- 1. harganya yang murah,
- 2. PPG hanya menempel di satu bagian tubuh,
- 3. PPG berukuran relatif kecil,
- 4. kekurangan PPG yaitu kurang akurat dibanding ECG, tidak menyalahi tujuan sistem sebagai peringatan dini bukan medis.

b. Controller

Karena sistem dirancang untuk monitoring terus menerus dan *Ubiquitous* maka DAU haruslah cukup kecil untuk dibawa kemana saja dan menggunakan media komunikasi wireless (tanpa kabel) untuk beriteraksi dengan SPU. Terdapat banyak jenis media komunikasi wireless seperti GSM/CDMA, WiFi, Bluetooth, Infra Red, Zigbee, dll. WiFi dipilih sebagai media, pada sistem, karena jarak cakup yang cukup besar dan mudah untuk dikonfigurasi. Berdasarkan pengetahuan yang telah dibangun pada bab kajian pustaka, terdapat sebuah SoC yang telah memiliki kemampuan controller dan memiliki modul WiFi serta berukuran kecil yaitu ESP-12. Oleh karena itu DAU dirancang menggunakan ESP-12.

c. Baterai

Untuk memungkinkan DAU dibawa kemana saja dan dikenakan terus menerus, diperlukan baterai sebagai sumber catuan. Pada tugas akhir ini penulis menggunakan baterai *Li-Polymer* (LiPo) *protected* berkapasitas 180mAh dan tegangan 3.7V. Baterai ini juga berukuran kecil yaitu 25x18x8 mm dan memiliki bobot 5.3 gr, terlihat pada gambar 3.4.



Gambar 3.4: Baterai LiPo 3.7v 180mAh

3.3.2 Server Processing Unit (SPU)

Untuk mengimplemantasikan konsep IoT, sebuah Server Processing Unit (SPU) dirancang agar bisa melayani banyak DAU dan CMU. Oleh karena itu SPU harus mampu melayani komunikasi data dengan arus yang tinggi. Alasan ini mendorong penulis memilih menggunakan protokol MQTT sebagai protokol komunikasi, NodeJs sebagai runtime dan MongoDb sebagai pengelola penyimpanan data. SPU dirancang agar bisa berjalan pada satu perangkat. Hal ini berarti MQTT broker, Web Server, Database Server, dan Detector berjalan pada satu alamat IP yang sama.

3.3.3 Client Monitoring Unit (CMU)

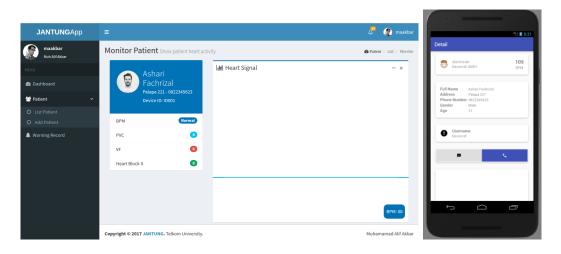
Sistem dirancang memiliki 2 jenis CMU yaitu halaman web dan aplikasi pada ponsel Android. Kedua saluran ini dapat melakukan pemantauan selama berada dalam jaringan yang sama dengan SPU. Penulis memilih Android karena memiliki jumlah pengguna terbesar didunia. Sehingga bisa diasumsikan sistem yang dirancang bisa digunakan oleh banyak orang.

a. Halaman Web

Halaman web dibangun menggunakan framework Express.Js. Pada halaman web terjadinya aritmia ditandai dengan bunyi dan bertambahnya angka hitungan aritmia yang terdeteksi. Tampilan halaman web dapat dilihat pada gambar 3.5.

b. Aplikasi Ponsel Android

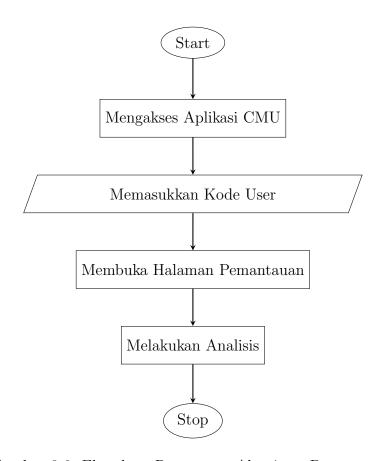
Aplikasi ponsel android dibangun untuk dapat berjalan pada ponsel android ber-OS (operating system) minimal Jelly Bean (Android v4.1). Pada aplikasi ini terjadinya aritmia ditandai dengan bunyi atau berubahnya status deteksi dan kode warna ikon seru. Kode warna merah berarti terdeteksi aritmia berbahaya, kuning terdeteksi aritmia tidak berbahaya, dan hijau berarti kondisi normal. Tampilan aplikasi android dapat dilihat pada gambar 3.5.



Gambar 3.5: a) Tampilan Web Monitoring b) Tampilan Aplikasi Monitoring

3.4 Rancangan Proses Pemantauan

Fungsi utama dari sistem yang dibuat ialah melakukan pemantauan. Untuk melakukan pemantauan sistem perlu mengaplikasikan algoritma pemantauan. Algoritma pemantauan hanya berjalan pada perangkat CMU yaitu halaman web atau aplikasi ponsel android. Diagram alir algoritma pemantauan dapat dilihat pada gambar 3.6.

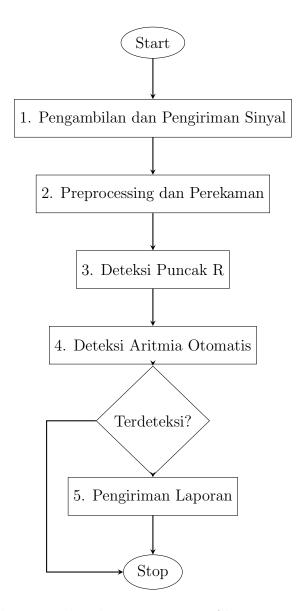


Gambar 3.6: Flowchart Rancangan Algoritma Pemantauan

Flowchart diatas (gambar 3.6) dimulai dengan seorang pengguna baik pasien, keluarga pasien, maupun dokter perlu membuka sebuah perangkat CMU. Setelah aplikasi terbuka, baik web maupun aplikasi ponsel, user perlu memasukkan kode sensor atau user yang ingin dipantau. Setelah kode pantau dimasukkan aplikasi akan membuka halaman pemantauan. Setelah grafik pemantauan mulai berjalan pengguna bisa melakukan analisis.

3.5 Rancangan Proses Deteksi

Fungsi berikutnya yang akan diterapkan dalam sistem ialah dapat melakukan pendeteksian aritmia otomatis. Untuk itu sistem perlu menerapkan algoritma deteksi. Algoritma deteksi yang diterapkan pada tugas akhir ini terbagi menjadi 5 tahap yaitu Pengambilan dan Pengiriman Sinyal, Preprocessing dan Perekaman, Deteksi Detak Otomatis, Deteksi Aritmia Otomatis dan Pengiriman Laporan. Diagram alir tahap algoritma deteksi digambarkan pada gambar 3.7.

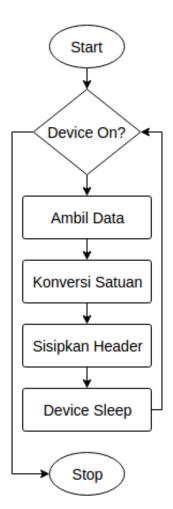


Gambar 3.7: Flowchart Rancangan Algoritma Deteksi

3.5.1 Pengambilan dan Pengiriman Sinyal

Pengambilan dan Pengiriman sinyal dilakukan di DAU. Langkah pertama ialah controller mengambil nilai pada pin analognya. Nilai pada pin analog lalu dimaksukkan ke dalam sebuah buffer sampel. Selama buffer masih berisi maka DAU akan mencoba mengirimkan sampel yang paling pertama masuk (skema First In First Out). Sebelum dikirim, sampel telah disisipkan header untuk kemudian dikirim menggunakan protokol MQTT dengan QoS 0 kepada SPU. Sampel akan diambil lagi setiap 5ms yang dikendalikan oleh sebuah thread interrupt. Ketika tidak ada interrupt pengambilan sampel dan buffer telah

kosong maka DAU akan masuk ke mode sleep. Header berisi kode sensor dan angka index untuk menandakan urutan hasil bacaan. Index terebut direset setiap angka 1000. Diagram alir untuk memperjelas algoritma bagian ini dapat dilihat pada gambar 3.8.



Gambar 3.8: Flowchart Pengambilan dan Pengiriman Sinyal

3.5.2 Preprocessing dan Perekaman

Setelah data diterima, SPU kemudian melakukan preprocessing pada data. Preprocessing yang dilakukan terbagi menjadi data correction, filtering, squaring, moving window integration (MWI) dan Adaptive Thresholding. Setelah filtering dilakukan nilai dianggap telah bersih noise maka nilai ini di simpan/rekam di database. Preprocessing berlanjut ke squaring dan MWI. Terakhir ekstraksi fitur peak (R pada ECG dan Systolic pada PPG) dilakukan dengan Adaptive Thresholding. Diagram alir algoritma preprocessing dapat dilihat pada gambar 3.11. Rangkaian preprocessing ini merupakan modifika-

si pada algoritma yang diusulkan oleh Pan-Tomkin (1985) (sub bab 2.6) dan Kalidas-Tamil (2016) agar kedua algoritma ini bisa bekerja untuk ECG dan PPG.

a. Data Correction

Data Correction berfungsi sebagai algoritma untuk menangani hilangnya data selama pengiriman. Hal ini mungkin terjadi karena data dikirimkan dari DAU menggunakan MQTT Quality of Service (QoS) 0 (lihat sub bab 2.5). Pertama, data dipisahkan antara nilai pembacaan sensor dan header. Header kemudian digunakan untuk memisahkan proses perhitungan, setiap kode sensor akan memiliki proses sendiri. Jika terdapat locatan index pada header (index data yg diterima bukan bertambah 1 dari index data sebelumnya) maka proses akan menambah data buffer sebanyak jumlah index yang terlompati dengan nilai berdasarkan proyeksi garis lurus dari nilai terakhir ke nilai terbaru mengikuti persamaan 3.1. Jika tidak ada nilai yang hilang maka nilai akan langsung dimasukkan ke buffer.

$$y(n) = \frac{n(v_2 - v_1)}{d} + v_1 \tag{3.1}$$

 v_1 adalah nilai terakhir yang diterima, v_2 adalah nilai terbaru yang diterima, n adalah jarak dari index terakhir, d adalah jarak index terbaru ke terakhir. y adalah nilai index n yang hilang

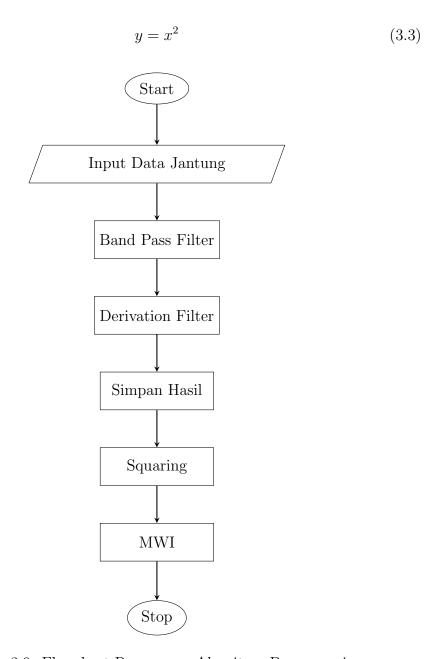
b. Filtering

Filtering berfungsi untuk menghilangkan noise yang mempengaruhi sinyal. Noise yang umum terdapat ialah muscle noise dan baseline wander. Filtering yang diterapkan terbagi menjadi dua tahap yaitu Band Pass Finite Impulse Response(FIR) Filter kemudian First Order Derivation Filter. Tahap ini sesuai dangan algoritma yang diusulkan oleh Pan-Tomkins (1985)[23] dan Kalidas-Tamil (2016) [27]. Penerapan algoritma Kalidas-Tamil dilakukan pada desain Band Pass Filter yang digunakan. Band Pass Filter ini dirancang untuk memiliki frekuensi response 5-15Hz sehingga bisa memproses sinyal PPG. Daftar koefisien lengkap untuk Band Pass Filter tercantum pada tabel 5.3 di bab lampiran. Sedangkan untuk Derivation Filter mengikuti persamaan 3.2.

$$y(n) = 2v_n + v_{n-1} - v_{n-3} - 2v_{n-4}$$
(3.2)

c. Squaring dan Moving Window Integration (MWI)

Sesuai namanya *Squaring* melakukan penguadratan (persamaan 3.3) terhadap data. Sedangkan MWI melakukan penghalusan data berdasarkan n data sebelum. MWI dilakukan dengan persamaan menjumlahkan nilai posisi i hingga posisi i-47.



Gambar 3.9: Flowchart Rancangan Algoritma Preprocessing

3.5.3 Algoritma Deteksi Puncak

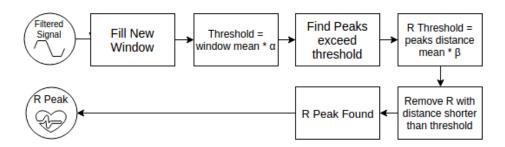
Hal penting untuk dideteksi pada aktivitas jantung ialah detaknya. Tanpa mendeteksi detak deteksi lainnya tidak dapat dilakukan. Deteksi detak dapat dilakukan dengan mencari titik fiducial. Titik fiducial yang paling menonjol ialah puncak tertinggi dari siklus detak yaitu R (pada ECG) dan Systolic (pada

PPG). Untuk mendeteksi puncak dapat dilakukan dengan Adaptive Thresholding. Algorima yang diterapkan merupakan modifikasi dari yang diusulkan Pan-Tompkins(1985). Pan-Tompkins(1985) mengusulkan teknik adaptive dengan merubah nilai threshold berdasarkan nilai puncak pada satu detak (subbab 2.6).

Penulis melihat algoritma Pan-Tompkins dapat dioptimasi sehingga dapat bekerja lebih cepat. Optimasi dilakukan dengan mempebesar window sehingga mengurangi jumlah eksekusi yang perlu dilakukan dalam waktu yang sama, membuat threshold berdasarkan nilai rata-rata window tersebut (persamaan 3.4), menghapus false beat dengan menolak R yang terlalu dekat berdasarkan rata rata jarak (persamaan 3.5). Secara detil proses deteksi hasil modifikasi dapat dilihat pada gambar 3.10. Pelebaran window berakibat pada meningkatnya delay atas munculnya hasil deteksi sejak diterimanya sampel namun dapat meningkatkan akurasi deteksi. *Pseudocode* algoritma deteksi puncak dan penghilang puncak palsu dapat dilihat pada kolom algoritma 1 dan 2.

$$threshold = \alpha(\sum_{n=1}^{d} \frac{v_n}{d})$$
 (3.4)

$$rThreshold = \beta(\sum_{i=1}^{j} \frac{r_i}{j})$$
(3.5)



Gambar 3.10: Processing: Original R Peak Detection

Ket: α merupakan variabel konstan untuk menaikkan threshold. n menunjukan posisi sampel. d merupakan durasi window, n hingga jumlah sampel pada durasi tersebut. v_n merupakan nilai bacaan pada sample ke-n.

 β merupakan variabel konstan untuk menaikkan threshold jarak RR. i menunjukan index peak. j total peak pada window. r_n merupakan nilai jarak RR ke-n.

Algorithm 1 Fungsi Penentuan Peak

```
1: function PEAKFINDER(window, \alpha, d)
       threshold := \alpha * mean(window, d)
2:
3:
       for all sample \in window do
          if sample > threshold then
4:
             if isPeakArea \neq true then
5:
                 isPeakArea := true
6:
                 tempPeak := sample
7:
                 peakCounter += 1
8:
                 peaksArea[peakCounter] := tempPeak
9:
10:
             else if sample > tempPeak then
                 tempPeak := sample
11:
                 peaksArea[peakCounter] := tempPeak
12:
             end if
13:
          else
14:
             isPeakArea := false
15:
          end if
16:
17:
      end for
18:
       return peaksArea
19: end function
```

Algorithm 2 Prosedur Filter False Peak

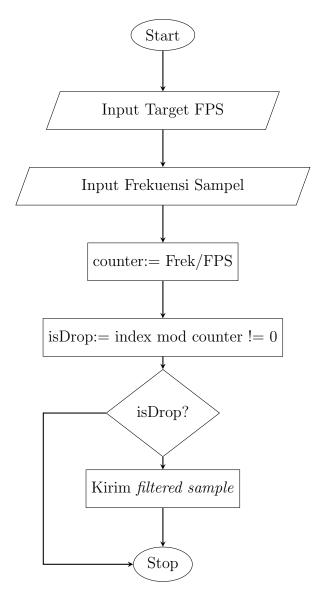
```
1: function FALSEPEAKREMOVAL(peaksArea)
      rThreshold := \beta * mean(distance(peaksArea))
2:
      for all peak_i \in peaksArea do
3:
         if distance(peak_i, peak_{i-1}) < rThreshold then
                                                                ▶ Calculate
4:
  distance from peak_i to peak_{i-1}
            remove(peak, peaksArea)
                                             ▶ Remove peak from peak area
5:
6:
         end if
7:
      end for
      return peaksArea
8:
9: end function
```

3.5.4 Algoritma Deteksi Aritmia

Deteksi Aritmia merupakan salah satu tujuan dari tugas akhir ini. Untuk melakukan deteksi aritmia pada tugas akhir ini menerapkan algoritma usulan Tsipouras (sub bab 2.7). Algoritma ini dipilih karena kelebihannya yaitu dapat melakukan deteksi hanya menggunakan jarak antar titik R pada data ECG. Karena hanya menggunakan titik R, maka algoritma ini juga dapat secara langsung diterapkan pada data PPG.

3.5.5 Visualisasi Gelombang Listrik Jantung

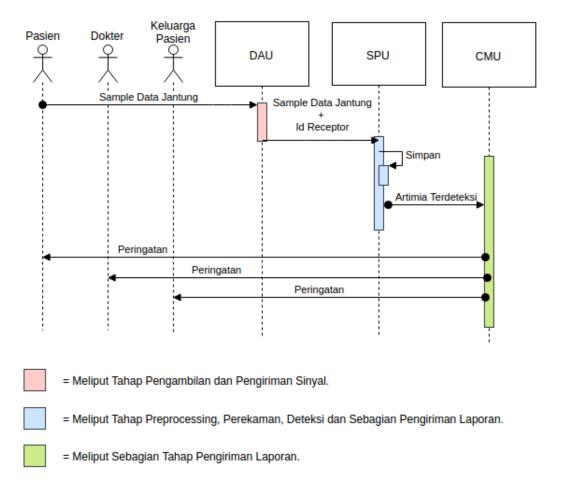
Pengguna dapat menerima laporan atau melakukan pemantauan pada *CMU* mereka. Namun untuk menjaga perangkat *CMU* dapat me-*render* tampilan dengan baik perlu dilakukan penurunan kecepatan sample (lihat gambar 3.11). Selain itu *CMU* harus terus menerus terkoneksi dengan *SPU* untuk bisa mendapatkan data *real-time*. Sehingga kapanpun *SPU* mendeteksi aritmia pengguna dapat melihat peringatan pada device mereka.



Gambar 3.11: Flowchart Rancangan Algoritma Preprocessing

3.5.6 Integrasi Algoritma pada Perangkat Keras

Tahapan hubungan antara algoritma deteksi dengan perangkat keras digambarkan oleh gambar 3.12. Seorang pasien yang mengenakan DAU akan diambil data jantungnya kemudian dikirim ke SPU. Ketika terdeteksi aritmia, SPU akan mengirim flag manandakan aritmia terdeteksi ke CMU yang kemudian dilihat oleh pasien, dokter dan keluarga pasien.



Gambar 3.12: Diagram Tahap (Sequence) Algoritma Deteksi

3.6 Skenario Pengujian

Untuk mengetahui keberahasilan seluruh rancangan diperlukan adanya pengujian, baik secara perangkat maupun algoritma. Hal ini ditujukan mengetahui apakah tujuan tugas akhir ini tercapai.

3.6.1 Parameter Pengujian

Berikut hubungan antara parameter penguji dengan tujuan tugas akhir:

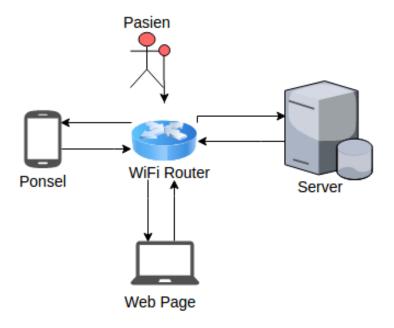
No	Parameter	Tujuan yg Dicakup	Alasan
1	Jumlah Fitur Sistem	1, 2	Mengetahui apakah fitur yang direncanakan bisa berjalan.
2	Delay	1	Dengan mengukur delay dapat diketahui berapa lama proses pengiriman sehingga dapat diketahui seberapa Real Time sistem dapat berjalan.
3	Execution Time	1, 2	Dengan mengukur execution time dapat diketahui seberapa banyak sensor yang dapat ditangani oleh spesifikasi SPU tertentu
4	Akurasi	3	Dengan mengukur akurasi dapat diketahui seberapa akurat algoritma deteksi yang diterapkan

3.6.2 Konfigurasi Perangkat Keras

Spesifikasi perangkat keras yang digunakan selama pengujian dapat dilihat pada tabel 3.1. Pengujian dilakukan dengan menghubungkan sebuah receiver, kepada sebuah SPU dan dipantau oleh 2 CMU (web dan ponsel). Hubungan jaringan perangkat keras digambarkan pada gambar 3.13.

No	Perangkat	Spesifikasi
1	DAU	 ESP-12F Sensor Pulse Modul USB TTL CP2102 IC TP4056 LiPo charger IC LDO regulator RT9193 Battery LiPo protected 180mAh
2	SPU	 Laptop ASUS A43SD Intel i3-2350M CPU @ 2.30GHz RAM DDR3 8GB
3	CMU Web	 Laptop Lenovo G40S AMD A8 5550M CPU @ 2.1GHz RAM DDR3 8GB
4	CMU Android	 ZTE A711, Android Lollipop Snapdragon 615 CPU @ 1.7 GHz RAM 2GB
5	WiFi Routers	Jetfi G2WiFi IEEE 802.11b/g/n

Tabel 3.1: Tabel Spesifikasi Perangkat Keras



Gambar 3.13: Konfigurasi Perangkat Keras

3.6.3 Pengujian Algoritma Pemantauan

Sistem tidak bisa dites secara black box (memberikan masukkan ke sistem dan melihat hasil) karena pengerjaan tugas akhir tidak didampingi oleh dokter ahli jantung untuk melakukan pengecekan atas hasil deteksi. Sehingga pengujian algoritma dipisah menjadi 2 tahap yaitu, algortima pemantauan dan algoritma deteksi.

Pengujian algoritma pemantauan dilakukan dengan cara seseorang menggunakan *receiver* dan dilihat keberhasilan pemantauan dari *CMU*. Pengujian ini ditujukan untuk menguji semua parameter selain parameter 5 (Akurasi).

a. Delay

Delay yang diukur ialah waktu tempuh sejak dikirimnya data oleh DAU hingga diterima oleh SPU. Delay dihitung dengan mengukur rata-rata selisih waktu (t) diterimanya data oleh SPU dikurang dengan waktu kerja sensor (v) (persamaan 3.6).

$$Delay = \alpha \left(\sum_{i=2}^{d} -\frac{(t_i - v_i)}{d}\right)$$
(3.6)

b. Execution Time

Execution Time (Waktu eksekusi) diukur pada DAU dan SPU. Pada DAU execution time ialah waktu sejak sampel diambil hingga selesai dikirim ditambah waktu tidur antar sampel, waktu ini disebut sebagai waktu kerja sensor.

Pada SPU execution time ialah waktu untuk memproses sebuah sampel hingga dimunculkannya sebuah deteksi. Karena pemrosesan dilakukan setiap sebuah window terisi, maka execution time yang dihitung dengan membagi durasi window terhadap dengan jumlah sampel yang diproses (persamaan 3.7).

$$ET = \left(\frac{t_d}{d}\right) \tag{3.7}$$

3.6.4 Pengujian Algoritma Deteksi

Pengujian algoritma deteksi dilakukan dengan memasukkan dataset ECG dari MIT-BIH Arrhythmia Database [35], [36] ke dalam sistem. Untuk mempermudah visualisasi dan analisis data, penulis menjalankan algoritma deteksi pada bahasa pemograman python untuk selanjutnya diimplementasikan ke Node.Js. Pengujian ini ditujukan untuk menguji parameter akurasi.

a. Dataset

Dataset dari MIT-BIH [35], [36] terbagi menjadi 48 records. Masing masing record memiliki panjang 30 menit. Dengan jumlah detak yang berbeda-beda. Rekapitulasi detak yang terekam pada dataset dapat dilihat pada tabel 3.2. Setiap record telah dianotasi (ditandai) oleh dokter ahli jantung[36]. Rekapitulasi anotasi pada dataset dapat dilihat pada tabel 3.3 dan 3.4.

		Series 100		Series 200					
			Number				Number		
Data Set	F	Record Length	Beat	Data Set		Record Length	Beat		
10	0	650000	2273		200	650000	2601		
10	1	650000	1865		201	650000	2000		
10	2	650000	2187		202	650000	2136		
10	3	650000	2084		203	650000	2980		
10	4	650000	2229		205	650000	2656		
10	5	650000	2572		207	650000	2332		
10	6	650000	2027		208	650000	2955		
10	7	650000	2137		209	650000	3005		
10	8	650000	1774		210	650000	2650		
10	9	650000	2532		212	650000	2748		
11	1	650000	2124		213	650000	3251		
11	2	650000	2539		214	650000	2262		
11	3	650000	1795		215	650000	3363		
11	4	650000	1879		217	650000	2208		
11	5	650000	1953		219	650000	2287		
11	6	650000	2412		220	650000	2048		
11	7	650000	1535		221	650000	2427		
11	8	650000	2288		222	650000	2483		
11	9	650000	1987		223	650000	2605		
12	1	650000	1863		228	650000	2053		
12	2	650000	2476		230	650000	2256		
12	3	650000	1518		231	650000	1573		
12	4	650000	1619		232	650000	1780		
					233	650000	3079		
					234	650000	2753		
Total Set		otal Length	Total Beat	Total Set		Total Length	Total Beat		
2	3	14950000	47668		25	16250000	5409		

Tabel 3.2: Tabel Rakapitulasi Jumlah Detak

									Series 1	.00								
Data :		N	1	L	R	Q	f	j	E	е	Х	V	Α	а	J	S	F	
	100	2239	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	33	0	0	0	0	0
	101	1860	0	0	0	2	0	0	0	0	0	0	3	0	0	0	0	0
	102	99	2028	0	0	0	56	0	0	0	0	4	0	0	0	0	0	0
	103	2082	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	2	0	0	0	0	0
	104	163	1380	0	0	18	666	0	0	0	0	2	0	0	0	0	0	0
	105	2526	0	0	0	5	0	0	0	0	0		0	0	0	0	0	0
	106	1507	0	0	0	0	0	0	0	0	0	520	0	0	0	0	0	0
	107	0	2078	0	0	0	0	0	0	0	0	59	0	0	0	0	0	0
	108	1739	0	0	0	0	0	1	0	0	11	17	4	0	0	0	2	0
	109	0	0	2492	0	0	0	0	0	0	0	38	0	0	0	0	2	0
	111	0	0	2123	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0
	112	2537	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	2	0	0	0	0	0
	113	1789	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	6	0	0	0	0
	114	1820	0	0	0	0	0	0	0	0	0	43	10	0	2	0	4	0
	115	1953	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
	116	2302	0	0	0	0	0	0	0	0	0	109	1	0	0	0	0	0
	117	1534	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0
	118	0	0	0	2166	0	0	0	0	0	10	16	96	0	0	0	0	0
	119	1543	0	0	0	0	0	0	0	0	0	444	0	0	0	0	0	0
	121	1861	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1	0	0	0	0	0
	122	2476	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
	123	1515	0	0	0	0	0	0	0	0	0	3	0	0	0	0	0	0
	124	0	0	0	1531	0	0	5	0	0	0	47	2	0	29	0	5	0
Total		31545	5486	4615	3697	25	722	6	0	0	21	1346	155	6	31	0	13	0
Catego	ry					1								2				3
Total						4611	7							155	1			0

Tabel 3.3: Tabel Rakpitulasi Aritmia Series 100 dengan Kategori

								5	Series 2	00								
Data S	Set	N	- /	L	R	Q	f	j	Е	е	Х	٧	Α	a	J	S	F	!
	200	1743	0	0	0	0	0	0	0	0	0	826	30	0	0	0	2	0
	201	1625	0	0	0	0	0	10	0	0	37	198	30	97	1	0	2	0
	202	2061	0	0	0	0	0	0	0	0	0	19	36	19	0	0	1	0
	203	2529	0	0	0	4	0	0	0	0	0	444	0	2	0	0	1	0
	205	2571	0	0	0	0	0	0	0	0	0	71	3	0	0	0	11	0
	207	0	0	1457	86	0	0	0	105	0	0	105	107	0	0	0	0	472
	208	1586	0	0	0	2	0	0	0	0	0	992	0	0	0	2	373	0
	209	2621	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	383	0	0	0	0	0
	210	2423	0	0	0	0	0	0	1	0	0	194	0	22	0	0	10	0
	212	923	0	0	1825	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
	213	2641	0	0	0	0	0	0	0	0	0	220	25	3	0	0	362	0
	214	0	0	2003	0	2	0	0	0	0	0	256	0	0	0	0	1	0
	215	3195	0	0	0	0	0	0	0	0	0	164	3	0	0	0	1	0
	217	244	1542	0	0	0	260	0	0	0	0	162	0	0	0	0	0	0
1	219	2082	0	0	0	0	0	0	0	0	133	64	7	0	0	0	1	0
	220	1954	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	94	0	0	0	0	0
	221	2031	0	0	0	0	0	0	0	0	0	396	0	0	0	0	0	0
	222	2062	0	0	0	0	0	212	0	0	0	0	208	0	1	0	0	0
	223	2029	0	0	0	0	0	0	0	16	0	473	72	1	0	0	14	0
	228	1688	0	0	0	0	0	0	0	0	0	362	3	0	0	0	0	0
	230	2255	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0
	231	314	0	0	1254	0	0	0	0	0	2	2	1	0	0	0	0	0
	232	0	0	0	397	0	0	1	0	0	0	0	1382	0	0	0	0	0
	233	2230	0	0	0	0	0	0	0	0	0	831	7	0	0	0	11	0
	234	2700	0	0	0	0	0	0	0	0	0	3	0	0	50	0	0	0
Total		43507	1542	3460	3562	8	260	223	106	16	172	5784	2391	144	52	2	790	472
Catego	ory					1								2				3
Total						5285	6							916	3			472

Tabel 3.4: Tabel Rakpitulasi Aritmia Series 200 dengan Kategori

b. Akurasi

Pengukuran akurasi terbagi menjadi 2 yaitu akurasi deteksi detak dan akurasi deteksi aritmia. Untuk mengukur akurasi jumlah kelas (detak dan aritmia) digunakan persamaan 3.8, 3.9 dan 3.10.

$$Accuracy = \frac{TP + TN}{TP + TN + FP + FN}$$
 (3.8)

$$Specificity = \frac{TN}{TN + FP} \tag{3.9}$$

$$Sensitivity = \frac{TP}{FN + TP} \tag{3.10}$$

	Predicted: No	Predicted Yes
Actual: No	TN	FP
Actual: Yes	FN	TP

${\bf Bab} \,\, {\bf IV}$

Hasil dan Pembahasan

4.1 Hasil Pengujian

Setelah melaksanakan pengujian sistem seperti yang telah dibahas pada bab sebelumnya sub bab ini akan memaparkan hasil dari percobaan.

4.1.1 Jumlah Fitur Sistem

Pemantauan (aktivitas jantung) dan Deteksi (detak dan aritmia) berhasil dilakukan secara realtime (parameter lainnya, dibahas pada sub bab berikutnya). Berikut perbandingan mode *monitoring* pada sistem di Tugas Akhir ini dengan sistem sejenis lainnya yang berada pada puncak 10 Android Playstore (kata pencarian heart rate) [13].

No	Produk	Sen				Fit	tur			
		sor	A	В	$\mid C \mid$	D	E	F	G	H
1	Instant Heart Rate : Heart Rate & Pulse Monitor	PPG	Y	N	Y	Y	N	Y	N	Y
2	iCare Health Monitor (BP & HR)	PPG	Y	N	Y	N	N	Y	N	Y
3	Heart Rate Monitor(REPS)	PPG	Y	N	Y	Y	N	Y	N	Y
4	Runtastic Heart Rate Monitor & Pulse Checker	PPG	Y	N	Y	N	N	Y	N	N
5	Cardiograph - Heart Rate Meter	PPG	Y	N	Y	Y	N	Y	N	Y
6	ASUS Heart Rate	PPG	N	N	N	N	N	Y	N	N
7	Samsung Health	PPG	Y	Y	N	N	N	Y	N	Y
8	Heart Rate Monitor(Meet Your Need Production)	PPG	N	N	N	N	N	Y	N	N
9	MobECG	ECG	N	Y	Y	Y	N	Y	N	N
10	CMS50Dplus	ECG	N	Y	Y	Y	N	Y	N	N
*	Tugas Akhir	PPG	Y	Y	Y	Y	Y	Y	Y	Y

Ket:

A = Identitas User

B = Real Time Monitoring

C = Melihat Gelombang Jantung

D = Merekam Gelombang Jantung

E = Multiuser Monitoring

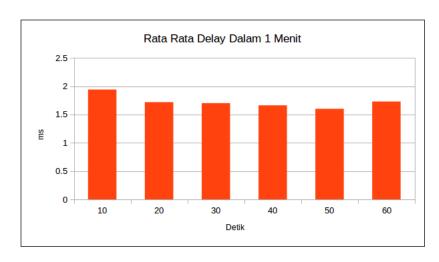
F = Deteksi BPM

G = Aritmia Alert

H = Share Result via Network

4.1.2 Delay

Pengujian dilakukan oleh pengguna yang bergerak secara bebas dalam wilayah cakupan router (*DAU*, router dan *SPU* masih dalam satu wilayah) sehingga tidak ada proses routing antara router. Setelah melakukan pengujian sebanyak 10 kali didapatkan rata-rata delay sekitar 1.72541 ms. Hasil rata rata pengukuran delay tiap 10 detik dalam 1 menit tertera pada gambar 4.1. Tabel pengukuran delay yang lengkap terlampir pada lampiran 5.4.



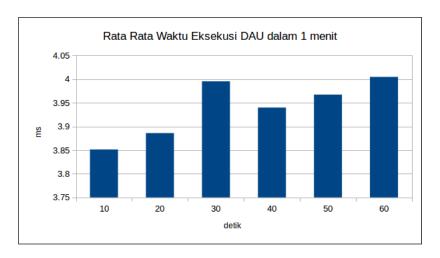
Gambar 4.1: Hasil Pengukuran Delay 100 sample

4.1.3 Execution Time

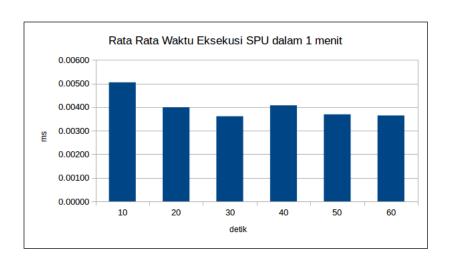
Execution Time perlu diukur pada 2 lokasi yaitu DAU dan SPU. Hal ini ditujukan untuk mengetahui maximum sampling speed yang mungkin dilakukan pada DAU sebelum terjadi bottleneck.

Pengujian pada *DAU* dilakukan sebanyak 10 kali. Berdasarkan pengujian, didapatkan rata-rata waktu eksekusi ialah 3.94 ms ms per sampel. Hasil rata rata pengukuran waktu eksekusi tiap 10 detik dalam 1 menit tertera pada gambar 4.2. Tabel pengukuran waktu eksekusi pada DAU yang lengkap terlampir pada lampiran 5.5.

Pengujian pada SPU dilakukan sebanyak 10 kali. Berdasarkan pengujian, didapatkan rata-rata waktu eksekusi ialah 0.00401 ms ms per sampel. Hasil rata rata pengukuran waktu eksekusi tiap 10 detik dalam 1 menit tertera pada gambar 4.3. Tabel pengukuran waktu eksekusi pada SPU yang lengkap terlampir pada lampiran 5.5.



Gambar 4.2: Hasil Pengukuran Waktu Eksekusi Pada DAU



Gambar 4.3: Hasil Pengukuran Waktu Eksekusi Pada SPU

4.1.4 Akurasi

Setelah melakukan pengujian didapatkan hasil akurasi 99%untuk detaksi detak dan 93.11%untuk deteksi aritmia.

a. Akurasi Deteksi Puncak

Dilakukan percobaan untuk menemukan konfigurasi konstanta deteksi d (durasi window), α (peak threshold, val by mean), dan β (min distance threshold, idx by R). Skenario percobaan variabel dapat dilihat pada tabel 4.1. Hasil percobaan tersebut dapat dilihat pada tabel 4.2. Sebagai perbandingan kolom skenario original pada tabel 4.2 merupakan hasil percobaan menggunakan algoritma Pan-Tompkins yang asli.

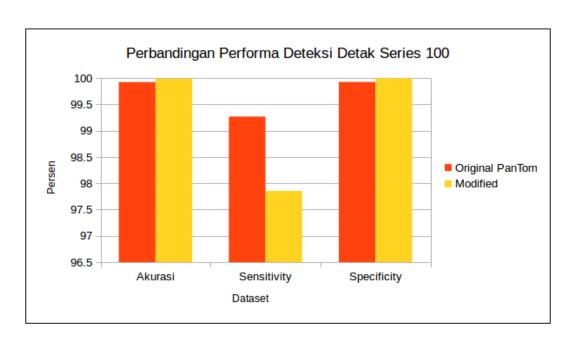
Variables	Scenario								
variables	1	2	3	4	5				
d (s)	8	7	6.5	6.5	6.5				
α	1.1	1.1	1.1	0.65	0.65				
β	0.8	0.8	0.8	0.87	0.93				

Tabel 4.1: Variabel eksperiment

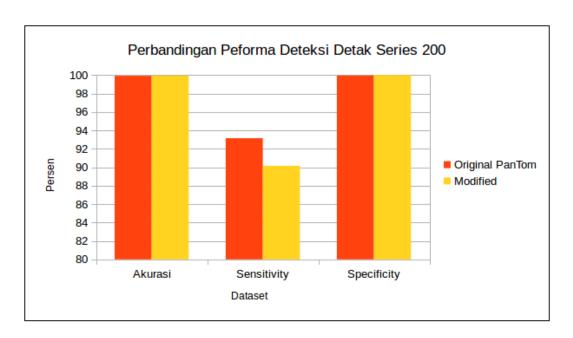
Dataset	Metric	Scenario									
Dalasel	Metric	Original	1	2	3	4	5				
	Accuracy (%)	99.92585	99.99153	99.99140	99.99094	99.99033	99.98884				
Series	Sensitivity (%)	99.27048	97.83673	97.87055	97.85481	98.27833	96.77770				
100	Specificity (%)	99.92848	99.99854	99.99828	99.99789	99.99789	99.99932				
	Avg Time (ms)	0.00957	0.00790	0.00602	0.00732	0.00782	0.00836				
	Accuracy (%)	99.93059	99.96025	99.96060	99.96060	99.96571	99.95492				
Series	Sensitivity (%)	93.15539	90.02946	90.14932	90.15590	91.79111	88.63900				
200	Specificity (%)	99.96130	99.99967	99.99962	99.99956	99.99803	99.99948				
	Avg Time (ms)	0.01026	0.00803	0.00621	0.00767	0.00771	0.00781				

Tabel 4.2: Hasil Pengujian Algoritma Deteksi Detak Jantung pada Python

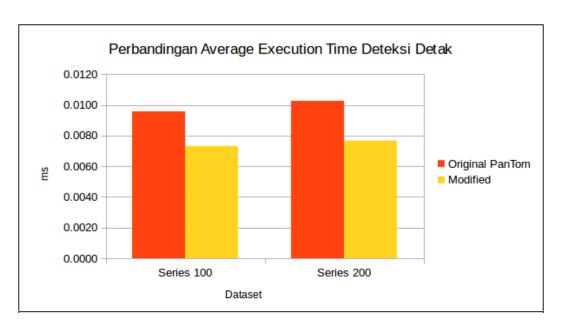
Perbandingan antara algoritma modifikasi dengan algoritma pantom yang asli dapat dilihat pada diagram batang 4.4, 4.5 dan 4.6.



Gambar 4.4: Perbandingan Performa Deteksi Data Series 100



Gambar 4.5: Perbandingan Performa Deteksi Data Series 200



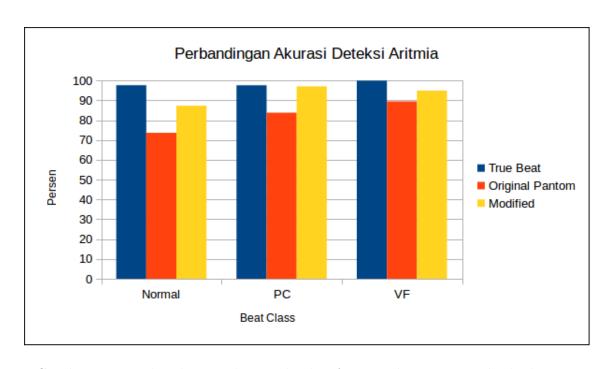
Gambar 4.6: Perbandingan Waktu Akurasi

b. Akurasi Deteksi Aritmia

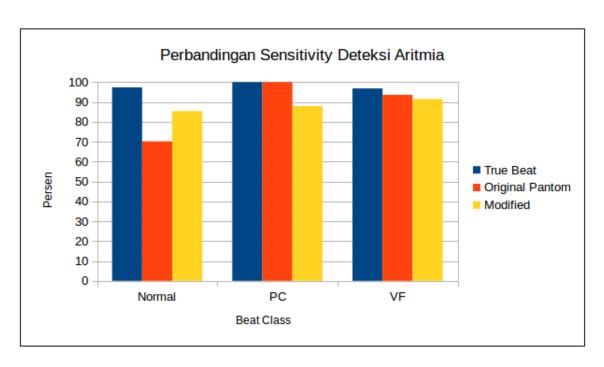
Pengujian akurasi deteksi aritmia terbagi menjadi 3 bagian. Pengujian pertama, sistem deteksi menerima inputan detak jantung asli sesuai data dari MIT BIH. Pengujian kedua, sistem deteksi menerima inputan detak jantung hasil deteksi tahap sebelumnya dengan algoritma asli dari PanTomkins. Pengujian ketiga, sistem deteksi menerima inputan detak jantung hasil deteksi tahap sebelumnya dengan algoritma modifikasi dari PanTomkins. Hasil pengujian tertera pada tabel 4.3 merupakan hasil percobaan menggunakan algoritma Pan-Tompkins yang asli. Untuk mempermudah pemahaman hasil pengujian juga dapat dilihat dalam diagram batang pada gambar 4.7, 4.8, dan 4.9.

Innuit Book	Carias	01		Metric	
Input Beat	Series	Class	Acc (%)	Sp (%)	Se (%)
	Carias	Normal	98.29666	100.00000	98.23850
	Series 100	PC	98.29666	98.23854	100.00000
True Beat	100	VF	100.00000	100.00000	100.00000
True Beat	Series	Normal	97.03332	100.00000	96.48097
	200	PC	96.98531	96.45585	100.00000
	200	VF	99.95200	100.00000	93.65751
	Carias	Normal	80.53953	100.00000	79.87505
	Series 100	PC	74.41212	73.53898	100.00000
Original	100	VF	94.49141	94.49129	100.00000
-PanTom	Carias	Normal	66.70400	100.00000	60.50489
	Series 200	PC	93.15454	91.95229	100.00000
	200	VF	84.46091	84.34240	100.00000
	Carias	Normal	93.83483	100.00000	93.62431
	Series 100	PC	97.76384	97.68754	100.00000
Modified		VF	99.14833	99.14831	100.00000
-Pantom		Normal	80.76135	100.00000	77.17946
		PC	96.39645	100.00000	75.87832
	200	VF	90.74631	90.67574	100.00000

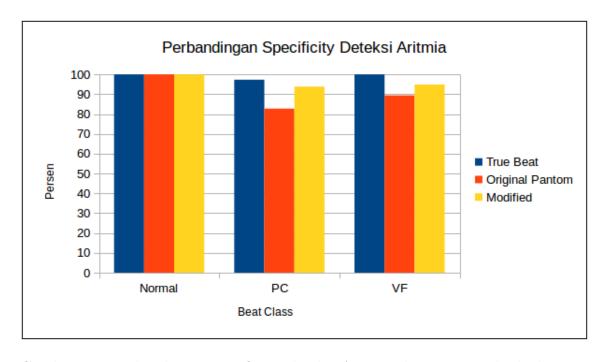
Tabel 4.3: Tabel Performa deteksi Aritmia dengan input berbeda



Gambar 4.7: Perbandingan akurasi deteksi Aritmia dengan input berbeda



Gambar 4.8: Perbandingan sensitvitas deteksi Aritmia dengan input berbeda



Gambar 4.9: Perbandingan spesifisitas deteksi Aritmia dengan input berbeda

4.2 Pembahasan

Dengan pengimplementasian rancangan arsitektur, sistem yang dibangun dapat memiliki semua fitur yang dimiliki sistem sejenis (4.1.1). Delay yang terjadi selama pengiriman sampel selalu berubah ubah namun memiliki rata rata 1.72541 ms. Perubahan nilai delay terjadi karena pengaruh kehandalan jaringan (WiFi) dan subjek yang bebas bergerak.

Waktu eksekusi diukur pada DAU dan SPU. Pada DAU terlihat waktu eksekusi yang berubah ubah (lihat gambar 4.2), ini dipengaruhi oleh adanya interupt pengambilan sampel, pembuatan dan pengiriman paket, dan buffer memory management. Sebagai perbandingan, tanpa melakukan pengiriman waktu eksekusi hanya selama 0.001 ms (waktu untuk mengambil sampel). Karena rata rata waktu eksekusi pada DAU ialah 3.94 ms maka maksimum frekuensi sampel ialah 200Hz, atau setara dengan 1 sampel/5ms.

Sedangkan pada SPU, terlihat waktu eksekusi sangat tinggi pada permulaan kemudian sangat rendah lalu berfluktuasi (lihat gambar 4.3), hal ini disebabkan oleh SPU yang membutuhkan waktu lebih lama untuk memulai subprocess untuk tiap DAU yang terhubung. Kemudian, tiap proses mengisi buffer hingga terisi untuk dilakukan operasi deteksi. Penggunaan Node.JS sebagai SPU juga memberikan dampak dalam kecepatan. Dibandingkan dengan Python, Node.JS dapat bekerja hampir 3 kali lebih cepat (gambar 4.2). Karena maksimum frekuensi sampel yang dapat diterapkan ialah 1 sampel tiap 5ms dan waktu eksekusi 1 sampel ialah 0.00401 ms maka secara matematis SPU dapat memproses sekitar 800 device secara bersamaan (maksimum total sensor dan CMU yang terhubung, 5ms / 0.00401 ms).

Pada segi performansi, algortima deteksi puncak R terlihat hasil modifikasi menghasilkan akurasi, specificity dan sensitivity yang hampir menyamai algoritma pantomkins yang asli bahkan cenderung lebih baik (kecuali sensitivity) (lihat gambar 4.4 dan 4.5). Hal ini secara langsung berdampak pada performa algoritma deteksi aritmia yang diterapkan sehingga menghasilkan tren performa yang sama (lebih rendah pada paramater sensitivity) (lihat gambar 4.7, 4.8, dan 4.9).

Bab V

Kesimpulan dan Saran

5.1 Kesimpulan

Berdasarkan hasil pengujian dapat diambil beberapa kesimpulan sebagai berikut:

- 1. Arsitektur *monitoring* jantung yang bersifat ubiquitous dan terus menerus berhasil dirancang dan diimplementasikan. Hal ini dapat dilihat dari berhasilnya dilakukan pengujian terhadap arsitektur yang dibahas pada bab IV.
- 2. Mode monitoring yang dirancang dapat mengawasi banyak pasien sekaligus serta memberikan peringatan otomatis ketika terjadi aritmia. Pernyataan ini didukung oleh hasil pembuktian matematis dan performa akurasi deteksi yang dibahas pada sub bab 4.2.
- 3. Arsitektur yang dirancang memiliki delay pengiriman sebesar 1.72541 ms, waktu eksekusi pada DAU sebesar 3.94 ms, waktu eksekusi pada SPU sebesar 0.00401 ms, dan performa akurasi sebesar 93.11%. Receptor memiliki maksimum frekuensi sampel sebesar 200Hz dan secara matematis server bisa menangani hingga 800 devices secara bersamaan.

5.2 Saran

Berdasarkan proses perancangan dan pengujian sistem, penulis melihat beberapa pengembangan rancangan dan langkah pengujian yang dapat dilakukan, antara lain:

- 1. Bekerjasama dengan dokter ahli jantung untuk melakukan pengujian nyata
- 2. Memilih fitur dan klasifikasi lain untuk meningkatkan kehandalan akurasi deteksi
- 3. Melakukan simulasi jaringan *unreliable* dengan menggunakan WANem. Hal ini ditujukan agar dapat menguji kehandalan sistem jika diterapkan di dunia nyata.

- 4. Merancang receptor yang lebih hemat daya,
- 5. Merancang $Device\ Interface\ dan\ Application\ Programming\ Iterface\ (API)$ sehingga sistem dapat menerima input dari perangkat yang telah tersedia dipasaran.

Daftar Pustaka

- [1] WHO. (2017). World health organization fact sheet: Cardiovascular diseases (cvds), [Online]. Available: http://www.who.int/mediacentre/factsheets/fs317/en/.
- [2] D. Kesehatan, "Situasi kesehatan jantung", in *Publikasi Data dan Informasi*, 2014. [Online]. Available: http://www.depkes.go.id/folder/view/01/structure-publikasi-pusdatin-info-datin.html.
- [3] E. Indonesia. (2017). Holter system: Edan se-2003, [Online]. Available: https://endo.id/catalog/product/edan-holter-ecg-3-channel.
- [4] G. Beavis. (Jul. 2017). Fitbit blaze review, [Online]. Available: http://www.techradar.com/reviews/wearables/samsung-gear-s3-classic-1327492/review.
- [5] J. Peckham. (Feb. 2017). Samsung gear s3 review, [Online]. Available: http://www.techradar.com/reviews/wearables/fitbit-blaze-1312660/review.
- [6] A. H. Association. (2017). What is cardiovascular disease?, [Online]. Available: http://www.heart.org/HEARTORG/Conditions/What-is-Cardiovascular-Disease_UCM_301852_Article.jsp#.WWzTmnaGPeQ.
- [7] N. H. Lung and B. Institute. (2017). What is an arrhythmia?, [Online]. Available: https://www.nhlbi.nih.gov/health/health-topics/topics/arr.
- [8] M. Tsipouras, D. Fotiadis, and D. Sideris, "An arrhythmia classification system based on the rr-interval signal", *Artificial Intelligence in Medicine*, 2005.
- [9] B. M. Asl, S. K. Setarehdan, and M. Mohebbi, "Support vector machine-based arrhythmia classification using reduced features of heart rate variability signal", *Artificial Intelligence in Medicine*, 2008. DOI: 10.1016/j.artmed.2008.04.007.

- [10] M. S. Shet, M. Patel, A. Rao, C. Kantharaj, and S. K.V., "Ecg arrhythmia classification using r-peak based segmentation, binary particle swarm optimization and absolute euclidean classifier", in *Proceedings of International Conference on Advances in Computing*, 2013. DOI: 10.1007/978-81-322-0740-5_37.
- [11] A. Solosenko and V. Marozas, "Automatic premature ventricular contraction detection in photoplethysmographic signals", in *IEEE Biomedical Circuits and Systems Conference*, 2014. DOI: 10.1109/BioCAS.2014.6981642.
- [12] A. E. Prawira. (2016). 1.500 dokter jantung harus tersedia pada 2019, [Online]. Available: http://health.liputan6.com/read/2484942/ 1500-dokter-jantung-harus-tersedia-pada-2019.
- [13] A. P. Store. (2017). Apps, [Online]. Available: https://play.google.com/store/search?q=heart%20rate&c=apps&hl=en.
- [14] E. Indonesia. (2017). Fingertip pulse oximeter, edan h-10, [Online]. Available: https://endo.id/catalog/product/edan-h-10.
- [15] D. Barata, G. Louzada, A. Carreiro, and A. Damasceno, "System of acquisition, transmission, storage and visualization of pulse oximeter and ecg data using android and mqtt", *International Conference on Health and Social Care Information Systems and Technologies*, 2013.
- [16] K. Motwani, D. Mirchandani, YogeetaRohra, H. Tarachandani, and P. A. Yeole, "Smart nursing home patient monitoring system", *Imperial Journal of Interdisciplinary Research*, 2016.
- [17] A. Piper. (2013). Notable uses of mqtt, [Online]. Available: https://github.com/mqtt/mqtt.github.io/wiki/use-cases.
- [18] P. Pierleoni, L. Pernini, A. Belli, and L. Palma, "An android-based heart monitoring system for the elderly and for patients with heart disease", *International Journal of Telemedicine and Applications*, 2014. DOI: 10. 1155/2014/625156.
- [19] M. S. D. Gupta, V. Patchava, and V. irginia Menezes, "Healthcare based on iot using raspberry pi", in 2015 International Conference on Green Computing and Internet of Things (ICGCIoT), 2015. DOI: 10.1109/ICGCIoT.2015.7380571.
- [20] N. Vemishetty, P. Jadhav, B. Adapa, A. Acharyya, R. Pachamuthu, and G. R. Naik, "2015 37th annual international conference of the ieee engineering in medicine and biology society (embc)", 2014. DOI: 10.1109/ EMBC.2015.7319534.

- [21] V. Jindal, "Integrating mobile and cloud for ppg signal selection to monitor heart rate during intensive physical exercise", in *IEEE/ACM International Conference on Mobile Software Engineering and Systems*, 2016. DOI: 10.1145/2897073.2897132.
- [22] M. Manisha, K. Neeraja, V. Sindhura, and P. Ramya, "Iot on heart attack detection and heart rate monitoring", *International Journal of Innovations in Engineering and Technology*, 2016.
- [23] J. Pan and W. J. Tompkins, "A real-time qrs detection algorithm", *IEEE Transactions on Biomedical Engineering*, vol. BME-32, no. 3, 1985.
- [24] C. Pavlatos, A. Dimopoulos, and et al., "Hardware implementation of pan and tompkins qrs detection algorithm", in *EMBEC05 Conference*, 2005.
- [25] M. Darweesh, H. Saleh, B. Mohammad, and M. Ismail, "Novel logarithmic ecg feature extraction algorithm based on pan and tompkins", in *IEEE 59th International Midwest Symposium on Circuits and Systems*, 2016.
- [26] L. F. Polania, L. K. Mestha, D. T. Huang, and J.-P. Couderc, "Method for classifying cardiac arrhythmias using photoplethysmography", in 37th Annual International Conference of the IEEE Engineering in Medicine and Biology Society, 2015. DOI: 10.1109/EMBC.2015.7319899.
- [27] V. Kalidas and L. S. Tamil, "Cardiac arrhythmia classification using multi-modal signal analysis", *Physiological Measurement*, vol. July 2016, no. 7, 2016.
- [28] S. Lee, H. Shin, and C. Y. Hahm, "Effective ppg sensor placement for reflected red and green light, and infrared wristband-type photoplethysmography", in 18th International Conference on Advanced Communication Technology, 2016. DOI: 10.1109/ICACT.2016.7423469.
- [29] T. Tamura, Y. Maeda, M. Sekine, and M. Yoshida, "Wearable photoplethysmographic sensors—past and present", *Electronics*, vol. 3, no. 2, pp. 282–302, 2014, ISSN: 2079-9292. DOI: 10.3390/electronics3020282.
- [30] M. Pimentel and et al., "Probabilistic estimation of respiratory rate from wearable sensors", *Springer International Publishing*, no. 15, 241-262, 2015. DOI: 10.1007/978-3-319-18191-2_10.
- [31] Node.Js. (2017). Node js, [Online]. Available: https://nodejs.org/en/.
- [32] I. Gouy. (2017). The computer language benchmarks game, [Online]. Available: http://benchmarksgame.alioth.debian.org/.
- [33] DA-14. (2017). Mongodb vs mysql comparison: Which database is better?, [Online]. Available: http://benchmarksgame.alioth.debian.org/.

- [34] J. Murphy and Y. Gitman. (2017). Pulse sensor amped, [Online]. Available: https://pulsesensor.com.
- [35] M. GB and M. RG, "The impact of the mit-bih arrhythmia database", *IEEE Eng in Med and Biol*, 2001.
- [36] G. AL, A. LAN, G. L, H. JM, I. PCh, M. RG, M. JE, M. GB, P. C-K, and S. HE. (Jun. 2000). Physiobank, physiotoolkit, and physionet: Components of a new research resource for complex physiologic signals, [Online]. Available: http://circ.ahajournals.org/content/101/23/e215.full.

Lampiran

5.3 Koefisien Proses Filter

Sample	Koef
1 (terbaru)	0.00000335962691819121
2	0.00001174538201448820
3	0.00002751129270325190
4	0.00005408436863137360
5	0.00009565996022636050
6	0.00015717362674254100
7	0.00024421527302049600
8	0.00036288000194863700
9	0.00051955401554523300
10	0.00072063848325571600
11	0.00097221928971587000
12	0.00127969561740799000
13	0.00164738501239717000
14	0.00207812651333650000
15	0.00257290620892021000
16	0.00313053089976755000
17	0.00374737514156545000
18	0.00441722471938748000
19	0.00513123556668870000
20	0.00587802145832024000
21	0.00664387677594401000
22	0.00741313269012500000
23	0.00816863674493544000
24	0.00889233764515457000
25	0.00956594962500232000
26	0.01017166468126630000
27	0.01069287666627230000
28	0.01111487912356260000
57	0.00009565996022636050
58	0.00005408436863137360
59	0.00002751129270325190
60	0.00001174538201448820
61 (terlama)	0.00000335962691819121

29	0.01142549902791990000
30	0.01161563130763460000
31	0.01167964404894330000
32	0.01161563130763460000
33	0.01142549902791990000
34	0.01111487912356260000
35	0.01069287666627230000
36	0.01017166468126630000
37	0.00956594962500232000
38	0.00889233764515457000
39	0.00816863674493544000
40	0.00741313269012500000
41	0.00664387677594401000
42	0.00587802145832024000
43	0.00513123556668870000
44	0.00441722471938748000
45	0.00374737514156545000
46	0.00313053089976755000
47	0.00257290620892021000
48	0.00207812651333650000
49	0.00164738501239717000
50	0.00127969561740799000
51	0.00097221928971587000
52	0.00072063848325571600
53	0.00051955401554523300
54	0.00036288000194863700
55	0.00024421527302049600
56	0.00015717362674254100

Tabel 5.1: Daftar Koefisien Band Pass Filter

Sample	Koef
1 (terbaru)	2
2	1
3	0
4	-1
5 (terlama)	-2

Tabel 5.2: Daftar Koefisien Derivative Filter

5.4 Hasil Lengkap Pengukuran Delay

Experi	<u> Detik</u>					
ment	10	20	30	40	50	60
1	0.96781	0.97748	0.70120	1.00834	0.99337	0.78680
2	2.04501	1.57936	3.10104	1.50462	2.05914	1.41137
3	2.95064	1.87745	1.55256	1.68320	1.99337	1.75872
4	1.90500	2.81460	1.45587	1.74969	1.79524	1.78970
5	1.34296	1.70416	1.55502	1.49499	1.32837	1.86993
6	1.79524	2.35499	2.00991	1.63211	1.63934	1.91232
7	2.98713	1.76267	2.13135	2.62583	1.42691	2.15037
8	1.92480	1.40257	1.71335	1.47729	1.74376	1.64422
9	1.75514	1.33225	1.48840	1.57669	1.57118	1.73444
10	1.73430	1.37618	1.30703	1.86579	1.45731	2.23460
Avg	1.94080	1.71817	1.70157	1.66185	1.60080	1.72925

Tabel 5.3: Delay Pada Jaringan

5.5 Hasil Lengkap Pengukuran Waktu Eksekusi

Experi	<u>Detik</u>					
ment	10	20	30	40	50	60
1	3.91158	3.57066	3.91097	3.77816	3.79250	4.51817
2	4.11731	3.87191	4.62059	3.55539	3.92082	3.51719
3	3.61455	4.05920	4.66070	4.28257	4.55494	4.48154
4	3.70313	3.85844	3.66662	4.54609	3.87143	3.61102
5	3.99576	4.29974	3.89293	3.88644	3.47110	3.78994
6	4.12148	3.85044	3.83510	3.88253	4.12112	4.03644
7	4.03073	3.95178	4.05500	4.32149	3.75316	4.80987
8	4.00440	4.14767	3.87206	4.15978	3.72070	3.84310
9	3.52069	3.71721	3.61846	3.50409	3.93295	3.63816
10	3.49329	3.53279	3.82239	3.48210	4.53517	3.80298
Avg	3.85129	3.88598	3.99548	3.93986	3.96739	4.00484

Tabel 5.4: Waktu Eksekusi DAU

Experi	<u>Detik</u>					
ment	10	20	30	40	50	60
1	0.00585	0.00369	0.00343	0.00373	0.00408	0.00357
2	0.00503	0.00393	0.00334	0.00680	0.00440	0.00369
3	0.00546	0.00454	0.00424	0.00362	0.00374	0.00393
4	0.00528	0.00580	0.00325	0.00332	0.00306	0.00345
5	0.00468	0.00337	0.00351	0.00356	0.00351	0.00386
6	0.00467	0.00359	0.00337	0.00433	0.00382	0.00350
7	0.00455	0.00348	0.00338	0.00341	0.00348	0.00363
8	0.00456	0.00346	0.00346	0.00305	0.00275	0.00296
9	0.00591	0.00451	0.00457	0.00534	0.00441	0.00452
10	0.00450	0.00355	0.00356	0.00358	0.00367	0.00334
Avg	0.00505	0.00399	0.00361	0.00407	0.00369	0.00364

Tabel 5.5: Waktu Eksekusi SPU