# NEURAL NETWORK-BASED SELF-TUNING PID CONTROL FOR UNDERWATER VEHICLES

수중차량의 신경망 기반 자체 조정 PID CONTROL

황승현

경상국립대학교 컴퓨터과학과 증강지능연구실 목차

01

Introduction

04

Simulation Resiults

02

Background knowledge Neural Network PID 05

Conclusions

03

Self-Tuning Neural Network for PID Control

06

Discussions

증강지능연구실 황승현

Introduction 02



# INTRODUCTION

Introduction 03

## INTRODUCTION

by Rodrigo Hernández-Alvarado 1,\*, †, ‡, Luis Govinda García-Valdovinos 1, ‡, To más Salgado-Jiménez 1, ‡, Alfonso Gómez-Espinosa 2, ‡ ORCID and Fernando Fo nseca-Navarro 1, ‡

1

Energy Division, Center for Engineering and Industrial Development-CIDESI, Santi ago de Queretaro, Queretaro 76125, Mexico

2

Tecnologico de Monterrey, Campus Queretaro, Ave. Epigmenio González 500, Fr acc. San Pablo, Santiago de Queretaro, Queretaro 76130, Mexico

Sensors 2016, 16(9), 1429; https://doi.org/10.3390/s16091429

Received: 24 May 2016 / Revised: 25 July 2016 / Accepted: 10 August 2016 / P

ublished: 5 September 2016

Introduction 04

## O 1 SUBJECT

Comparison between Conventional PID-lik e controller and Auto-tune PID-like controll er based on Neural Networks (NN) 02 KEYWORD

neural networks
auto-tuning PID
ROV(Remotely Operated Vehicles) control
disturbances

03 RESULT

Auto-tune PID-like controller based on Ne ural Networks attained the best performa nce with less energy.

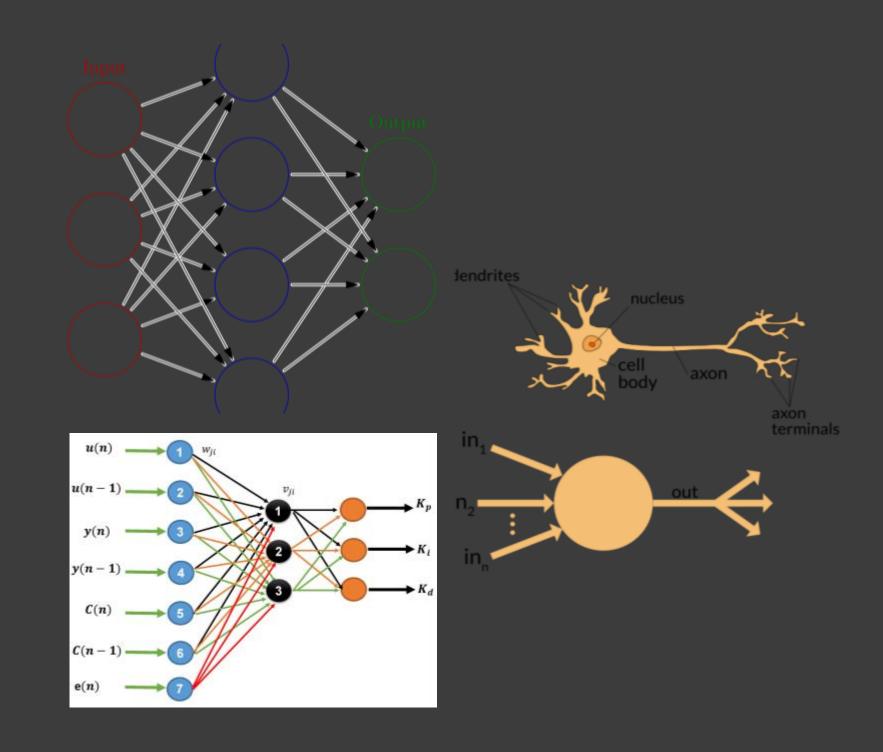


### BACKGROUND KNOWLEDGE

## O 1 NEURAL NETWORK

신경망은 생물학 용어로 생물의 뇌가 사고를 하는 곳이다. 인공신경 망은 이 생물학적 신경망의 구조를 가져온 알고리즘이다. 인공 뉴런 (Node)이 학습을 통해 시냅스(edge)의 가중치를 바꾸어 문제를 해 결하는 방법을 학습하는 것이다. 신경망은 학습 방법에 따라 지도학습, 비지도학습으로 나눌 수 있다.

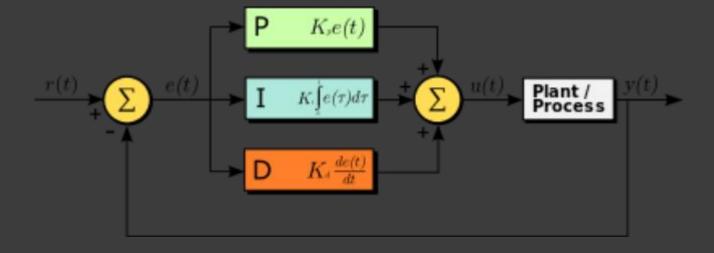
신경망의 특성: Parallelism and generalization, Non-linearity, Ada ptability, Fault tolerance



### 02 PID

PID(Proportional + Integral + Derivative)는 컨트롤러를 제어하는 가장 일반적인 방법으로, 단순하고 성능이 적절하여 널리 사용된다. 그러나, 모터가 지속적으로 매개변수가 변할 때, 또는 외부 교란(dist urbances)의 대상이 될때는 PID Controller gains tuning approach 를 사용한다. 대부분 오프라인으로 조정한다.

대안: Auto-tune PID-like controller based on Neural Networks

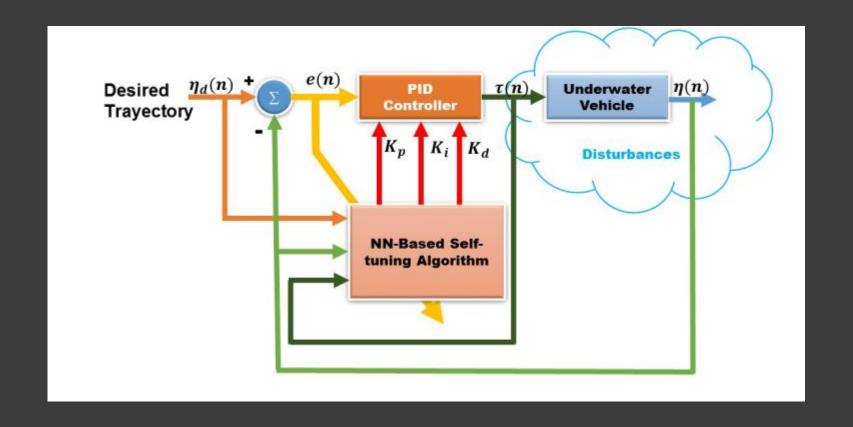




# SELF-TUNING NEURAL NETWORK FOR PID CONTROL

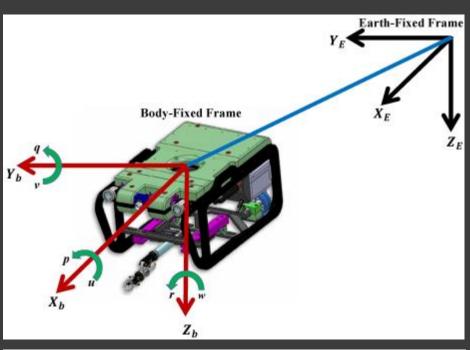
#### MIX OF CONTROL AND SMART SYSTEM

원하는 성능을 얻기 위해 직접 gain을 조정하는 것은 시간 소모가 크다. 그 대안이 신경망 기반 자동 튜닝 알고리즘이다. 이를 염두에 두고 제어와 스마트 시스템이 혼합되어야한다.



### UNDERWATER VEHICLE

Underwater Vehicle의 시스템 모델은 운동학적 모델, 유체역학 모델이 있고, 해류도 고려해야한다. 그러나 이 논문에서는 vehicle보다는 controler에 집중하기 위해 더 이상의 자세한 설명은 생략한다.

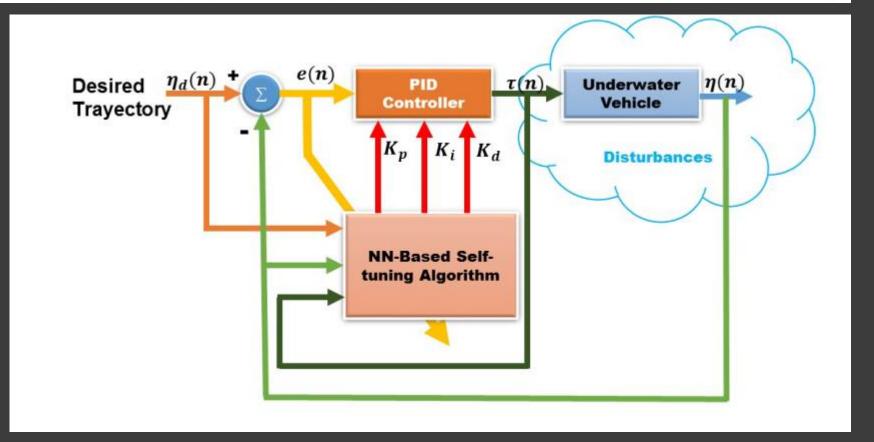


$$\begin{aligned}
\mathbf{v} &= [\mathbf{v}_{1} \quad \mathbf{v}_{2}]^{T} = [\mathbf{u} \quad \mathbf{v} \quad \mathbf{w} \quad \mathbf{p} \quad \mathbf{q} \quad \mathbf{r}]^{T} \\
\mathbf{\eta} &= [\mathbf{\eta}_{1} \quad \mathbf{\eta}_{2}]^{T} = [\mathbf{x} \quad \mathbf{y} \quad \mathbf{z} \quad \boldsymbol{\phi} \quad \boldsymbol{\theta} \quad \boldsymbol{\psi}]^{T} \\
\begin{bmatrix} \dot{\boldsymbol{\eta}}_{1} \\ \dot{\boldsymbol{\eta}}_{2} \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} J_{1}(\eta_{2}) & O_{3\times3} \\ O_{3\times3} & J_{2}(\eta_{2}) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_{1} \\ v_{2} \end{bmatrix} \\
M\dot{\mathbf{v}} + C(\mathbf{v})\mathbf{v} + D(\mathbf{v})\mathbf{v} + G\mathbf{\eta}) &= \tau \\
\dot{\mathbf{\eta}} &= I(\eta)\mathbf{v} \\
\mathbf{v_{T}} &= \mathbf{v} - \mathbf{v}_{C}I
\end{aligned}$$

#### CONTROLLAW

$$\tau(n) = \tau(n-1) + K_p(e(n) - e(n-1)) + K_i e(n) + K_d(e(n) - 2e(n-1)) + e(n-2)$$

$\tau(n)$	original control signal
$e(n) = \eta_d - \eta$	position tracking error
$\eta_d$	desired trajectory
$K_p K_i K_d$	p, i, d gain
n	sample time

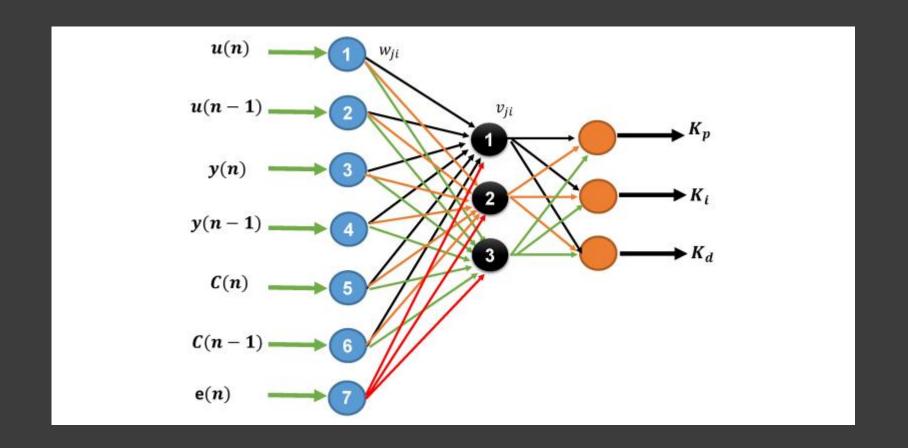


#### ALGORITHM AUTO-TUNER

역전파 알고리즘

신경망에 7개의 파라미터를 입력하고, pid gain을 얻는다 output layer에서 이상적인 output과 비교하여 오차를 구하고, 오차 를 구하여, hidden layer로 역전파한다.

역전파는 gradient descent를 이용한다.





# SIMULATION RESULTS

### O1 UNDERACTUATED

Matlab/Simulink 소프트웨어를 이용하여 평가

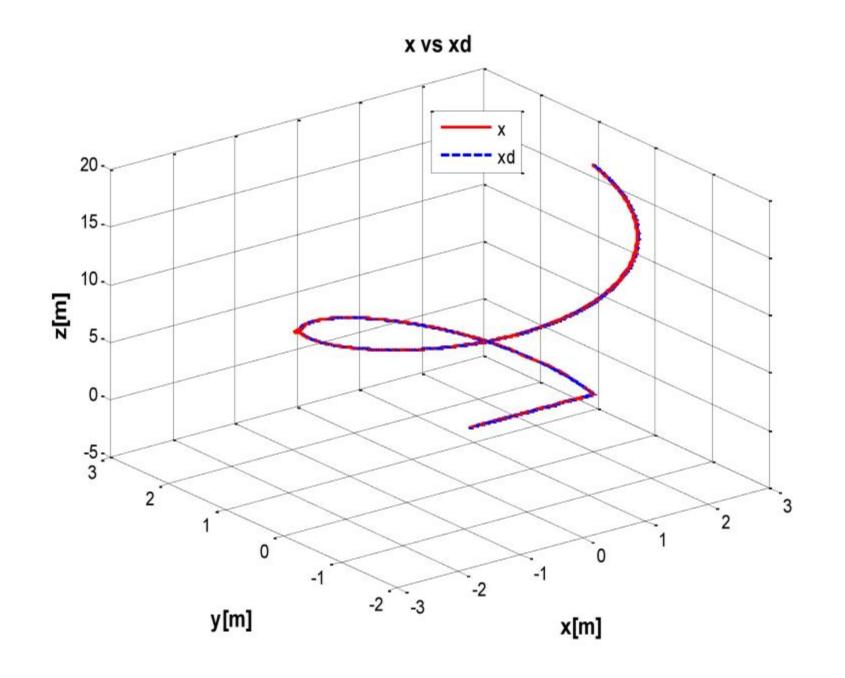
첫번째 섭동(perturbation) 20초

Vc = 1.1 m/s, a = 0, b = 0.

두번째 섭동(perturbation) 20 - 45초

 $Vc = 1.1 \text{ m/s}, a = 0, b = \pi/2$ 

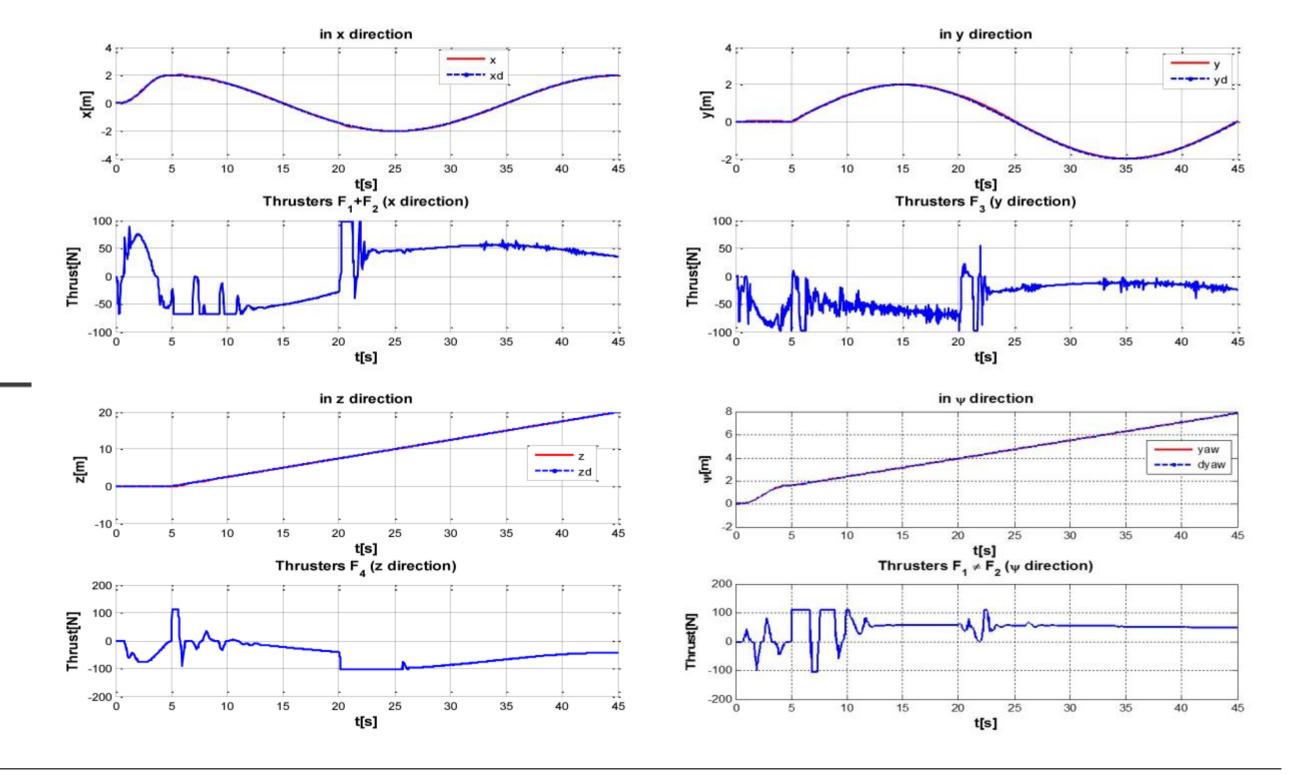
두번째 섭동일때 변화 감지하여 pid gain 적절하게 증감



증강지능연구실 황승현

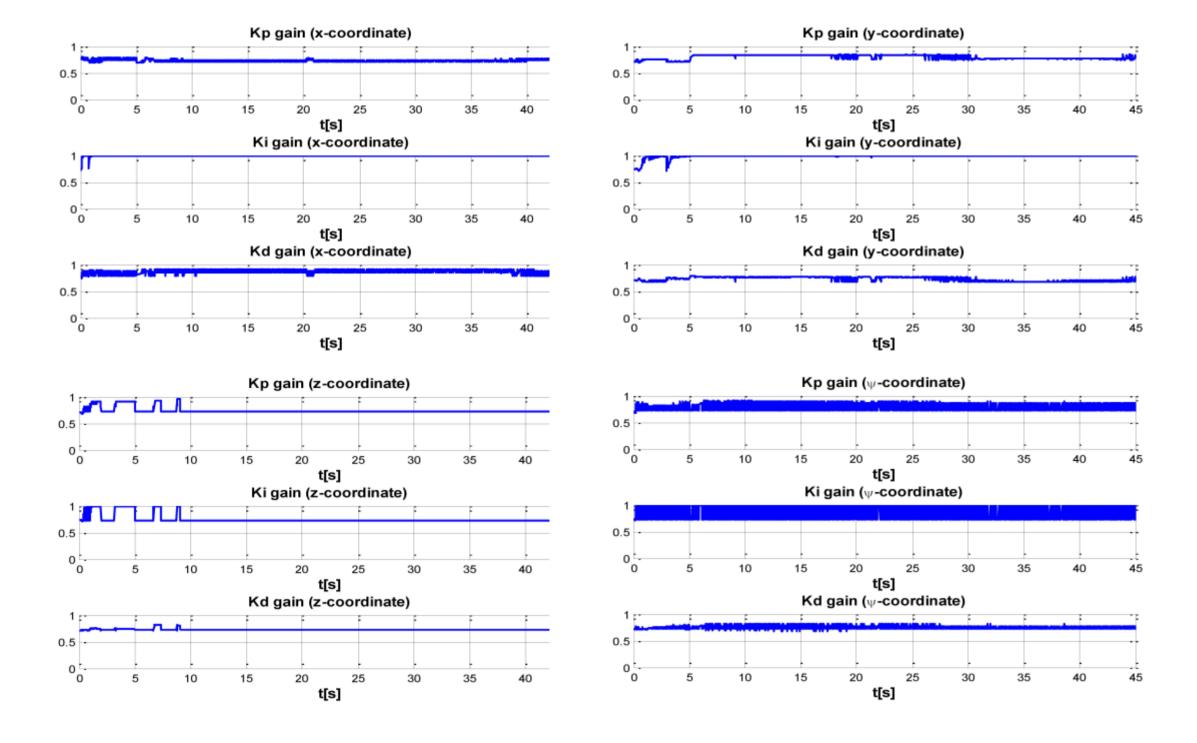


Thruster (엔진)의 궤적 x, y, z, Ψ(psi)



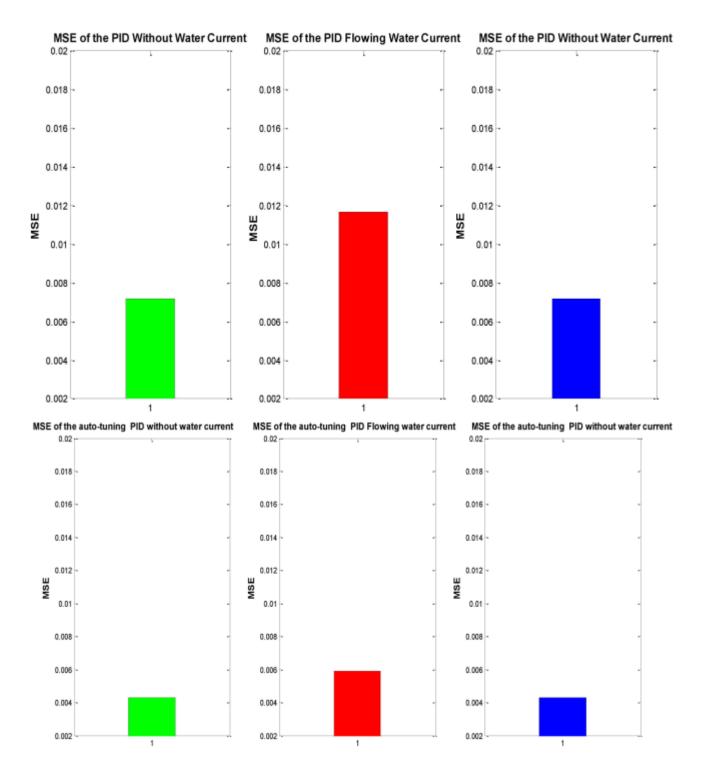


PID gain time behavior x, y, z, Ψ(psi)



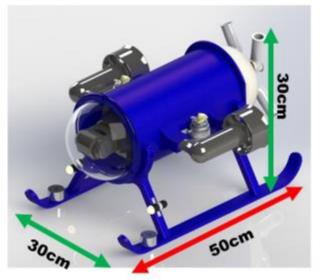
**04**PID VS. AUTO-TUNED PID

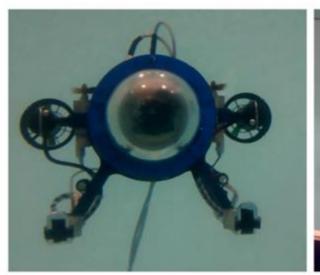
MSE(mean square error)를 이용하여 비교 auto-tuned PID는 매개변수 변화와 주변 환경 섭동이 있을 때, 성능이 더 좋다.



### 05 EXPERIMENT

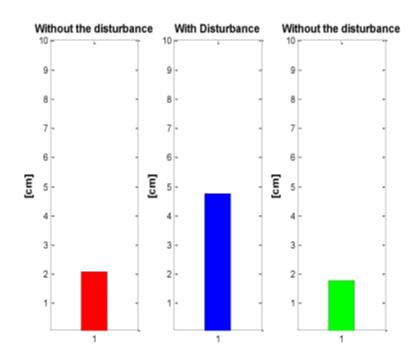
시뮬레이션과 유사한 결과 auto-tuned PID가 더 성능이 좋다



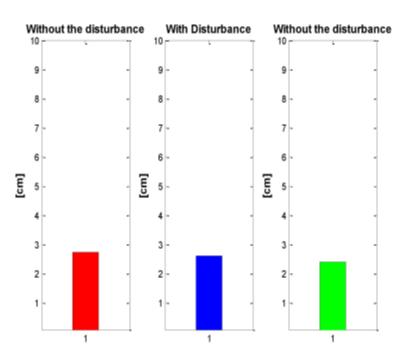




**Conventional PID Control** 



**Auto-tuned PID** 



Conclusions 19



### CONCLUSIONS

### CON-CLUSIONS

시뮬레이션과 실제 구현 제품 position tracking error, energy consumption 관점 Auto tuned PID Control based on NN이 더 좋은 성능을 보인다.

Conclusions 21



### DISCUSSION

## O1 FITTING TO AGV

이 논문은 ROV의 궤적을 추적하게 모델이 설계되었다. AGV에 맞게 파라미터를 일부 조정하면 괜찮은 모델을 만들 수 있을 것이다.

### 02 SETUP

AGV 모델을 실험할 수 있는 가상 시뮬레이션을 구축하거나 시제품을 이용할 수 있는 환경을 구축하여야 한다.

## THANKYOU

수중차량의 신경망 기반 자체 조정 PID CONTROL

증강지능연구실

황승현

AILAB.GNU.AC.KR