# 쿼드콥터 개발

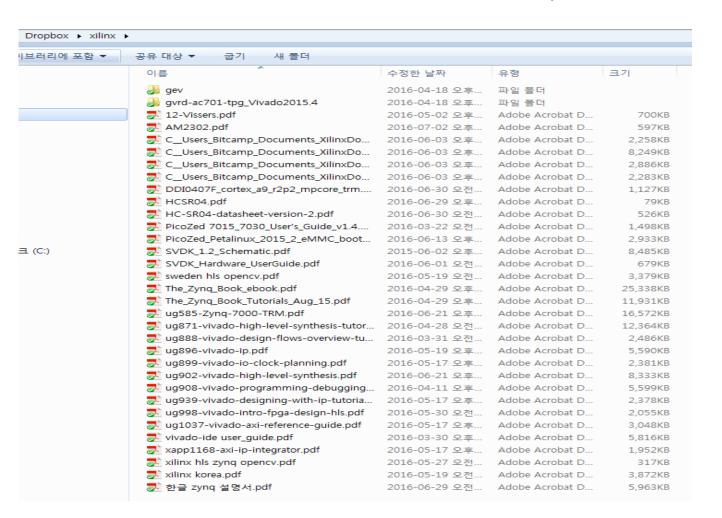
PM: 이상훈 강사님

황선우 백영민 신영용 이성용 목현호

#### 문제점 황선우

2016.5~ 2016.6.1 Vivado design suite 사용법 서적 없고 온라인상에 자료 부족->Xilinx 공식 메뉴얼로 사용법 파악.

#### 2016.5~ 2016.6.1 필터 로직 설계를 위한 VHDL 학습



영상처리 문제점

2016.6.1-6.6 물체 추적을 위해서 오차보정을 위한 칼만 필터, 트래킹 알고리 즉

(cam,mean shift,루카스카나데) 공부하였으나, 해당 트래킹 알고리즘은 ROI가 필요함. 그러나 우리는 입력도구 연결이 불가능하고 무선으로 단방향 통신 할것이므로 해당 알고리즘 적용불가.

->object detection으로 선회

**2016.6.7** 특정 물체를 따라가기 위해서는 학습 시켜야 함(adaboost와 cascade)

->harr관련 논문들을 참조하여 특정물체 학습시키고 결과 xml로 출력

2016.6.9 opency harr detecmultiscale함수 내부 드라이빙 중 영상처리 알고리즘 이해부족으로 난항.

->적분영상을 만드는 방법, 쌍선형 보간법, false positive와 false nagative에 따라 threshold 설정 방법 검색, scanning

2016.6.10 opencv 내부분석 마무리. 분석결과 내부를 모두 FPGA로 구현하는 것은 퍼포먼스 향상을 장담할 수 없고 우리가 가진 보드의 pl로직 내에서 가능할지 판단 불가능

-> soc의 리눅스에 opencv포팅하고 함수 내부의 계산량이 많은 부분들을 pl 로직으로 구현

#### **FPGA**

#### 문제점

2016. 20 GIGE 스트리밍 디자인에 Framebuffer, GIGE core, Ethernet MAC IP locked 되어있음. -> Image processor 구현(Inverter 및 밝기 변화)

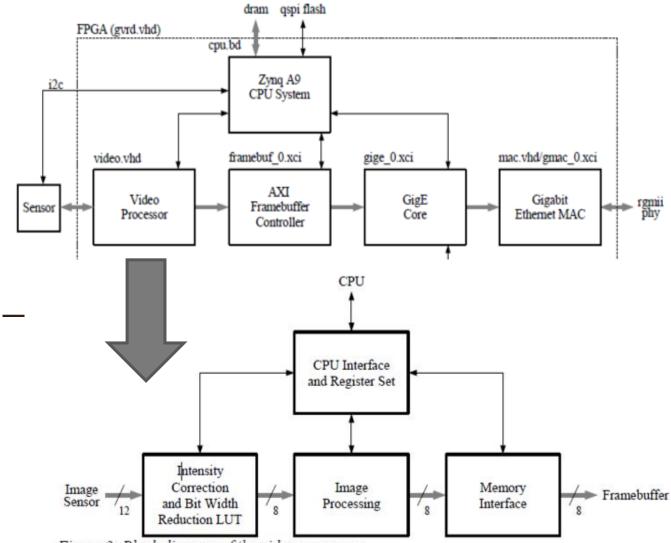
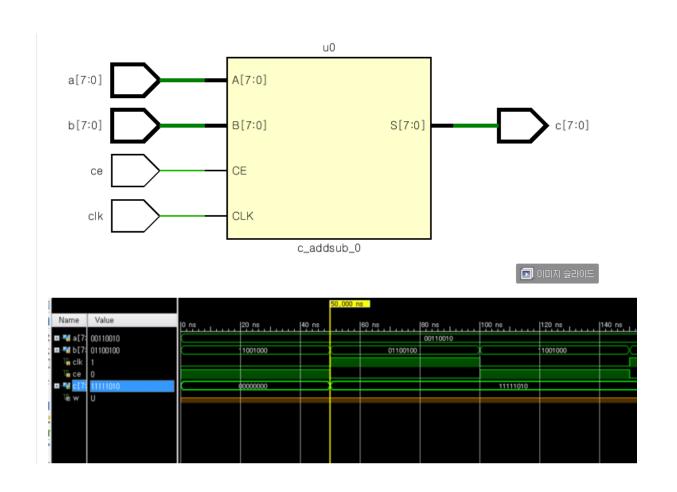


Figure 2: Block diagram of the video processor

#### FPGA 문제점 2016. 20

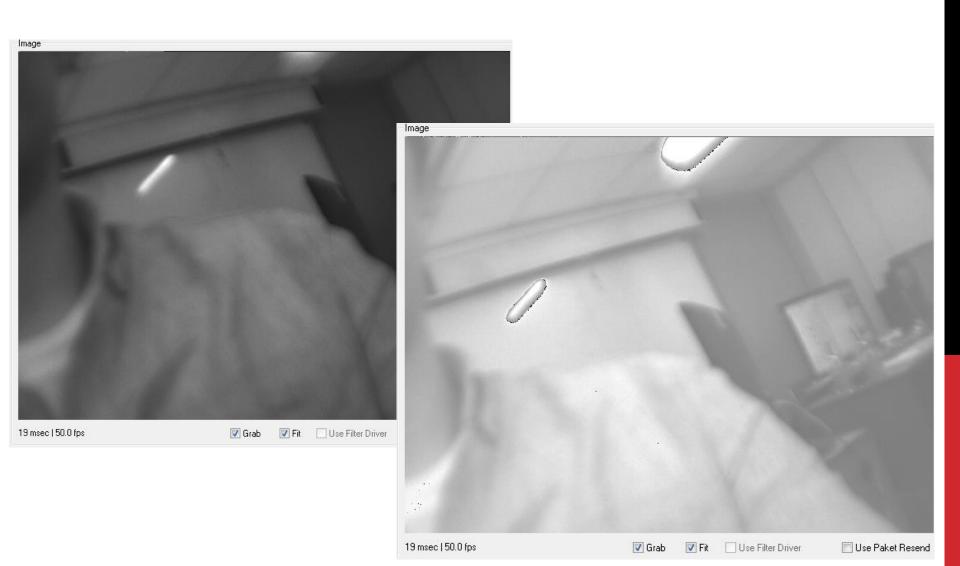
Vhdl에서 픽셀 밝기 값에 일정 값씩 더해 줄 수 없음. (B=A+10; 안됨.)

-> n-bit가산기 설계 ip를 사용하여 VHDL에서 component로 사용.



FPGA 문제점 2016. 20

가산기로 100을 더해주었을 때 기존에 155이상이었던 부분들은 다시 어두워지기 때문에 제외했다. 그렇게 하였을 때 밝기 값이 기존에 155이상이었던 부분들은 경계처리가 된다.



#### **FPGA**

Canny Edge detector 동영상

필터 적용전이나 후에나 50fps을 유지한다.

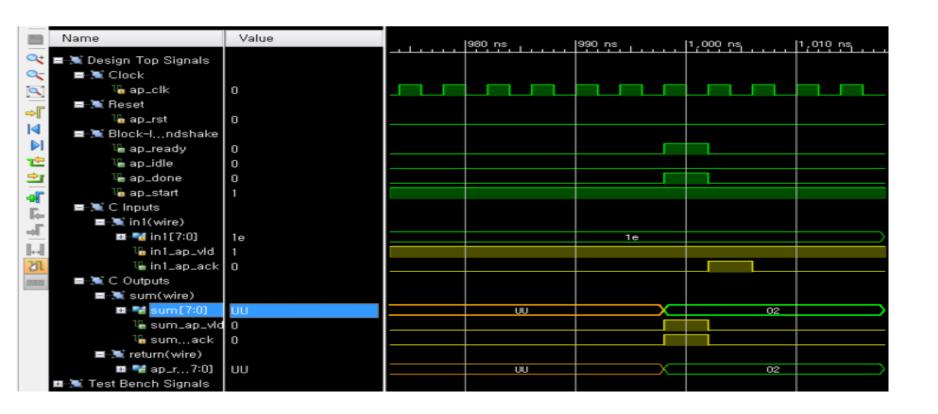


#### FPGA 문제점

#### 2016, 20

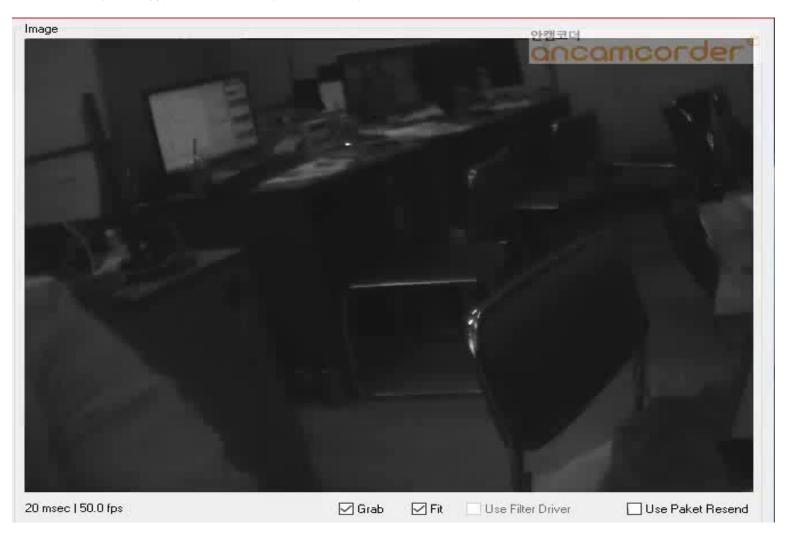
화질 향상을 위해 HLS를 이용하여 감마 보정 회로 설계.

로직상에 문제가 없음을 C-RTL simulation을 통해 확인하였는데도 아웃풋에 신호가 안 나왔음. -> ns를 넉넉히 주고 돌려보니 뒤에 아웃풋 변화가 생김을 알 수 있었음. 가산기, 인코더와 같은 단순 로직들과 달리 수 클럭 안에 결과가 나오지 않기 때문에 클럭을 기다려야 했었음.



#### FPGA 문제점

감마보정필터 동영상 필터를 적용하였을 경우 대비가 명확해지는 효과



#### 펌웨어 문제점

- ~2016.6.28 RF보드로 넘겨줄 데이터를 만들기 위해 PMOD GPIO핀들을 사용하여 초음파 센서 제어. 10us만큼 Trig 핀에 신호를 주었음에도 결과가 나오지 않음. -> 센서 Datasheet에서 Module로부터 Sonic burst가 발생하기 까지 Latency가 필요하다는 것을 확인하고 Cortex A9의 Global timer를 이용하여 대기하여줌.
- ~2016.7.3 GPIO를 이용하여 초음파센서 2개 동시 제어. 센서를 2개 이상 연결할 때 결과 값이 하나만 출력되는 문제점 발생 -> LED와 버튼을 연결하여 Xilinx SDK상에서 디버깅하여 문제점 해결.

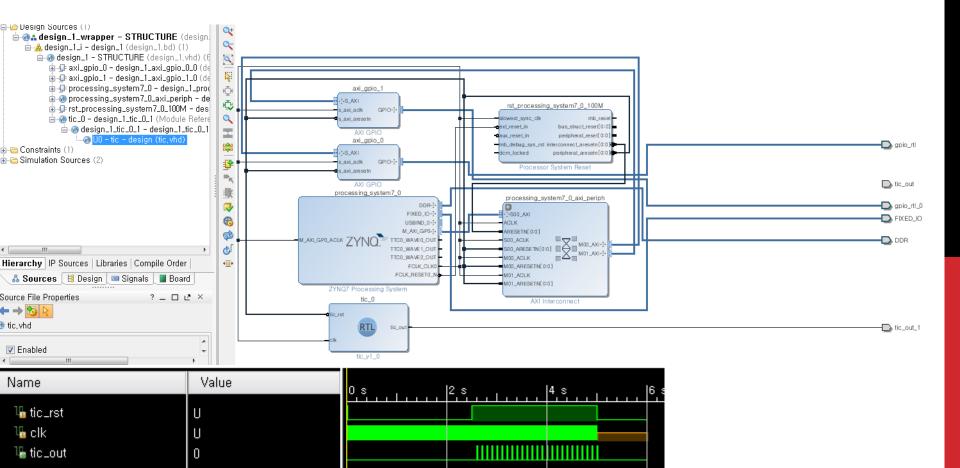


#### Firmware&&FPGA

문제점

~2016.7.7 Xilinx SDK에서 시간을 측정할 때 S/W적인 latency가 발생. (명령어 하나를 실행하려면 최소 4사이클이 필요)

->TIC 타이머를 VHDL로 설계하여 시간측정에 사용함. 시스템 클록을 분주하여 카운트



#### HW 문제점

~2016.7.8

연장 케이블 보드에 연결 시 보드 전원인가 안됨 멀티미터로 점검해본 결과 하나하나 독립적이어야 하는 핀이 다 연결되어있음.

->합선, 구매 한달 만에 배송 온 카메라 연장 케이블 불량판정.



#### PETALINUX(Yocto)

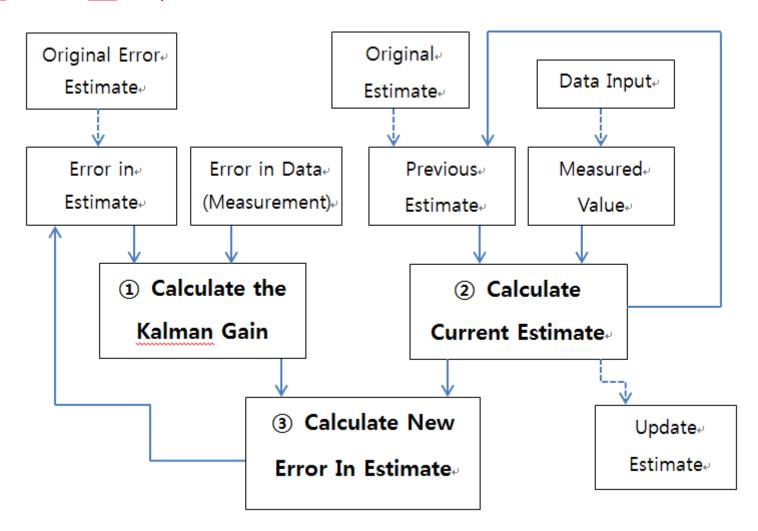
문제점 ~2016.7.12

기존 zedboard에서 제공하는 리눅스는 3<sup>rd</sup>-party app이 내장되어 있음. ->부트로더 수정. Petalinux-build 후에 u-boot로 boot.bin 생성하고 emmc에 리눅스를 저장하여 부팅함.

Root file system이 qspi에 저장되었음에도 불구하고 RAMFS에서 동작. /etc/fstab에 마운트정보를 저장해도 volatile인 상태. SD카드나 usb쪽으로 petalinux가 지원. Emmc없음.

# 쿼드콥터

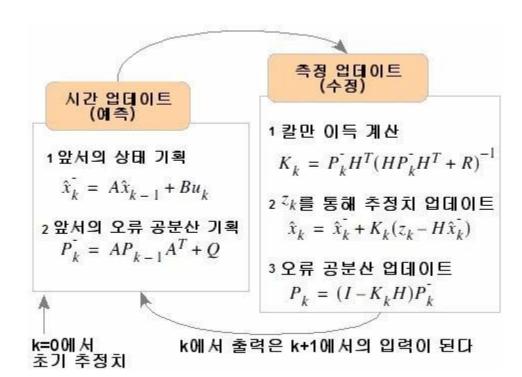
신영용



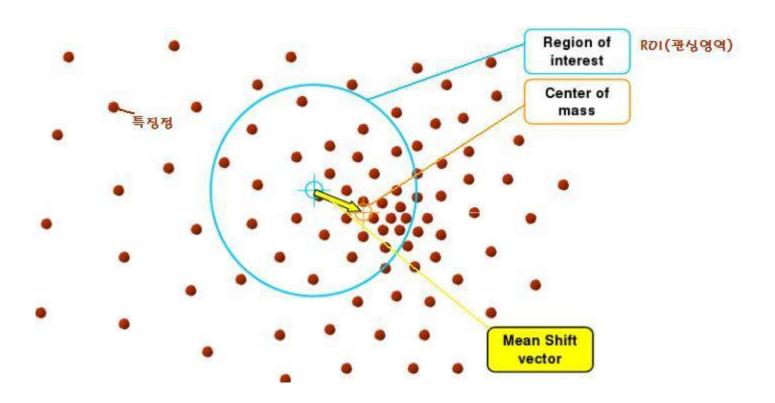
章정된 값 추정된 값 
$$\hat{X}_k = K_k$$
.  $Z_k + (1 - K_k)$ .  $\hat{X}_{k-1}$  일전 후정치 칼만 이득

$$x_k = Ax_{k-1} + Bu_k + w_{k-1}$$
$$z_k = Hx_k + v_k$$

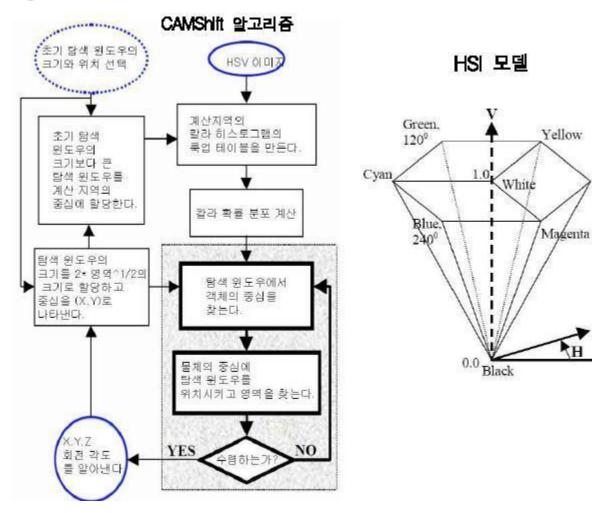
시간 업데이트 (예측)	측정 업데이트 (수정)
$\hat{x}_k = A\hat{x}_{k-1} + Bu_k$	$K_k = P_k^{T} H^T (H P_k^{T} H^T + R)^{-1}$
$P_{k} = AP_{k-1}A^{T} + Q$	$\hat{x}_k = \hat{x}_k + K_k(z_k - H\hat{x}_k)$
	$P_k = (I - K_k H) P_k^{-}$



# **MEAN-SHIFT**



### **CAMSHIFT**



Red.

# **CAM-SHIFT**



### **OPTICAL FLOW**

### Optical flow

- Definition: optical flow is the apparent motion of brightness patterns in the image
- Ideally, optical flow would be the same as the motion field
- Have to be careful: apparent motion can be caused by lighting changes without any actual motion
  - Think of a uniform rotating sphere under fixed lighting vs. a stationary sphere under moving illumination

## 루카스•카나데

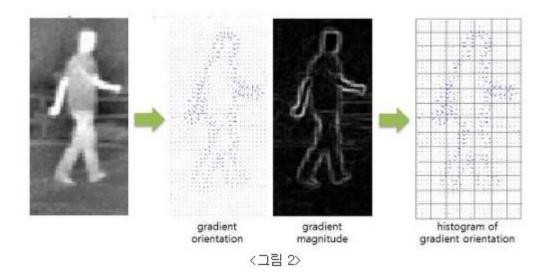
### 한캠코더 ancamcorder®

# 학습(HOG, LBP, HAAR)

#### 2. HOG(Histogram of Oriented Gradient)

[Dalal05] N. Dalal and B. Triggs, "Histograms of oriented gradients for human detection," CVPR 2005.

HOG는 대상 영역을 일정 크기의 셀로 분할하고, 각 셀마다 edge 픽셀(gradient magnitude가 일정 값 이상인 픽셀)들의 방향에 대한 히스토그램을 구한 후 이들 히스토그램 bin 값들을 일렬로 연결한 벡터이다. 즉, HOG는 edge의 방향 히스토그램 템플릿으로 볼 수 있다.



# 학습(HOG, LBP, HAAR)

#### LBP(Local Binary Pattern)

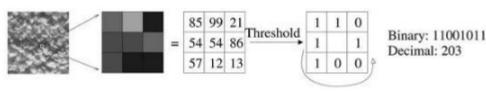
[Ojala96] Ojala, T., Pietikäinen, M. and Harwood, D., A Comparative Study of Texture Measures with Classification Based on Feature Distributions. Pattern Recognition 29(1):51-59, 1996.

[Ahonen06] T. Ahonen, A. Hadid, and M. Pietikinen, "Face description with local binary patterns: Application to face recognition," PAMI 2006.

[Liao07] S. Liao, X. Zhu, Z. Lei, L. Zhang and S. Z. Li, "Learning Multi-scale Block Local Binary Patterns for Face Recognition," ICB 2007.

LBP는 원래 영상의 텍스쳐(texture)를 분류하기 위한 용도로 개발된 feature인데 이후 얼굴인식(face recognition)과 같은 다른 영상인식 응용에도 활용되고 있다.

LBP(Local Binary Pattern)는 영상의 모든 픽셀에 대해 계산되는 값으로서 각 픽셀의 주변  $3 \times 3$  영역의 상대적인 밝기 변화를 2진수로 코딩한 인덱스 값이다 (중앙 픽셀보다 밝으면 1, 어두우면 0으로 코딩한 후 이 값들을 연결한 이진수를 로컬 텍스쳐에 대한 인덱스로 활용)



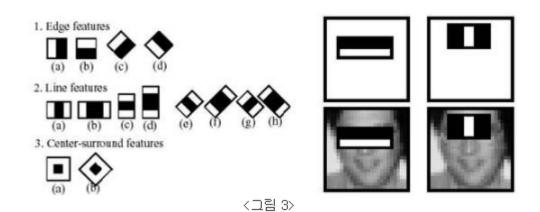
<그림 5> 출처: [Ahonen06]

# 학습(HOG, LBP, HAAR)

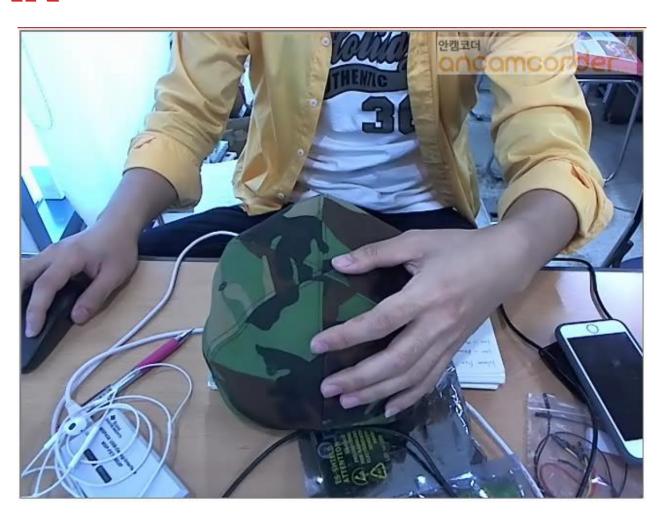
#### 3. Haar feature

[Viola01] P. Viola and M. J. Jones, "Rapid Object Detection using a Boosted Cascade of Simple Features," CVPR 2001.

Haar feature는 기본적으로 영상에서의 영역과 영역의 밝기차를 이용한 feature로서 이 래 왼쪽 그림과 같이 다양한 형태의 elementary feature들이 존재하며 이들 elementary feature들을 다수(수백, 수천개) 조합하여(다양한 위치와 크기로) 물체에 대한 특징을 추 출하는 방법이다.



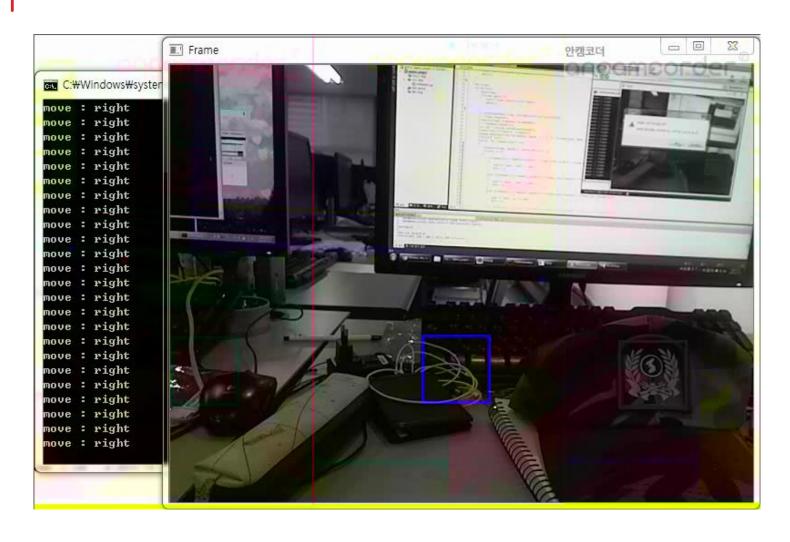
# **HAAR**



### **OPENCV – HAAR CODE**

```
a = frame.channels();
cvtColor(frame, frameGray, CV_BGR2GRAY);
a = frameGray.channels();
bool abc = cascade.isOldFormatCascade();
cascade.detectMultiScale(frameGray, hands, 1.1, 5, 0 | CV_HAAR_SCALE_IMAGE, Size(10,10));
//관심영역 그리기
for(int i=0; i<hands.size(); i++)
{
    rectangle(frame, hands[i], Scalar(255,0,0), 2);
}
```

# HAAR를 통한 물체 중심 찾



- 신영용
- 프로젝트 시작 ~ 6.9

동영상 스트리밍을 통한 물체 트레킹 시스템

절차 : 칼만 필터 (물체 인식 불가) -> Min\_Shift, Cam\_Shift (색 인식 불가) -> Optical\_flow[루카스 카나데] (장치 인식 문제) - 학습[Haar]

• 6.10 ~ 12

학습을 위한 .xml 파일 생성

절차 : 예비군 모자 (모자의 인식률이 떨어짐) - 붉은 별[북한군 마크] (단순한 패턴으로 인식이 어려움) - 예비군 마크

• 6.13 ~

petalinux 명령어

보드 위에 리눅스가 sudo, apt-get, make, install, gcc 등 우리가 알고있는 명령 사용 불가

해결 방안: opencv를 사용하기 위한cross-comfile 필요

#### 6.11 ~

petaLinux 설정

: SVDK 전원 토글시 OS의 설정 초기화

해결 방안:진행중~

#### 6.13 ~

Linux Device Driver & Smart RF Kit

RF Kit로 다른 보드에서 Data를 받아오기 위해 Data Sheet를 읽고 각 Register가 어떻게 연결 되어 있는지 확인. 내부 제어는 가능하나 외부에서 데이터를 받아오거나 외부로 데이터를 보내는 방법이 쉽지않음

#### 6.18 ~

SVDK & R5 통신 ethernet2can (모듈 사용)

SVDK에서 ethernet 예제 실행시 패킷이 보내지는지 확인 불가. SVDK와 PC를 같은 방법으로 연결 시키고 모듈 프로그램으로도 확인 불가.

#### 6.29 ~

#### SVDK & SmartRF 통신

절차 : ethernet2ethernet (SmartRF ethernet register 존재 하지 않음) -> ethernet2uart (같은 이유) -> uart2uart (진행중)

-> SmartRF에서 Uart통신 함수가 존재하나 main 함수 및 사용하고자 하는 곳에 Uart 초기화 함수를 사용하면 Board 디버그시 작동하지 않음







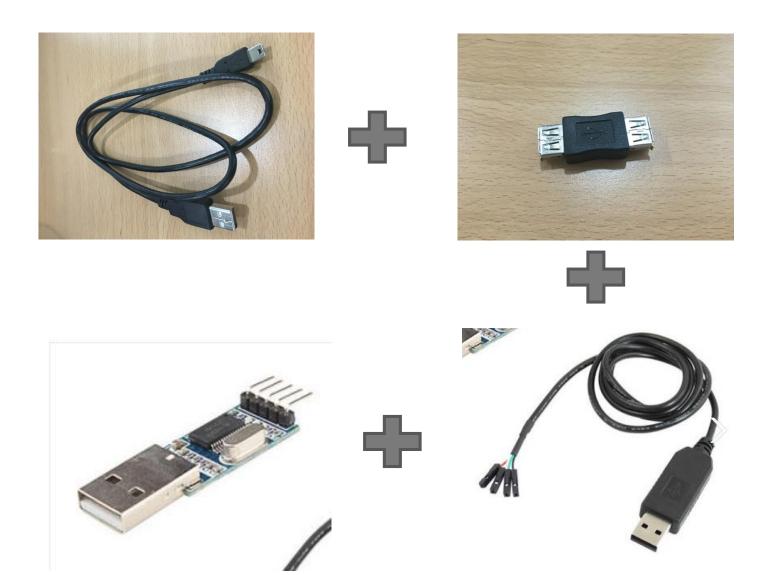
# **UART - SVDK**







# **UART - SVDK & PC**



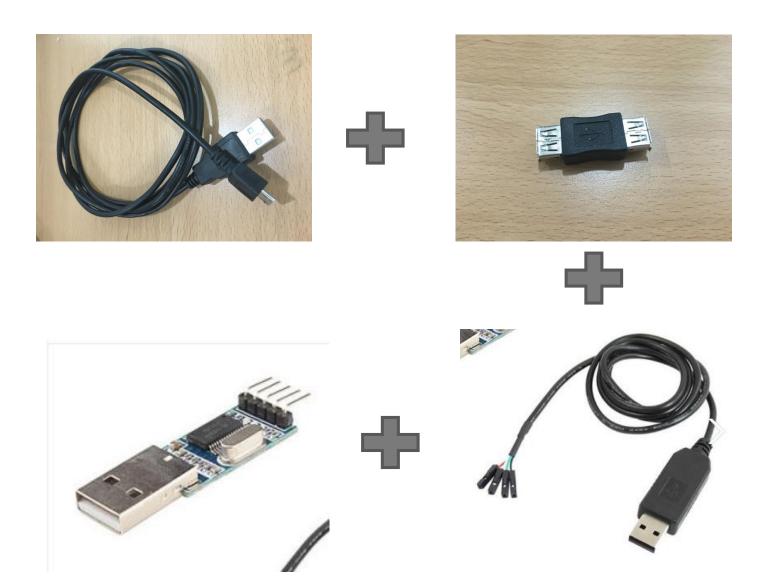
# **UART - RF**







# UART - RF & PC



# **UART - RF**







# **UART – SVDK & RF**











# UART - 아두이노 & 아두이노

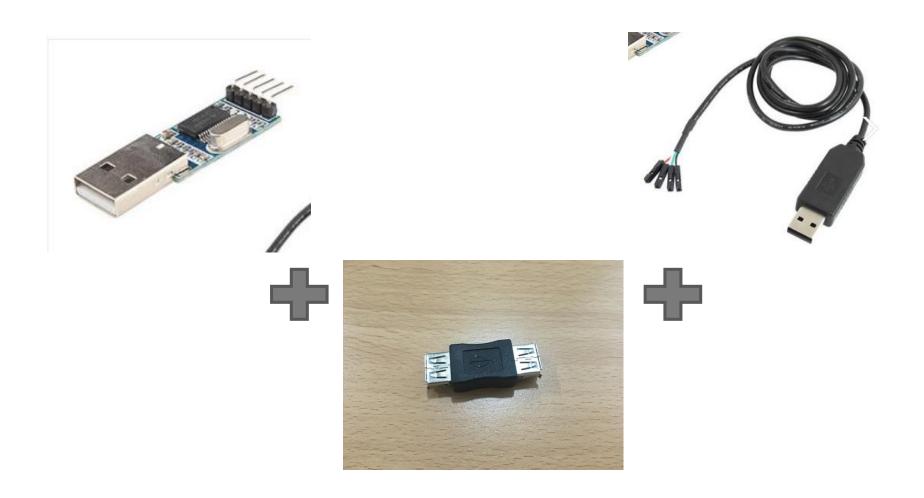








# UART - 아두이노 & 아두이노

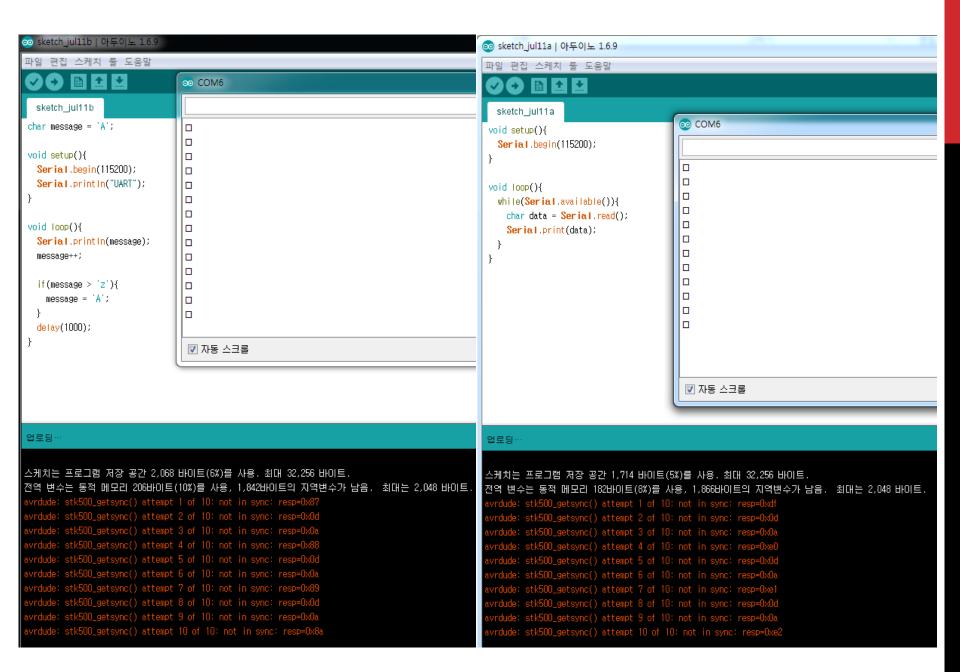


# UART - 아두이노 & PC









# SVDK & 아두이노









## TMS570LC4357 (CORTEX R5) HDK \\ \!\! \=

개발 진행 사항 백영민

- I. 시스템 클록을 이용해 ePWM 제어.
  - 개발 초기단계 : HalCoGen의 Default 설정인 Up Counter로 75MHz 시스템 클록 환경에서 PWM 제어를 실시함.
  - 개발 중/후기 단계 : 실제 모터제어에 필요한 ESC가 PWM 제어를 위해 요구되는 최소 주기가 2ms인 것을 고려해 시스템 클록을 50MHz(=파장 1ms)로 낮추고, Time Base Counter를 Up-Down Counter로 설정해 주기를 2배로 늘려 전체 주기를 2ms로 설정함.

(feat with 고추잠자리)

## II. MSP6050 센서와 R5F 보드간 통신

- I2C 통신 프로토콜을 이용해 외부 센서모듈을 Slave로, Data를 받을 R5F 보드를 Master로 설정해서 통신환경을 구성함.
- Master쪽인 R5F 보드는 센서 값을 받는 입장이기 때문에 Packet Sequence를 Burst <u>Read</u> Sequence로 구성함. (Data Sheet 참고)
- 한번에 받을 Data 개수를 14개(가속도 3축, 자이로 3축, 온도)로 설정해 Burst Read 하도록 설정함. (각 값마다 레지스터가 2개씩 필요)
- 초기 연결 Sequence와 Burst Read 부분을 각각 별도의 함수형태로 만들어 Task를 구성함.

### III. ESP8266-12E WIFI 모듈과 R5F 보드 연동

- 모듈을 사용하기 위해 최신 Firmware(v1.5, baud rate 115200)를 모듈 내 Flash memory에 설치함.
- WIFI 모듈에 불안정한 전압 인가를 방지하기 위해 330uF Capacitor를 회로에 같이 구성함.
- AT 명령어로 WIFI 모듈이 중간 공유기 역할(AP mode)을 하도록 설정하고, 무선 연결된 station과 보드간 1:1 연결(≈WIFI Direct)이 되도록 구성. 모듈과 R5F보드는 UART로 연결해 정보를 주고 받을 수 있도록 함.
- WIFI 모듈이 외부 장치로부터 정보를 받을 경우 vTaskSuspendAll 함수 를 호출해 Critical Section과 유사하게 동작하도록 구성함.

#### IV. RTOS Task 처리

- 개발 초기 단계: 모든 R5F에 연결돼 동작하는 것들을 전부 Task로 만듦. (외부로 LED를 연결해 ePWM을 시각적으로 제어하는 Task1, MPU6050에서 센서 값을 받는 Task2, 센서 값을 이용해 Kalman 연산을 수행하는 내부 연산 Task3, PID 제어를 하는 연산 Task4, WIFI 모듈로 무선 통신을 하는 Task5로 구성.)
- 개발 중/후기 단계: 내부적으로 연산을 하는 Task는 Task가 아니라 함수 형태로 만들고(Kalman 연산, PID 연산), 서로 종속적 인 관계가 있는 Task들을 하나의 Task로 묶어 순차적 으로 실행하도록 함.

(센서값+Kalman필터+PID제어 & WIFI 통신+ePWM)

Task1 Task2

#### V. ESC Calibration

- 보유하고 있는 BLCeli 60A ESC 모델은 PWM을 위한 최소 throttle 값이 1ms였기 때문에 Min throttle을 설정할 때 50% 이상 Duty Cycle을 설정해야 정상적으로 PWM 제어를 할 수 있음.

(Up-Down Counter로 Full Duty가 2ms이기 때문, 54%로 설정해줌)

- 현재 Calibration() 함수로 만들어 R5F 보드가 reset 될 때마다 함수호출이 되는데 Data Sheet를 참고해 Max, Min값을 Latency를 주어 자동적으로 들어가게 하거나 혹은 기존 설정이 저장되면 단순히 연결만 시켜 사용하도록 구상 중.

## TMS570LC4357 (CORTEX R5) HDK 보드

- 센서 제어 및 통신, PWM 제어, RTOS 환경 실시간 태스크 구현 및 스케줄링, WIFI 무선 연결(안드로이드-WIFI모듈-HDK 보드) 담당

백영민

-> 원인 ==> 해결

문제점

5월 26일 ~ 5월 31일 : 하드웨어 환경설정 및 제공된 소프트웨어 사용법 미숙
==> Technical Reference, User Guide Data sheet로 준비

- 6월 2일 : 가속도-자이로 센서(MPU6050)의 동작을 위한 정격 전원을 HDK 보드의 GPIO핀 중 하나를 선택해 개발보드와 연결을 했지만 센서가 동작하지 않음
  - -> 센서의 전압 규격이 3.3V ~ 5V 내에서 동작을 하지만 HDK 보드의 GPIO 핀은 3.3V, 이 마저도 정상출력이 되지않고 3.2V 중반으로 전압이 출력 센서가 동작하기 위한 전압이 부족했음.
  - ==> 임시적인 방법으로 아두이노 우노(UNO) 보드의 5V DC 전원 출력을 전원으로 사용함(4V 후반의 전원을 유지해 동작이 가능하게 됨)

### 문제점

- 6월 6일: MPU6050 센서와 개발 보드간 통신을 위해 I2C 프로토콜을 이용해야 했는데 I2C의 통신 매커니즘대로 구현을 했으나 개발 보드쪽에서 센서값 확인 불가 -> 외부 센서 모듈이 통신을 하기 전에 충분한 전원과 장치가 동작할 시간이 필요했음.
  - ==> 전원 인가 외에도 센서와 통신 연결을 하기 전, 고의적인 Latency 시간을 두어 센서의 부팅과 같은 하드웨어 준비를 명확하게 함.
- 6월 11일 : 개발 보드의 ePWM 제어를 통해 외부 LED의 밝기를 조절하는 실험을 하는 단계에서 HalCoGen 프로그램의 Duty 비율 지정에 대한 궁금증이 생김.
  HalCoGen 프로그램을 통해 ePWM의 Default Duty 비율을 50%로 설정할 경우, 75MHz 시스템 클럭에 1us의 주기를 가지면 '38'이라는 값이 레지스터에 저장됨. '38'이라는 값이 실제 Duty Cycle의 [비율]을 나타내는 것인지, 50%일때의 LED 밝기값을 나타내는 것인지 의문을 가짐
  - ==> 시스템 클럭과 Period(주기)의 변화를 통해 실험한 결과 50%일 때의 LED 밝기값, PWM제어의 결과로 출력되는 전압의 크기였다. (즉, 후자)

### 문제점

- 6월 15일: WIFI 모듈(ESP8266-12E)을 동작시키기 위해서 특정한 펌웨어를 모듈의 플래시 메모리 영역에 설치해줘야 하는데 문제점이 발생함.
  - -> 펌웨어를 설치하기위한 다양한 전용 툴과 방법이 있었지만 제대로 동작해서 설치가 이루어진 툴을 찾는데 시간을 많이 소비함.
  - ==> ESP flash 프로그램과 아두이노 우노 보드를 이용해 1.5v firmware 설치를 완료함.

- 6월 17일 ~ 현재: 개발 보드와 WIFI 모듈과의 연결 이전에 아두이노 우노(UNO) 보드를 이용해 시리얼 통신을 하는 실험 중 문제점 발견됨.
  - -> ESP8266 모듈은 모듈에 인가되는 전원이나 혹은 전류가 부족하게 인가되면 RST(restart) 신호를 보내는데, 특이할 정도로 매우 반복적으로 RST 응답신호를 보냈다.

(시리얼 통신으로 확인 가능)

==> '전원부' 설계가 되어 해결. 하지만 배터리 용량이 턱없이 부족함

### 문제점

6월 23일 ~ 현재: 가속도-자이로 센서와 ePWM제어, 센서의 입력값을 가지고 계산되는 Kalman 필터의 연산, WIFI 모듈 통신 작업 모두를 RTOS의 환경에서 별도의 Task 형태로 구현을 했으나 도중 스케줄링 문제가 발생함.

-> 각각의 Task가 동일한 Priority로 설정되고(각각의 작업들이 무한루프를 돌면서 작업을 해야하기 때문에 다른 우선순위로 설정을 하게되면 스케줄링을 위한 Context Switching이 발생하지 않음), 이로인해 Round Robin 형태의 스케줄링이 진행된다. 그러나 Task들 중에는 '종속적'인 관계를 가진 Task가 있었기 때문에 이상한 값이 출력되거나 연산이 전혀 되지않아 Task가 동작을 안하는 것처럼 보여지기도 함. 추가로, 지속적인 전원의 불안정 으로 WIFI 모듈의 동작이 수시로 RST되는 현상이 발생함.

==> 종속적인 관계를 가진 Task를 찾아 병합을 해주는 작업을 실시

(가속도-자이로 센서 <-> Kalman 필터 <-> PID 제어,

ePWM제어 <-> WIFI 연결을 통한 안드로이드 명령)

## 진행상황 – 1주차 이성용

2016/5/30 : 칼만필터의 개념파악 및 자료수집

2016/5/31 : '칼만필터의 이해' 책으로 처음 칼만 필터가 나오게 된 배경을 파악하였고 필요한 것은 통계학. 평균을 재귀함수로 구현하는 방법으로 시작한 칼만필터

2016/6/01 : 시스템모델변수가 필요하다고함. 자료수집한 파일들을 바탕으로 시스템 모델 변수에 대해 파악하는 과정에서 통계에 깊은 지식이 필요하단 것을 앎

2016/6/02: 제대로 이해하기 위해 MATLAB을 이용하여 칼만필터를 구현하여 보았다.

2016/6/03: C언어로 칼만필터를 구현한 코드를 구해서 코드분석

1주차 문제점: 칼만필터에 대한 정확한 기본지식이 부족하였고 통계학에 대한 지식이 필요함 칼만필터에 대한 C 프로그램 분석자료 중...

```
// Constants.
static float A[n][n] = { { 1.0, 0.019968 },{ 0.0, 1.0 } }; /* 시스템 모델 A, 현 단계에서의 상태변수와 다음단계의 상태변수를 연결하는 변환계수 */
static float B[n][m] = { { 0.00019968 },{ 0 } };
static float C[r][n] = { { 1.0, 0.0 } }; // 시스템모델 H time step에 따른 변화 가능성
static float R[r][r] = { { 0.0004 } }; // 시스템모델 R 측정 노이즈 분산
static float Q[n][n] = { { 1.0, 0.0 },{ 0.0, 1000.0 } }; // 시스템모델 Q 프로그램 노이즈 분산

// Persistant states.
static float xhat[n][1] = { { 0.0 },{ 0.0 } }; // 초기 상태변수값 아마 자이로 가속도
static float P[n][n] = { { 3.0, 0.0 },{ 0.0, 3.0 } }; // 초기 오차 공분산 아마 예측값
```

### 진행상황 – 2주차

2016/6/06: 코드분석 60%정도..

2016/6/07: 더 깊은 이해를 위해 통계에 대한 지식이 필요하다 판단하여 통계 공부를 하고 있다.. 공분산.. 가우스분포.. 조건부확률밀도함수 등등...

2016/6/08 : 코드분석 100% 완료!! 하지만 이해는 50프로..... 아직은 어떻게 시스템모델변수를 설정해야할지 감이 안 옴....

2016/6/09: 코드를 새로 짜면서 나머지를 이해하기로 하며 코드 만들기 시작!!

2016/6/10 : 코드작성 50% 완료

2주차 문제점: 확률과 통계를 바탕으로 설계되는 칼만필터에서 통계에 대한 지식이 너무 없었다.

또한 새롭게 칼만필터를 만들면서 지속적인 오류 발생-> 최적화 과정을 거치지 않아 오차가 지속적으로 누적 되는것으로 판명

xhat(Inn) = z(k)(y -> 가속도 각도값) - H\*x'^(k) -> z(k)를 통해 추정치 업데이트 .... 선택 C:₩Users₩mmlik₩Documents₩Visual Studio 2015₩Projects₩Project1#Debug₩Project1.exe matrix multiply((float\*)C, (float\*)AxhatBu, matrix\_subtraction((float\*)y, (float\*)Cxhat, .999785 23.169455 P\_00 = 0.000400 P\_01 = 0.009270 P 0.999785 23.169455 P\_00 = 0.000400 P 0.999785 23.169458 P\_00 = 0.000400 P .999785 23.169455 P\_00 = 0.000400 P\_01 = 0.009270 P .999785 23.169456 P\_00 = 0.000400 P\_01 = 0.009266 F .999785 23.169458 P\_00 = 0.000400 P\_01 = 0.009266 P .999785 23.169455 P\_00 = 0.000400 P\_01 = 0.009270 P .999785 23.169455 P\_00 = 0.000400 P\_01 = 0.009262 P .999785 23.169456 P 00 = 0.000400 P 01 = 0.009266 P z(k)값을 통해 추정치 업데이트 0.999785 23.169458 P 00 = 0.000400 P 01 = 0.009266 F 0.999785 23.169455 P 00 = 0.000400 F 0.999785 23.169456 P\_00 = 0.000400 I matrix\_multiply((float\*)K, (float\*)yCxhat, n,0.999785 23.169455 P\_00 = 0.000400 matrix\_addition((float\*)AxhatBu, (float\*)KyCx0.999785 23.169456 P\_00 = 0.000400 .999785 23.169455 P NO = N.NON400 E 에러공분산 업데이트 .999785 23.169458 P\_00 = 0.000400 P\_01 = 0.009266 P 1 999785 23.169455 P 0D = 0.000400 P\_01 = 0.009270 P\_ 0.999785 23.169456 P\_00 = 0.000400 P\_01 = 0.009266 P\_10 = 0.009266 P\_11 = 2161.008057 matrix\_multiply((float\*)K, (float\*)C, n, r, matrix\_multiply((float\*)KC, (float\*)P, n, n, matrix\_subtraction((float\*)P, (float\*)KCP, n, n, (float\*)P);

#### 진행상황 - 3주차

2016/6/13 : 코드 반복을 통한 코드 마무리 작업

2016/6/14 : 선형칼만필터을 마무리 하고 비선형칼만필터을 위한 시스템모델변수를 함수화 하려고 시도하다가 포기

포기한 이유는 선형만으로도 일단 충분하고 칼만하나에 많은 시간을 투자할 수 없기때문에 쿼드로터를 안정적으로 띄우고 난후에 시도할 예정

```
self \rightarrow x 00 = (self \rightarrow A 01 * self \rightarrow x 10) + (self \rightarrow B 00 * u);
/* Compute the innovation -- error between measured value and state.

■ 선택 C:₩Users₩mmlik₩Documents₩Visual Studio 2015₩Projects₩Project1₩Debug₩Project1.exe

예측값에서 예측한 x 00가 측정 업데이트로 넘어가면서
                                                                                        roll_accel(x)= -9.000 deg
                                                      roll_gyro(x) = 64.000 deg/sec
                                                                                                                     roll_kalman_output(x)=
                                                                                                                                             -8.9675 deg
                                                      pitch_gyro(x)= 23.000 deg/sec
                                                                                       pitch_accel(x)=-15.000 deg
                                                                                                                    pitch_kalman_output(x)= -14.9451 deg
inn_00 = y - self->x_00;
                                                       roll_gyro(x) = 45.000 deg/sec
                                                                                        roll_accel(x)= 4.000 deg
                                                                                                                                              3.9833 deg
                                                                                                                     roll_kalman_output(x)=
                                                       pitch_gyro(x)= 9.000 deg/sec
                                                                                       pitch_accel(x)= 10.000 deg
                                                                                                                    pitch_kalman_output(x)=
                                                                                                                                              9.9604 dea
                                                       roll_gyro(x) = 47.000 deg/sec
                                                                                        roll_accel(x)= 10.000 deg
                                                                                                                     roll_kalman_output(x)=
                                                                                                                                              9.9607 deg
// Compute the covariance of the innovation.
                                                       pitch_gyro(x)= 6.000 deg/sec
                                                                                       pitch_accel(x)= -7.000 deg
                                                                                                                    pitch_kalman_output(x)=
                                                                                                                                              -6.9755 deg
                                                      roll_gyro(x) = 90.000 deg/sec
                                                                                        roll_accel(x)= 0.000 deg
                                                                                                                     roll_kalman_output(x)= -0.0013 deg
s 00 = self->P 00 + self->Sz 00;
                                                       pitch_gyro(x)= 64.000 deg/sec
                                                                                       pitch_accel(x)= 0.000 deg
                                                                                                                    pitch_kalman_output(x)= -0.0015 deg
                                                                                       roll_accel(x)= 6.000 deg
pitch_accel(x)= 5.000 deg
                                                      roll_gyro(x) = 70.000 deg/sec
                                                                                                                     roll kalman output(x)=
                                                                                                                                              5.9760 deg
// Compute AP matrix for use below.
                                                       pitch_gyro(x)= 63.000 deg/sec
                                                                                                                    pitch_kalman_output(x)=
                                                                                                                                              4.9797 deg
                                                       roll_gyro(x) = 26.000 deg/sec
                                                                                        roll_accel(x)= -6.000 deg
                                                                                                                     roll_kalman_output(x)= -5.9792 deg
                                                       pitch_gyro(x)= 78.000 deg/sec
                                                                                       pitch_accel(x)= -8.000 deg
                                                                                                                     pitch_kalman_output(x)=
                                                                                                                                             -7.9713 deg
AP 00 = self->P 00 + self->A 01 * self->P 10;
                                                       roll_gyro(x) = 3.000 deg/sec
                                                                                        roll_accel(x)= 7.000 deg
                                                                                                                    roll_kalman_output(x)=
                                                                                                                                              6.9718 deg
AP_01 = self - P_01 + self - A_01 * self - P_11;
                                                       pitch_gyro(x)= 66.000 deg/sec
                                                                                       pitch_accel(x)= 6.000 deg
                                                                                                                    pitch_kalman_output(x)= 5.9760 deg
AP 10 = self \rightarrow P 10;
                                                      roll_gyro(x) = 38.000 deg/sec
                                                                                        roll_accel(x)= -1.000 deg
                                                                                                                     roll_kalman_output(x)= -0.9979 deg
AP 11 = self->P 11;
                                                       pitch_gyro(x)= 75.000 deg/sec
                                                                                       pitch_accel(x)= 12.000 deg
                                                                                                                    pitch_kalman_output(x)= 11.9536 deg
                                                                                       roll_accel(x)= 5.000 deg
pitch_accel(x)=-13.000 deg
                                                       roll_gyro(x) = 44.000 deg/sec
                                                                                                                     roll_kalman_output(x)=
                                                                                                                                              4.9797 deg
                                                      pitch_gyro(x)= 48.000 deg/sec
// Compute the kalman gain matrix.
                                                                                                                    pitch_kalman_output(x)= -12.9528 deg
                                                       roll_gyro(x) = 41.000 deg/sec
                                                                                        roll_accel(x)= 10.000 deg
                                                                                                                     roll_kalman_output(x)= 9.9609 deg
                                                      pitch_gyro(x)= 37.000 deg/sec
                                                                                       pitch_accel(x)= -9.000 deg
                                                                                                                    pitch_kalman_output(x)= -8.9679 deg
K 00 = AP 00 / 5 00;
                                                       roll_gyro(x) = 72.000 deg/sec
                                                                                        roll_accel(x)= -1.000 deg
                                                                                                                     roll_kalman_output(x)= -0.9976 deg
K_10 = AP_10 / s_00;
                                                       pitch_gyro(x)= 82.000 deg/sec
                                                                                       pitch_accel(x)= 5.000 deg
                                                                                                                    pitch_kalman_output(x)= 4.9800 deg
                                                       roll_gyro(x) = 48.000 deg/sec
                                                                                       roll accel(x)=-15.000 deg
                                                                                                                     roll kalman output(x)= -14.9454 deg
// Update the state estimate.
                                                       pitch_gyro(x)= 23.000 deg/sec
                                                                                                                    pitch_kalman_output(x)= -6.9756 deg
                                                                                       pitch_accel(x)= -7.000 deg
                                                       roll_gyro(x) = 81.000 deg/sec
                                                                                        roll_accel(x)= 14.000 deg
                                                                                                                     roll_kalman_output(x)= 13.9464 deg
                                                                                       pitch_accel(x)= 6.000 deg
                                                      pitch_gyro(x)= 58.000 deg/sec
roll_gyro(x) = 28.000 deg/sec
                                                                                                                    pitch_kalman_output(x)= 5.9761 deg
self->x_00 += K_00 * inn_00;
                                                                                        roll_accel(x) = -9.000 deg
                                                                                                                    roll_kalman_output(x)= -8.9681 deg
self->x_10 += K_10 * inn_00;
                                                       pitch_gyro(x)= 85.000 deg/sec
                                                                                       pitch_accel(x)= 11.000 deg
                                                                                                                    pitch_kalman_output(x)= 10<u>.9576 deg</u>
                                                                                        roll_accel(x)= -5.000 deg
                                                       roll_gyro(x) = 73.000 deg/sec
                                                                                                                     roll_kalman_output(x)= -4.9827 deg
// printf("k_00 = \%f k_10 = \%f \ ", K_00, K_10)
// Compute the new covariance of the estimation error.
// P = A * P * A' - K * C * P * A' + Sw
APAT 00 = AP 00 + (AP 01 * self->A 01);
APAT 01 = AP 01;
```

### 진행상황 – 4주차

2016/6/20 : 쿼드로터를 처음 접하면서 필요한 지식 조사. 필요한 내용을 파악해보니 물체의 동역학이 필수 뉴턴의 운동법칙에 대한 자료 정리 및 공부

2016/6/21 : 동역학에 대한 공부를 시작. 일단 좌표계에 대해 공부, 관성좌표계

2016/6/22 ~ 24: 구면좌표계 공부. Roll, pitch, yaw -> 항공학적으로 표현방법 파악 오일러 각을 이용한 관성좌표계와 구면좌표계사이에 회전행렬과 변환행렬을 이용하여 변환하는 메커니즘을 공부..

1주차 문제점 : 좌표계 변환 과정이 가장 힘들었고 이해도 하기 힘들었다. 반복학습으로 인해 이해하는 방법밖에 없었다.

C는 관성 좌표계의 오일러 각의 속도성분과 기체 좌표계의 각속도 벡터간의 관계를 표현하는 행렬로 다음 관계식으로부터 유도할 수 있다.

$$\mathbf{R}_{z}(\psi)\mathbf{R}_{y}(\theta)\mathbf{R}_{x}(\phi)\begin{bmatrix} \omega_{x} \\ \omega_{y} \\ \omega_{z} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \psi \end{bmatrix} + \mathbf{R}_{z}(\psi)\begin{bmatrix} 0 \\ \dot{\theta} \\ 0 \end{bmatrix} + \mathbf{R}_{z}(\psi)\mathbf{R}_{y}(\theta)\begin{bmatrix} \dot{\phi} \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} \boldsymbol{\omega}_{x} \\ \boldsymbol{\omega}_{y} \\ \boldsymbol{\omega}_{z} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \dot{\boldsymbol{\phi}} \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} + \mathbf{R}_{x}^{T}(\boldsymbol{\phi}) \begin{bmatrix} 0 \\ \dot{\boldsymbol{\theta}} \\ 0 \end{bmatrix} + \mathbf{R}_{x}^{T}(\boldsymbol{\phi}) \mathbf{R}_{y}^{T}(\boldsymbol{\theta}) \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \dot{\boldsymbol{\psi}} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} \omega_{x} \\ \omega_{y} \\ \omega_{z} \end{bmatrix} = \mathbf{C} \begin{bmatrix} \dot{\phi} \\ \dot{\theta} \\ \dot{\psi} \end{bmatrix}, \quad \mathbf{C} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -\sin\theta \\ 0 & \cos\phi & \sin\phi\cos\theta \\ 0 & -\sin\phi & \cos\phi\cos\theta \end{bmatrix}$$

 $\mathbf{R}$ 은 관성 좌표계에 대하여 기체 좌표계를 회전 변환하는 행렬로 다음과 같이 정의된다.

$$\mathbf{R} = \mathbf{R}_{z}(\psi)\mathbf{R}_{v}(\theta)\mathbf{R}_{x}(\phi)$$

$$= \begin{bmatrix} \cos\theta\cos\psi & \sin\phi\sin\theta\cos\psi - \cos\phi\sin\psi & \cos\phi\sin\theta\cos\psi + \sin\phi\sin\psi \\ \cos\theta\sin\psi & \sin\phi\sin\theta\sin\psi + \cos\phi\cos\psi & \cos\phi\sin\theta\sin\psi - \sin\phi\cos\psi \\ -\sin\theta & \sin\phi\cos\theta & \cos\phi\cos\theta \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{R}_{x}(\phi) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \cos\phi & -\sin\phi \\ 0 & \sin\phi & \cos\phi \end{bmatrix}, \quad \mathbf{R}_{y}(\theta) = \begin{bmatrix} \cos\theta & 0 & \sin\theta \\ 0 & 1 & 0 \\ -\sin\theta & 0 & \cos\theta \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{R}_{z}(\psi) = \begin{bmatrix} \cos\psi & -\sin\psi & 0\\ \sin\psi & \cos\psi & 0\\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

#### 진행상황 - 5주차

2016/6/27 ~ 28 : 관성좌표계와 기체좌표계에 대한 x, y, z, roll, pitch, yaw, 각각의 축으로 이동하는 속도를 수식으로 계산하여 병합시키는 과정

2016/6/29 ~ 7/01: C 코드로 변환하며 오차 수정, PID 설계 후 MATLAB으로 확인 후 C코드 PID 제어 추가

2주차 문제점: 모델링에 대한 자료는 수집하는 과정에서 많이 나와있었지만 이것을 직접 증명하는 과정에서 계산 오류, C 코드로 변경하는 과정에서 오류, 적분오류가 발생하였다. 작은 오차에 대한 무관심으로 인한 결과였다.

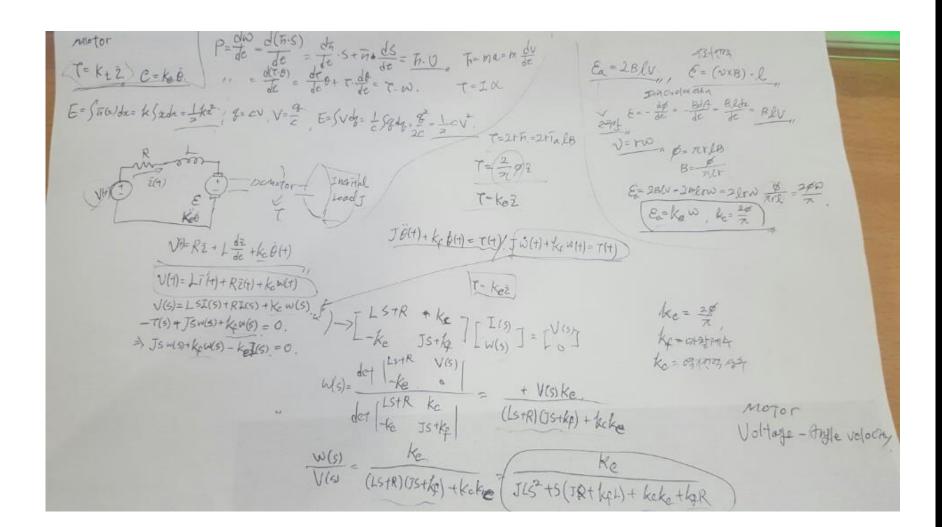
```
// Body angular Velocity Intergral _ make p,q,r //
if(_body.p == 0 && _body.q == 0 && _body.r == 0)
{
    _body.p = _body.pDot*dt/2;
    _body.q = _body.qDot*dt/2;
    _body.r = _body.rDot*dt/2;
    printf("pqr_in\n");
}
else
{
    _body.p = _body.p + _body.pDot*dt;
    _body.q = _body.q + _body.qDot*dt;
    _body.r = _body.r + _body.vDot*dt;
}
```



```
// Body angular Velocity Intergral _ make p,q,r //
if (_body.pDot >_body.Old_pDot)
    _body.p = _body.p + _body.Old_pDot*dt + (_body.pDot - _body.Old_pDot)*dt / 2;
else
    _body.p = _body.p + _body.Old_pDot*dt - (_body.Old_pDot - _body.pDot)*dt / 2;
if (_body.qDot >_body.Old_qDot)
    _body.q = _body.q + _body.Old_qDot*dt + (_body.qDot - _body.Old_qDot)*dt / 2;
else
    _body.q = _body.q + _body.Old_qDot*dt - (_body.Old_qDot - _body.qDot)*dt / 2;
if (_body.rDot >_body.Old_rDot)
    _body.r = _body.r + _body.Old_rDot*dt + (_body.rDot - _body.Old_rDot)*dt / 2;
else
    _body.r = _body.r + _body.Old_rDot*dt - (_body.Old_rDot - _body.rDot)*dt / 2;
_body.Old_pDot = _body.pDot;
_body.Old_qDot = _body.qDot;
_body.Old_rDot = _body.rDot;
```

### 진행상황 - 6주차

2016/6/27 ~ 28 : PID 설계 하면서 같이 시작했던 부분인데 생각보다 어렵지 않았고 강사의 수업 중에 설명해주셨던 부분을 따라가면서 다시 정리. 모터의 스펙을 구할 수 없어서 모델링까지만 하고 C 코드로 변환하지 못함



### 진행상황 - 7주차

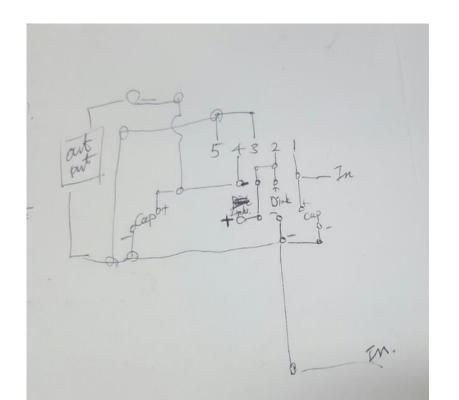
 $2016/6/29 \sim$  : Altium Design을 활용하여 만들어 보았으나 PCB 작업에 많은 돈이 들어가기에 Tool 사용하는 방법만 익히는 것으로 마무리 하였고 브레드보드에 3.3, 5, 12V 전원 설계를 위한 첫 실험에 성공한 후 현재만능기판에 설계중, 3.3V 전원설계완료(7/5)

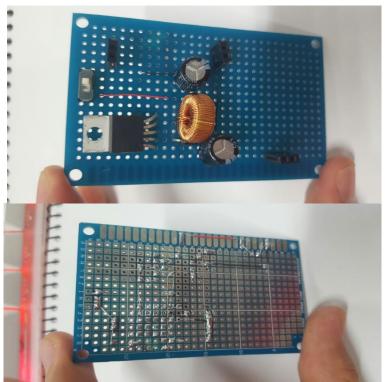
2016/07/06 : 아두이노코드를 이용하여 BLDC모터테스트 성공, ESC Calibration 함수 코드 분석 및 CCS 로코드작성

2016/07/07 : R5로 ESC Calibration 코드 작성중...

2016/07/08: 12V 전원회로설계, R5보드로 BLDC모터제어 테스트 성공

문제점 : ESC calibration이 제대로 되지 않아 아두이노로 밖에 제대로된 테스트를 할 수 없었다. ESC마다 설정이 다른 이유 때문이기도 하므로 조금 더 삽질을 해봐야 할 것 같다.





### 진행상황 - 8주차

2016/07/11: 5V 1A,3A 전원회로설계, R5로 ESC calibration 및 모터제어완료

현재까지 문제점: 전원회로는 모두 완성되었으나 9V 배터리로는 전류가 금방 부족해져 센서들이 10분이상 지속되다 보면 리셋이 되어버림... 고민해야댐....

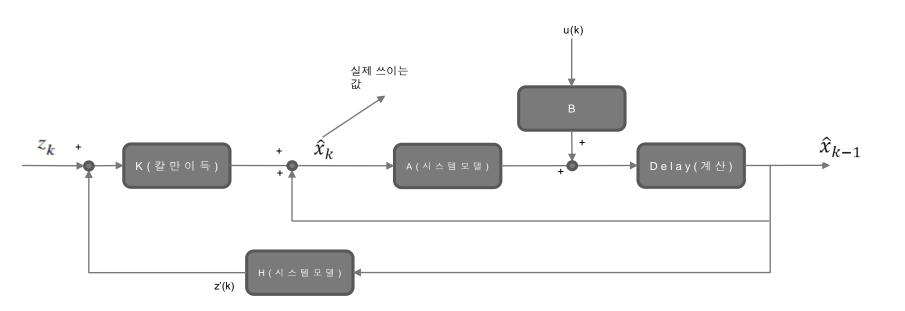
2016/07/12 ~: 프레임 구상 및 조립 중..., 전원회로문제는 쿼드콥터 프레임에 달려있는 전원분배회로를 통해 4Cell짜리 배터리를 하나더 구입해서 만들어 놓은 전원회로에 연결 할 예정. 쿼드콥터의 x,y,z 모멘트를 계산하여 소스에 적용, PD제어기 값 변경



일단 두개의 ESC를 연결하였고 나머지 두개는 호버링 시험 후 연결할 예정

```
#define I_xx
                                                                            0.030392303
                                                                                         // 쿼드콥터 x의 관성모멘트
#define I xx
                           // 쿼드콥터 x의 관성모멘트
                                                   kg m^2
                 0.0086
                                                                                         // 쿼드콥터 y의 관성모멘트
#define I yy
                0.0086
                          // 쿼드콥터 y의 관성모멘트
                                                   kg m^2
                                                            #define I yy
                                                                            0.031480833
                           // 쿼드콥터 z의 관성모멘트
                                                                                         // 쿼드콥터 z의 관성모멘트
#define I zz
                0.0172
                                                   kg m^2
                                                            #define I zz
                                                                            0.057060711
                                                                                                               kg m^2
#define L
                0.225
                              // 쿼드콥터의 한 쪽 길이 m
                                                            #define L
                                                                            0.33
```

## 칼만필터 Block diagram



#### -칼만필터의 개념

칼만필터의 목표이다.

칼만필터는 대상 시스템의 확률적인 모델과 측정값을 이용하여 시스템의 상태변수를 찾아내는 최적 추정기법이다. 즉, 상태식에 의한 시간전파와 측정식에 의한 개선을 통하여 상태값을 추정하게 되며, 실제 상태값과 추정된 상태값의 오차 공분산을 최소화하는 알고리즘이다. 시스템이 선형이고 정규분포를 갖는 백색잡음에 의해 구동되는 칼만필터는 최소 공분산을 갖는 편향되지 않는 최적의 추정기로 알려져 있다. 칼만필터는 추정값에 대한 확률분포를 따져서 가장 확률이 높은 값을 추정값으로

선택하는 방법으로 측정값의 예측 오차로 예측 값을 적절히 보정해서 최종 추정값을 계산 칼만이득을 통한 각각의 결과로 나타나는 상태를 위한 가장 최적의 평균 인자를 찾는 것이

완벽한 이해를 위해 필요한 개념 기댓값, 평균, 표준편차, 분산, 공분산, 확률, 확률분포, 분포함수, 베이즈의 정리, 누적분포함수, 확률밀도함수, 조건부 확률밀도함수

https://ko.wikipedia.org/wiki/%EC%B9%BC%EB%A7%8C\_%ED%95%84%ED%84%B0#.EC.B9.BC.EB.A7.8C\_.ED.95.84.ED.84.B0.EC.9D.98\_.EC.A0.81.EC.9A.A9\_.EB.B6.84.EC.95.BC 참조문헌-위키

#### 1,2,3,4,5는 실제 코드상에서의 흐름

#### Time Update ("Predict")

(1) Project the state ahead

$$\hat{x}_k = A\hat{x}_{k-1} + Bu_{k-1}$$

(2) Project the error covariance ahead

$$P_k^- = AP_{k-1}A^T + Q$$

Initial estimates for  $\hat{x}_{k-1}$  and  $P_{k-1}$ 

#### Measurement Update ("Correct")

(1) Compute the Kalman gain

$$3 K_k = P_k^{-} H^T (H P_k^{-} H^T + R)^{-1}$$

(2) Update estimate with measurement  $z_k$ 

$$\hat{x}_k = \hat{x}_k + K_k(z_k - H\hat{x}_k)$$

(3) Update the error covariance

$$P_k = (I - K_k H) P_k^-$$

#### 변환과정

$$\hat{x}_{k-1}^- \Rightarrow \hat{x}_{k-1} \Rightarrow \hat{x}_k^- \Rightarrow \hat{x}_k$$

보정되지않은 k-1 보정된 k-1 보정되지않은 k 보정된 k

#### A,B,H,R: system matrix

R: 측정 노이즈 공분산

Q: 예측 노이즈 공분산(프로세스 노이즈 예측)

H: time step에 따른 변화가능한 매트릭스

 $u_k$ : 측정값(자이로 각속도)

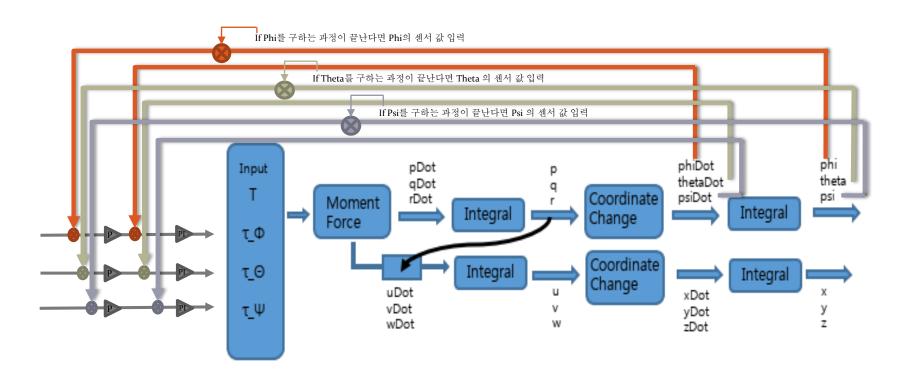
 $z_k$ : 측정값(가속도 각도)

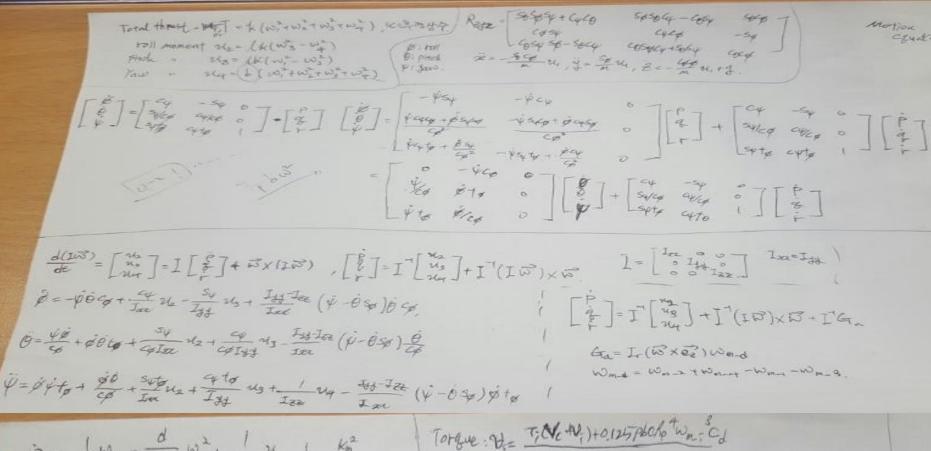
 $P_{k}$  : 예측 에러 공분산

A: 해당 시간에서 이전 상태에 기반한 상태 전이 행렬

B: 사용자 입력에 의한 상태전이행렬

## 자세제어 모델





R- 501 形以外影 Translation 

Totque: W= TiNetV;)+0.1245 packs Twn - Cd

Tic i thought through actioning Vc = 9235, 0; = 4545 P= 14015 be statement, co state chord, Rpo Estalentas, Co o or andt,

#### X형 모델로 바꾸기 위한 모델링 변환

$$\begin{bmatrix} T \\ L \\ M \\ N \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ -l_1 & -l_1 & l_1 & l_1 \\ l_1 & -l_1 & -l_1 & l_1 \\ K_Q & -K_Q & K_Q & -K_Q \end{bmatrix}$$

(x type)

T: 전체 추력 l<sub>1</sub> = l sin45

L : Roll 모멘트 M : Pitch 모멘트 N : Yaw 모멘트

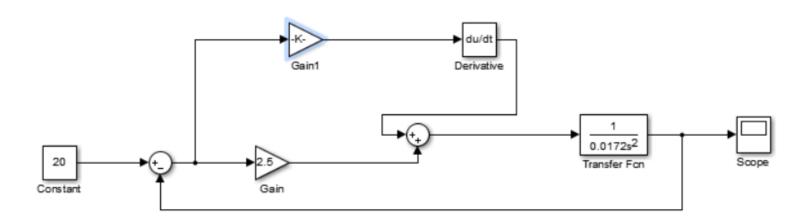
T1 : 모터 1 T2 : 모터 2 T3 : 모터 3 T4 : 모터 4

 $K_Q$ : 추력상수

$$\begin{bmatrix} T_1 \\ T_2 \\ T_3 \\ T_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{4} & -\frac{1}{2\ell sin45} & \frac{1}{2\ell sin45} & \frac{1}{4Kq} \\ \frac{1}{4} & -\frac{1}{2\ell sin45} & -\frac{1}{2\ell sin45} & -\frac{1}{4Kq} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{2\ell sin45} & -\frac{1}{2\ell sin45} & \frac{1}{4Kq} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{2\ell sin45} & \frac{1}{2\ell sin45} & -\frac{1}{4Kq} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} T_1 \\ T_2 \\ M_1 \\ M_2 \end{bmatrix}$$

$$G(s) = \frac{G_{loop}(s)}{1 + G_{loop}(s)}$$

### MATLAB Simulink PD 제어도



#### 계산 후 넣은 PD제어상수 및 코드

```
double KpP = 36, KdP = 1.563;
double KpR = 37, KdR = 1.62;
double KpY = 55, KdY = 2.5;
```

```
if (flag_Theta)
   errP = _inertial.theta + _sensor.Theta_rad;
   KpP term = KpP * errP;
   D errP = (errP - prev errP) / dt;
   KdP_term = KdP * D_errP;
    prev errP = errP;
   enterTauTheta = -(KpP_term + KdP_term);
if (flag_Phi)
   errR = _inertial.phi + _sensor.Phi_rad;
   KpR term = KpR * errR;
    D errR = (errR - prev errR) / dt;
   KdR_term = KdR * D_errR;
   prev_errR = errR;
   enterTauPhi = -(KpR term + KdR term);
if (flag Psi)
   errY = inertial.psi + sensor.Psi rad;
   KpY_term = KpY* errY;
   D_errY = (errY - prev_errY) / dt;
   KdY term = KdY * D errY;
    prev errY = errY;
   enterTauPsi = -(KpY_term + KdY_term);
```

# CAN 통신

## 문제점

2016/05/29 ~ 2016/06/15 : Ethernet to CAN 관련하여 R5쪽 CAN통신 데이터 시트 공부 및 모듈 테스트 실험 및 구현

2016/06/16: Ethernet to CAN 컨버터-R5간의 연결 문제 발생 컨버터 MFC 프로그램의 데이터 오고 가는 부분에서 데이터의 확 인을 못하여 다른 컨버터를 구매

2016/06/17: 다른 Ethernet to CAN 컨버터를 이용하여 R5에서 컨버터의 연결 확인 R5쪽에서 컨버터를 통해 데이터를 보내는 것을 확인하였으나, PC(이더넷)쪽에서 보내는 데이터를 R5쪽에서 확인이 어려웠음.

2016/06/20 : PC(이더넷)쪽에서 보내는 데이터를 R5에서 확인.

R5-CAN 커버터-PC 이터넷 통시 확인

### CAN 통신

## 문제점

2016/06/25: R5-SVDK CAN 통신 구현중 SVDK쪽에 이 더넷 연결은 되는데 컨버터쪽으로 연결하는 방법이 해결 안됨.

2012/06/29: SV아 쪽에서 지속적으로 확인중 있지만 컨 버터로 연결을 하고 데이터를 어떤식으로 보내는지 확인 을 해야하는데 방법을 찾아야함.

2016/07/04 : R5-SVDK CAN 통신을 할 수 있도록 SVDK 이더넷 부분 해결할려고 하는중.

### RF

## 목현호 **문제점**

2016/07/05 : RF(CC1200)에 HC-SR501(인체감지센서), AM2302(온습도 센서) 연결 시도 중이며, CC1200에서 MSP430 Breakout I/O 이 부분에 센서들을 어떻게 연결할지 구상중이며

현재 MSP430 breakout I/O 핀 중에서 사용하지 않는 GPIO 핀들을 통해 센서를 제어할 생각이며 센서 VCC / GND은 breakout I/O 부분에서 제공되는 포트를 사용할 계획.'

2016/07/07 : RF(CC1200) MSP430 Breakout I/O 포트 핀 헤더를 이용해 핀 활성화 및 RF(CC1200) LCD 디스플레이 부분 센서 값 출력 관련 공부

2016/07/08 : RF(CC1200) EasyLink Test 부분을 이용하여 MSP430 Breakout I/O Port 사용 관련 공부.

#### RF

목현호 **문제점** 

2016/07/11 : RF(CC1200) EasyLink Test 부분을 이용하여 MSP430 Breakout I/O Port 사용 관련 공부.

문제점 Breakout I/O에 센서를 연결 후 사용하고자 하는 Port를 설정한 뒤에 센서가 작동을 하고 있는데, 감지를 하게 된다면 이 값을 패킷을 통해 전달을 하고 CC1200의 LCD에 출력을 하고 싶지만 제대로 되고 있지가 않고 있음. 해결방안은 센서 output 관련 부분과 이 output value을 담은 패킷이 출력되는 디버깅하여 수정할 계획입니다.

#### RF

## 목현호 **문제점**

2016/07/11 : RF(CC1200) EasyLink Test 부분을 이용하여 MSP430 Breakout I/O Port 사용 관련 공부.

Port 연결 후 패킷이 전송되면 LED On 전송이 안되면 OffPIR 센서를 연결 후 감지가 되면 패킷 값 0 +1 or detectedPIR 센서를 연결 후 감지가 안되면 패킷 값 0 or endedLCD 출력 부분은 해결 / PIR output 관련 수정이 필요

