

TUGAS AKHIR - TM 141585

PEMODELAN DAN PERANCANGAN PENGENDALI ONLINE DYNAMIC SET-POINT WEIGHTING PID UNTUK REMOTE CONTROL WEAPON STATION (RCWS) 12,7 MM

BILL FEBRIAN WINOTO NRP 2113 100 064

Dosen Pembimbing Ir. Bambang Pramujati, MSc.Eng., Ph.D. Hendro Nurhadi, Dipl. Ing., Ph.D.

JURUSAN TEKNIK MESIN Fakultas Teknologi Industri Institut Teknologi Sepuluh Nopember Surabaya 2017



TUGAS AKHIR - TM 141585

PEMODELAN DAN PERANCANGAN PENGENDALI ONLINE DYNAMIC SET-POINT WEIGHTING PID UNTUK REMOTE CONTROL WEAPON STATION (RCWS) 12,7 MM

BILL FEBRIAN WINOTO NRP 2113 100 064

Dosen Pembimbing Ir. Bambang Pramujati, MSc.Eng., Ph.D. Hendro Nurhadi, Dipl. Ing., Ph.D.

JURUSAN TEKNIK MESIN Fakultas Teknologi Industri Institut Teknologi Sepuluh Nopember Surabaya 2017



FINAL PROJECT - TM 141585

Modelling and Design of Online Dynamic Setpoint Weighting Method PID Controller for Remote Control Weapon Station (RCWS) 12,7 MM

BILL FEBRIAN WINOTO NRP 2113 100 064

Advisor Ir. Bambang Pramujati, MSc.Eng., Ph.D. Hendro Nurhadi, Dipl. Ing., Ph.D.

MECHANICAL ENGINEERING DEPARTMENT FACULTY OF INDUSTRIAL ENGINEERING Institut Teknologi Sepuluh Nopember Surabaya 2017

PEMODELAN DAN PERANCANGAN PENGENDALI ONLINE DYNAMIC SET-POINT WEIGHTING PID UNTUK REMOTE CONTROL WEAPON STATION (RCWS) 12,7 MM

TUGAS AKHIR

Diajukan Untuk Memenuhi Salah Satu Syarat Memperoleh Gelar Sarjana Teknik pada Program Studi S-1 Departemen Teknik Mesin Fakultas Teknologi Industri Institut Teknologi Sepuluh Nopember

> Oleh : BILL FEBRIAN WINOTO NRP. 2113 100 064

Disetujui oleh Tim Penguji Tugas Akhir :

- Ir. Bambang Pramujati, MSc.Eng, Ph.D. NIP. 196912031994031001
 Hendro Nurhadi, Dipl. Ing., Ph.D.
- 2. <u>Hendro Nurhadi, Dipl. Ing., Ph.D.</u> NIP. 197511202002121002
- <u>Unggul Wasiwitono, ST., M.Eng.SC. Dr.Eng.</u> (Penguji I) NIP. 197805102001121001
 Latifah Nurahmi, ST., M.Sc., Ph.D.
- 4. <u>Latifah Nurahmi, ST., M.Sc., Ph.D.</u> NIP.
- 5. <u>Ari Kurniawan Saputra S.T., M.T.</u> NIP. 198512022014042002

SURABAYA

(Penguji III)

JULI, 2017

Pemodelan dan Perancangan Pengendali Online Dynamic Setpoint Weighting PID untuk Remote Control Weapon Station (RCWS) 12,7 mm

Nama	: Bill Febrian Winoto
NRP	: 2113 100 064
Jurusan	: Teknik Mesin, FTI
Pembimbing	: Ir. Bambang Pramujati, MSc.Eng, PhD
	Hendro Nurhadi, Dipl. Ing., Ph.D.

ABSTRAK

Sebuah negara tidak akan mampu mempertahankan kemerdekaan tanpa menjaga kedaulatan didalam wilayahnya. Salah satu upaya mencapai kedaulatan adalah melalui angkatan bersenjata untuk menjaga wilayah dan keselamatan rakyatnya dari berbagai ancaman, baik dalam maupun luar negeri. Tentara Republik Indonesia (TNI) merupakan angkatan bersenjata Republik Indonesia (RI). TNI berfungsi sebagai penangkal setiap ancaman militer dan bersenjata dan pemulih kondisi keamanan negara yang terganggu akibat kekacauan keamanan. TNI tentu memerlukan persenjataan terbaik untuk menjalankan tugasnya. Remote Controlled Weapon Station (RCWS) merupakan salah satu bentuk peralatan modern yang bertujuan menunjang kinerja angkatan bersenjata.

Penelitian ini membuat model kinematik dari sistem diperoleh dengan menggunakan metode inverse kinematics. Parameter DH dapat digunakan untuk menentukan parameter desain yang diperlukan dalam penentuan model kinematik. Pemodelan kinematik akan menghasilkan model kinematik dan matriks Jacobian. Persamaan gerak yang diperoleh diolah menjadi model dinamik dengan formulasi Lagrangian dan direpresentasikan dengan state space. Model dari sistem kemudian dikendalikan dengan pengendali PID dan Online Dynamics Set Point Weigthing PID (ODSPW-PID). Performa keduanya dibandingkan untuk menentukan pengendali yang lebih unggul untuk aplikasi pada sistem RCWS. Pengendali harus memiliki settling time kurang dari 2 sekon, overshoot kurang dari 20 persen, dan root mean square error kurang dari 0,01 radian (0,573 derajat).

Hasil keluaran dari simulasi kedua pengendali adalah grafik respon. Grafik tersebut akan dianalisa untuk mengetahui performa dari pengendali. Pengendali ODSPW PID memiliki settling time lebih kecil dibanding pengendali PID, dengan selisih 50,23% untuk gerakan azimut dan 57,56% untuk gerakan elevasi. Pengendali ODSPW PID memiliki overshoot lebih rendah dibandingkan pengendali PID, dengan 86,78% lebih rendah untuk gerakan azimut dan 69,80% lebih rendah untuk gerakan elevasi. Pengendali PID memiliki root mean square error lebih rendah 29,15% dibanding pengendali ODSPW PID untuk gerakan azimut dan 22,82% lebih rendah untuk gerakan elevasi.

Hasil pengujian keterkendalian dan keteramatan membuktikan bahwa model dari sistem yang diperoleh dapat diamati dan dikendalikan.

Kata kunci: RCWS, Manipulator, Inverse Kinematics, Formulasi Lagrangian, State Space, Analisis Regresi, optimasi GRG, Online Dynamics Set Point Weigthing PID, Lie Bracket, Lie Derivative, Sistem Non-linier

Modelling and Design of Online Dynamic Set-point Weighting Method PID Controller for Remote Control Weapon Station (RCWS) 12,7 mm

Name	: Bill Febrian Winoto
NRP	: 2113 100 064
Departement	: Teknik Mesin, FTI
Advisor	: Ir. Bambang Pramujati, MSc.Eng, PhD
	Hendro Nurhadi, Dipl. Ing., Ph.D.

ABSTRACT

A nation would not be able to protect its independence without defending its sovereignity. One way to defend it is through armed forces, to protect a nation exsistance and its people from many threats, both domestic and foreign threats. Tentara Republik Indonesia (TNI) is one of Indonesia armed forces. TNI function as a repellant from every military and armed threat and to restore the nation's condition which is distorted caused by security chaos. TNI needs for the best available weaponary to do its tasks. Remote Controlled Weapon Station (RCWS) is a modern combat weaponary which should be able to support TNI operations.

This research will build a model of the system through inverse kinematics method. DH parameter will be used to represent design parameter used for kinematic modelling. Kinematic modelling will generate a kinematic model and Jacobian matriks. The equation of of motion will be processed to become dynamic model with Lagrangian formulae. Then, it will be represented with state space. The obtained system model will be controlled using PID controller and Online Dynamics Set-point Weighting PID (ODSPW-PID). The performance of both controllers will be compared to determine which one is more suitable for the application. The controller should have settling time less than 2 seconds, percentage overshoot less than 20%, and root mean square error less than 0,01 radians (0,573 degree). The outcome of the controller simulation is response graph. The graph will be analyzed to know the performace of the controllers. ODSPW PID controller have smaller settling time compared to PID controller, 50,23% faster for azimut movement and 57,56% faster for elevation movement. ODSPW PID controller have an advantage in percentage overshoot, in which its percentage is 86,78% lower than PID controller for azimut movement and 69,80 % lower than PID controller for elevation movement. PID controller has 29,15% lower root mean square error for azimut movement compared to ODSPW controller and 22,82% lower root mean square error for elevation movement compared to ODSPW controller.

The result of controllability and observability test prove that the model of the system is controllable and observable.

Keywords: RCSW, Manipulator, Inverse Kinematics, Lagrangian Formula, State Space, Regression Analysis, GRG Optimization, Online Dynamics Set-point Weighting PID, Lie Bracket, Lie Derivative, Non-linear System

KATA PENGANTAR

Segala puji dan syukur kepada Tuhan atas penyertaan-Nya sehingga penulis dapat menyelesaikan tugas akhir dengan judul "Pemodelan dan Perancangan Pengendali Online Dynamic Setpoint Weighting PID untuk Remote Control Weapon Station (RCWS) 12,7 mm."

Tugas akhir ini disusun sebagai salah satu persyaratan untuk memperoleh gelas sarjana pada Jurusan Teknik Mesin, Fakultas Teknologi Industri – ITS. Penulis banyak mendapat bantuan dan bimbingan dari berbagai pihak dalam menyelesaikan tugas akhir ini. Penulis ingin menyampaikan ucapan terima kasih kepada:

- 1. Kedua orangtua penulis yang telah mendukung dan mendoakan selama penyelesaian tugas akhir ini.
- 2. Kedua saudara saya atas dukungan selama penyelesaian tugas akhir ini.
- 3. Bapak Ir. Bambang Pramujati, M.Sc.Eng., Ph.D. selaku ketua jurusan Teknik Mesin FTI ITS dan dosen pembimbing yang selalu memberikan masukan dan arahan selama penyelesaian tugas akhir ini.
- 4. Bapak Hendro Nurhadi, Dipl. Ing., Ph.D. selaku dosen pembimbing yang selalu memberikan arahan, bimbingan, dan dukungan selama penyelesaian tugas akhir ini.
- Bapak Unggul Wasiwitono, ST., M. Eng.SC., Dr. Eng., Ibu Latifah Nurahmi, ST., M.Sc., Ph.D., dan Bapak Ari Kurniawan Saputra, S.T., M.T. selaku dosen penguji yang telah memberikan saran dan kritik membangung sehingga tugas akhir ini dapat terselesaikan dengan sempurna.

- 6. Ibu Vivien Suphandhani, ST, M.E, Ph.D, selaku dosen wali yang telah memberikan bimbingan dan dukungan selama masa perkuliahan.
- 7. Seluruh dosen pengajar Jurusan Teknik Mesin yang telah memberikan banyak ilmu dan pengetahuan selama perkuliahan penulis.
- 8. Semua teman-teman Teknik Mesin angkatan 2013 atas dukungan dan bantuannya selama masa perkuliahan.
- 9. Dan semua pihak yang tidak dapat disebutkan satu persatu.

Penulis berharap agar tugas akhir ini dapat bermanfaat bagi pembaca. Penulis juga menyadari bahwa tugas akhir ini masih memiliki kekurangan. Penulis berharap saran dan kritik dari pembaca untuk pengembangan pada tahapan selanjutnya.

> Surabaya, 28 Juli 2017 Penulis

DAFTAR ISI

HALAMAN JUDUL	iv
LEMBAR PENGESAHAN	vi
ABSTRAK	iv
KATA PENGANTAR	viii
DAFTAR ISI	X
DAFTAR GAMBAR	xiv
DAFTAR TABEL	xvi
BAB I PENDAHULUAN	
1.1 Latar Belakang	1
1.2 Rumusan Masalah	2
1.3 Batasan Masalah	2
1.4 Tujuan Penelitian	3
1.5 Manfaat Penelitian	
BAB II TINJAUAN PUSTAKA	5
2.1 Tinjauan Pustaka	5
2.1.1 Pemodelan Sistem	5
2.1.2 Pengendali ODSPW PID	7
2.2 Pemodelan Kinematik	11
2.2.1 Matriks Transformasi Homogen	Denavit-Hartenberg 12
2.2.2 Direct Kinematics	
2.2.3 Inverse Kinematics	
2.2.4 Matriks Jacobian	
2.3 Pemodelan Dinamik	
2.3.1 Matriks Inersia Lengan	
2.3.2 Formulasi Lagrangian	
2.4 State Space	
2.5 Keterkendalian dan Keteramatan Sis	tem21
2.6 Pengendali PID	
2.7 Rancangan Percobaan Response Sur	face24
2.8 Analisis Regresi	25
2.9 Optimasi GRG Non-linier	
2.10 Parameter Perfoma Pengendali	
BAB III METODOLOGI	

3.1 Flowchart Penelitian	.29
3.2 Kajian Metode	.30
3.3 Metode Penelitian	.30
3.4 Spesifikasi dan Kriteria Desain dari RCWS 12.7 mm	.33
3.4.1 Spesifikasi Alat	.33
3.4.2 Kriteria Desain Pengendali	.35
3.5 Flowchart pemodelan kinematik	.36
3.6 Flowchart pemodelan dinamik	.37
3.7 Flowchart Perancangan Pengendali	.38
3.8 Simulasi pada Matlab dan Simulink	.39
BAB IV HASIL DAN PEMBAHASAN	41
4.1 Hasil Pemodelan Kinematik	41
4.2 Hasil Pemodelan Dinamik	.42
4.3 Hasil State Space	.42
4.4 Hasil Analisis Keterkendalian dan Keteramatan dari Siste	em
	.43
4.5 Model Simulink	.44
4.6 Hasil Regresi dan Optimasi Parameter Pengendali	.47
4.7 Analisis Respon Pengendali PID	.51
4.7 Analisis Respon Pengendali ODSPW PID	.52
4.8 Perbandingan Respon Pengendali PID dan ODSPW	.54
BAB V KESIMPULAN DAN SARAN	.57
5.1 Kesimpulan	.57
5.2 Saran	.58
DAFTAR PUSTAKA	. 59
LAMPIRAN A	.63
A.1 Block Diagram Plant	.63
LAMPIRAN B	.67
B.1 Analisis Regresi Gerakan Azimut untuk Pengendali PID	67
B.2 Analisis Regresi Gerakan Elevasi untuk pengendali PID.	.71
B.3 Analisis Regresi Gerakan Azimut untuk Pengendali	
ODSPW PID	.75
B.4 Analisis Regresi Gerakan Elevasi untuk pengendali	
ODSPW PID	.79
B.5 Optimasi GRG Non-linier	.83

LAMPIRAN C	85
C.1 Kode untuk Model Kinematik, Model Dinamik, dan S	tate
Space	85
C.2 Kode untuk Keterkendalian dan Keteramatan Sistem	90
C.3 Kode untuk Fungsi Lie Bracket	91
C.4 Kode untuk Pengujian Kestabilan Lyapunov	92
LAMPIRAN D	95

"Halaman ini sengaja dikosongkan"

DAFTAR GAMBAR

Gambar 2.1 Grafik hubungan β dengan <i>a</i> dan Δe	
(Mitra, 2014)	10
Gambar 2.2 Perbandingan respon ODSPW, FSPW,	
dan ZN-PID (Mitra, 2014)	. 10
Gambar 2.3 Definisi sumbu dan parameter DH (Tsai, 1999).	12
Gambar 2.4 Skema block diagram untuk pengendali PID	. 24
Gambar 3.1 Flowchart penelitian	. 29
Gambar 3.2 Parameter a_2 pada lengan 2 (Wahyudi, 2016)	. 34
Gambar 3.3 Parameter a_1 pada lengan 1 (Wahyudi, 2016)	34
Gambar 3.4 Parameter d_1 pada lengan 1 (Wahyudi, 2016)	. 34
Gambar 3.5 Flowchart pemodelan kinematik	36
Gambar 3.6 <i>Flowchart</i> pemodelan dinamik	37
Gambar 3.7 Flowchart perancangan pengendali	38
Gambar 3.8 Skema <i>block diagram</i> untuk pengendali	
ODSPW PID	. 39
Gambar 3.9 Block diagram untuk pengendali ODSPW-PID	. 39
Gambar 4.1 Block diagram dari plant	44
Gambar 4.2 Block diagram pengendali PID	. 45
Gambar 4.3 Sub-sistem pengendali ODSPW PID	. 46
Gambar 4.4 Block diagram pengendali ODSPW PID	. 46
Gambar 4.5 Grafik respon gerakan azimut untuk pengendali	
PID	. 51
Gambar 4.6 Grafik respon gerakan elevasi untuk pengendali	
PID	. 51
Gambar 4.7 Grafik respon gerakan azimut untuk pengendali	
ODSPW PID dan PID	. 53
Gambar 4.8 Grafik respon gerakan elevasi untuk pengendali	
ODSPW PID dan PID	53
Gambar 4.9 Grafik perbandingan respon optimal untuk geraka	an
azimut pengendali PID dan ODSPW PID	55
Gambar 4.10 Grafik perbandingan respon optimal untuk geral	kan
elevasi pengendali PID dan ODSPW PID	. 55
Gambar A.1 Block diagram bagian A (1)	. 63

Gambar A.2 <i>Block diagram</i> bagian A (2)	. 64
Gambar A.3 Block diagram bagian A (3)	. 64
Gambar A.4 Block diagram bagian B	. 65
Gambar B.1 Hasil analisis regresi gerakan azimut terhadap	
settling time pengendali PID	. 68
Gambar B.2 Hasil analisis regresi gerakan azimut terhadap	
persen overshoot pengendali PID	. 69
Gambar B.3 Hasil analisis regresi gerakan azimut terhadap	
RMSE pengendali PID	. 70
Gambar B.4 Hasil analisis regresi gerakan elevasi terhadap	
settling time pengendali PID	. 72
Gambar B.5 Hasil analisis regresi gerakan elevasi terhadap	
persen overshoot pengendali PID	. 73
Gambar B.6 Hasil analisis regresi gerakan elevasi terhadap	
RMSE pengendali PID	. 74
Gambar B.7 Hasil analisis regresi gerakan azimut terhadap	
settling time pengendali ODSPW PID	. 76
Gambar B.8 Hasil analisis regresi gerakan azimut terhadap	
persen overshoot pengendali ODSPW PID	77
Gambar B.9 Hasil analisis regresi gerakan azimut terhadap	
RMSE pengendali ODSPW PID	. 78
Gambar B.10 Hasil analisis regresi gerakan elevasi terhadap	00
settling time pengendali ODSPW PID	80
Gambar B.11 Hasil analisis regresi gerakan elevasi terhadap	0.1
persen overshoot pengendali ODSPW PID	81
Gambar B.12 Hasil analisis regresi gerakan elevasi ternadap	00
RMSE pengendali ODSPW PID	. 82
Gambar B.13 Susunan Excel	. 83
Gambar B.14 Parameter Solver GRG Non-linier	. 84
Gambar D.1 Spesifikasi motor Kexroth MAD100B	07
(www.boschrexroth.com)	. 95

DAFTAR TABEL

Tabel 2.1 Parameter DH untuk manipulator serial 3 DOF	
(Tsai, 1999)	13
Tabel 2.2 Rancangan eksperimen response surface	
(Montgomery, 2012)	25
Tabel 3.1 Parameter desain dari RCWS	35
Tabel 3.2 Kriteria Desain Pengendali	35
Tabel 4.1 Batasan nilai parameter Kp, Ki, dan Kd untuk	
gerakan azimut	47
Tabel 4.2 Batasan nilai parameter Kp, Ki, dan Kd untuk	
gerakan elevasi	47
Tabel 4.3 Nilai Kp, Ki, Kd optimal untuk pengendali PID	
gerakan azimut	50
Tabel 4.4 Nilai Kp, Ki, Kd optimal untuk pengendali PID	
gerakan elevasi	50
Tabel 4.5 Nilai Kp, Ki, Kd optimal untuk pengendali	
ODSPW PID gerakan azimut	50
Tabel 4.6 Nilai Kp, Ki, Kd optimal untuk pengendali	
ODSPW PID gerakan elevasi	51
Tabel 4.7 Performa optimal pengendali PID untuk	
gerakan azimut	52
Tabel 4.8 Performa optimal pengendali PID untuk	
gerakan elevasi	52
Tabel 4.9 Performa optimal pengendali ODSPW PID untuk	
gerakan azimut	54
Tabel 4.10 Performa optimal pengendali ODSPW PID	
untuk gerakan elevasi	54
Tabel 4.11 Performa pengendali PID untuk	
gerakan azimut	54
Tabel 4.12 Performa pengendali PID untuk	
gerakan elevasi	54
Tabel B.1 Hasil pengambilan data untuk gerakan azimuth	
pengendali PID	. 67

Tabel B.2 Hasil pengambilan data untuk gerakan elevasi	
pengendali PID	71
Tabel B.3 Hasil pengambilan data untuk gerakan azimut	
pengendali ODSPW PID	75
Tabel B.4 Hasil pengambilan data untuk gerakan elevasi	
pengendali ODSPW PID	79

BAB I PENDAHULUAN

1.1 Latar Belakang

Sebuah negara tidak akan mampu mempertahankan kemerdekaan tanpa menjaga kedaulatan didalam wilayahnya. Selain itu, negara juga harus menjaga wibawanya untuk menjaga kekuasaan negara dan hukum negara. Salah satu upaya mencapai kedaulatan adalah melalui angkatan bersenjata untuk menjaga eksistensi wilayah dan menjaga keselamatan rakvatnya dari berbagai ancaman, baik dalam maupun luar negeri. Angkatan bersenjata harus mampu membangun kemampuan dan daya tangkal pertahanan vang kuat (Suprivatno, 2014). Oleh karena itu, suatu negara memerlukan angkatan bersenjata yang kuat agar dapat mempertahankan kemerdekaannya.

Tentara Republik Indonesia (TNI) merupakan angkatan bersenjata Republik Indonesia (RI). TNI berfungsi sebagai penangkal setiap ancaman militer dan bersenjata, baik dari luar atau dalam negeri, dan pemulih kondisi keamanan negara yang terganggu akibat kekacauan keamanan (PUSPEN TNI, 2012). Walapun perannya sangat penting, TNI tidak dilengkapi dengan persenjataan terbaik. Banyak ditemukan alat yang telah berumur dan sudah seharusnya tidak digunakan. Pemerintah saat ini menyadari hal tersebut dan berencana untuk melakukan pembaharuan peralatan untuk menunjang kinerja dari TNI (Sawitri, 2015).

Remote Controlled Weapon Station (RCWS) merupakan salah satu bentuk peralatan modern yang bertujuan menunjang kinerja angkatan bersenjata. RCWS dapat dipasang diatas panser, seperti panser Anoa milik PT. Pindad. Dengan menggunakan RCWS, penembak tidak perlu berada diatas kendaraan untuk menggunakan senjata. Senjata dapat diatur

gerakannya dari tempat yang aman. Dengan demikian, penembak tidak terancam keselamatannya. Selain itu, RCWS juga dilengkapi dengan berbagai peralatan dan sensor canggih. RCWS mampu mengukur jarak dari target, sehingga dapat menembak dengan tepat.

Mendesain suatu sistem RCWS memerlukan berbagai perhitungan sebelumnya. Selain perhitungan kinematik dan dinamik, sebuah metode kontrol yang mampu bereaksi dengan cepat dan tepat diperlukan untuk menunjang hal tersebut. Salah satu metode kontrol yang sesuai dengan karakteristik yang diinginkan adalah sistem pengendali PID. Aktuator akan dikontrol oleh sistem pengendali PID agar dapat bergerak mencapai target dengan cepat dan tepat. Selain itu, *Online Dynamic Set Point Weighting* (ODSPW) PID mampu menghasilkan respon yang baik. Penelitian lebih lanjut diperlukan untuk membuat suatu sistem pengendali PID dan ODSPW PID yang sesuai dengan RCWS.

1.2 Rumusan Masalah

Berdasarkan latar belakang yang telah diuraikan diatas, penelitian ini akan membahas beberapa permasalahan, yaitu:

- 1. Bagaimana model kinematik dari sistem RCWS kaliber 12,7mm.
- 2. Bagaimana model dinamik dari sistem RCWS kaliber 12,7mm.
- 3. Bagaimana rancangan pengendali PID dan ODSPW PID untuk sistem RCWS kaliber 12,7mm.
- 4. Bagaimana hasil simulasi sistem RCWS kaliber 12,7mm dengan sistem pengendali PID dan ODSPW PID.

1.3 Batasan Masalah

Beberapa batasan masalah dan asumsi yang ada dalam penelitian ini meliputi:

- 1. Analisa didasarkan pada desain bentuk RCWS 12.7 mm dari ITS.
- 2. Senjata yang digunakan adalah M2 Browning 12.7 mm.
- 3. Material yang digunakan untuk RCWS adalah aluminium.
- 4. Target dan RCWS diasumsikan dalam keadaan diam.
- 5. Pengendalian gerak RCWS berdasarkan masukan posisi yang diperoleh dari sistem instrumentasi sensor.
- 6. Gerakan yang dikendalikan adalah gerakan azimut dan elevasi.
- 7. Gaya dorong (*recoil*) sebagai gangguan akibat penembakan diabaikan.
- 8. Gesekan dan *losses* pada sistem mekanik diabaikan.

1.4 Tujuan Penelitian

Tujuan dari penelitian ini adalah:

- 1. Mengetahui model kinematik dari sistem RCWS kaliber 12.7 mm.
- 2. Mengetahui model dinamik dari sistem RCWS kaliber 12.7 mm.
- 3. Merancang pengendali PID dan ODSPW PID untuk sistem RCWS kaliber 12.7 mm.
- 4. Mensimulasikan sistem RCWS kaliber 12.7 mm dengan sistem pengendali PID dan ODSPW PID.

1.5 Manfaat Penelitian

Manfaat dari penelitian ini adalah:

- 1. Diperoleh pengetahuan untuk sistem kendali PID dan ODSPW PID pada sistem RCWS kaliber 12.7 mm.
- 2. Dapat dijadikan bahan pertimbangan dalam pengembangan sistem kendali untuk RCWS kaliber 12.7 mm.

- 3. Dapat dijadikan referensi adalam perancangan sistem pengendali PID dan ODSPW PID untuk berbagai aplikasi lainnya.
- 4

BAB II TINJAUAN PUSTAKA

2.1 Tinjauan Pustaka

Remote controlled weapon station (RCWS) merupakan perkembangan terbaru dari sistem robotik pada aplikasi militer. RCWS dapat dimanfaatkan untuk sistem pertahanan dengan diletakan di perbatasan suatu negara, maupun untuk meningkatkan kemampuan dari kendaaraan tempur seperti panser (Alston, 2012). Keuntungan utama dari penggunaan RCWS adalah operator yang dapat mengendalikan sistem dari jarak jauh. Dengan demikian, keamanan dari operator tidak terancam. Selain itu, berbagai teknologi terbaru juga diaplikasikan pada RCWS. Sistem *image processing* yang telah terpasang memungkinkan target dicapai dengan akurat dan presisi, bahkan pada cuaca ekstrim (Delta, 2015). Penguasaan teknologi RCWS tentunya sangat berguna bagi sistem pertahanan suatu negara.

Pengembangan sistem RCWS dimulai dari perancangan desain sistem tersebut. Salah satu rancangan sistem RCWS yang sedang dikembangkan adalah RCWS dari ITS (Wahyudi, 2016). Sistem RCWS yang dirancang terdiri atas 2 bagian utama, yaitu *cradle* dan rangka. Gerakan yang mampu dilakukan sistem adalah gerakan azimut dan elevasi. Desain tersebut akan menjadi dasar dalam pemodelan sistem RCWS. Setelah desain diperoleh, maka dapat dicari parameter desain yang diperlukan. Dengan demikian, model dinamik dan kinematik dari sistem dapat diperoleh.

2.1.1 Pemodelan Sistem

Pemodelan kinematik bertujuan untuk memperoleh persamaan posisi, kecepatan, dan turunan variabel posisi terhadap waktu (Tsai, 1999). Suatu sistem RCWS dapat didekati sebagai suatu sistem manipulator robot untuk memperoleh model kinematiknya. Meskipun sistem dapat bergerak secara spasial (3D), namun sistem terdiri atas dua buah *revolute joint*. Dengan demikian, sistem memiliki 2 *degree of freedom* (DOF) (Walchko, 2010). Model kinematik dari sistem dapat diperoleh dengan menggunakan parameter DH berdasarkan parameter dari desain yang telah diperoleh, hingga akhirnya diperoleh matirks Jacobian yang menerangkan hubungan antara sudut motor dengan lokasi *end-effector* (Gu, 1992).

Pemodelan dinamik berhubungan dengan gaya atau torsi yang diperlukan untuk melakukan suatu gerakan. Oleh karena itu, massa dan inersia memiliki peranan besar (Siciliano, 2009). Terdapat beberapa metode untuk memperoleh model dinamik dari suatu sistem. Pertama, dengan menggunakan metode Newton-Euler (Munadi. 2007). Metode ini mendeskripsikan sistem berdasarkan gaya dan momentum. Kedua, dengan menggunakan metode Lagrangian (Gu, 1992) (Gomes, 2005) (Robles, 2012). Metode ini mendeskripsikan sistem berdasarkan kerja dan energi. Maka, gaya yang tidak menghasilkan gaya tidak ditampilkan dalam persamaan. Metode ini lebih mudah digunakan dan sistematik daripada metode Newton-Euler. Selain itu, persamaan yang diperoleh juga lebih ringkas (Asada, 1986).

Model dinamik yang telah diperoleh dari persamaan Lagrangian merupakan sistem non-linier orde dua dengan dua *input* dan satu *output*. Oleh karena itu, sistem harus dilinierkan terlebih dahulu. Hal ini dapat dilakukan dengan menggunakan *Taylor series* (Ogata, 2010). Persamaan yang telah dilinierkan kemudian diubah menjadi bentuk *state space*, yang akan merepresentasikan model dalam bentuk lebih sederhana. Selain itu, penggunaan *state space* juga akan membantu saat penentuan karateristik dari sistem (Mushonnifah, 2016). Sistem yang telah diperoleh kemudian diuji karakteristiknya, yaitu sifat keterkendalian dan keteramatan (Ogata, 2010). Apabila sistem dapat memenuhi kedua karakteristik tersebut, maka dapat dirancang sistem pengendali yang tepat.

2.1.2 Pengendali ODSPW PID

Kontrol posisi untuk suatu sistem RCWS harus mampu bereaksi dengan cepat dan akurat. PID merupakan salah satu pengendali yang umum diaplikasikan. Kemudahan dalam penggunaan, *robustness*, dan kemampuan untuk mencapai performa mendekati optimal menyebabkannya sangat populer. Sekitar 90% pengendali yang digunakan di dunia menggunakan pengendali PID (Astrom,2001). Meskipun demikian, metode PID memerlukan pengaturan yang tepat agar memberikan hasil yang terbaik. Terdapat beberapa metode yang dapat digunakan, seperti *pole placement*, pengaturan kappa-tau, dan *Dpartitioning*. Meskipun demikian, metode yang paling umum digunakan adalah metode Ziegler-Nichols (Cominos, 2002).

Metode Ziegler-Nichols (ZN) menggunakan nilai dari *ultimate gain* dan periode osilasi untuk menentukan nilai dari K_p , K_i , dan K_d . Metode ini merupakan metode *heuristic*, dimana nilai yang diperoleh tidak akan optimal namun cukup untuk aplikasi (Ziegler, 1942). Metode ini coba diperbaiki dengan menggunakan *set-point weighting* (β), disebut metode *Refined Ziegler-Nichols* (RZN) (Hang,1991). Nilai dari β dipengaruhi oleh *gain* ternormalisasi (k) dan *dead-time* ternormalisasi (Θ). Keduanya dapat dituliskan sesuai persamaan 2.1 dan 2.2.

$$\Theta = \frac{\Theta_a}{T_p} \tag{2.1}$$

$$k = 2\left(\frac{11\theta + 13}{37\theta - 4}\right) \tag{2.2}$$

Penelitian menunjukan bahwa nilai β pada kondisi 2.25 < k < 15 dan 0.16 < Θ < 0.57 dapat dirumuskan sebagai:

$$\beta = \frac{15 - k}{15 + 5}; \% OS = 10\%$$
(2.3)

Sementara, untuk nilai 1.5 < k < 2.25 dan $0.57 < \Theta < 0.96$ dapat dituliskan sebagai:

$$\beta = \frac{8}{17} \left(\frac{4}{9}k + 1 \right)$$
(2.4)

Metode RZN, walaupun memberikan hasil yang lebih baik, masih memiliki ruang untuk diperbaiki. Metode RZN memiliki nilai β yang konstan, sehingga diperlukan pengaturan setiap periode waktu tertentu. Diajukan suatu nilai β yang dapat berubah sesuai kondisi sistem. Metode ini disebut metode *variable set-point weighting* (VSW) (Hang, 1996). Nilai dari β berubah ketika sistem mengalami perubahan dan nilai dari Θ berubah. Nilai dari Θ dapat diperoleh melalui persamaan 2.5.

$$\Theta = \frac{\pi - 2 \arctan(\sqrt{K_u K_p - 1})}{2.72 \sqrt{K_u K_p - 1}} + 0.10$$
(2.5)

Berdasarkan hasil percobaan eksperimen, maka nilai dari β dapat dituliskan sebagai persamaan 2.6.

$$\beta = 0.4\Theta^2 - 0.05\Theta + 0.58 \tag{2.6}$$

Walaupun nilai dari β disebut dapat beradaptasi, namun sepanjang suatu proses nilainya tetap konstan karena nilai Θ tidak berubah. Peneliti menyimpulkan bahwa metode ini menghasilkan respon yang lebih baik dibandingkan metode ZN.

Pengembangan terbaru dari metode VSW adalah metode *dynamic set point weighting* (DSW), dimana nilai dari β akan berubah-ubah sepanjang proses (Dey, 2006). Selain menggunakan nilai dari Θ sebagai fungsi β , nilai dari *error* sebelumnya (Δe) juga akan mempengaruhi. Oleh karena nilai dari Δe akan berubah-ubah sepanjang proses, maka nilai β juga akan mengikuti. Nilai dari β dapat diperoleh dari persamaan 2.7.

$$\beta = K_1 \ \Theta \ \Delta e \tag{2.7}$$

Dimana K_1 adalah suatu konstanta tambahan yang dapat diatur agar diperoleh nilai yang diinginkan. Peneliti memperoleh nilai 10 untuk sistem yang diteliti berdasarkan data simulasi. Akan tetapi, nilai untuk K_1 dapat diatur sesuai dengan sistem yang akan dikendalikan. Peneliti menyimpulkan bahwa metode ini menghasilkan respon yang lebih baik dibandingkan PID konvensional dan VSW-PID. Akan tetapi, terdapat variabel tambahan, K_1 , yang harus ditentukan berdasarkan pengujian.

Penambahan variabel K_1 berusaha dihilangkan dengan menggunakan metode *online dynamic set point weighting* (ODSPW) (Mitra, 2014). Pada metode tersebut, nilai dari *setpoint weighting* (β) akan berubah-ubah sesuai dengan kemiringan (*slope*) dari respon sistem. Dengan demikian, respon transien dari sistem akan semakin baik dan memperbaiki *robustness* sistem. Pada penelitian yang dilakukan, digunakan suatu fungsi sigmoid untuk mendefinisikan nilai dari β . Persamaan tersebut dapat dilihat pada persamaan 2.8.

$$\beta(\Delta e) = \frac{1}{1 + e^{-(a \times \Delta e)}}$$
(2.8)

Berdasarkan persamaan diatas, nilai dari β merupakan suatu fungsi dari *slope* (*a*). Sementara, nilai dari a sangat bergantung nilai perubahan *error* (Δe). Hubungan dari keduanya dapat dilihat pada gambar 2.1.



Gambar 2.1 Grafik hubungan β dengan *a* dan Δe (Mitra, 2014)

Dengan demikian, nilai dari komponen P pada PID akan terus disesuaikan oleh nilai β untuk mengurangi terjadinya osilasi. Simulasi pada penelitian yang telah dilakukan menunjukan bahwa respon dari sistem dengan metode *online dynamic set point weighting* lebih baik daripada sistem dengan metode RZN maupun sistem tanpa *set point weighting*. Hal ini dapat dilihat pada gambar 2.2.



Gambar 2.2 Perbandingan respon ODSPW, FSPW, dan ZN-PID (Mitra, 2014)

Peneliti menyimpulkan bahwa metode ini lebih baik dibandingkan metode yang telah ada sebelumnya. Selain itu, penggunaan *online dynamic set point weighting* mampu meningkatkan *robustness* dari sistem. Penggunaan metode ini sangat dianjurkan karena sederhana dan mudah untuk diimplementasikan. Selain itu, metode ini juga dapat digunakan untuk sistem non-linear.

2.2 Pemodelan Kinematik

Pemodelan kinematik berhubungan dengan posisi, kecepatan, dan turunan lainnya dari variabel posisi terhadap waktu. Variabel dari *joint* (sendi) pada suatu manipulator berhubungan erat dengan posisi dan orientasi dari *end effector* (penggerak akhir), sesuai dengan batasan dari masing-masing *joint*. Terdapat dua jenis analisa kinematik, yaitu *forward kinematics* dan *inverse kinematics*. *Forward kinematics* bertujuan untuk mencari posisi dan orientasi dari *end effector* ketika sudut dari *joint* diketahui. Sementara, *inverse kinematics* bertujuan untuk mencari sudut dari *joint* ketika posisi dan orientasi dari *end effector* telah diketahui. (Tsai, 1999)

Pada suatu analisa pemodelan kinematik, ada beberapa hal yang harus ditentukan terlebih dahulu. Pertama, harus ditentukan *link* (lengan), *joint* (sendi), dan *end effector* dari sistem. Selain itu, tiap-tiap *joint* harus ditentukan koordinat lokalnya. Sumbu Z searah dengan arah dari *joint*. Sumbu X positif didefinisikan sepanjang *common normal* antara *joint* i dan *joint* i-1 dari arah titik i ke i-1. Sementara, sumbu Y mengikuti aturan tangan kanan.



Gambar 2.3 Definisi sumbu dan parameter DH (Tsai, 1999)

2.2.1 Matriks Transformasi Homogen Denavit-Hartenberg

Sistem yang telah didefinisikan dapat digunakan untuk memperoleh parameter matrix transformasi. Parameter tersebut mengikuti konvensi Denavit dan Hartenberg pada tahun 1995, sehingga disebut *D-H Parameters*. Ada 4 parameter yang harus diketahui untuk masing-masing *joint*, yaitu:

- *a_i*: selisih jarak antara dua axis *joint* yang berdekatan.
 Selisih tersebut umumnya dapat dilihat dari jarak antara sumbu *z_{i-1}*ke *z_i*.
- d_i: jarak translasi antara dua garis normal axis yang berpotongan. Jarak tersebut dapat didefinisikan sebagai jarak antara sumbu x_{i-1}ke x_i.
- α_i : sudut putar antara dua axis *joint* yang berdekatan. Sudut tersebut adalah sudut yang diperlukan untuk memutar axis z_{i-1} menuju z_i pada sumbu x_i positif sesuai aturan tangan kanan.

• θ_i : sudut *joint* antara dua garis normal axis yang berpotongan. Sudut tersebut adalah sudut yang diperlukan untuk memutar axis x_{i-1} menuju x_i pada sumbu z_{i-1} positif sesuai aturan tangan kanan.

Pada sebuah *revolute joint*, nilai dari a_i , d_i , dan α_i adalah konstan. Sementara, nilai θ_i merupakan suatu variabel. Pada sebuah *prismatic joint*, nilai dari a_i , θ_i , dan α_i adalah konstan. Sementara, nilai dari d_i merupakan suatu variabel. Keempat parameter yang telah ditentukan dapat dimasukan dalam sebuah tabel seperti tabel 2.1.

Tabel 2.1 Parameter DH untuk manipulator serial 3 DOF (Tsai, 1999)

Joint i	α_i	a_i	d_i	$ heta_i$
1	0	<i>a</i> ₁	0	θ_1
2	0	<i>a</i> ₂	0	θ_2
3	0	<i>a</i> ₃	0	θ_3

Parameter-parameter tersebut dapat digunakan untuk mengetahui transformasi posisi dan orientasi dari *joint* i ke i-1. Untuk itu, keempat parameter untuk masing-masing *joint* dijadikan bentuk matrix sebagai berikut:

$$T(z,d) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0\\ 0 & 1 & 0 & 0\\ 0 & 0 & 1 & d_i\\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$
(2.9)

$$T(z,\theta) = \begin{bmatrix} \cos(\theta_i) & -\sin(\theta_i) & 0 & 0\\ \sin(\theta_i) & \cos(\theta_i) & 0 & 0\\ 0 & 0 & 1 & 0\\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$
(2.10)
$$T(x,a) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & a_i\\ 0 & 1 & 0 & 0\\ 0 & 0 & 1 & 0\\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$
(2.11)
$$T(x,\alpha) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0\\ 0 & \cos(\alpha_i) & -\sin(\alpha_i) & 0\\ 0 & \sin(\alpha_i) & \cos(\alpha_i) & 0\\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$
(2.12)

Keempat matrix diatas merupakan empat transformasi dasar pada perubahan koordinat axis. Matrix transformasi dapat diperoleh dengan menggabungkan persamaan 2.11 hingga 2.14 sesuai dengan persamaan:

$${}^{i-1}A_i = T(z,d)T(z,\theta)T(x,a)T(x,\alpha)$$
(2.13)

Sehingga, diperoleh matrix transformasi untuk suatu joint i:

$${}^{i-1}A_i = \begin{bmatrix} \cos(\theta_i) & -\sin(\theta_i)\cos(\alpha_i) & \sin(\alpha_i)\sin(\theta_i) & a_i\cos(\theta_i) \\ \sin(\theta_i) & \cos(\alpha_i)\cos(\theta_i) & -\sin(\alpha_i)\cos(\theta_i) & a_i\sin(\theta_i) \\ 0 & \sin(\alpha_i) & \cos(\alpha_i) & d_i \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$
(2.14)

Umumnya, suatu sistem terdiri atas beberapa *joint* sejumlah n. Matrix transformasi dari suatu sistem dapat diketahui melalui persamaan:

$${}^{0}A_{n} = \prod_{n=1}^{n} {}^{n-1}A_{n}$$
 (2.15)

Selain itu, perlu diketahui bahwa suatu matrix transformasi terdisi atas matrix rotasi (R), matrix posisi (q), matrix transformasi perspektif (γ), dan faktor skala (ρ). Hal ini dapat dituliskan sebagai:

$${}^{A}A_{B} = \begin{bmatrix} {}^{A}R_{B}(3x3) & \vdots & \gamma(1x3) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ {}^{A}q(3x1) & \vdots & \rho(1x1) \end{bmatrix}$$
(2.16)

2.2.2 Direct Kinematics

Direct Kinematics bertujuan untuk memperoleh vektor posisi (q) dari *end effector* ketika sudut dari *joint* telah diketahui. Untuk *joint* sejumlah n, vektor q dapat diketahui melalui persamaan:

$$\begin{bmatrix} q_x \\ q_y \\ q_z \\ 1 \end{bmatrix} = {}^{0}A_n \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$
 (2.17)

2.2.3 Inverse Kinematics

Inverse Kinematics bertujuan untuk mengetahui sudut dari masing-masing *joint* ketika lokasi dari *end effector* telah diketahui. Selain menentukan matrix transformasi dari sistem, perlu ditentukan pula matrix transformasi dari *end effector*. Untuk sebuah manipulator *planar* dengan 3 *degree of freedom* (DOF), matrix *end effector* berupa:

$${}^{0}A_{3} = \begin{bmatrix} \cos(\phi) & -\sin(\phi) & 0 & q_{x} \\ \sin(\phi) & \cos(\phi) & 0 & q_{y} \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$
(2.18)

Dimana ϕ merupakan orientasi dari *end effector*, q_x merupakan lokasi *end effector* terhadap sumbu x dan q_y merupakan lokasi *end effector* terhadap sumbu y.

Matrix dari *end effector* dapat dibandingkan dengan matrix transformasi yang telah diperoleh sebelumnya. Dengan membandingkan kedua matrix dalam sebuah persamaan, maka dapat diperoleh nilai dari masing-masing sudut *joint*.

2.2.4 Matriks Jacobian

Analisa posisi dengan menggunakan *direct kinematics* maupun *inverse kinematics* memungkinkan untuk mengetahui lokasi dari *end effector* dan sudut *joint*. Pada beberapa aplikasi seperti pengecatan cat mobil, analisa kecepatan juga ingin dilakukan untuk mengetahui hubungan antara kecepatan sudut dari *joint* dengan kecepatan dari *end effector*.

Matriks Jacobian adalah suatu matriks yang mengubah kecepatan sudut pada aktuator menjadi kecepatan pada *end effector*. Terdapat dua metode dari matriks Jacobian, yaitu *conventional Jacobian* dan *screw-based Jacobian*. Secara matematis, matriks Jacobian dapat ditulis menjadi:

$$\dot{x} = J \, \dot{q} \tag{2.19}$$

Dimana \dot{x} adalah vektor kecepatan dari *end effector* yang berdimensi m dan \dot{q} adalah kecepatan dari aktuator yang berdimensi n. Dengan demikian, matriks Jacobian berdimensi m x n.

Lokasi dan orientasi dari masing-masing aksis *joint* harus diketahui terlebih dahulu sebelum menghitung matriks Jacobian. Orientasi dari aksis *joint* dapat diketahui melalui:

$$z_{i-1} = {}^{0}R_{i-1} \begin{bmatrix} 0\\0\\1 \end{bmatrix}$$
(2.20)
Sementara, untuk lokasi dari suatu *joint* i dapat diketahui melalui:

$${}^{i-1}p_n = {}^0R_{i-1} {}^{i-1}r_i + {}^ip_n \tag{2.21}$$

Dimana,

$${}^{i-1}r_i = \begin{bmatrix} a_i \cos(\theta_i) \\ a_i \sin(\theta_i) \\ d_i \end{bmatrix}$$
(2.22)

Pada *conventional Jacobian*, dapat digunakan titik mana pun sebagai referensi. Namun, umumnya digunakan titik awal (*origin*). Matriks Jacobian dibagi menjadi dua bagian untuk mempermudah perhitungan, yaitu J_{vi} dan $J_{\omega i}$. J_{vi} disebut *link jacobian matrix* dan $J_{\omega i}$ disebut *link jacobian matrix* dan J_{wi} disebut *link jacobian submatrices*. Matriks Jacobian dapat disusun sesuai dengan persamaan:

$$J_i = \begin{bmatrix} J_{vi} \\ J_{wi} \end{bmatrix}$$
(2.23)

$$J_{vi} = \begin{cases} z_{j-1} \times {}^{j-1}P_i \text{ untuk joint revolute} \\ z_{j-1} \text{ untuk joint prismatic} \end{cases} (2.24)$$

$$J_{vi} = \begin{cases} z_{j-1} \text{ untuk joint revolute} \\ 0 \text{ untuk joint prismatic} \end{cases}$$
(2.25)

2.3 Pemodelan Dinamik

Pemodelan dinamik berhubungan dengan gaya atau torsi yang diperlukan untuk melakukan suatu gerakan pada suatu sistem. Gaya atau torsi dari suatu sistem sangat dipengaruhi oleh jalur gerakan (*path of motion*), massa, beban, dan gaya luar dari sistem. Sejumlah gaya atau torsi yang diperlukan harus diberikan pada *joint* agar sistem dapat bergerak sesuai yang diinginkan. (Tsai, 1999)

2.3.1 Matriks Inersia Lengan

Inersia adalah resistansi dari suatu benda untuk mengubah kondisi kecepatannya. Inersia sangat berpengaruh dalam pemodelan dinamik. Inersia menentukan apakah suatu benda mudah untuk berubah keadaan kecepatannya. Inertia suatu benda untuk tiap arah kecepatan dapat berbeda satu dengan yang lain. Pada suatu benda tiga dimensi, inertia dapat dituliskan dalam sebuah matriks sebagai berikut:

$$I = \begin{bmatrix} I_{xx} & I_{xy} & I_{xz} \\ I_{yx} & I_{yy} & I_{yz} \\ I_{zx} & I_{zy} & I_{zz} \end{bmatrix}$$
(2.26)

Apabila suatu *link* terdiri atas beberapa komponen, inersia dari masing-masing komponen dapat dihitung masingmasing terlebih dahulu. Kemudian, inersia dari *link* dapat dihitung berdasarkan inersia masing-masing komponen. Selain itu, inersia dari suatu *link* dapat dilihat dengan menggambarnya pada aplikasi *Solidworks*. Pada aplikasi tersebut, tersedia layanan untuk memeriksa inersia dari sistem untuk masingmasing arah kecepatan. Inersia dari suatu sistem dapat dilihat melalui fitur *mass properties*.

2.3.2 Formulasi Lagrangian

Metode Lagrangian merupakan salah satu metode untuk mencari persamaan gerak dari suatu manipulator. Berbeda dengan metode Newton-Euler, metode lagrangian menggunakan koordinat umum (*generalized coordinate*). Dengan demikian, batasan-batasan gaya dapat dihilangkan. Fungsi Lagrangian didefinisikan sebagai perbedaan antara energi kinetik dan energi potensial dari suatu sistem mekanis.

$$L = K - U \tag{2.27}$$

Perlu diingat bahwa energi kinetik bergantung pada lokasi dan kecepatan dari *link*, sementara energi potensial bergantung pada lokasi dari *link*. Persamaan Lagrange dapat dituliskan sebagai:

$$\frac{d}{dt} \left(\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial \dot{q}_i} \right) - \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial q_i} = Q_i , i = 1, 2, \dots, n$$
(2.28)

Dengan memasukan energi kinetik dan energi dinamik dalam persamaan 2.28, maka dapat diperoleh bentuk umum dari persamaan dinamik sebagai berikut:

$$M\ddot{q} + V + G = Q \tag{2.29}$$

Dimana, M adalah matriks inersia dari manipulator, V adalah kecepatan kopel, G adalah vector gravitasi dan Q adalah vector gaya.

Matriks inersia dari suatu manipulator dengan *link*-n dapat diketahui setelah matriks inersia untuk masing-masing *link* telah diketahui. Selain itu, diperlukan pula nilai dari matriks Jacobian. Apabila semua hal yang dibutuhkan telah dihitung, maka dapat diperoleh:

$$M = \sum_{i=1}^{n} (J_{\nu i}^{T} m_{i} J_{\nu i} + J_{\omega i}^{T} I_{i} J_{\omega i})$$
(2.30)

Vektor kecepatan kopel terdiri atas dua tipe. Pertama, kecepatan kopel yang berhubungan dengan gaya sentrifugal. Kedua, kecepatan kopel yang berhubungan dengan gaya koriolis. Vektor kecepatan kopel dapat dituliskan:

$$V_{i} = \sum_{j=1}^{n} \sum_{k=1}^{n} \left(\frac{\partial M_{ij}}{\partial q_{k}} - \frac{1}{2} \frac{\partial M_{jk}}{\partial q_{i}} \right) \dot{q}_{j} \dot{q}_{k}$$
(2.31)

Vektor gaya gravitasi menjelaskan gaya akibat gaya gravitasi pada *link*. Hal ini dipengarui oleh massa dari *link* dan matriks Jacobian. Hal ini dapat ditulis menjadi:

$$G_i = -\sum_{j=1}^n m_j g^T J_{vj}^i$$
 (2.32)

2.4 State Space

State space merupakan salah satu metode untuk merepresentasikan model matematis dari suatu sistem. Metode ini mudah diaplikasikan untuk sistem kompleks dengan banyak *input* dan banyak *output*. Secara umum, *state space* dapat dituliskan menjadi:

$$\dot{\boldsymbol{x}} = \boldsymbol{A}\boldsymbol{x} + \boldsymbol{B}\boldsymbol{u}$$

$$\boldsymbol{y} = \boldsymbol{C}\boldsymbol{x} + \boldsymbol{D}\boldsymbol{u}$$
(2.33)

Dimana **A** adalah matriks sistem, **B** adalah matriks *input*, **C** adalah matriks *output*, dan **D** adalah matriks *feedforward*. Selain itu, x adalah *state vector*, \dot{x} adalah turunan dari x, y adalah vector *output*, dan u adalah vector *input*. (Nise, 2011)

Suatu sistem dapat dimasukan kedalam bentuk *state space* dengan menggunakan matriks Jacobian (Mushonnifah,2016). Secara umum, matriks Jacobian dapat ditulis sesuai persamaan 2.34.

$$J(\bar{x}) = \begin{pmatrix} \frac{\partial}{\partial} f_1 & \frac{\partial}{\partial} f_1 & \frac{\partial}{\partial} f_1 & \frac{\partial}{\partial} f_1 \\ \frac{\partial}{\partial} f_2 & \frac{\partial}{\partial} f_2 & \frac{\partial}{\partial} f_2 & \frac{\partial}{\partial} f_2 \\ \frac{\partial}{\partial} f_3 & \frac{\partial}{\partial} f_3 & \frac{\partial}{\partial} f_3 & \frac{\partial}{\partial} f_3 \\ \frac{\partial}{\partial} x_1 & \frac{\partial}{\partial} x_2 & \frac{\partial}{\partial} x_3 & \frac{\partial}{\partial} f_3 \\ \frac{\partial}{\partial} x_1 & \frac{\partial}{\partial} x_2 & \frac{\partial}{\partial} x_3 & \frac{\partial}{\partial} f_4 \\ \frac{\partial}{\partial} f_4 & \frac{\partial}{\partial} f_4 & \frac{\partial}{\partial} f_4 & \frac{\partial}{\partial} f_4 \\ \end{pmatrix}$$
(2.34)

2.5 Keterkendalian dan Keteramatan Sistem

Suatu sistem yang akan dikendalikan harus diuji terlebih dahulu sifat-sifatnya. Terdapat dua sifat yang perlu diuji, yaitu keterkendalian (*controllability*) dan keteramatan (*observability*). Ketika sistem tidak dapat memenuhi kedua sifat tersebut, maka sistem tersebut tidak stabil. Sehingga, ketika ada gangguan (*disturbance*), sistem akan bergerak menuju tak hingga (Friedland, 2005).

Suatu sistem dinyatakan terkendali pada suatu waktu t_0 apabila dimungkinkan memindahkan sistem dari kondisi awal apapun $x(t_0)$ menuju ke keadaan lain pada interval waktu tertentu. Sementara, suatu sistem dinyatakan teramati pada suatu waktu t_0 dengan keadaan $x(t_0)$ apabila dimungkinkan untukmenentukan keadaan dari pengamat *output* pada interval waktu tertentu (Ogata, 2010).

Sistem dinyatakan terkontrol dengan mengevaluasi nilai dari matrik keterkendalian. Matriks keterkendalian untuk sistem non-linier dapat disusun dengan menggunakan *lie brackets*. Secara umum, *lie brackets* dapat dituliskan sesuai persamaan 2.35 hingga 2.37. (Hedrick, 2015)

$$[f,g] = \frac{\partial g}{\partial x}f - \frac{\partial f}{\partial x}g \tag{2.35}$$

$$\left(ad_{f}^{1},g\right) = \left[f,g\right] \tag{2.36}$$

$$(ad_f^k, g) = [f, (ad_f^{k-1}, g)]$$
 (2.37)

Matriks keterkendalian untuk sistem dengan *state space* nonlinier dengan bentuk sesuai persamaan 2.38 dapat dituliskan sesuai dengan persamaan 2.39.

$$\dot{x} = f(x) + g_1 u_1 + g_2 u_2 \tag{2.38}$$

$$C = [g_1, g_2, [f, g_1], [f, g_2]]$$
(2.39)

Syarat untuk keterkendalian adalah:

- 1. Matriks keterkendalian tidak berupa singular.
- 2. Rank dari matriks keterkendalian berharga n, sesuai dengan ukuran matriks **A** dari *state space*.

Sistem dinyatakan teramati dengan mengevaluasi nilai dari matrik keteramatan. Matriks keteramatan untuk sistem non-linier dapat disusun dengan menggunakan *lie derivative*. Secara umum, *lie derivative* dapat dituliskan sesuai persamaan 2.40 dan 2.41. (Hedrick, 2015)

$$L_f h = \frac{\partial h}{\partial x} \dot{x} \tag{2.40}$$

$$h^{(k)} = L_f^k(h) (2.41)$$

Matriks keteramatan dapat didefinisikan sesuai persamaan 2.42 dan 2.43. Nilai dari n bergantung pada jumlah *state*.

$$G = \begin{bmatrix} L_{f}^{0}(h_{1}) & \cdots & L_{f}^{0}(h_{p}) \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ L_{f}^{n-1}(h_{1}) & \cdots & L_{f}^{n-1}(h_{p}) \end{bmatrix}$$
(2.42)
$$dG = \begin{bmatrix} dL_{f}^{0}(h_{1}) & \cdots & dL_{f}^{0}(h_{p}) \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ dL_{f}^{n-1}(h_{1}) & \cdots & dL_{f}^{n-1}(h_{p}) \end{bmatrix}$$
(2.43)

Syarat untuk keterkendalian adalah:

- 1. Matriks keterkendalian memiliki n colom yang independen.
- 2. Rank dari matriks keterkendalian berharga *n*, sesuai dengan ukuran matriks **A** dari *state space*.

2.6 Pengendali PID

PID merupakan suatu pengendali yang umum digunakan dalam dunia industri. PID bekerja dengan mengkalkulasi nilai selisih (*error*) antara *setpoint* yang diinginkan dengan kenyataan. PID kemudian berusaha mengaplikasikan perbaikan berdasarkan *proportional* (P), *integral* (I), dan *derivative* (D). Perbaikan diaplikasikan dengan mengatur besaran dari variabel kontrol dari sistem. Dengan demikian, nilai yang diinginkan dapat dicapai sesuai dengan kondisi yang diinginkan (Nise, 2011).

Bagian P (proportional) pada pengendali menghasilkan suatu *output* pengendali yang proporsional dengan nilai *error*. Hal ini dapat dilihat dari persamaan:

$$P_{out} = K_p e(t) \tag{2.44}$$

Bagian I (*integral*) berpengaruh pada besaran dan durasi dari nilai *error*. Bagian I merupakan penjumlahan dari nilai *error* selama waktu tertentu, sehingga dapat diketahui nilai *error* yang harus diperbaiki. Nilai dari *error* yang telah terakumulasi kemudian dikalikan dengan K_i dan ditambahkan pada *output* pengendali. Hal ini dapat dilihat dari persamaan:

$$I_{out} = K_i \int_0^t e(t) \, dt \tag{2.45}$$

Bagian D (*derivative*) berpengaruh terhadap *settling time* (waktu untuk menuju keadaan stabil) dan stabilitas dari sistem. Hal ini dicapai dengan menentukan kemiringan dari *error* pada sepanjang waktu tertentu dan mengalikannya dengan nilai K_d . Hal ini dapat dilihat dari persamaan:

$$D_{out} = K_d \frac{de(t)}{dt}$$
(2.46)

Dari ketiga persamaan 2.44 hingga 2.46, maka dapat diperoleh rumusan matematis untuk pengendali PID sebagai berikut:

$$u(t) = K_p e(t) + K_i \int_0^t e(t) dt + K_d \frac{de(t)}{dt}$$
(2.47)
$$e(t) = v_r - v$$
(2.48)

Dimana y_r adalah nilai dari *set point* dan e(t) adalah *error*. PID dapat dimasukan dalam Simulink untuk pemodelan. Untuk itu, PID dilambangkan oleh suatu *transfer function*, yaitu:

$$G_c(s) = K_1 + \frac{K_2}{s} + K_3 s$$
 (2.49)

Selain itu, nilai dari masing-masing K (gain) juga dapat dituliskan secara langsung dengan block PID pada Simulink. Hal ini dapat dilakukan sesuai dengan gambar 2.4.



Gambar 2.4 Skema block diagram untuk pengendali PID

2.7 Rancangan Percobaan Response Surface

Suatu rancangan percobaan diperlukan untuk melakukan analisis regresi dan optimasi. Hal ini diperlukan agar pengambilan data dapat dilakukan secara sistematis. Salah satu rancangan percobaan yang umum digunakan adalah *response surface*. Metode ini memungkinkan pengambilan data sesedikit mungkin, namun dapat digunakan untuk membentuk suatu model orde dua (kuadratik) dengan regresi. Bentuk rancangan eksperimen *response surface coded* untuk 3 variabel secara

umum dapat dilihat pada tabel 2.2. Angka 1 menunjukkan nilai maksimum, angka -1 menunjukkan nilai minimum, angka 0 menunjukkan titik tengah. Angka 1.682 dan -1.682 menunjukkan titik aksial. Y merupakan respon dari sistem. (Montgomery, 2012)

Tabel2.2Rancanganeksperimenresponsesurface(Montgomery, 2012)

No.	А	В	С	Y
1	-1	-1	-1	Y1
2	1	-1	-1	Y2
3	-1	1	-1	Y3
4	1	1	-1	Y4
5	-1	-1	1	Y5
6	1	-1	1	Y6
7	-1	1	1	Y7
8	1	1	1	Y8
9	-1,682	0	0	Y9
10	1,682	0	0	Y10
11	0	-1,682	0	Y11
12	0	1,682	0	Y12
13	0	0	-1,682	Y13
14	0	0	1,682	Y14
15	0	0	0	Y15
16	0	0	0	Y16
17	0	0	0	Y17

2.8 Analisis Regresi

Analisis regresi bertujuan untuk memperoleh model matematis berdasarkan data yang dimiliki. Perlakuan yang tepat bagi proses dapat ditentukan berdasarkan model matematis yang telah diperoleh. Beberapa perangkat lunak dapat digunakan untuk membantu proses analisis tersebut, seperti Microsoft Excel dan Minitab. Akan tetapi, Minitab memiliki superioritas dalam pengolahan data statistik. Persamaan hasil analisis regresi untuk model orde dua (kuadratik) dapat ditulis sebagai: (Montgomery, 2012)

$$\hat{Y} = \beta_0 + \sum_{i=1}^k \beta_i x_i + \sum_{i=1}^k \beta_{ii} x_i^2 + \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^k \beta_{ij} x_i x_j + \epsilon \qquad (2.50)$$

2.9 Optimasi GRG Non-linier

Generalized Reduced Gradient (GRG) merupakan salah satu algoritma optimasi untuk persamaan non-linier (Lasdon, 1975). GRG dapat digunakan untuk mengoptimalkan suatu persamaan non-linier yang berkelanjutan (continuous). GRG memiliki satu fungsi tujuan dan beberapa fungsi batasan (constrain). Fungsi tujuan yang digunakan dapat berupa meminimalkan, memaksimalkan, ataupun mencapai suatu nilai tertentu. Fungsi batasan bertujuan untuk menentukan daerah dimana nilai tujuan dapat dicapai.

GRG telah berkembang dan dapat ditemukan pada *solver* Microsoft Excel (Harmon, 2011). Persamaan yang diperoleh dari regresi mula-mula dimasukan pada Microsoft Excel. Batasan-batasan yang digunakan, seperti nilai maksimum ataupun nilai minimum dari suatu variabel, dapat dimasukan pula pada Microsoft Excel. Setelah semua data telah diberikan, dapat ditentukan fungsi tujuan dan batasan pada *solver*. Selain itu, perlu juga ditentukan tujuan dari optimasi yang dilakukan, seperti meminimalkan atau memaksimalkan suatu nilai. Metode GRG kemudian dipilih. *Solver* Microsoft Excel akan memberitahu apabila ditemukan suatu nilai yang optimal. Nilai tersebut optimal hanya untuk *range* yang telah ditentukan.

2.10 Parameter Perfoma Pengendali

Terdapat beberapa parameter performa yang akan digunakan untuk mengevaluasi kemampuan dari pengendali. Parameter pertama adalah *settling time*, yaitu waktu yang dibutuhkan respon *step* untuk mencapai dan berada disekitar ± 5% dari nilai *steady state*. Parameter kedua adalah persentase *overshoot*, yaitu nilai maksimal dari respon dibandingkan dengan nilai *steady state* (Nise, 2011). Parameter ketiga adalah *root mean square error* (RMSE), yaitu nilai akar dari rata-rata error kuadrat. RMSE dapat dihitung dengan persamaan 2.54. (Willmott,2005)

$$RMSe = \sqrt{\frac{e_1^2 + e_2^2 + \dots + e_n^2}{n}}$$
(2.54)

"Halaman ini sengaja dikosongkan"

BAB III METODOLOGI

3.1 Flowchart Penelitian

Pemodelan dinamik serta perancangan pengendali PID dan ODSPW PID pada aplikasi RCWS 12.7 mm akan dilakukan sesuai dengan tahap-tahap seperti pada gambar 3.1 dibawah ini.



Gambar 3.1 Flowchart penelitian

3.2 Kajian Metode

Penelitian ini bertujuan untuk membandingkan performa dari pengendali PID dengan ODSPW PID. Pengendali ODSPW menggunakan *weighting factor* (faktor pemberat) dengan nilai berubah-ubah pada bagian *proportional* dari PID. Hal ini bertujuan untuk mengurangi *overshoot* dari pengendali PID. Karakteristik yang demikian menyebabkan penggunaan energi yang lebih efisien. Sementara, *settling time* ditentukan oleh pengaturan parameter PID. Selain menggunakan faktor pada bagian *proportional*, terdapat kemungkinan untuk menambahkan faktor pemberat pada bagian *integral* dan *derivative* dari PID.

Bagian *integral* bertujuan untuk menghilangkan *steady state error* yang dihasilkan oleh sistem. Hal ini dilakukan dengan mengolah nilai *error* yang telah terjadi di masa lampau hingga sekarang. Penggunaan *weighting factor* pada bagian *integral* tidak diinginkan karena akan memunculkan *steady state error* kembali. Selain itu, bagian *integral* bekerja berdasarkan nilai *error* di masa lampau. Sehingga, penggunaan *weighting factor* tidak akan membantu dan hanya menyebabkan sistem berjalan lebih lambat.

Bagian *derivative* bertujuan untuk meminimalkan *settling time* dan membuat sistem menjadi stabil. Akan tetapi, bagian *derivative* juga dapat menyebabkan sistem menjadi tidak stabil apabila nilai tidak tepat. Bagian *derivative* memiliki faktor pemberat dengan simbol γ . Faktor pemberat γ umumnya bernilai 0. Hal ini dilakukan untuk mencegah sistem menjadi tidak stabil akibat perubahan nilai pada bagian *derivative*.

3.3 Metode Penelitian

Dalam melakukan pemodelan serta perancangan pengendali PID dan ODSPW pada sistem RCWS 12.7 mm, terdapat beberapa tahap yang akan dilakukan, yaitu: 1. Studi literatur

Sebagai upaya untuk memperdalam pemahaman mengenai permasalahan yang dibahas, maka dilakukan studi literature yang berhubungan dengan pemodelan kinematik dan dinamik dari *manipulator*, perancangan pengendali PID, dan pengaruh *set-point weighting* pada respon sistem. Studi literatur dilakukan dengan membaca buku teks, jurnal, *e-book*, dan penelitian terdahulu.

2. Perumusan masalah

Hasil dari studi literatur digunakan untuk mempertajam permasalahan yang akan diselesaikan. Perumusan masalah terdiri atas penguraian serta permasalahan batasan-batasan yang akan digunakan. Dengan demikian. penelitian dapat dilakukan dengan tujuan yang jelas dan dapat dilakukan secara sistematis.

3. Pemodelan kinematik

Tahap pemodelan sistem secara kinematik akan dilakukan terlebih dahulu. Pada tahapan ini, sistem akan dimodelkan sesuai dengan posisinya relatif terhadap waktu. Pemodelan kinematik akan dilakukan berdasarkan nilai dari parameter DH yang telah ditetapkan sebelumnya. Pemodelan *direct kinematics* dan *inverse kinematics* akan dilakukan agar dapat digunakan untuk suatu sistem *closed-loop*.

4. Pemodelan dinamik

Pada tahapan pemodelan dinamik, parameter massa dan inersia dari sistem akan diperhitungkan. Nilai dari massa dan inersia akan diperoleh dengan menganalisa desain yang telah diberikan dengan *Solidworks*. Dengan demikian, dapat diperoleh gaya yang diperlukan untuk menggerakan sistem. Akan dilakukan pemodelan *direct dynamics* dan *inverse dynamics* agar dapat diperoleh *inverse dynamics model*.

5. Penentuan State Space

Persamaan gerak Lagrangian yang telah diperoleh pada tahap sebelumnya merupakan suatu persamaan dinamik non-linier. Persamaan tersebut akan direpresentasikan dalam suatu *state space*. Hal ini dilakukan untuk memudahkan tahap simulasi. Persamaan direpresentasikan dalam bentuk *state space* dengan menggunakan matriks Jacobian. Keluaran dari tahap ini adalah representasi *state space* dengan matriks A, B, C, dan D.

6. Penentuan kriteria desain pengendali

Parameter yang akan dievaluasi untuk dijadikan bahan pengujian performa sistem ditentukan. *Settling time, % overshoot,* dan berbagai parameter lainnya dapat dijadikan acuan. Batas maksimum dan minimum dari masing-masing parameter harus ditentukan.

7. Pengujian keterkendalian dan keteramatan

State space yang telah diperoleh diuji untuk menentukan apakah sistem tersebut dapat dikendalikan dan diamati. Pengujian akan dilakukan dengan menentukan *rank* dari *lie derivative* dan *lie bracket*. Apabila nilai dari *rank* sama dengan dimensi matriks, maka sistem dinyatakan dapat dikendalikan dan diamati.

8. Perancangan pengendali PID dan ODSPW PID

Suatu pengendali PID dan ODSPW PID akan dirancang untuk sistem yang telah diperoleh agar performa dari sistem sesuai dengan yang diharapkan. Terdapat 3 parameter yang akan dioptimalkan nilainya, yaitu Kp, Ki, dan Kd. Perancangan pengendali akan didasarkan pada metode optimasi stokastik, yaitu *GRG* *Nonlinear.* Metode tersebut memerlukan persamaan antara parameter pengendali dan respon dari sistem. Persamaan tersebut dapat diperoleh dengan melakukan analisis regresi. Nilai parameter hasil optimasi kemudian digunakan pada pengendali PID dan ODSPW PID.

9. Simulasi pada Matlab dan Simulink

Simulasi bertujuan untuk mengetahui hasil respon dari sistem dengan menggunakan pengendali PID dan ODSPW PID. Dapat dilihat apakah penggunaan *set-point weighting* berpengaruh terhadap respon yang dihasilkan. Hasil dari simulasi akan berupa grafik respon dari sistem. Grafik tersebut akan digunakan untuk membandingkan performa dari kedua pengendali yang digunakan, sehingga dapat ditentukan pengendali yang lebih unggul.

10. Analisis kriteria desain

Kriteria desain yang telah ditentukan sebelumnya digunakan sebagai acuan dalam mengevaluasi performa sistem. Apabila ada parameter performa yang tidak terpenuhi, maka pengendali perlu dirancang ulang.

3.4 Spesifikasi dan Kriteria Desain dari RCWS 12.7 mm

3.4.1 Spesifikasi Alat

Pemodelan sistem dan perancangan pengendali PID pada sistem RCWS 12.7 mm dilakukan berdasarkan desain sesuai gambar 3.2 hingga gambar 3.4. Desain dari RCWS 12.7 mm didasarkan pada desain RCWS ITS (Wahyudi, 2016). Selain itu, telah diperoleh matriks inersia untuk masing-masing link dengan menggunakan Solidworks. Parameter desain yang akan digunakan telah dirangkum pada tabel 3.1.



Gambar 3.2 Parameter *a*² pada lengan 2 (Wahyudi, 2016)



Gambar 3.3 Parameter a_1 pada lengan 1 (Wahyudi, 2016)



Gambar 3.4 Parameter d_1 pada lengan 1 (Wahyudi, 2016)

Parameter	Ukuran
Panjang a lengan 1	97.5 mm
Panjangn d lengan 1	389 mm
Panjangn d lengan 2	1075.78 mm
Matriks inersia lengan 1	$\begin{bmatrix} 1 & -0.02 & -0.01 \\ -0.02 & -0.63 & -0.78 \\ 0.01 & 0.78 & -0.63 \end{bmatrix} Kgm^2$
Matriks inersia lengan 2	$\begin{bmatrix} 0.00 & 0.00 & 1.00 \\ -0.07 & -1.00 & 0.00 \\ 1.00 & -0.07 & 0.00 \end{bmatrix} \mathrm{Kgm}^2$

Tabel 3.1 Parameter desain dari RCWS

Sistem RCWS 12,7mm pada penelitian ini diasumsikan menggunakan motor Rexroth MAD100B dengan 50 *winding*. Motor tersebut memiliki kecepatan putaran 500 rpm, arus maksimum 5,3 Ampere, dan konstanta torsi 7,66 ^{Nm}/_A. Motor tersebut akan dihubungkan ke susunan gigi (*gear box*) dengan rasio reduksi kecepatan 1:16,67. Sehingga, kecepatan putaran maksimum dari motor menjadi 30 rpm. Spesifikasi dari motor dapat dilihat pada lampiran D.

3.4.2 Kriteria Desain Pengendali

Pengendali yang akan didesain harus mampu memenuhi kriteria performa yang diinginkan. RCWS merupakan sistem yang memerlukan gerakan cepat dan tepat. Kriteria desain dari pengendali yang diharapkan dapat dilihat pada tabel 3.2.

Parameter Performa	Nilai Maksimum
Settling time gerakan azimut	2 sekon
Settling time gerakan elevasi	2 sekon
Overshoot	20 %
Root mean square error	0,01 radians (0,573 degree).

Tabel 3.2 Kriteria Desain Pengendali

3.5 Flowchart pemodelan kinematik

Pada tahap pemodelan kinematik dari sistem, akan dilakukan beberapa tahapan untuk memperoleh model *direct kinematics* dan model *inverse kinematics*. Tahap-tahap yang akan dilakukan dapat dilihat pada gambar 3.5.



3.6 Flowchart pemodelan dinamik

Pada tahap pemodelan dinamik dari sistem, akan dilakukan beberapa tahapan untuk memperoleh persamaan gerak non-linier dari sistem. Tahap-tahap yang akan dilakukan dapat dilihat pada gambar 3.6.



Gambar 3.6 Flowchart pemodelan dinamik

3.7 Flowchart Perancangan Pengendali

State space yang merepresentasikan sistem akan dikendalikan agar dapat memperoleh hasil yang sesuai dengan kriteria yang telah ditentukan. Pertama, parameter dari pengendali, yaitu Kp, Ki, dan Kd, akan diregresi terhadap settling time, overshoot, dan bandwidth dari sistem. Regresi akan dilakukan dengan menggunakan desain eksperimen response surface dari Minitab. Ditentuakan persamaan tujuan dan batasan dari hasil regresi. Persamaan hasil regresi kemudian diolah dengan metode GRG non-linear untuk memperoleh pengaturan parameter pengendali yang optimal. Parameter pengendali optimal kemudian dimasukkan sebagai parameter dari kedua pengendali yang dibandingkan, yaitu PID dan ODSPW PID.



Gambar 3.7 Flowchart perancangan pengendali

3.8 Simulasi pada Matlab dan Simulink

Pada tahap simulasi, hasil perhitungan sebelumnya akan digunakan untuk menghasilkan suatu grafik respon sistem terhadap *input*. Grafik tersebut akan digunakan untuk menentukan performa dari sistem, apakah sesuai dengan harapan atau tidak. Untuk melakukan simulasi, dapat menggunakan *block diagram* pada Simulink seperti gambar 2.4. Namun, perlu diketahui bahwa Simulink tidak memiliki *block* untuk pengendali ODSPW PID. Oleh karena itu, *block* ODSPW PID pada gambar 3.8 akan digantikan dengan gambar 3.9.



Gambar 3.8 Skema *block diagram* untuk pengendali ODSPW PID



Gambar 3.9 Block diagram untuk pengendali ODSPW-PID

"Halaman ini sengaja dikosongkan"

BAB IV HASIL DAN PEMBAHASAN

4.1 Hasil Pemodelan Kinematik

Pemodelan kinematik dimulai dengan memperoleh matriks dari parameter DH, sesuai dengan persamaan 2.9 hingga 2.15. Matriks yang diperoleh dapat dilihat pada persamaan 4.1.

 $= \begin{bmatrix} \cos(\theta_1)\cos(\theta_2) & -\cos(\theta_1)\sin(\theta_2) & -\sin(\theta_1) & 0.0975\cos(\theta_1) + \sin(\theta_1)\sin(\theta_2) \\ \cos(\theta_2)\sin(\theta_1) & -\sin(\theta_1)\sin(\theta_2) & \cos(\theta_1) & 0.0975\sin(\theta_1) + \sin(\theta_1)\cos(\theta_2) \\ -\sin(\theta_1) & -\cos(\theta_2) & 0 & 0.389 - 1.076\sin(\theta_2) \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$ (4.1)

Matriks kinematik kemudian dibandingkan dengan matriks *end effector*. Persamaan kinematik untuk sudut *joint* terhadap posisi dan orientasi *end effector* diperoleh sesuai persamaan 4.2.

$$\theta_{1} = -\log \left[\frac{\begin{pmatrix} (-0.5 \exp(2\theta_{2}i) - 0.25 \exp(4\theta_{2}i) + \exp(2\theta_{2}i) \cos^{2}(\psi) \cos^{2}(\theta) - 0.25)^{0.5} \\ + \\ \exp(\theta_{2}) \cos(\psi) \cos(\theta) \\ \hline 0.5i \exp(2\theta_{2}) + 0.5 \\ \theta_{2} = -asin(sin(\psi)) \quad (4.3)$$

Pemodelan kinematik juga menghasilkan matriks Jacobian yang menjelaskan hubungan antara *joint* dengan *end effector*, sesuai persamaan 4.4 dan 4.5.

$$J_{1} = \begin{bmatrix} -a_{1} \sin(\theta_{1}) & 0\\ a_{1} \cos(\theta_{1}) & 0\\ 0 & 0\\ 0 & 0\\ 0 & 0\\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$
(4.4)

$$I_{2z} = \begin{bmatrix} -d_{2}\sin(\alpha_{1})\cos(\theta_{1}) - a_{2}\cos(\theta_{2})\sin(\theta_{1}) - a_{2}\cos(\alpha_{1})\cos(\theta_{1})\sin(\theta_{2}) & -a_{2}\cos(\alpha_{1})\sin(\theta_{1}) - d_{2}\sin(\alpha_{1})\cos(\theta_{1}) \\ a_{1}\cos(\theta_{1}) + a_{2}\cos(\theta_{2})\cos(\theta_{1}) + d_{2}\sin(\alpha_{1})\sin(\theta_{1}) \\ a_{2}\sin(\alpha_{1})\cos(\theta_{2})\cos(\theta_{1}) + a_{2}\sin(\alpha_{1})\sin(\theta_{1})\sin(\theta_{1}) \\ a_{2}\sin(\alpha_{1})\cos(\theta_{1})\cos(\theta_{1})\cos(\theta_{1})\sin(\theta_{1})\sin(\theta_{1}) \\ 0 & a_{2}\sin(\alpha_{1})\cos(\theta_{1})\cos(\theta_{1})\cos(\theta_{1})\sin(\theta_{1}) \\ 0 & -\sin(\alpha_{1})\cos(\theta_{1}) \\ 1 & \cos(\alpha_{1}) \end{bmatrix}$$

$$(4.5)$$

4.2 Hasil Pemodelan Dinamik

Model dinamik dari sistem diperoleh dengan memperhitungkan inersia dari masing-masing lengan. Beberapa gaya yang dominan mempengaruhi model dinamik antara lain gaya akibat inersia, gaya akibat kecepatan kopel, dan gaya gravitasi. Gaya-gaya tersebut harus dilawan oleh torsi yang diberikan pada sistem agar dapat bergerak sesuai dengan yang diinginkan. Penelitian ini menggunakan model dinamik nonlinier agar diperoleh hasil yang menyerupai keadaan sesungguhnya.

$$\tau_{1} = 0.541\ddot{\theta}_{1} - \dot{\theta}_{2}^{2}\cos(\theta_{2}) + 0.918\ddot{\theta}_{1}\cos(2\theta_{2}) - 0.035\ddot{\theta}_{1}\sin(2\theta_{2}) + 1.03\ddot{\theta}_{1}\cos(\theta_{2}) - \ddot{\theta}_{2}\sin(\theta_{2}) - 1,03\dot{\theta}_{1}\dot{\theta}_{2}\sin(\theta_{2}) - 0.07\dot{\theta}_{1}\dot{\theta}_{2}\cos(2\theta_{2}) - 1.84\dot{\theta}_{1}\dot{\theta}_{2}\sin(2\theta_{2})$$
(4.6)

$$\tau_{2} = 2,84\ddot{\theta}_{2} - 51,7\cos(\theta_{2}) + 0.514 \dot{\theta}_{1}^{2}\sin(\theta_{2}) - 0.035 \dot{\theta}_{1}^{2}\cos(2\theta_{2}) + 0,07 \ddot{\theta}_{1}\cos(\theta_{2}) + 0.918 \dot{\theta}_{1}^{2}\sin(\theta_{2}) - \ddot{\theta}_{1}\sin(\theta_{2}) - 0.035 \dot{\theta}_{1}\dot{\theta}_{2}\sin(\theta_{2})$$

$$(4.7)$$

4.3 Hasil State Space

Model dinamik yang telah diperoleh kemudian diolah lebih lanjut untuk menemukan persamaan dinamik dari masingmasing *state*. Terdapat 4 *state* yang telah ditentukan, yaitu:

$$x_{1} = \theta_{1}$$

$$x_{2} = \dot{\theta}_{1}$$

$$x_{3} = \theta_{2}$$

$$x_{4} = \dot{\theta}_{2}$$

$$(4.8)$$

Berdasarkan persamaan dinamik, diperoleh persamaan untuk turunan dari persamaan 4.8, yaitu persamaan 4.9.

$$\begin{split} \dot{x_1} &= \dot{\theta_1} \\ \dot{x_2} &= \begin{bmatrix} \frac{50 \, u_1 + 911 \cos(x_3) \sin(x_3) + 17.6 \, u_2 \sin(x_3)}{45.9 \cos(2x_3) - 1.75 \sin(2x_3) + 51.4 \cos(x_3) +} \\ 1.23 \cos(x_3) \sin(x_3) - 17.6 \sin^2(x_3) + 27 \end{bmatrix} \\ \dot{x_3} &= \dot{\theta_2} \\ \dot{x_4} \\ &= \begin{bmatrix} \left(\frac{0.353 \, u_2 + 18.2 \cos(x_3) - 0.0247 \, u_1 \cos(x_3)}{0.918 \cos(2x_3) - 0.035 \sin(2x_3) + 1.03 \cos(x_3) + 0.541} \right) \\ \frac{0.0247 \cos(x_3) \sin(x_3)}{(0.918 \cos(2x_3) - 0.035 \sin(2x_3) + 1.03 \cos(x_3) + 0.541)} \end{bmatrix} \\ - \begin{bmatrix} \frac{0.353 \sin^2(x_3)}{0.918 \cos(2x_3) - 0.035 \sin(2x_3) + 1.03 \cos(x_3) + 0.541} \\ 0.918 \cos(2x_3) - 0.035 \sin(2x_3) + 1.03 \cos(x_3) + 0.541} \end{bmatrix} \\ + 1 \end{split}$$

Persamaan 4.9 kemudian dimasukkan kedalam matriks Jacobian, sehingga diperoleh nilai matriks A, B, C, dan D untuk representasi *state space*. Persamaan dari matriks A, B, C, dan D dapat dilihat pada lampiran A.

4.4 Hasil Analisis Keterkendalian dan Keteramatan dari Sistem

Pengujian keterkendalian dilakukan dengan menggunakan *lie bracket*. Perhitungan untuk memperoleh

matriks keterkendalian dari sistem terdapat pada lampiran C.2. Hasil pengujian *rank* pada Matlab menghasilkan nilai 4. Dengan demikian, sistem dapat dikendalikan.

Pengujian keteramatan dilakukan dengan menggunakan *lie derivative*. Perhitungan untuk memperoleh matriks keteramatan dari sistem terdapat pada lampiran C.2. Hasil pengujian *rank* pada Matlab menghasilkan nilai 2 untuk masing-masing matriks. Dengan demikian, sistem dapat diamati.

4.5 Model Simulink

State space yang telah diperoleh terdiri atas persamaan non-linier. Persamaan non-linier dapat memberikan hasil yang lebih mendekati kenyataan. Akan tetapi, Simulink tidak dapat mengolah *state space* non-linier secara otomatis. Oleh karena itu, perlu disusun matriks *state space* secara manual. *State space* dapat disusun secara umum seperti gambar 4.1.



Gambar 4.1 Block diagram dari plant

Pada gambar 4.1, dapat dilihat bahwa selain matriks *state space*, terdapat pula beberapa blok *saturation*. Blok tersebut diberikan untuk membatasi kecepatan sudut dan

percepatan sudut dari sistem. Batasan yang diberikan sesuai dengan kecepatan sudut dan percepatan sudut maksimum dari spesifikasi motor yang akan menggerakan sistem. *Input* (u1 dan u2) yang diberikan merupakan arus listrik. Sebelum *input* dimasukkan kedalam *state space*, arus listrik diubah terlebih dahulu menjadi torsi dari motor. Terdapat blok *saturation* untuk memberikan batasan arus listrik yang dapat diterima oleh motor. Spesifikasi dari motor diwakili oleh konstanta torsi motor dibanding arus listrik. Selain itu, torsi yang dihasilkan oleh motor juga dikalikan reduksi dari *gearbox*, yang mengubah kecepatan sudut menjadi torsi.

Sistem yang sudah dibuat merupakan sub-sistem *plant* dari keseluruhan sistem pengendalian. Pengendali yang akan digunakan adalah PID dan ODSPW PID. Pengendali PID telah tersedia pada *library* dari Simulink, sehingga dapat langsung digunakan untuk membuat suatu *close loop* seperti pada gambar 4.2. *Output* yang dihasilkan berosilasi. Filter *moving average* digunakan untuk mempermudah menganalisa *output* sistem, yang diwakili oleh filter *discrete FIR*. Selain itu, filter *moving average* memerlukan data diskrit, sehingga digunakan blok *rate transition* untuk mengubah *output* sistem dari kontinu menjadi diskrit.



Gambar 4.2 Block diagram pengendali PID

Pengendali ODSPW PID tidak tersedia pada *library* dari Simulink, sehingga perlu disusun secara manual. Subsistem pengendali ODSPW PID disusun seperti gambar 4.3.



Gambar 4.3 Sub-sistem pengendali ODSPW PID

Pengendali ini memerlukan input diskrit, oleh karena itu digunakan blok *rate transition* pada *input*. Selain itu, digunakan blok *delay* untuk menghitung Δe . Sub-sistem ini dibuat berdasarkan gambar 3.9. Sub-sistem pengendali kemudian digabungkan dengan *plant*, menghasilkan suatu *close loop*. Filter *moving average* juga digunakan untuk mempermudah menganalisa *output* dari sistem.



Gambar 4.4 Block diagram pengendali ODSPW PID

4.6 Hasil Regresi dan Optimasi Parameter Pengendali

Block diagram yang telah dibuat memiliki 3 parameter yang harus diatur, yaitu Kp, Ki, dan Kd. Nilai dari ketiga parameter tersebut berada di *range* yang telah ditentukan berdasarkan hasil simulasi. Batasan dari tiap parameter dapat dilihat pada tabel 4.1 dan tabel 4.2.

Tabel 4.1 Batasan nilai parameter Kp, Ki, dan Kd untuk gerakan azimut

Parameter	Nilai Minimum	Nilai Maksimum
Кр	30	70
Ki	20	40
Kd	1	5

Tabel 4.2 Batasan nilai parameter Kp, Ki, dan Kd untuk gerakan elevasi

Parameter	Nilai Minimum	Nilai Maksimum
Кр	20	39
Ki	20	40
Kd	5	10

Ketiga parameter tersebut akan dievaluasi terhadap settling time, overshoot, dan RMSE. Definisi dari ketiga kriteria performa tersebut dapat dilihat pada sub-bab 2.11 Optimasi parameter pengendali memerlukan persamaan yang menghubungkan masing-masing keadaan dengan ketiga parameter. Suatu design of experiment (DOE) diperlukan untuk melakukan regresi. DOE response surface dipilih karena memiliki jumlah eksperimen yang relatif sedikit dan mampu menghasilkan persamaan kuadratik. Data yang telah diambil kemudian diolah secara regresi dan menghasilkan persamaan kuadratik. Regresi untuk masing-masing kriteria performa dapat dilihat pada lampiran B. Persamaan untuk pengendali PID gerakan azimut dapat dilihat pada persamaan 4.10 hingga 4.12.

$$T_{s} = 1,48 - 0,0302 A + 0,0200 B + 0,459 C + 0,000227 A^{2} - 0,000769 B^{2} - 0,0801 C^{2} + 0,000038 AB - 0,00042 AC + 0,00622 BC$$

$$\% OS = 1,68 - 0,0020 A - 0,0339 B + 0,344 C - 0,000136 A^{2} + 0,000290 B^{2} + 0,0080 C^{2} + 0,000832 AB - 0,00338 AC - 0,00929 BC$$

$$RMSE = 0,0001 + 0,001004 A + 0,000911 B - 0,01616 C - 0,000013 A^{2} - 0,000013 B^{2} + 0,000609 C^{2} - 0,000005 AB + 0,000169 AC + 0,000093 BC$$

$$(4.12)$$

Persamaan untuk pengendali PID gerakan elevasi dapat dilihat pada persamaan 4.13 hingga 4.15.

$$T_{s} = -2,121 + 0,0815 A + 0,0166 B + 0,761 C$$

$$-0,000501 A^{2} + 0,000732 B^{2}$$

$$-0,01693 C^{2} - 0,000900 AB$$

$$-0,00285 AC - 0,00946 BC$$

$$\% OS = 2,799 - 0,0380 A - 0,01472 B - 0,2454 C$$

$$+ 0,000580 A^{2} + 0,000054 B^{2}$$

$$+ 0,01907 C^{2} + 0,000251 AB$$

$$- 0,001528 AC + 0,001251 BC$$

$$RMSE = -0,0092 + 0,000025 A + 0,000725 B + 0,00249 C$$

$$- 0,000033 A^{2} - 0,000006 B^{2}$$

$$- 0,000240 C^{2} + 0,000028 AB$$

$$+ 0,000174 AC - 0,000151 BC$$

$$(4.13)$$

Persamaan untuk pengendali ODSPW PID gerakan azimut dapat dilihat pada persamaan 4.16 hingga 4.18.

$$T_{s} = 2,37 + 0,1804 A - 0,1588 B - 0,154 C + 0,000154 A^{2}$$
(4.16)
+ 0,002622 B² - 0,0577 C²
- 0,003699 AB - 0,00095 AC
+ 0,01523 BC
%OS = 0,8529 + 0,00038 A + 0,00993 B + 0,0019 C
+ 0,000012 A² - 0,000135 B²
- 0,002031 C² - 0,000058 AB
- 0,000195 AC + 0,000691 BC
RMSE = -0,133 - 0,00035 A + 0,01362 B - 0,0235 C
+ 0,000039 A² + 0,000036 B²
- 0,00030 C² - 0,000232 AB
+ 0,000852 AC - 0,000889 BC (4.16)

Persamaan untuk pengendali ODSPW PID gerakan elevasi dapat dilihat pada persamaan 4.19 hingga 4.21.

$$T_{s} = 2 + 0,1613 A - 0,1587 B - 0,075 C + 0,001649 A^{2}$$
(4.19)
+ 0,003089 B² + 0,00549 C²
- 0,004348 AB - 0,00560 AC
+ 0,00331 BC
%OS = 1,062 - 0,00819 A + 0,00488 B + 0,0054 C
+ 0,000279 A² - 0,000022 B²
- 0,000203 C² - 0,000217 AB
- 0,000499 AC + 0,000474 BC

RMSE = -0,004 - 0,0057 A + 0,0154 B + 0,006 C
+ 0,000078 A² - 0,000111 B²
- 0,00854 C² - 0,000616 AB
+ 0,00301 AC + 0,00078 BC (4.21)

Dimana A adalah Kp, B adalah Ki, dan C adalah Kd.

Persamaan kuadratik dari masing-masing keadaan yang telah diperoleh kemudian dioptimasi untuk mendapatkan nilai parameter optimal. Metode optimasi yang digunakan adalah GRG non-linier. Fungsi tujuan dan batasan dimasukan pada *solver* Microsoft Excel. Parameter yang mempengaruhi fungsi tujuan juga didefinisikan. Nilai optimal dari masing-masing parameter yang diperoleh untuk pengendali dapat dilihat pada tabel 4.3 dan tabel 4.4.

Tabel 4.3 Nilai Kp, Ki, Kd optimal untuk pengendali PID gerakan azimut

Parameter	Nilai Optimal
Кр	37,98635
Ki	40
Kd	5

Tabel 4.4 Nilai Kp, Ki, Kd optimal untuk pengendali PID gerakan elevasi

Nilai Optimal
34,98213
38,66332
5,857146

Tabel 4.5 Nilai Kp, Ki, Kd optimal untuk pengendali ODSPW PID gerakan azimut

Parameter	Nilai Optimal
Кр	30
Ki	36,9222
Kd	5

Tabel 4.6 Nilai Kp, Ki, Kd optimal untuk pengendali ODSPW PID gerakan elevasi

Parameter	Nilai Optimal
Кр	22,83712
Ki	40
Kd	5

4.7 Analisis Respon Pengendali PID

Pengendali PID diberikan nilai parameter hasil optimasi sesuai tabel 4.3 dan 4.4. Respon dari sistem akan digunakan untuk menentukan performa dari pengendali. Gambar 4.5 merupakan grafik pengendali PID gerakan azimut dan gambar 4.6 merupakan grafik pengendali PID gerakan elevasi



Gambar 4.5 Grafik respon gerakan azimut untuk pengendali PID



Beberapa performa yang dievaluasi dari grafik respon adalah *settling time, overshoot,* dan RMSE. Perbandingan performa untuk pengendalian gerakan azimut dapat dilihat pada tabel 4.7 dan pengendalian gerakan gerakan elevasi dapat dilihat pada tabel 4.8.

Tabel 4.7 Performa optimal pengendali PID untuk gerakan azimut

Parameter performa	Performa
Settling time	2,554 sekon
Persen Overshoot	22,7 %
RMSE	0,009146 radian

Tabel 4.8 Performa optimal pengendali PID untuk gerakan elevasi

Parameter performa	Performa
Settling time	1,878 sekon
Persen Overshoot	15,83 %
RMSE	0,005513 radian

4.7 Analisis Respon Pengendali ODSPW PID

Pengendali ODSPW PID diberikan nilai parameter hasil optimasi. Respon dari sistem akan digunakan untuk menentukan performa dari pengendali. Selain itu, suatu pengendali PID akan diberikan nilai parameter yang sama sebagai pembanding. Kedua pengendali diberi parameter sesuai tabel 4.5 dan 4.6. Gambar 4.7 merupakan grafik perbandingan pengendali ODSPW PID dan PID gerakan azimut dan gambar
4.8 merupakan grafik perbandingan pengendali ODSPW PID dan PID gerakan elevasi.



Gambar 4.7 Grafik respon gerakan azimut untuk pengendali ODSPW PID dan PID



Gambar 4.8 Grafik respon gerakan elevasi untuk pengendali ODSPW PID dan PID

Perbandingan performa untuk pengendalian gerakan azimut dapat dilihat pada tabel 4.5 dan pengendalian gerakan gerakan elevasi dapat dilihat pada tabel 4.6. *Overshoot* dan *settling time* dari pengendali ODSPW PID jauh lebih rendah dibandingkan pengendali PID. Sementara, RMSE dari PID lebih kecil dibandingkan pengendali ODSPW PID. Performa dari pengendali dapat dilihat pada tabel 4.9 hingga 4.12.

Tabel 4.9 Performa optimal pengendali ODSPW PID untuk gerakan azimut

Parameter performa	Performa
Settling time	1,271 sekon
Persen Overshoot	3 %
RMSE	0,006479 radian

Tabel 4.10 Performa optimal pengendali ODSPW PID untuk gerakan elevasi

Parameter performa	Performa
Settling time	0,797 sekon
Persen Overshoot	4,78 %
RMSE	0,0042545 radian

Tabel 4.11 Performa pengendali PID untuk gerakan azimut

Parameter performa	Performa
Settling time	1,515 sekon
Persen Overshoot	26,6 %
RMSE	0,002548 radian

Tabel 4.12 Performa pengendali PID untuk gerakan elevasi

Parameter performa	Performa
Settling time	2,205 sekon
Persen Overshoot	36,13 %
RMSE	0,001795 radian

4.8 Perbandingan Respon Pengendali PID dan ODSPW

Hasil optimal untuk pengendali PID dan ODSPW PID telah dibahas pada sub-bab sebelumnya. Gambar 4.9 menunjukkan perbandingan respon optimal untuk gerakan azimut pengendali PID dan ODSPW PID. Gambar 4.10 menunjukkan perbandingan respon optimal untuk gerakan elevasi pengendali PID dan ODSPW PID. Pengendali PID memiliki performa optimal sesuai tabel 4.7 dan 4.8. Pengendali ODSPW PID memiliki performa optimal sesuai tabel 4.9 dan 4.10. Tabel-tabel tersebut menunjukkan bahwa pengendali ODSPW PID memiliki *settling time overshoot*, dan RMSE yang lebih rendah dibandingkan pengendali PID.



Gambar 4.9 Grafik perbandingan respon optimal untuk gerakan azimut pengendali PID dan ODSPW PID



Gambar 4.10 Grafik perbandingan respon optimal untuk gerakan elevasi pengendali PID dan ODSPW PID

"Halaman ini sengaja dikosongkan"

BAB V KESIMPULAN DAN SARAN

5.1 Kesimpulan

Penelitian yang telah dilakukan berusaha memodelkan dan merancang pengendali untuk sistem RCWS 12,7mm. Beberapa kesimpulan dapat diperoleh dari penelitian tersebut, antara lain:

- 1. Model kinematik dari sistem RCWS kaliber 12,7mm diwakili oleh persamaan 4.2 dan 4.3. Selain itu, matriks Jacobian dari sistem dapat dilihat pada persamaan 4.4.
- 2. Model dinamik dari sistem RCWS kaliber 12,7mm diwakili oleh persamaan gerak dinamik non-linier pada persamaan 4.5 dan 4.6. Representasi *state space* dari sistem dapat dilihat pada persamaan 4.7 dan 4.8.
- 3. Pengendali ODSPW PID dan PID telah dirancang sesuai dengan metode optimasi GRG nonlinier. Pengendali ODSPW PID memiliki settling time lebih kecil dibanding pengendali PID, dengan selisih 50,23% untuk gerakan azimut dan 57,56% untuk gerakan elevasi. Pengendali ODSPW PID memiliki overshoot lebih rendah dibandingkan pengendali PID, dengan 86,78% lebih rendah untuk gerakan azimut dan 69.80% lebih rendah untuk gerakan elevasi. Pengendali PID memiliki root mean square error lebih rendah 29,15% dibanding pengendali ODSPW PID untuk gerakan azimut dan 22,82% lebih rendah untuk gerakan elevasi. Secara umum, pengendali ODSPW PID memiliki settling time dan overshoot yang lebih kecil. Kedua karakteristik tersebut diinginkan karena sistem memiliki respon yang cepat dan hemat energi. Oleh karena itu, disimpulkan bahwa pengendali ODSPW PID lebih unggul dibandingkan pengendali PID untuk sistem RCWS kaliber 12,7mm.

4. Hasil simulasi dari sistem RCWS 12,7 mm berupa grafik respon dari sistem dengan pengendali PID dan ODSPW. Grafik tersebut dapat dilihat pada gambar 4.5 dan 4.6 untuk pengendali PID. Grafik pada gambar 4.7 dan 4.8 menunjukkan respon pengendali ODSPW PID. Grafik pada gambar 4.9 dan 4.10 menunjukkan perbandingan antara respon optimal dari pengendali PID dan ODSPW PID.

Hasil pengujian keterkendalian dan keteramatan dari model sistem RCWS 12,7mm yang telah diperoleh menunjukkan bahwa sistem dapat dikendalikan dan diamati.

5.2 Saran

Beberapa saran yang dapat diberikan untuk memperoleh hasil pengendalian sistem RCWS kaliber 12,7mm, antara lain:

- 1. Penelitian lebih lanjut dapat menggunakan metode *tuning* heuristik untuk pengendali yang sedang berkembang pesat, seperti GA dan *neural network*. Penggunaan metode ini akan memerlukan daya komputasi yang lebih besar, namun dapat memberikan hasil yang lebih baik.
- 2. Penelitian lebih lanjut dapat memperhitungkan gesekan dan *losses* yang terjadi pada sistem. Keduanya memiliki peran besar, terutama dengan semakin banyaknya komponen bergerak dalam sistem. Dengan demikian, suatu simulasi yang lebih mendekati keadaan sebenarnya dapat diperoleh.

DAFTAR PUSTAKA

- Alston, P., Nov. 2010. "Lethal Robotic Technologies: Tech Implications for Human Rights and International Humanitarian Law." Journal of Law, Information, and Science 35.
- Asada, H., dan Slotine, E.J.J. 1986. **Robot Analysis and Control.** John Wiley & Sons, Inc.
- Astrom, K.J. dan Hagglund T. 2001. "*The Future of PID Control.*" Control Engineering Practice 9 1163-1175.
- Cominos, P. dan Munro, N. "PID Controllers: Recent Tuning Methods and Design to Specification." IEE Proceedings Control Theory and Applications vol. 149.
- Delta, 2015. *Remote Controlled Weapon Station* DRWS 1, <URL: <u>http://delta.gov.ge/file/2015/01/drws-1.pdf</u>>
- Dey C., Mudi R.K. dan Lee T.T. 2006. "A PID Controller with Dynamic Set-Point Weighting." IEEE International Conference on Industrial Technology.
- Friedland, B. 2005. Control System Design: An Introduction to State-Space Methods. New York: Dover Publications, Inc.
- Gomes, M.S. dan Ferreira, A.M. 2005. "Gun-Turret Modeling and Control." Proceedings of COBEM 2005.
- Gu Y.L, Loh R.N.K., Coleman N., dan Lia C.F. 1992. "Control of Weapon Pointing Systems Based on Robotic Formulation." American Control Conference.
- Hang, C.C., Astrom K.J., Ho W.K. 1991. "Refinements of the Ziegler-Nichols Tuning Formula." IEE Proceedings-D 138 no.2.
- Hang, C.C dan Cao L. 1996. "Improvement of Transient Response by Means of Variable Set Point Weighting."
 IEEE Transactions on Industrial Electronics 43 no. 4.
- Harmon, M. 2011. Advanced Regression in Excel. Excel Master Series.

- Hedrick, J. K. dan Girard, A. 2015. "Control of Nonlinear Dynamic System."
- Lasdon, L.S. 1975. **Design and Testin of a Generalized Reduced Gradient Code for Nonlinear Optimization**. Office of Naval Research.
- Mitra, P., Dey C., Mudi R.K. 2014. "An Online Dynamic Set Point Weighting Scheme for PID Controller." Proceeding of the 2014 IEEE Students' Technology Symposium
- Montgomery, D. C. 2012. **Design and Analysis of Experiments**. John Wiley & Sons, Inc.
- Munadi dan Tauviqirrahman, M. 2007. "Konfigurasi Kinematik dan Dinamik Simulator Kendali *Turret*." **Rotasi vol. 9 no. 1**.
- Mushonnifah, Siti. 2016. *Resolved Acceleration Control* (RAC) DAN Active Force Control (AFC) pada Sistem Turret-Gun Kaliber 20 milimeter. Surabaya: Jurusan Matematika, Institut Teknologi Sepuluh Nopember.
- Nise, N. S. 2011. *Control System Engineering sixth edition*. Jefferson City: John Wiley & Sons, Inc.
- Ogata, K. 2010. Modern Control Engineering. New Jersey: Prentice Hall.
- PUSPEN TNI, 2010. **Peran, Fungsi, dan Tugas TNI**, <URL: http://tni.mil.id/pages-2-peran-fungsi-dan-tugas.html>
- Robles, D.I. Aug. 2012. "PID Control Dynamics of a Robotic Arm Manipulator with Two Degrees of Freedom." Control de Procesos y Robotica
- Sawitri, A.A. 2015. "Tahun Depan, TNI AD Modernisasi Alutsista." **Tempo** (Jakarta), 29 Desember.
- Siciliano, B., Sciavicco, L., Villani, L., dan Oriolo, G. 2009. **Robotics: Modelling, Planning and Control**. London: Springer.
- Supriyatno, Makmur. 2014. **Tentang Ilmu Pertahanan**. Jakarta: Yayasan Pustaka Obor.

- Tsai, Lung-Wen. 1999. Robot Analyis the Mechanical of Serial and Parallel Manipulators. John Wiley & Sons, Inc.
- Walchko, J. 2010. "The Military Tank- An Example for Rigid Bod Kinematics." American Society for Engineering Education.
- Wahyudi, Imam. 2016. **Desain Konstruksi Rangka dan** *Cradle* **pada Remote Control Weapon System Kaliber 12.7 mm**. Surabaya: Jurusan Teknik Mesin, Institut Teknologi Sepuluh Nopember.
- Willmott, C. J., dan Matsuura, K. 2005. "Advantages of the Mean Absolute error over the root mean square error in assessing average model performance." Climate Research 30.

"Halaman ini sengaja dikosongkan"

LAMPIRAN A BLOCK DIAGRAM PLANT RCWS 12.7 mm A.1 Block Diagram Plant

Block diagaram dari plant RCWS 12,7 mm terdiri atas 2 bagian utama, yaitu bagian A dan bagian B. Bagian A mewakili represenasi state space matriks A dan bagian B mewakili represenasi state space matriks B. Gambar A.1 hingga A.3 akan menampilkan block diagram untuk bagian A dan gambar A.4 akan menampilkan block diagram untuk bagian B.



Gambar A.1 Block diagram bagian A (1)



Gambar A.3 Block diagram bagian A (3)

64



Gambar A.4 Block diagram bagian B

"Halaman ini sengaja dikosongkan"

LAMPIRAN B ANALISIS REGRESI DAN OPTIMASI PARAMETER PENGENDALI

B.1 Analisis Regresi Gerakan Azimut untuk Pengendali PID

No	Α	В	С	Settling Time	%OS	RMSE
1	46,082	24,055	1,811	1,382	1,53077	0,0184430
2	63,918	24,055	1,811	1,347	1,55469	0,0162433
3	46,082	35,945	1,811	1,322	1,65600	0,0197909
4	63,918	35,945	1,811	1,231	1,65400	0,0147959
5	46,082	24,055	4,189	1,641	1,69800	0,0138232
6	63,918	24,055	4,189	1,524	1,37600	0,0171207
7	46,082	35,945	4,189	1,693	1,35800	0,0161400
8	63,918	35,945	4,189	1,648	1,41500	0,0199736
9	40,00177	30	3	1,818	1,41600	0,0151758
10	69,99823	30	3	1,603	1,41200	0,0126696
11	55	20,00174	3	1,712	1,41800	0,0142225
12	55	39,99826	3	1,453	1,52900	0,0166771
13	55	30	1,000348	1,660	1,28600	0,0178404
14	55	30	4,999652	1,620	1,49100	0,0173066
15	55	30	3	1,620	1,49100	0,0173066

Tabel B.1 Hasil pengambilan data untuk gerakan azimut pengendali PID

Regression Analysis: settling time versus A; B; C

```
Analysis of Variance
```

Source	DF	Adj SS	Adj MS	F-Value	P-Value
Regression	9	0,366214	0,040690	8,54	0,002
A	1	0,004789	0,004789	1,00	0,342
В	1	0,001085	0,001085	0,23	0,645
С	1	0,025850	0,025850	5,42	0,045
A*A	1	0,004483	0,004483	0,94	0,357
B*B	1	0,010124	0,010124	2,12	0,179
C*C	1	0,107779	0,107779	22,61	0,001
A*B	1	0,000032	0,000032	0,01	0,936
A*C	1	0,000162	0,000162	0,03	0,858
B*C	1	0,015488	0,015488	3,25	0,105
Error	9	0,042896	0,004766		
Lack-of-Fit	4	0,042896	0,010724	*	*
Pure Error	5	0,000000	0,000000		
Total	18	0,409110			

Model Summary

S	R-sq	R-sq(adj)	R-sq(pred)
0,0690377	89,51%	79,03%	0,00%

Coefficients

Term	Coef	SE Coef	T-Value	P-Value	VIF
Constant	1,48	1,27	1,16	0,275	
A	-0,0302	0,0301	-1,00	0,342	206,88
В	0,0200	0,0420	0,48	0,645	178,25
С	0,459	0,197	2,33	0,045	123,02
A*A	0,000227	0,000234	0,97	0,357	152,58
B*B	-0,000769	0,000528	-1,46	0,179	102,49
C*C	-0,0801	0,0168	-4,76	0,001	38,07
A*B	0,000038	0,000460	0,08	0,936	109,40
A*C	-0,00042	0,00230	-0,18	0,858	62,64
B*C	0,00622	0,00345	1,80	0,105	45,86

Regression Equation

settling time = 1,48 - 0,0302 A + 0,0200 B + 0,459 C + 0,000227 A*A - 0,000769 B*B - 0,0801 C*C + 0,000038 A*B - 0,00042 A*C + 0,00622 B*C

Gambar B.1 Hasil analisis regresi gerakan azimut terhadap settling time pengendali PID

Regression Analysis: OS versus A; B; C

```
Analysis of Variance
```

Source	DF	Adj SS	Adj MS	F-Value	P-Value
Regression	9	0,144002	0,016000	2,60	0,085
A	1	0,000020	0,000020	0,00	0,956
В	1	0,003121	0,003121	0,51	0,494
С	1	0,014508	0,014508	2,36	0,159
A*A	1	0,001595	0,001595	0,26	0,623
B*B	1	0,001440	0,001440	0,23	0,640
C*C	1	0,001067	0,001067	0,17	0,687
A*B	1	0,015583	0,015583	2,54	0,146
A*C	1	0,010290	0,010290	1,67	0,228
B*C	1	0,034524	0,034524	5,62	0,042
Error	9	0,055300	0,006144		
Lack-of-Fit	4	0,055300	0,013825	*	*
Pure Error	5	0,000000	0,000000		
Total	18	0,199302			

Model Summary

S	R-sq	R-sq(adj)	R-sq(pred)
0,0783866	72,25%	44,51%	0,00%

Coefficients

Term	Coef	SE Coef	T-Value	P-Value	VIF
Constant	1,68	1,44	1,16	0,274	
A	-0,0020	0,0342	-0,06	0,956	206,88
В	-0,0339	0,0476	-0,71	0,494	178,25
С	0,344	0,224	1,54	0,159	123,02
A*A	-0,000136	0,000266	-0,51	0,623	152,58
B*B	0,000290	0,000599	0,48	0,640	102,49
C*C	0,0080	0,0191	0,42	0,687	38,07
A*B	0,000832	0,000523	1,59	0,146	109,40
A*C	-0,00338	0,00261	-1,29	0,228	62,64
B*C	-0,00929	0,00392	-2,37	0,042	45,86

Regression Equation

OS = 1,68 - 0,0020 A - 0,0339 B + 0,344 C - 0,000136 A*A + 0,000290 B*B + 0,0080 C*C + 0,000832 A*B - 0,00338 A*C - 0,00929 B*C

Gambar B.2 Hasil analisis regresi gerakan azimut terhadap persen *overshoot* pengendali PID

Regression Analysis: RMSE versus A; B; C

```
Analysis of Variance
```

Source	DF	Adj SS	Adj MS	F-Value	P-Value
Regression	9	0,000057	0,000006	8,36	0,002
А	1	0,000005	0,000005	6,96	0,027
В	1	0,000002	0,000002	2,96	0,120
С	1	0,000032	0,000032	42,11	0,000
A*A	1	0,000014	0,000014	18,10	0,002
B*B	1	0,000003	0,000003	3,85	0,081
C*C	1	0,000006	0,000006	8,20	0,019
A*B	1	0,000001	0,000001	0,84	0,384
A*C	1	0,000026	0,000026	33,72	0,000
B*C	1	0,000003	0,000003	4,56	0,061
Error	9	0,000007	0,000001		
Lack-of-Fit	4	0,000007	0,000002	*	*
Pure Error	5	0,000000	0,000000		
Total	18	0,000064			

Model Summary

S R-sq R-sq(adj) R-sq(pred) 0,0008722 89,32% 78,64% 0,00%

Coefficients

Term	Coef	SE Coef	T-Value	P-Value	VIF
Constant	0,0001	0,0161	0,01	0,994	
A	0,001004	0,000381	2,64	0,027	206,88
В	0,000911	0,000530	1,72	0,120	178,25
С	-0,01616	0,00249	-6,49	0,000	123,02
A*A	-0,000013	0,000003	-4,25	0,002	152,58
B*B	-0,000013	0,000007	-1,96	0,081	102,49
C*C	0,000609	0,000213	2,86	0,019	38,07
A*B	-0,000005	0,000006	-0,92	0,384	109,40
A*C	0,000169	0,000029	5,81	0,000	62,64
B*C	0,000093	0,000044	2,14	0,061	45,86

Regression Equation

RMSE = 0,0001 + 0,001004 A + 0,000911 B - 0,01616 C - 0,000013 A*A - 0,000013 B*B + 0,000609 C*C - 0,000005 A*B + 0,000169 A*C + 0,000093 B*C

Gambar B.3 Hasil analisis regresi gerakan azimut terhadap RMSE pengendali PID

B.2 Analisis Regresi Gerakan Elevasi untuk pengendali PID

 Tabel B.2 Hasil pengambilan data untuk gerakan elevasi

 pengendali PID

 Number of the second s

No	Α	В	С	Settling time	%OS	RMSE
1	23,852	24,055	6,014	2,041	1,18452	0,0123847
2	35,148	24,055	6,014	2,150	1,10556	0,0093172
3	23,852	35,945	6,014	1,778	1,21341	0,0121659
4	35,148	35,945	6,014	1,812	1,14368	0,0141662
5	23,852	24,055	8,986	2,662	1,29167	0,0101789
6	35,148	24,055	8,986	2,721	1,14368	0,0142780
7	23,852	35,945	8,986	2,003	1,24375	0,0124740
8	35,148	35,945	8,986	2,229	1,09943	0,0129630
9	20,0012	30	7,5	2,630	1,11798	0,0117456
10	38,9987	30	7,5	1,958	1,17059	0,0140602
11	29,5	20,0017	7,5	1,788	1,17059	0,0135093
12	29,5	39,9983	7,5	2,200	1,14368	0,0133124
13	29,5	30	5,000856	2,041	1,18452	0,0123847
14	29,5	30	9,999144	2,150	1,10556	0,0093172
15	29,5	30	7,5	1,778	1,21341	0,0121659

.

Regression Analysis: time respon versus A; B; C

```
Analysis of Variance
```

Source	DF	Adj SS	Adj MS	F-Value	P-Value
Regression	9	1,27197	0,141330	86,71	0,000
Α	1	0,00915	0,009145	5,61	0,050
В	1	0,00067	0,000674	0,41	0,541
С	1	0,06126	0,061259	37,59	0,000
A*A	1	0,00162	0,001617	0,99	0,352
B*B	1	0,00892	0,008918	5,47	0,052
C*C	1	0,00883	0,008832	5,42	0,053
A*B	1	0,00429	0,004286	2,63	0,149
A*C	1	0,00270	0,002696	1,65	0,239
B*C	1	0,03279	0,032791	20,12	0,003
Error	7	0,01141	0,001630		
Lack-of-Fit	2	0,01141	0,005705	*	*
Pure Error	5	0,00000	0,000000		
Total	16	1,28338			

Model Summary

S	R-sq	R-sq(adj)	R-sq(pred)
0,0403715	99,11%	97,97%	0,00%

Coefficients

Term	Coef	SE Coef	T-Value	P-Value	VIF
Constant	-2,121	0,846	-2,51	0,041	
Α	0,0815	0,0344	2,37	0,050	218,08
В	0,0166	0,0258	0,64	0,541	181,40
С	0,761	0,124	6,13	0,000	196,14
A*A	-0,000501	0,000503	-1,00	0,352	177,80
B*B	0,000732	0,000313	2,34	0,052	96,99
C*C	-0,01693	0,00727	-2,33	0,053	139,69
A*B	-0,000900	0,000555	-1,62	0,149	138,47
A*C	-0,00285	0,00222	-1,29	0,239	123,15
B*C	-0,00946	0,00211	-4,49	0,003	103,45

Regression Equation

time respon = -2,121 + 0,0815 A + 0,0166 B + 0,761 C - 0,000501 A*A + 0,000732 B*B - 0,01693 C*C - 0,000900 A*B - 0,00285 A*C - 0,00946 B*C

Gambar B.4 Hasil analisis regresi gerakan elevasi terhadap settling time pengendali PID

Regression Analysis: OS versus A; B; C

Analysis of Variance

Source	DF	Adj SS	Adj MS	F-Value	P-Value
Regression	9	0,037521	0,004169	29,36	0,000
Α	1	0,001986	0,001986	13,99	0,007
В	1	0,000532	0,000532	3,74	0,094
С	1	0,006375	0,006375	44,89	0,000
A*A	1	0,002166	0,002166	15,25	0,006
B*B	1	0,000049	0,000049	0,34	0,577
C*C	1	0,011207	0,011207	78,92	0,000
A*B	1	0,000213	0,000213	1,50	0,260
A*C	1	0,000773	0,000773	5,44	0,052
B*C	1	0,000574	0,000574	4,04	0,084
Error	7	0,000994	0,000142		
Lack-of-Fit	2	0,000994	0,000497	*	*
Pure Error	5	0,000000	0,000000		
Total	16	0,038515			

Model Summary

S	R-sq	R-sq(adj)	R-sq(pred)
0,0119170	97,42%	94,10%	0,00%

Coefficients

Term	Coef	SE Coef	T-Value	P-Value	VIF
Constant	2,799	0,250	11,21	0,000	
A	-0,0380	0,0102	-3,74	0,007	218,08
В	-0,01472	0,00761	-1,93	0,094	181,40
С	-0,2454	0,0366	-6,70	0,000	196,14
A*A	0,000580	0,000149	3,91	0,006	177,80
B*B	0,000054	0,000092	0,58	0,577	96,99
C*C	0,01907	0,00215	8,88	0,000	139,69
A*B	0,000201	0,000164	1,23	0,260	138,47
A*C	-0,001528	0,000655	-2,33	0,052	123,15
B*C	0,001251	0,000622	2,01	0,084	103,45

Regression Equation

OS = 2,799 - 0,0380 A - 0,01472 B - 0,2454 C + 0,000580 A*A + 0,000054 B*B + 0,01907 C*C + 0,000201 A*B - 0,001528 A*C + 0,001251 B*C

Gambar B.5 Hasil analisis regresi gerakan elevasi terhadap persen *overshoot* pengendali PID

Regression Analysis: RMSE versus A; B; C

```
Analysis of Variance
```

Source	DF	Adj SS	Adj MS	F-Value	P-Value
Regression	9	0,000024	0,000003	4,55	0,029
A	1	0,000000	0,000000	0,00	0,971
В	1	0,000001	0,000001	2,17	0,184
С	1	0,000001	0,000001	1,10	0,328
A*A	1	0,000007	0,000007	11,72	0,011
B*B	1	0,000001	0,000001	1,16	0,318
C*C	1	0,000002	0,000002	2,98	0,128
A*B	1	0,000004	0,000004	6,95	0,034
A*C	1	0,000010	0,000010	16,91	0,005
B*C	1	0,00008	0,00008	14,07	0,007
Error	7	0,000004	0,000001		
Lack-of-Fit	2	0,000004	0,000002	*	*
Pure Error	5	0,000000	0,000000		
Total	16	0,000029			

```
Model Summary
```

S R-sq R-sq(adj) R-sq(pred) 0,0007710 85,41% 66,65% 0,00%

Coefficients

Coef	SE Coef	T-Value	P-Value	VIF
-0,0092	0,0162	-0,57	0,587	
0,000025	0,000657	0,04	0,971	218,08
0,000725	0,000492	1,47	0,184	181,40
0,00249	0,00237	1,05	0,328	196,14
-0,000033	0,000010	-3,42	0,011	177,80
-0,000006	0,000006	-1,07	0,318	96,99
-0,000240	0,000139	-1,73	0,128	139,69
0,000028	0,000011	2,64	0,034	138,47
0,000174	0,000042	4,11	0,005	123,15
-0,000151	0,000040	-3,75	0,007	103,45
	Coef -0,0092 0,00025 0,000725 0,00249 -0,000033 -0,000006 -0,000240 0,000240 0,000174 -0,000151	Coef SE Coef -0,0092 0,0162 0,00025 0,000492 0,00249 0,00237 -0,000033 0,00010 -0,00006 0,000103 0,00026 0,000139 0,00028 0,00011 -0,000174 0,000042 -0,000151 0,00040	Coef SE Coef T-Value -0,0092 0,0162 -0,57 0,00025 0,000492 1,47 0,00249 0,00237 1,05 -0,000003 0,000010 -3,42 -0,000040 0,00006 -1,07 -0,000240 0,000139 -1,73 0,000028 0,000011 2,64 0,000174 0,000042 4,11 -0,000151 0,000040 -3,75	Coef SE Coef T-Value P-Value -0,0092 0,0162 -0,57 0,587 0,00025 0,000657 0,04 0,971 0,00025 0,000492 1,47 0,184 0,00249 0,00237 1,05 0,328 -0,000033 0,00010 -3,42 0,011 -0,000240 0,000139 -1,73 0,128 0,0002028 0,00011 2,64 0,034 0,000174 0,00042 4,11 0,005 -0,000151 0,000040 -3,75 0,007

Regression Equation

RMSE = -0,0092 + 0,000025 A + 0,000725 B + 0,00249 C - 0,000033 A*A - 0,000006 B*B - 0,000240 C*C + 0,000028 A*B + 0,000174 A*C - 0,000151 B*C

Gambar B.6 Hasil analisis regresi gerakan elevasi terhadap RMSE pengendali PID

B.3 Analisis Regresi Gerakan Azimut untuk Pengendali ODSPW PID

Tabel B.3 Hasil pengambilan data untuk gerakan azimut pengendali ODSPW PID

No	Α	В	С	Settling Time	%OS	RMSE
1	46,082	24,055	1,811	4,791	1,0090	0,0119616
2	63,918	24,055	1,811	6,752	1,0000	0,0176918
3	46,082	35,945	1,811	3,162	1,0110	0,0783230
4	63,918	35,945	1,811	4,105	0,9984	0,0023022
5	46,082	24,055	4,189	4,352	0,9978	0,0025505
6	63,918	24,055	4,189	6,039	0,9892	0,0119501
7	46,082	35,945	4,189	2,920	1,0280	0,0112969
8	63,918	35,945	4,189	4,056	0,9985	0,0039000
9	40,00177	30	3	3,163	1,0130	0,0111803
10	69,99823	30	3	5,805	1,0050	0,0140207
11	55	20,00174	3	6,270	0,9875	0,0146501
12	55	39,99826	3	3,153	0,9980	0,0004528
13	55	30	1,000348	4,256	0,9980	0,0033534
14	55	30	4,999652	4,181	0,9983	0,0021000
15	55	30	3	4,480	1,0090	0,0099058

Regression Analysis: settling time versus A; B; C

Analysis of Variance

Source	DF	Adj SS	Adj MS	F-Value	P-Value
Regression	9	20,6488	2,29432	165,64	0,000
A	1	0,1772	0,17719	12,79	0,005
В	1	0,0703	0,07027	5,07	0,048
С	1	0,0034	0,00345	0,25	0,629
A*A	1	0,0022	0,00216	0,16	0,701
B*B	1	0,1238	0,12378	8,94	0,014
C*C	1	0,0960	0,09602	6,93	0,025
A*B	1	0,3077	0,30772	22,22	0,001
A*C	1	0,0008	0,00082	0,06	0,813
B*C	1	0,0927	0,09267	6,69	0,027
Error	10	0,1385	0,01385		
Lack-of-Fit	5	0,1385	0,02770	*	*
Pure Error	5	0,0000	0,00000		
Total	19	20,7874			

```
Model Summary
```

S	R-sq	R-sq(adj)	R-sq(pred)
0,117692	99,33%	98,73%	94,73%

Coefficients

Term	Coef	SE Coef	T-Value	P-Value	VIF
Constant	2,37	2,16	1,10	0,298	
A	0,1804	0,0504	3,58	0,005	199,52
В	-0,1588	0,0705	-2,25	0,048	173,33
С	-0,154	0,310	-0,50	0,629	133,53
A*A	0,000154	0,000390	0,39	0,701	145,20
B*B	0,002622	0,000877	2,99	0,014	97,54
C*C	-0,0577	0,0219	-2,63	0,025	25,15
A*B	-0,003699	0,000785	-4,71	0,001	109,40
A*C	-0,00095	0,00392	-0,24	0,813	76,80
B*C	0,01523	0,00589	2,59	0,027	55,34

Regression Equation

settling time = 2,37 + 0,1804 A - 0,1588 B - 0,154 C + 0,000154 A*A + 0,002622 B*B - 0,0577 C*C - 0,003699 A*B - 0,00095 A*C + 0,01523 B*C

Gambar B.7 Hasil analisis regresi gerakan azimut terhadap settling time pengendali ODSPW PID

Regression Analysis: peak versus A; B; C

Analysis of Variance

Source	DF	Adj SS	Adj MS	F-Value	P-Value
Regression	9	0,001389	0,000154	7,61	0,002
Α	1	0,000001	0,000001	0,04	0,847
В	1	0,000274	0,000274	13,53	0,004
С	1	0,000001	0,000001	0,03	0,878
A*A	1	0,000013	0,000013	0,66	0,435
B*B	1	0,000329	0,000329	16,24	0,002
C*C	1	0,000119	0,000119	5,86	0,036
A*B	1	0,000075	0,000075	3,70	0,083
A*C	1	0,000034	0,000034	1,68	0,224
B*C	1	0,000191	0,000191	9,42	0,012
Error	10	0,000203	0,000020		
Lack-of-Fit	5	0,000203	0,000041	*	*
Pure Error	5	0,000000	0,000000		
Total	19	0,001592			

Model Summary

S	R-sq	R-sq(adj)	R-sq(pred)
0,0045044	87,26%	75,79%	0,00%

Coefficients

Term	Coef	SE Coef	T-Value	P-Value	VIF
Constant	0,8529	0,0826	10,33	0,000	
A	0,00038	0,00193	0,20	0,847	199,52
В	0,00993	0,00270	3,68	0,004	173,33
С	0,0019	0,0118	0,16	0,878	133,53
A*A	0,000012	0,000015	0,81	0,435	145,20
B*B	-0,000135	0,000034	-4,03	0,002	97,54
C*C	-0,002031	0,000839	-2,42	0,036	25,15
A*B	-0,000058	0,000030	-1,92	0,083	109,40
A*C	-0,000195	0,000150	-1,30	0,224	76,80
B*C	0,000691	0,000225	3,07	0,012	55,34

Regression Equation

Gambar B.8 Hasil analisis regresi gerakan azimut terhadap persen *overshoot* pengendali ODSPW PID

Regression Analysis: RMSE versus A; B; C

Analysis of Variance

Source	DF	Adj SS	Adj MS	F-Value	P-Value
Regression	9	0,003195	0,000355	1,94	0,158
A	1	0,000001	0,000001	0,00	0,953
В	1	0,000516	0,000516	2,82	0,124
С	1	0,000080	0,000080	0,44	0,524
A*A	1	0,000135	0,000135	0,74	0,410
B*B	1	0,000024	0,000024	0,13	0,727
C*C	1	0,000003	0,000003	0,01	0,907
A*B	1	0,001214	0,001214	6,64	0,028
A*C	1	0,000653	0,000653	3,57	0,088
B*C	1	0,000316	0,000316	1,73	0,218
Error	10	0,001829	0,000183		
Lack-of-Fit	5	0,001829	0,000366	*	*
Pure Error	5	0,000000	0,000000		
Total	19	0,005023			

Model Summary

S	R-sq	R-sq(adj)	R-sq(pred)
0,0135227	63,60%	30,84%	0,00%

Coefficients

Term	Coef	SE Coef	T-Value	P-Value	VIF
Constant	-0,133	0,248	-0,54	0,603	
Α	-0,00035	0,00580	-0,06	0,953	199,52
В	0,01362	0,00810	1,68	0,124	173,33
С	-0,0235	0,0356	-0,66	0,524	133,53
A*A	0,000039	0,000045	0,86	0,410	145,20
B*B	0,000036	0,000101	0,36	0,727	97,54
C*C	-0,00030	0,00252	-0,12	0,907	25,15
A*B	-0,000232	0,000090	-2,58	0,028	109,40
A*C	0,000852	0,000451	1,89	0,088	76,80
B*C	-0,000889	0,000676	-1,31	0,218	55,34

Regression Equation

RMSE = -0,133 - 0,00035 A + 0,01362 B - 0,0235 C + 0,000039 A*A + 0,000036 B*B - 0,00030 C*C - 0,000232 A*B + 0,000852 A*C - 0,000889 B*C

Gambar B.9 Hasil analisis regresi gerakan azimut terhadap RMSE pengendali ODSPW PID

B.4 Analisis Regresi Gerakan Elevasi untuk pengendali ODSPW PID

Tabel B.4 Hasil pengambilan data untuk gerakan elevasi pengendali ODSPW PID

No	А	В	С	Settling time	%OS	RMSE
1	23,852	24,055	6,014	1,634	8,180	0,113217
2	35,148	24,055	6,014	2,986	8,173	0,111732
3	23,852	35,945	6,014	0,957	8,277	0,106794
4	35,148	35,945	6,014	1,838	8,177	0,107490
5	23,852	24,055	8,986	1,462	8,183	0,004243
6	35,148	24,055	8,986	2,739	8,182	0,188733
7	23,852	35,945	8,986	1,015	8,554	0,110309
8	35,148	35,945	8,986	1,595	8,180	0,127201
9	20,0012	30	7,5	1,008	8,617	0,108904
10	38,9988	30	7,5	2,528	8,177	0,127801
11	29,5	20,00174	7,5	2,767	8,179	0,196825
12	29,5	39,99826	7,5	1,089	8,177	0,003606
13	29,5	30	5,00086	1,829	8,180	0,112450
14	29,5	30	9,99914	1,478	8,191	0,003606
15	29,5	30	7,5	1,610	8,184	0,122287

Regression Analysis: time respon versus A; B; C

```
Analysis of Variance
```

Source	DF	Adj SS	Adj MS	F-Value	P-Value
Regression	9	6,58064	0,731182	188,97	0,000
Α	1	0,05924	0,059239	15,31	0,003
В	1	0,06484	0,064835	16,76	0,002
С	1	0,00091	0,000913	0,24	0,638
A*A	1	0,03988	0,039884	10,31	0,009
B*B	1	0,17177	0,171773	44,39	0,000
C*C	1	0,00212	0,002119	0,55	0,476
A*B	1	0,17053	0,170528	44,07	0,000
A*C	1	0,01767	0,017672	4,57	0,058
B*C	1	0,00684	0,006844	1,77	0,213
Error	10	0,03869	0,003869		
Lack-of-Fit	5	0,03869	0,007739	*	*
Pure Error	5	0,00000	0,000000		
Total	19	6,61933			

Model Summary

S	R-sq	R-sq(adj)	R-sq(pred)
0,0622036	99,42%	98,89%	95,41%

Coefficients

Term	Coef	SE Coef	T-Value	P-Value	VIF
Constant	2,00	1,28	1,56	0,149	
A	0,1613	0,0412	3,91	0,003	191,37
В	-0,1587	0,0388	-4,09	0,002	187,58
С	-0,075	0,155	-0,49	0,638	187,60
A*A	0,001649	0,000514	3,21	0,009	104,43
B*B	0,003089	0,000464	6,66	0,000	97,54
C*C	0,00549	0,00742	0,74	0,476	97,58
A*B	-0,004348	0,000655	-6,64	0,000	91,04
A*C	-0,00560	0,00262	-2,14	0,058	91,06
B*C	0,00331	0,00249	1,33	0,213	87,96

Regression Equation

time respon = 2,00 + 0,1613 A - 0,1587 B - 0,075 C + 0,001649 A*A + 0,003089 B*B + 0,00549 C*C - 0,004348 A*B - 0,00560 A*C + 0,00331 B*C

Gambar B.10 Hasil analisis regresi gerakan elevasi terhadap settling time pengendali ODSPW PID

Regression Analysis: %OS versus A; B; C

Analysis of Variance

Source	DF	Adj SS	Adj MS	F-Value	P-Value
Regression	9	0,003975	0,000442	6,60	0,003
Α	1	0,000153	0,000153	2,28	0,162
В	1	0,000061	0,000061	0,92	0,361
С	1	0,000005	0,000005	0,07	0,795
A*A	1	0,001141	0,001141	17,05	0,002
B*B	1	0,000009	0,000009	0,13	0,725
C*C	1	0,000003	0,000003	0,04	0,840
A*B	1	0,000424	0,000424	6,34	0,031
A*C	1	0,000140	0,000140	2,10	0,178
B*C	1	0,000140	0,000140	2,10	0,178
Error	10	0,000669	0,000067		
Lack-of-Fit	5	0,000669	0,000134	*	*
Pure Error	5	0,000000	0,000000		
Total	19	0,004644			

Model Summary

S	R-sq	R-sq(adj)	R-sq(pred)
0,0081814	85,59%	72,62%	0,00%

Coefficients

Term	Coef	SE Coef	T-Value	P-Value	VIF
Constant	1,062	0,168	6,32	0,000	
A	-0,00819	0,00542	-1,51	0,162	191,37
В	0,00488	0,00510	0,96	0,361	187,58
С	0,0054	0,0204	0,27	0,795	187,60
A*A	0,000279	0,000068	4,13	0,002	104,43
B*B	-0,000022	0,000061	-0,36	0,725	97,54
C*C	-0,000203	0,000976	-0,21	0,840	97,58
A*B	-0,000217	0,000086	-2,52	0,031	91,04
A*C	-0,000499	0,000345	-1,45	0,178	91,06
B*C	0,000474	0,000327	1,45	0,178	87,96

Regression Equation

\$0S = 1,062 - 0,00819 A + 0,00488 B + 0,0054 C + 0,000279 A*A - 0,000022 B*B - 0,000203 C*C - 0,000217 A*B - 0,000499 A*C + 0,000474 B*C

Gambar B.11 Hasil analisis regresi gerakan elevasi terhadap persen *overshoot* pengendali ODSPW PID

Regression Analysis: RMSE versus A; B; C

Analysis of Variance

Source	DF	Adj SS	Adj MS	F-Value	P-Value
Regression	9	0,027246	0,003027	1,39	0,307
Α	1	0,000073	0,000073	0,03	0,858
В	1	0,000610	0,000610	0,28	0,608
С	1	0,000006	0,000006	0,00	0,958
A*A	1	0,000089	0,000089	0,04	0,844
B*B	1	0,000223	0,000223	0,10	0,756
C*C	1	0,005120	0,005120	2,35	0,156
A*B	1	0,003420	0,003420	1,57	0,239
A*C	1	0,005109	0,005109	2,35	0,157
B*C	1	0,000381	0,000381	0,17	0,685
Error	10	0,021777	0,002178		
Lack-of-Fit	5	0,021777	0,004355	*	*
Pure Error	5	0,000000	0,000000		
Total	19	0,049023			

Model Summary

S	R-sq	R-sq(adj)	R-sq(pred)
0,0466660	55,58%	15,60%	0,00%

Coefficients

Term	Coef	SE Coef	T-Value	P-Value	VIF
Constant	-0,004	0,958	-0,00	0,996	
А	-0,0057	0,0309	-0,18	0,858	191,37
В	0,0154	0,0291	0,53	0,608	187,58
С	0,006	0,116	0,05	0,958	187,60
A*A	0,000078	0,000385	0,20	0,844	104,43
B*B	-0,000111	0,000348	-0,32	0,756	97,54
C*C	-0,00854	0,00557	-1,53	0,156	97,58
A*B	-0,000616	0,000491	-1,25	0,239	91,04
A*C	0,00301	0,00197	1,53	0,157	91,06
B*C	0,00078	0,00187	0,42	0,685	87,96

Regression Equation

RMSE = -0,004 - 0,0057 A + 0,0154 B + 0,006 C + 0,000078 A*A - 0,000111 B*B - 0,00854 C*C - 0,000616 A*B + 0,00301 A*C + 0,00078 B*C

Gambar B.12 Hasil analisis regresi gerakan elevasi terhadap RMSE pengendali ODSPW PID

B.5 Optimasi GRG Non-linier

Optimasi GRG Non-linier dilakukan dengan menggunakan Microsoft Excel. Mula-mula, persamaan dan batasan – batasan yang dimiliki dimasukan ke dalam kolom sesuai gambar B.7. Kemudian, pilih **Data** > **Solver** untuk membuka kotak dialog. Pilih metode penyelesaian GRG Non-linier. Gambar B.8 menunjukkan parameter *Solver* yang harus diisi. *Set objective* berisikan persamaan tujuan dan *To* menunjukkan tujuan yang diinginkan. *Variable cells* berisikan sel variabel. *Constrains* berisikan persamaan batasan. Pada optimasi ini digunakan nilai maksimum dan minimum dari parameter sebagai persamaan batasan. Hal ini diulang untuk tiap pengendali.

	Α	В	С	D	E	F	G	н	1	J	K	
1	elevasi											
2			min	max				nilai max	nilai min			
3	Кр	34,98213	20	39		time respond	1,785968		0	fungsi mir	nimum	
4	Ki	38,66332	20	40		overshoot	1,150001	1,15	0,8			
5	Kd	5,857146	5	10		bandwidth	0,016031	0,05	0	5 persen		
6												
7												
8												
9												
10	azimuth											
11			min	max				nilai max	nilai min			
12	Кр	37,98635	30	70		time respond	1,744433		0	fungsi mir	nimum	
13	Ki	40	20	40		overshoot	1,200001	1,2	0,8			
14	Kd	5	1	5		bandwidth	0,012646	0,05	0	5 persen		

Gambar B.13 Susunan Excel

So	lver	P	ara	m	et	ers

Set Objective:		\$G\$12		1
To: <u>M</u> ax) Mi <u>n</u>	○ <u>V</u> alue Of:	0	
<u>By</u> Changing Varia	ble Cells:			
\$B\$12:\$B\$14				1
S <u>u</u> bject to the Cor \$B\$12:\$B\$14 <= \$	istraints: D\$12:\$D\$14			Add
\$B\$12:\$B\$14 >= \$ \$G\$12:\$G\$14 >= \$ \$G\$13:\$G\$14 <= \$	C\$12:\$C\$14 iI\$12:\$I\$14 iH\$13:\$H\$14			<u>C</u> hange
				<u>D</u> elete
				<u>R</u> eset All
			~	Load/Save
☑ Ma <u>k</u> e Unconst	rained Variables No	n-Negative		
S <u>e</u> lect a Solving Method:	GRG Nonlinear		~	O <u>p</u> tions
Solving Method Select the GRG N Simplex engine for problems that are	onlinear engine foi or linear Solver Prot e non-smooth.	Solver Problems that lems, and select the	t are smooth nonlir Evolutionary engin	ear. Select the LP e for Solver
		_		

 \times

Gambar B.14 Parameter Solver GRG Non-linier

LAMPIRAN C KODE MATLAB

C.1 Kode untuk Model Kinematik, Model Dinamik, dan State Space

```
clear;
clc;
syms d1 d2 a1 a2 teta1 alpha1 teta2 alpha2;
%input
%m1 m2 d1 d2 alpha1 alpha2 a1 a2 g inertia
m1 = sym(67.24,'d');
m2 = sym(9.80,'d');
d1 = sym(0.389,'d');
d2 = sym(0.389,'d');
a1 = sym(0.0975,'d');
a2 = sym(1.07578,'d');
g = sym(1.07578,'d');
g = sym(1.07578,'d');
alpha1 = sym(deg2rad(270),'d');
alpha2 = sym(deg2rad(0),'d');
```

```
%inertia diambil dari "inertia at center of mass"
i1 = sym([1 -0.02 -0.01; -0.022 -0.63 0.78; 0.01 0.78 -0.63],'d');
i2 = sym([0 0 1;-0.07 -1 0; 1 -0.07 0],'d');
```

```
%transformation matrix
```

```
T11 = [1 0 0 0; 0 1 0 0; 0 0 1 d1; 0 0 0 1];

T12 = [cos(teta1) - sin(teta1) 0 0; sin(teta1) cos(teta1) 0 0; 0 0 1 0; 0 0 0 1];

T13 = [1 0 0 a1; 0 1 0 0; 0 0 1 0; 0 0 0 1];

T14 = [1 0 0 0; 0 cos(alpha1) - sin(alpha1) 0; 0 sin(alpha1) cos(alpha1) 0; 0 0 0 1];
```

```
A1 = T11*T12*T13*T14;
A2 = T21*T22*T23*T24;
```

TDH = A1*A2;

syms teta psi px py pz; T31 = [cos(teta) -sin(teta) 0 0; sin(teta) cos(teta) 0 0; 0 0 1 0; 0 0 0 1];

```
T32 = [\cos(psi) \ 0 - \sin(psi) \ 0; 0 \ 1 \ 0 \ 0; \sin(psi) \ 0 \ \cos(psi) \ 0; 0 \ 0 \ 0 \ 1];
```

```
Arot = T31*T32;

px = (a1+(a2*cos(psi)))*cos(teta);

py = (a1+(a2*cos(psi)))*sin(teta);

pz = d1 +a2*sin(teta);

Apos = [1 0 0 px; 0 1 0 py; 0 0 1 pz; 0 0 0 0];
```

```
TEE = Apos *Arot;
```

```
sol2 = solve(sin(alpha1)*sin(teta2) == sin(psi), teta2);
sol1 = solve(cos(teta1)*cos(teta2) - cos(alpha1)*sin(teta1)*sin(teta2) ==
cos(psi)*cos(teta), teta1);
```

```
%menentukan matrix Rotasi
```

```
R01= A1(1:3,1:3);

R12= A2(1:3,1:3);

R02= TDH(1:3,1:3);

%menentukan matrix Z

Z0= [0;0;1];

Z1= R01*[0;0;1];

%menentukan matrix Posisi

P01= ([1]*[a1*cos(teta1); a1*sin(teta1); 0])/2;

P12= (R01*[a2*cos(teta2); a2*sin(teta2); 0])/2;

P02= ([1]*[a1*cos(teta1); a1*sin(teta1); 0])+P12;
```

%transpose matrix%

```
R01trans = transpose(R01);
R02trans = transpose(R02);
```

```
%hasil inertia
I1 = R01*i1*R01trans;
I2 = R02*i2*R02trans;
```

```
%jacobian (Jvij)
```

```
Jv11 = cross(Z0,P01);
Jv1 = [Jv11 zeros(size(Jv11,1),1)];
Jv21 = cross(Z0,P02);
Jv22 = cross(Z1,P12);
Jv2 = [Jv21, Jv22];
Jw1 = [0 0;0 0;1 0];
Jw2 = [Z0, Z1];
```

%Manipulator inertia matrix

86

```
%Velocity coupling vector
syms tetadot1 tetadot2
tetadot = [tetadot1;tetadot2];
teta = [teta1;teta2];
for j = 1:1:2;
  for k = 1:1:2;
    hasilv1(j,k) = (diff(M(1,j),teta(k))-
(0.5.*(diff(M(j,k),teta(1)))).*tetadot(j).*tetadot(k);
 end
end
V1 = hasilv1(1,1) + hasilv1(1,2) + hasilv1(2,1) + hasilv1(2,2);
for j = 1:1:2;
  for k = 1:1:2;
    hasilv2(j,k) = (diff(M(2,j),teta(k)))-
(0.5.*(diff(M(j,k),teta(2)))).*tetadot(j).*tetadot(k);
  end
end
V2 = hasilv2(1,1) + hasilv2(1,2) + hasilv2(2,1) + hasilv2(2,2);
%Gravitational vector
syms Jv m
Jv = [Jv1, Jv2];
m = [m1;m2];
G1 = ((m1*g*Jv11)+(m2*g*Jv21));
G2 = m2*g*Jv22;
%Lagrange's equation of motion
%assumption: no external force and joint friction is negligible
syms tetadotdot tetadotdot1 tetadotdot2
```

M =(transpose(Jv1)*m1*Jv1 + transpose(Jw1)*I1*Jw1 + transpose(Jv2)*m2*Jv2 +

transpose(Jw2)*I2*Jw2);

```
tetadotdot=[tetadotdot1;tetadotdot2];
```

```
for j=1:1:2
   sblmtorsi1(j)=M(1,j)*tetadotdot(j);
end
sigmasblmtorsi1 = sblmtorsi1(1)+sblmtorsi1(2);
torsi1matrix = sigmasblmtorsi1 + V1 +G1;
```

```
for j=1:1:2
   sblmtorsi2(j)=M(2,j)*tetadotdot(j);
end
sigmasblmtorsi2 = sblmtorsi2(1)+sblmtorsi2(2);
torsi2matrix = sigmasblmtorsi2 + V2 +G2;
```

```
%memanggil persamaan torsi
```

torsi1 = torsi1matrix; torsi2 = torsi2matrix;

%penyederhanaan

torsi1simp= simplify(torsi1); torsi2simp= simplify(torsi2);

cutoffup = 10^-3; cutofflw = -10^-3; [C1, T1] = coeffs(torsi1simp); [C2, T2] = coeffs(torsi2simp); C1(cutofflw<C1 & C1<cutoffup) = 0; C2(cutofflw<C2 & C2<cutoffup) = 0; torsi1fixed = sum(C1.*T1); torsi2fixed = sum(C2.*T2);

%pembulatan

torsi1bul= vpa(torsi1fixed,3); torsi2bul= vpa(torsi2fixed,3);

%koefftomatrix

%kdot21 artinya koeff dan variabel untuk tetadot2 di torsi 1 [kdotdot1,vdotdot1] = coeffs(torsi1bul,tetadotdot1); [kdotdot2,vdotdot2] = coeffs(torsi2bul,tetadotdot2);

%persamaan teta

syms torsi1input torsi2input %ptetadotdot1c

```
ptetadotdot1= vpa((-kdotdot1(1,2)+torsi1input)/kdotdot1(1,1),3);
ptetadotdot2= vpa((-kdotdot2(1,2)+torsi2input)/kdotdot2(1,1),3);
ptetadotdot1A=vpa((-kdotdot1(1,2))/kdotdot1(1,1),3);
ptetadotdot2A=vpa((-kdotdot2(1,2))/kdotdot2(1,1),3);
```

%substitusi tetadotdot coba

pstetadotdot1 = subs(ptetadotdot1,sym('tetadotdot2'),ptetadotdot2);
pstetadotdot2 = subs(ptetadotdot2,sym('tetadotdot1'),ptetadotdot1);
pstetadotdot1A = subs(ptetadotdot1A,sym('tetadotdot2'),ptetadotdot2A);
pstetadotdot2A = subs(ptetadotdot2A,sym('tetadotdot1'),ptetadotdot1A);

%penentuan numerator denominator

pertetadotdot1 = tetadotdot1 == pstetadotdot1; pertetadotdot2 = tetadotdot2 == pstetadotdot2; pertetadotdot1A = tetadotdot1 == pstetadotdot1A; pertetadotdot2A = tetadotdot2 == pstetadotdot2A;

%solv persamaan teta

```
% pssstetadotdot2 = (kodotdot2(1,2)/(d1-kodotdot2(1,1)));
psstetadotdot1 = solve(pertetadotdot1, tetadotdot1);
psstetadotdot2 = solve(pertetadotdot2, tetadotdot2);
% pssstetadotdot2 =
psstetadotdot1A = solve(pertetadotdot1A, tetadotdot1);
psstetadotdot2A = solve(pertetadotdot2A, tetadotdot2);
```

%ganti nama variable

syms x1 x2 x3 x4 dx1 dx2 dx3 dx4 u1 u2

u = [u1;u2];

y = [x1,x3];

pdx2 = subs(psstetadotdot1,

[sym('teta1'),sym('tetadot1'),sym('tetadotdot1'),sym('teta2'),sym('tetadot2'),sym('tet adotdot2'),sym('torsi1input'),sym('torsi2input')],[sym('x1'),sym('x2'),sym('dx2'),sym('x3'),sym('x4'),sym('dx4'),sym('u1'),sym('u2')]);

pdx4 = subs(psstetadotdot2,

[sym('teta1'),sym('tetadot1'),sym('tetadotdot1'),sym('teta2'),sym('tetadot2'),sym('tet adotdot2'),sym('torsi2input'),sym('torsi1input')],[sym('x1'),sym('x2'),sym('dx2'),sym('x3'),sym('x4'),sym('dx4'),sym('u2'),sym('u1')]);

```
pdx2A = subs(psstetadotdot1A,
```

[sym('teta1'),sym('tetadot1'),sym('tetadotdot1'),sym('teta2'),sym('tetadot2'),sym('tet adotdot2'),sym('torsi1input'),sym('torsi2input')],[sym('x1'),sym('x2'),sym('dx2'),sym(' x3'),sym('x4'),sym('dx4'),sym('u1'),sym('u2')]);

pdx4A = subs(psstetadotdot2A,

[sym('teta1'),sym('tetadot1'),sym('tetadotdot1'),sym('teta2'),sym('tetadot2'),sym('tet adotdot2'),sym('torsi2input'),sym('torsi1input')],[sym('x1'),sym('x2'),sym('dx2'),sym('x3'),sym('x4'),sym('dx4'),sym('u2'),sym('u1')]);

%nominal points untuk x2 x4

```
pdx2 = vpa(subs(pdx2, [sym('x2'),sym('x4')],[0,0]),3);
pdx4 = vpa(subs(pdx4, [sym('x2'),sym('x4')],[0,0]),3);
pdx2A = vpa(subs(pdx2A, [sym('x2'),sym('x4')],[0,0]),3);
pdx4A = vpa(subs(pdx4A, [sym('x2'),sym('x4')],[0,0]),3);
```

```
%fungsi non-linear
dx1 = x2;
dx2 = pdx2;
dx3= x4;
dx4 = pdx4;
%fungsi non-linear A
dx1A = x2;
dx2A = pdx2A;
dx3A= x4;
dx4A = pdx4A;
```

%jacobian

```
Al= vpa(jacobian([dx1,dx2A,dx3,dx4A],[x1,x2,x3,x4]),3);
Bl= vpa(jacobian([dx1,dx2,dx3,dx4],[u1,u2]),3);
Cl= vpa(jacobian(y,[x1,x2,x3,x4]),3);
Dl= vpa(jacobian(y,[u1,u2]),3);
```

%MOTOR

Km = 1000; L = 100; R = 10;

C.2 Kode untuk Keterkendalian dan Keteramatan Sistem

```
%CONTROLLABILITY&OBSERVABILITY
```

```
clear;
clc;
```

"file utama.m";

```
 \begin{split} & g1 = [0;5.0e1^*u1/(4.59e1^*cos(2.0^*x3) - 1.75^*sin(2.0^*x3) + 5.14e1^*cos(x3) + \\ & 1.23^*cos(x3)^*sin(x3) - 1.76e1^*sin(x3)^2 + 2.7e1);0;- \\ & (0.0247^*u1^*cos(x3))/(0.918^*cos(2.0^*x3) - 0.035^*sin(2.0^*x3) + 1.03^*cos(x3) + 0.541) \\ & + (0.353^*u1^*sin(x3))/(0.918^*cos(2.0^*x3) - 0.035^*sin(2.0^*x3) + 1.03^*cos(x3) + \\ & 0.541)/((0.0247^*cos(x3)^*sin(x3))/(0.918^*cos(2.0^*x3) - 0.035^*sin(2.0^*x3) + \\ & 1.03^*cos(x3) + 0.541) - (0.353^*sin(x3)^2)/(0.918^*cos(2.0^*x3) - 0.035^*sin(2.0^*x3) + \\ & 1.03^*cos(x3) + 0.541) + 1.0)]; \\ & g2 = [0;1.76e1^*u2^*sin(x3)/(4.59e1^*cos(2.0^*x3) - 1.75^*sin(2.0^*x3) + 5.14e1^*cos(x3) + \\ & 1.23^*cos(x3)^*sin(x3) - 1.76e1^*sin(x3)^2 + \\ & 2.7e1);0;0.353^*u2/((0.0247^*cos(x3)^*sin(x3))/(0.918^*cos(2.0^*x3) - 0.035^*sin(2.0^*x3) + \\ & 1.03^*cos(x3) + 0.541) - (0.353^*sin(x3)^2)/(0.918^*cos(2.0^*x3) - 0.035^*sin(2.0^*x3) + \\ & 1.03^*cos(x3) + 0.541) + 1.0)]; \end{split}
```

90

```
\begin{split} f &= [x2;9.11e2*cos(x3)*sin(x3)/(4.59e1*cos(2.0*x3) - 1.75e1*sin(2.0*x3) + \\ &5.14e1*cos(x3) + 1.23*cos(x3)*sin(x3) - 1.76e1*sin(x3)^2 + \\ &2.7e1);x4;(18.2*cos(x3)/((0.0247*cos(x3)*sin(x3))/(0.918*cos(2.0*x3) - \\ &0.035*sin(2.0*x3) + 1.03*cos(x3) + 0.541) - (0.353*sin(x3)^2)/(0.918*cos(2.0*x3) - \\ &0.035*sin(2.0*x3) + 1.03*cos(x3) + 0.541) + 1.0))]; \\ n=1; \\ x &= [x1,x2,x3,x4]; \end{split}
```

```
lieg1= liebracket(f,g1,x,n);
lieg2= liebracket(f,g2,x,n);
C = [g1,g2,lieg1,lieg2];
rank(C)
```

%observability x1

```
xobs1=[x1,x3];
G1 = [x1;f(1);f(2)];
dG1 = jacobian(G1,xobs1);
rank(dG1)
```

```
%observability x2
```

```
xobs2=[x2,x4];
G2 = [x2;f(3);f(4)];
dG2 = jacobian(G2,xobs2);
rank(dG2)
```

C.3 Kode untuk Fungsi Lie Bracket

```
function ad_fng = liebracket(f,g,x,n)
% LIEBRACKET (Nth order iterated Lie bracket of f and g)
%
% Usage:
% ad fng = liebracket(f,g,x,n)
%
% Input:
% f = symbolic vector field of length l1 (first operand)
% g = symbolic vector field of length l1 (second operand)
% x = symbolic vector of variables
% n = order of the Lie Bracket
%
% Output:
% ad_fng = [g [f,g] [f,[f,g]] [f,[f,[f,g]]] .... ]
%
      n= 0 1 2
                        3
       g adf_g adf2_g adf3_g
%
%
```

```
%
% Note: define the symbolic variables as
% x1 = sym(x1, 'real')
% in order to get rid of the conjugates
% (only if they are reals).
%
% Author: Atakan Varol
% Date: 03.23.2006
ad fng = sym(zeros(length(f),n+1));
ad fng(:,1) = g;
if n > 0
  for t = 2:n+1
    ad_fng(:,t) = jacobian(ad_fng(:,t-1),x)*f - jacobian(f,x)*ad_fng(:,t-1);
  end
end
ad_fng = expand(ad_fng);
```

```
% End of code
```

C.4 Kode untuk Pengujian Kestabilan Lyapunov

```
%LYAPUNOV
clear;
clc:
```

new24april2017v2;

syms kp1 kp2 kd1 kd2 t torsi1 torsi2;

%pembulatan

```
cutoffup = 10^-3;

cutofflw = -10^-3;

[C1, T1] = coeffs(M(1,1));

[C2, T2] = coeffs(M(2,1));

[C3, T3] = coeffs(M(2,2));

[C4, T4] = coeffs(M(2,2));

C1(cutofflw<C1 & C1<cutoffup) = 0;

C2(cutofflw<C2 & C2<cutoffup) = 0;

C3(cutofflw<C3 & C3<cutoffup) = 0;

C4(cutofflw<C4 & C4<cutoffup) = 0;

Mbul(1,1) = sum(C1.*T1);

Mbul(1,2) = sum(C2.*T2);

Mbul(2,1) = sum(C3.*T3);
```

```
Mbul(2,2) = sum(C4.*T4);
teta = [teta1;teta2];
tteta = transpose(teta);
tetadot = [tetadot1 ; tetadot2];
ttetadot = transpose(tetadot);
Kp = [kp1 0; 0 kp2];
Kd = [kd1 0; 0 kd2];
u = [torsi1;torsi2];
g = [G1;G2];
V = vpa(0.5*((ttetadot*Mbul*tetadot)+(tteta*Kp*teta)),3)
Vf = subs(V,[teta1,teta2,tetadot1,tetadot2,kp1,kp2],[sym(-100,'d'),sym(-
100,'d'),sym(-100,'d'),sym(-100,'d'),sym(10,'d')])
```

```
[~,p] = chol(V);
```

```
Vdot = vpa(ttetadot*(u-g-Kp*tetadot),3)
Vdotf = subs(Vdot,[teta1,teta2,tetadot1,tetadot2,kp1,kp2,torsi1,torsi2],[sym(-
100,'d'),sym(-100,'d'),sym(-100,'d'),sym(-
100,'d'),sym(10,'d'),sym(600,'d'),sym(600,'d')])
```

"Halaman ini sengaja dikosongkan"

LAMPIRAN D SPESIFIKASI MOTOR REXROTH MAD100B

Penelitian ini mengasumsikan menggunakan motor Rexroth MAD100B. Spesifikasi lengkap dari motor tersebut dapat dilihat pada gambar D.1.

Description	Symbol	Unit	MAD100B					
Motor data 1)								
Winding	I		0050	0100	0150	0200	0250	
Rated formue	м	Nm	24	21	20	200	25	
Rated speed	i vinenn	mm	500	1000	1500	2000	250	
Pated source	D	- Ipini Ipini	300	1000	1000	2000	2000	
Rated power	Frent	A .	1.0	3.2	4.4	0.9	0.0	
Continuous forque at standstill	M .	Nm	0.3	0.8	11.0	14.0	10.2	
Derating speed		19111	-	34	31	30	28	
Continuous current at standstill	111 1.1	1pm	-	0.4	1000	1500	2000	
Maximum speed	M	Nm	75	75	40	80	80	
Torque constant at 20°C	Ku	Nm/A	7.66	4 31	3.03	2.41	2 11	
Number of pole pairs	TNU_nenn	THEFT	3					
Min_cross section of nower cable ²)	A	mm=	25					
Rotor moment of inertia ²)	1.	kam ^z	2.0					
Mass of motor 4)	m	ka	20					
- Standard	Deres	rom	2000 0008					
Maximum - coupling attachment	n	mm	3000	8000		8300		
speed with	n	mm	not available					
bearing Hinburged	D	mm	2000	8000	0000	11000 7)		
Thermal time constant	Te	min	30 30					
Duty cycle time (S8-44%)	Te	min						
Noise level 3)	Denie	dB(A)	1.p. 70 (+ 2)					
Permissible ambient temperature	T	°C	0, (40					
Permissible storage and transport			0++0					
temperature	Tieger	°C	-20+80					
Insulation class according to DIN VDE 0530-1			F					
International Protection class			IP85					
Holding brake (optional)			Electrically-clamped Electrically-released					
Transmittable torque	M4	Nm	30 24					
Connection voltage	Ugr	v	DC 24 ± 10 %					
Rated current	l _{er}	A	0.9 1.1					
Moment of inertia	J _{2r}	kgm⁼	0.00056					
Max. permissible braking energy	Wmax	Ws	20000					
Disengagement time	tz	ms	50			90		
Engagement time	t ₁	ms		42		30		
Maximum speed of brake	D _{2r_max}	rpm		10000		10000		
Mass of brake	m	kg	2 1.6					
Blower			Axial blower					
Air current			B → A, blowing					
Connection voltage	U _N	V	3 x 400V ± 15 %, 50/60 Hz 3 x 480V ± 10 %, 50/60 Hz					
Power consumption	SN	VA	83 10D					
Blower current ⁶)	I _N	A	0.12					
Average air flowrate	V	m²/h	230					
 Values determined according to IEC 60034-1. Current and voltage specified as root-mean-square values. Rated for cable assemblies with current carrying capacity according to VDE0298-4 (1992) and installation type B2 according to EN 60204-1 (1993) at 40°C ambient temperature. Values without holding brake. 								

Values without holding brake, with blower.

Values wandow rolling brake, man borner. at 1m distance, with PVWIM = 4 kHz From I_N + 20%, blowers should be monitored. Value is without a holding brake. This value may be limited by a holding brake.

Gambar D.1 Spesifikasi motor Rexroth MAD100B (www.boschrexroth.com)

"Halaman ini sengaja dikosongkan"

BIODATA PENULIS



Winoto Bill Febrian dilahirkan di Surabaya pada 3 Februari 1995. Penulis merupakah anak pertama dari Eddy Winoto Kartikawati dan Hendranata. Penulis memulai pendidikan dari TK Buah Hati Surabaya, SD Cita Hati Surabaya, SMP Petra 3 Surabaya, SMA Petra 2 Surabaya, dan melanjutkan studi di Jurusan Teknik Mesin Institut Teknologi Sepuluh Nopember (ITS) Surabaya dengan nomor induk 2113100064.

Penulis aktif dalam berbagai kegiatan akademik dan non-akademik selama masa perkuliahan. Penulis juga merupakan mahasiswa pertukaran pelajar selama 1 semester di Hochschule Darmstadt, Jerman. Penulis dapat dihubungi melalui alamat email billfebrianw@gmail.com.