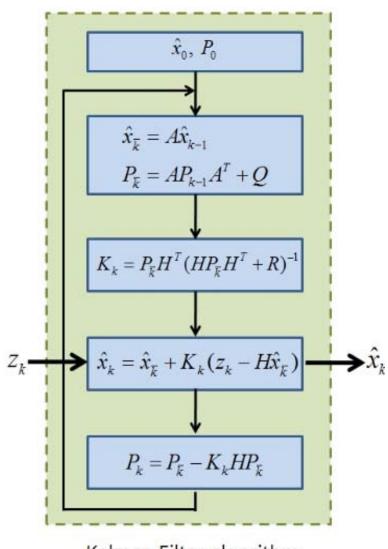
2019.04.04

# 차례

- 1. Linearization Kalman Filter
- 2. Extended Kalman Filter
- 3. What is RADAR?
- 4. RADAR Program using EKF

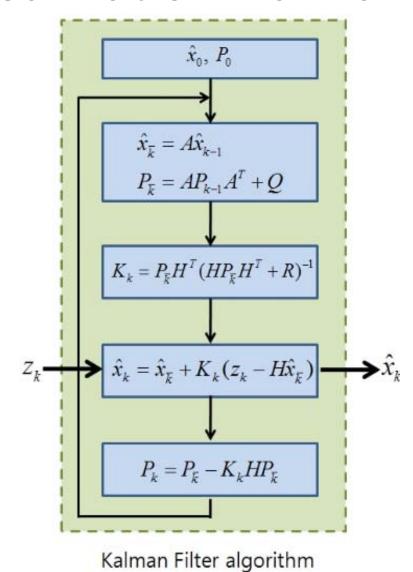
### 1. Linearization Kalman Filter

#### 1. Linearization Kalman Filter



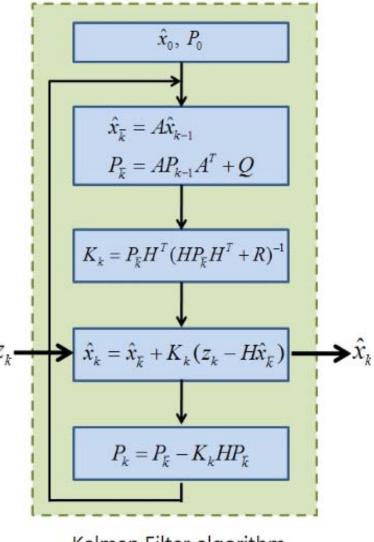
Kalman Filter algorithm

#### 1. Linearization Kalman Filter

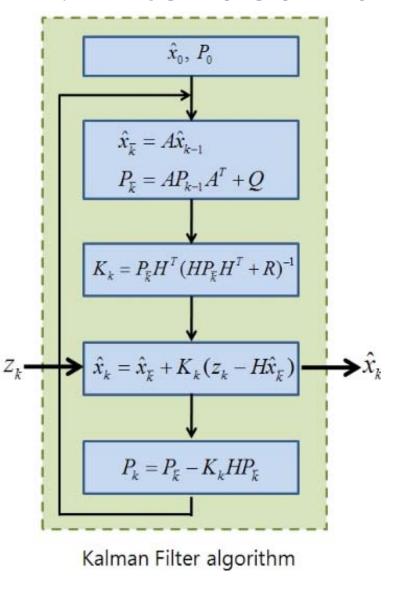


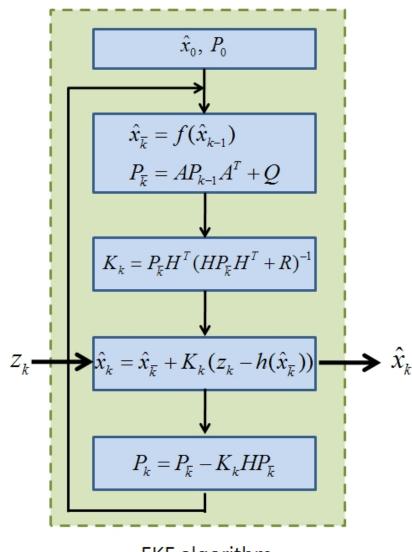
$$x_{k+1} = Ax_k + w_k$$
  $Q = w_k$ 의 공분산 행렬  $z_k = Hx_k + v_k$   $R = v_k$ 의 공분산 행렬

 $x_k$ 는 상태 변수  $z_k$ 는 측정값 A는 상태전이행렬 H는 mXn 행렬  $w_k$ 는 잡음  $w_k$ 는 측정 잡음

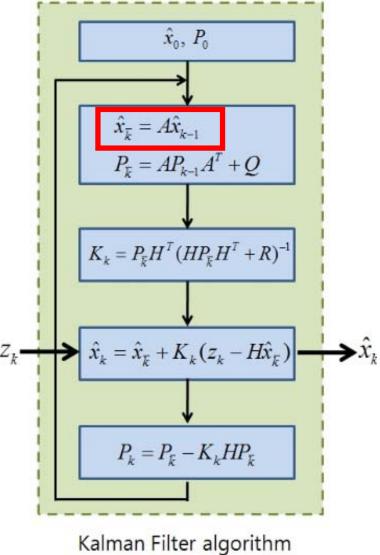


Kalman Filter algorithm

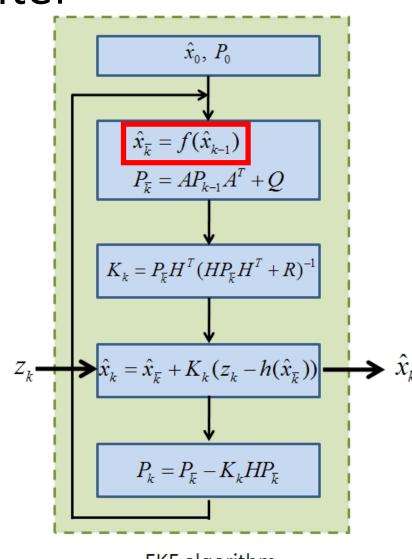


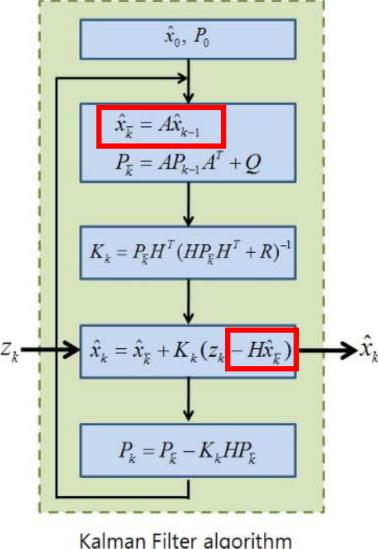


EKF algorithm

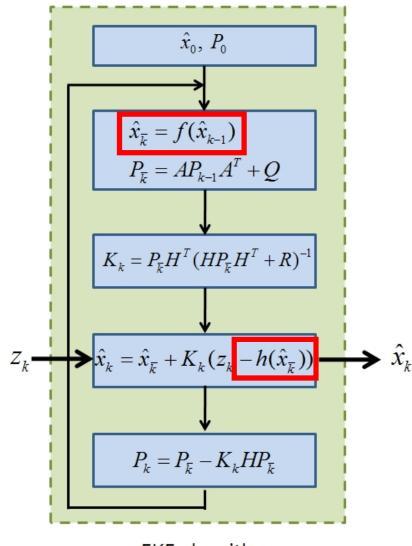


nan Filter algorithm EKF algorithm

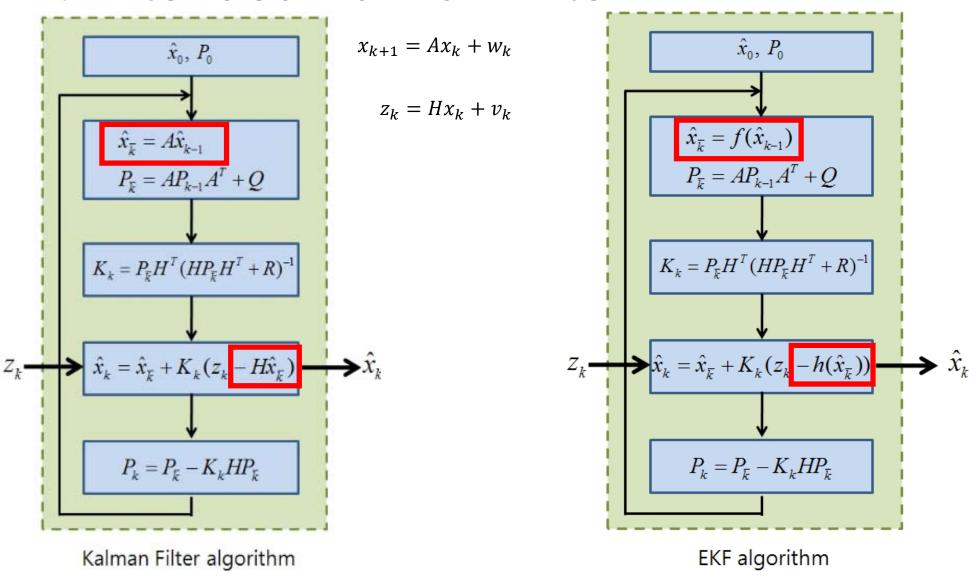


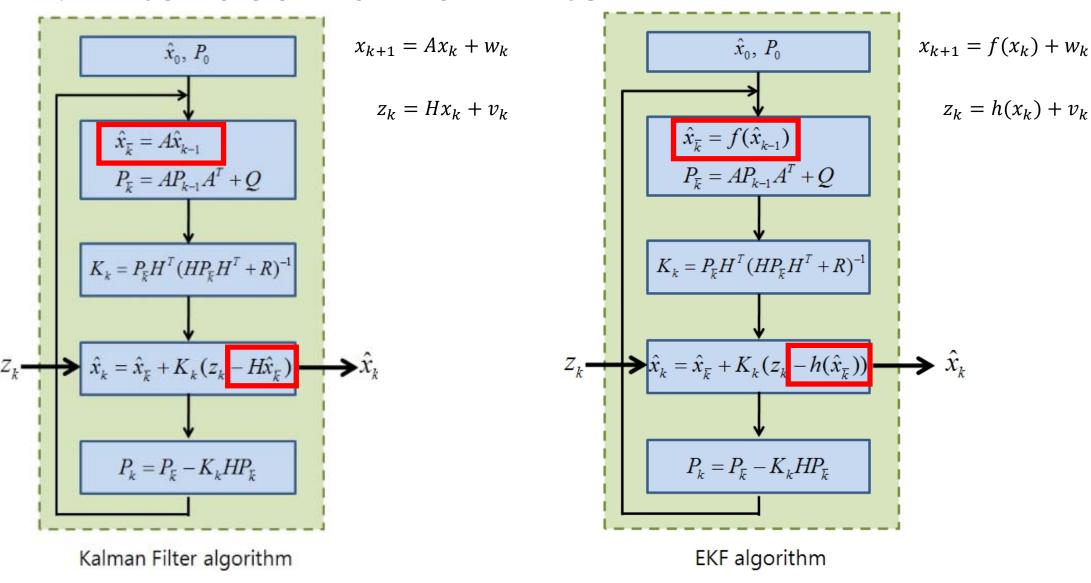


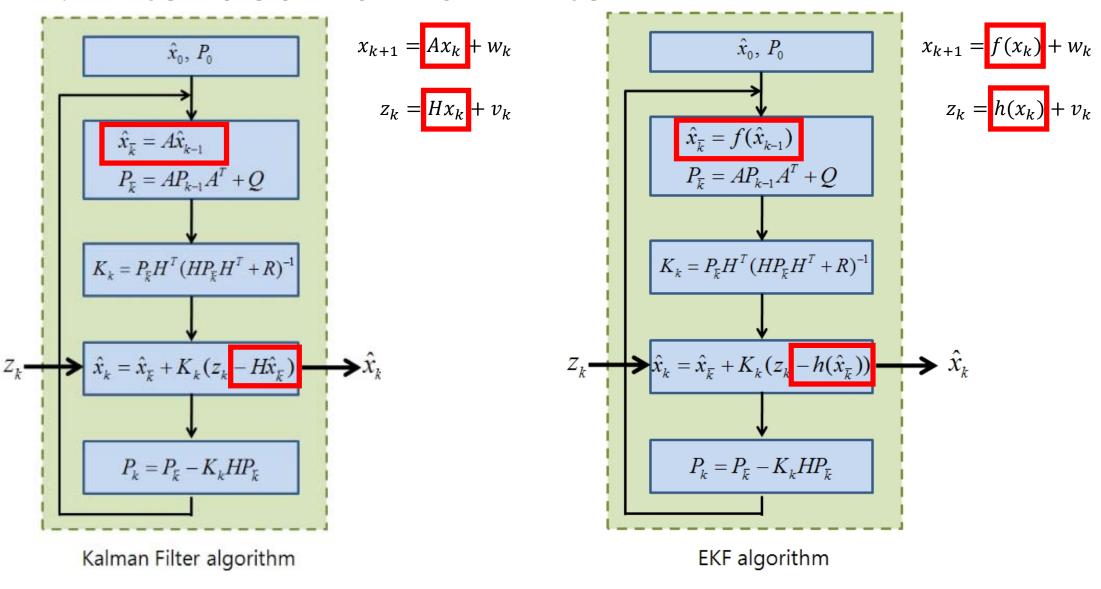
Kalman Filter algorithm

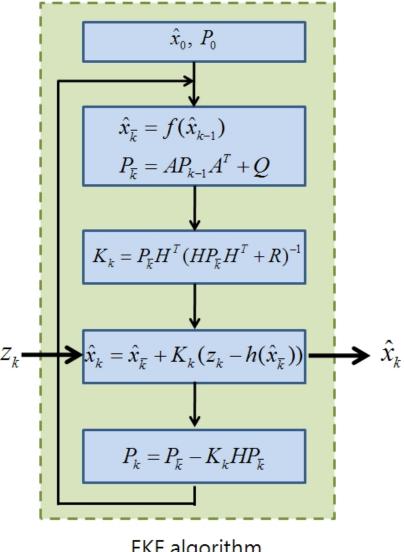


EKF algorithm

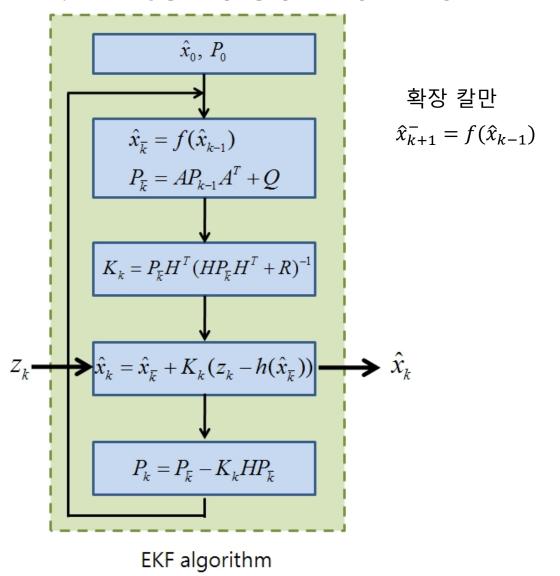


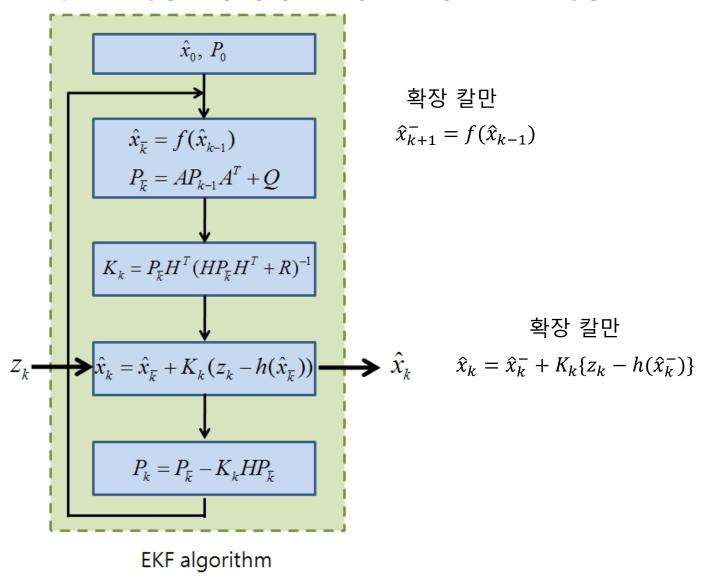


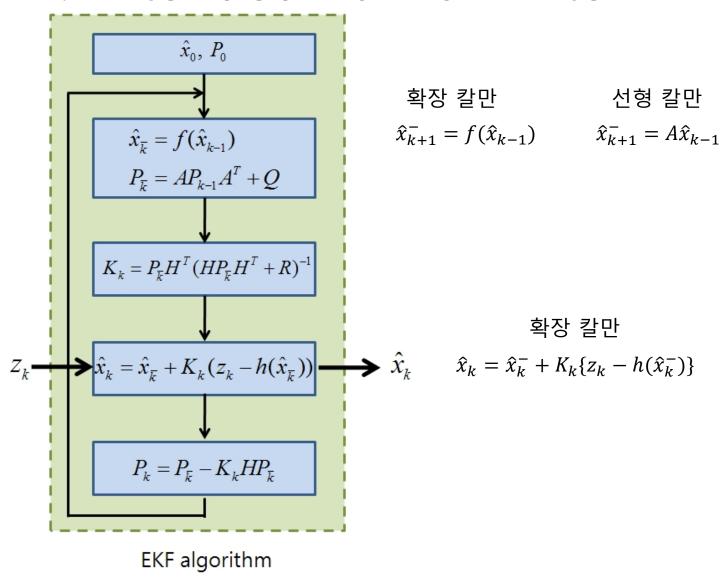


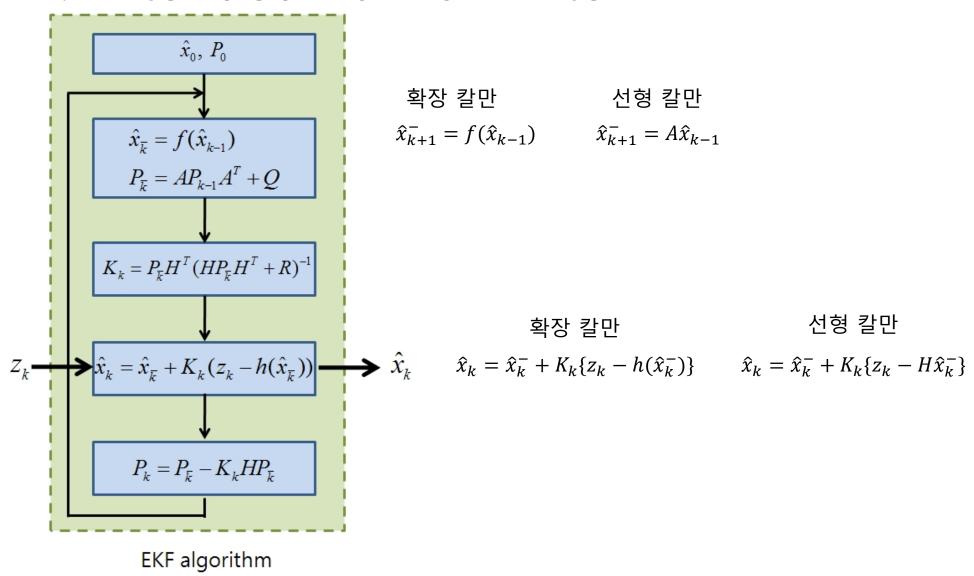


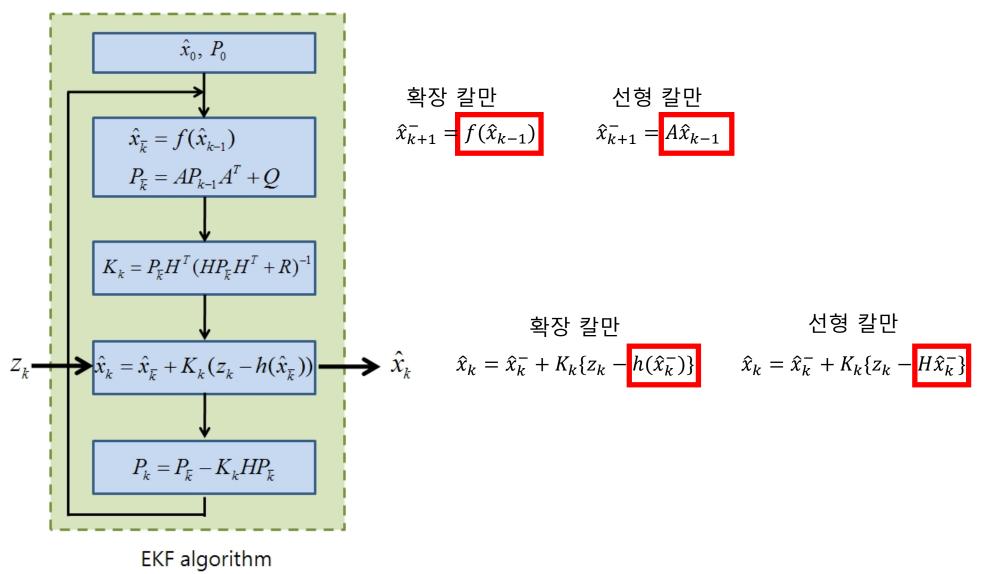
EKF algorithm

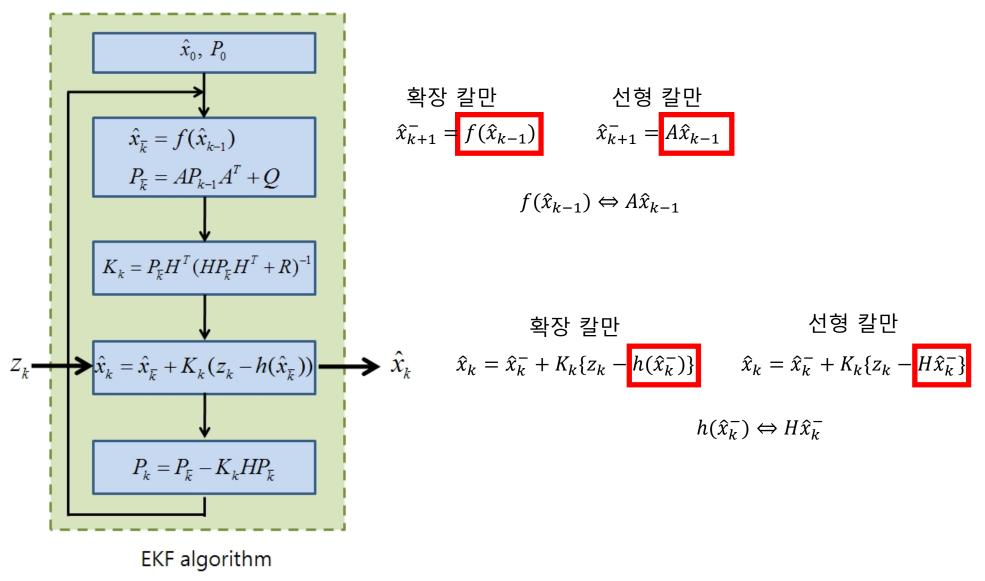


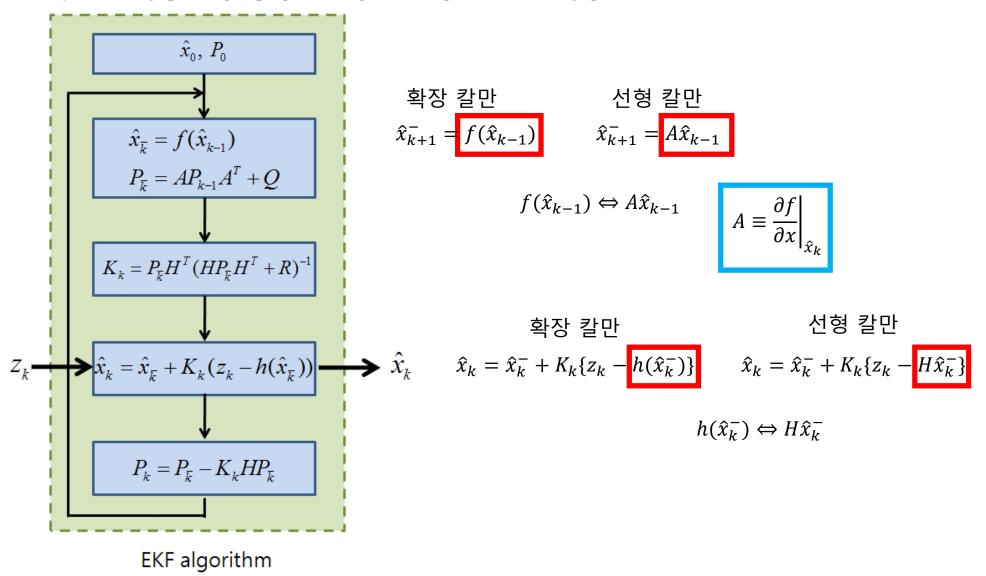


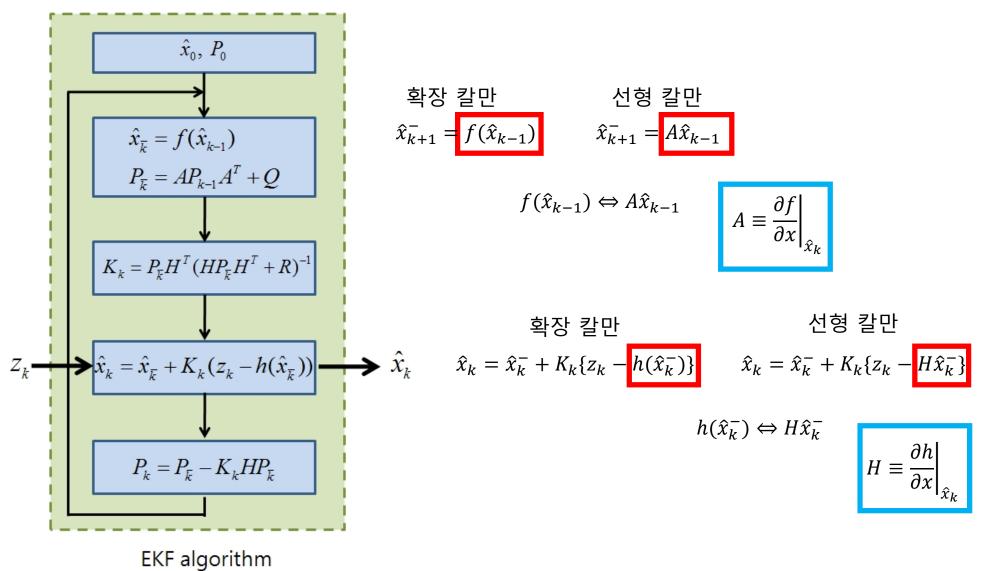


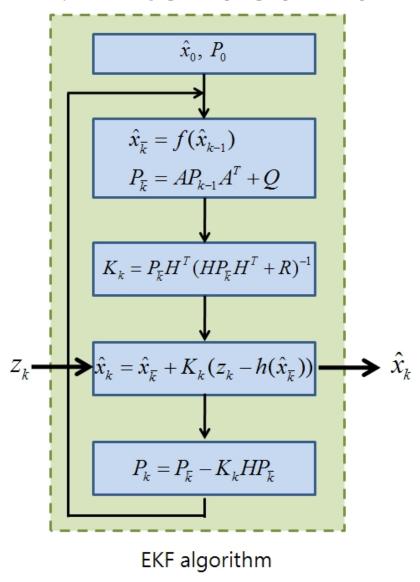








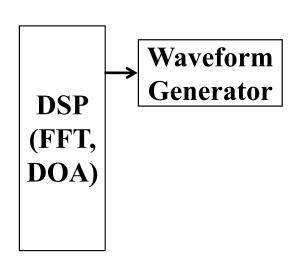


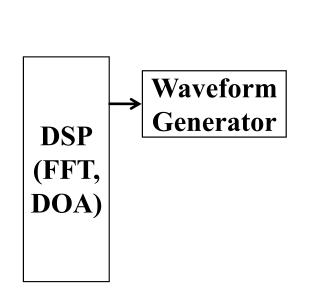


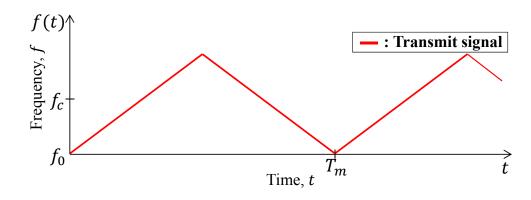
$$A \equiv \frac{\partial f}{\partial x} \bigg|_{\hat{x}_k} \qquad H \equiv \frac{\partial h}{\partial x} \bigg|_{\hat{x}_k}$$

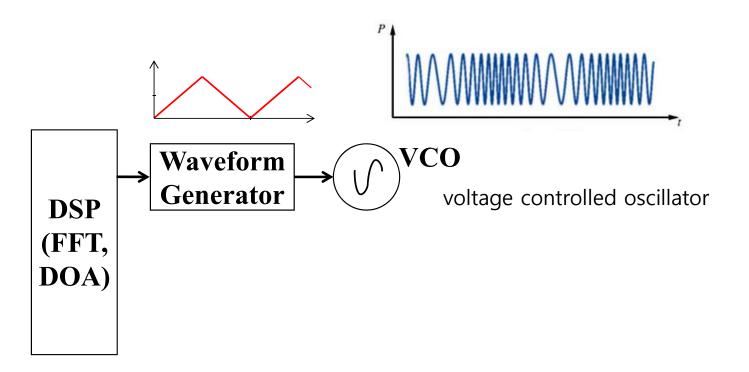
직전 추정값을 기준으로 선형 모델을 구한다.

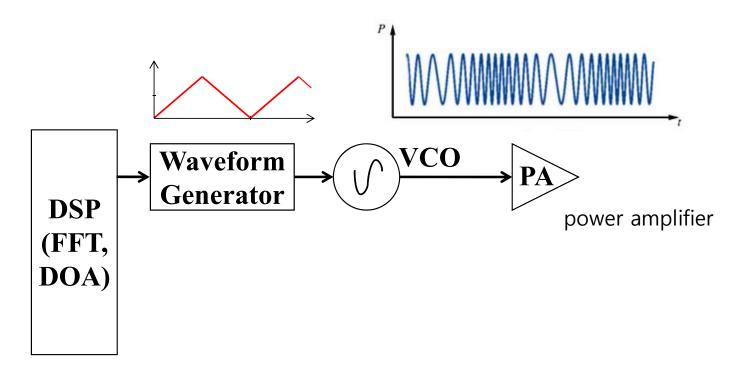
DSP (FFT, DOA)

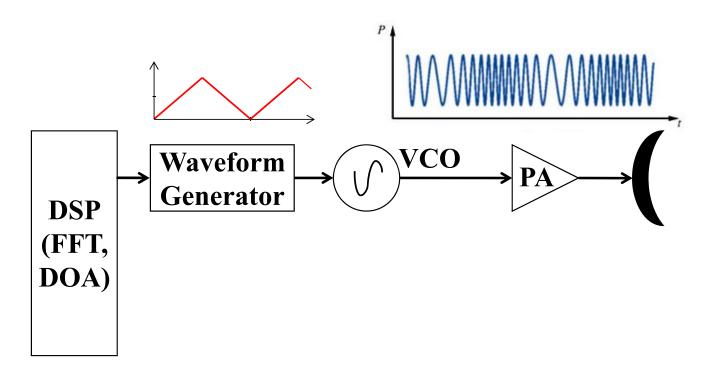


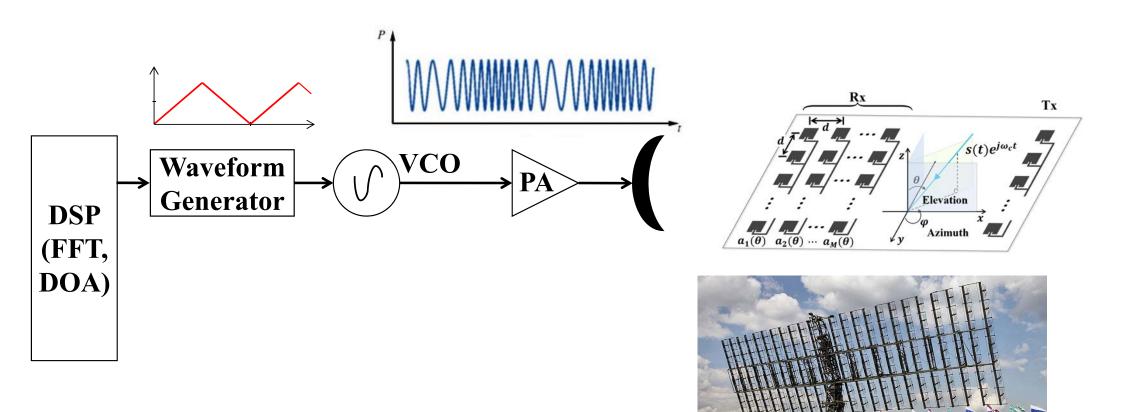


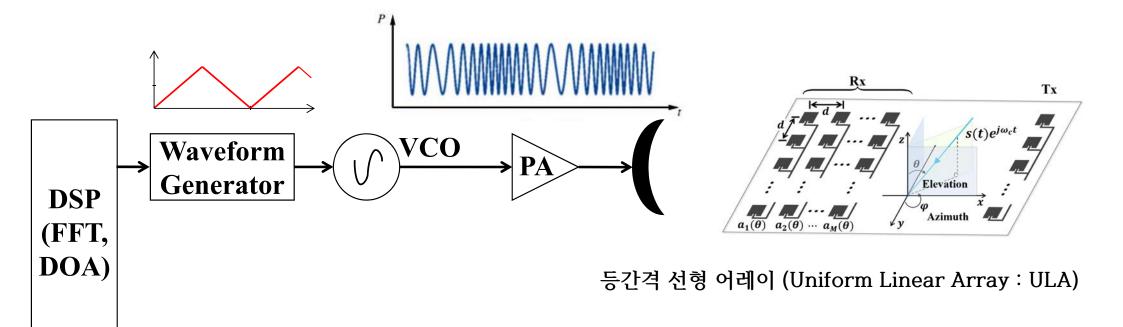


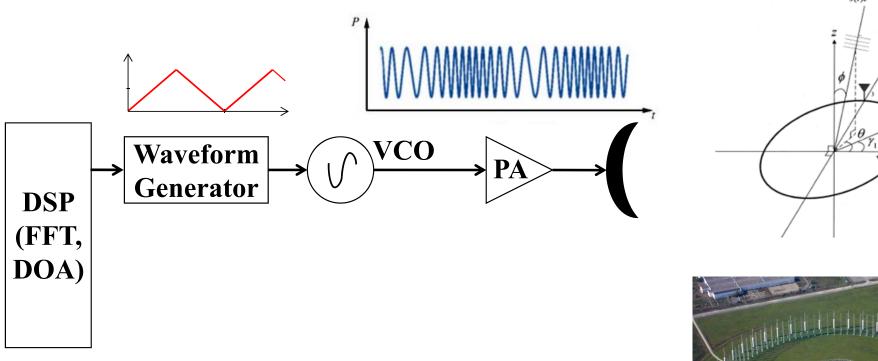




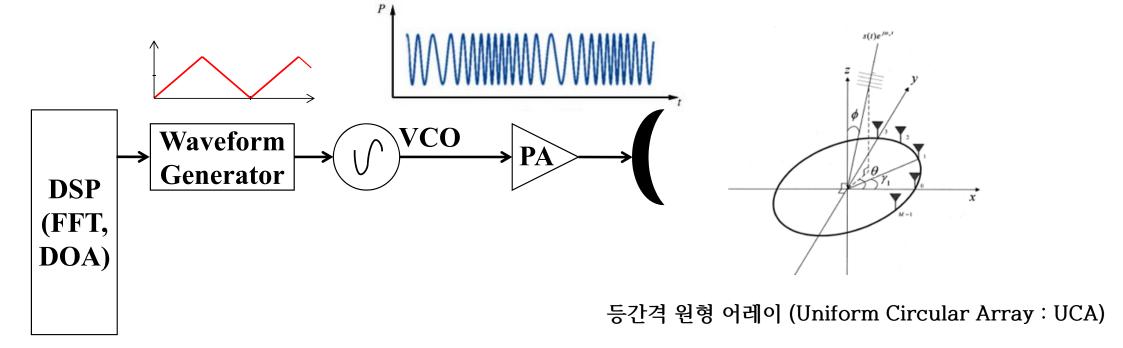


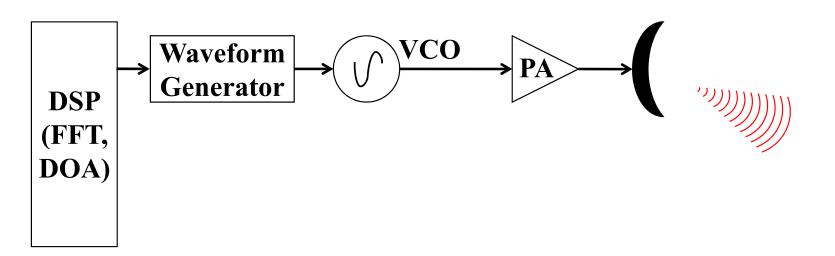


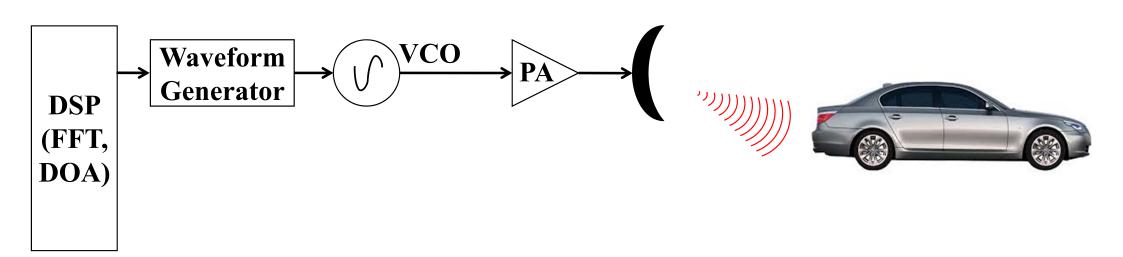


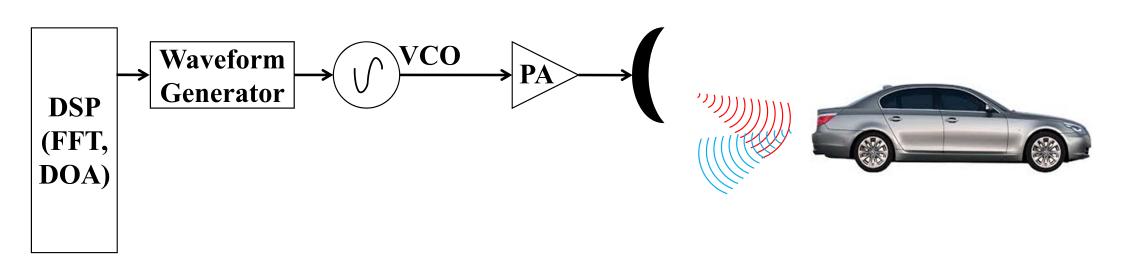


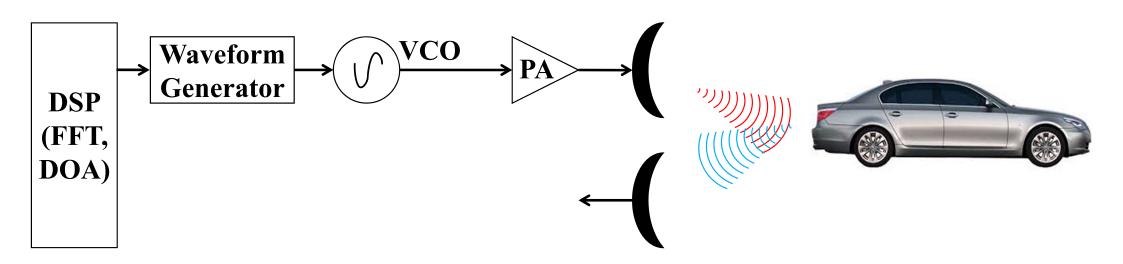


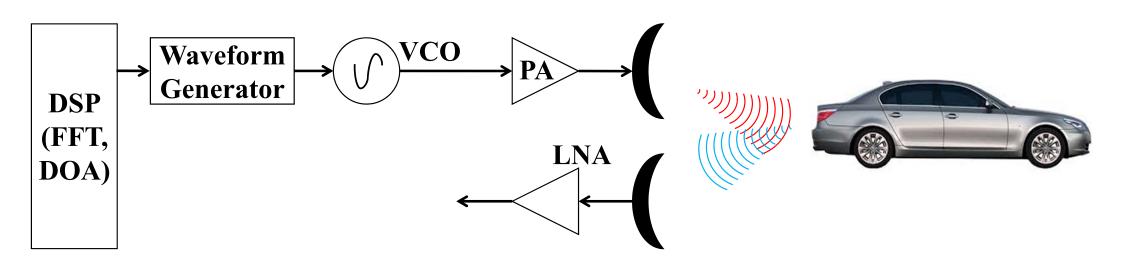


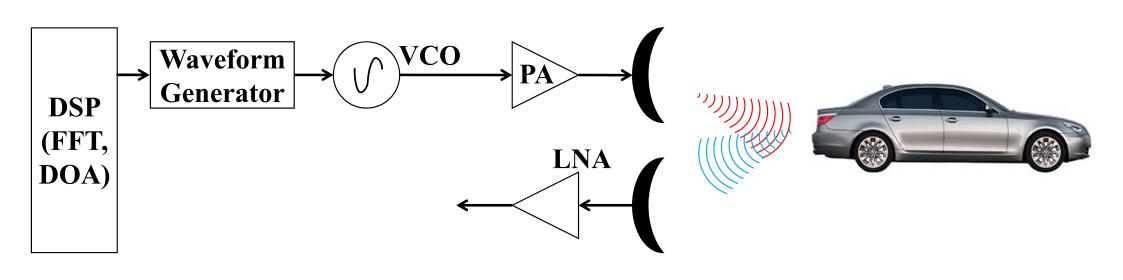




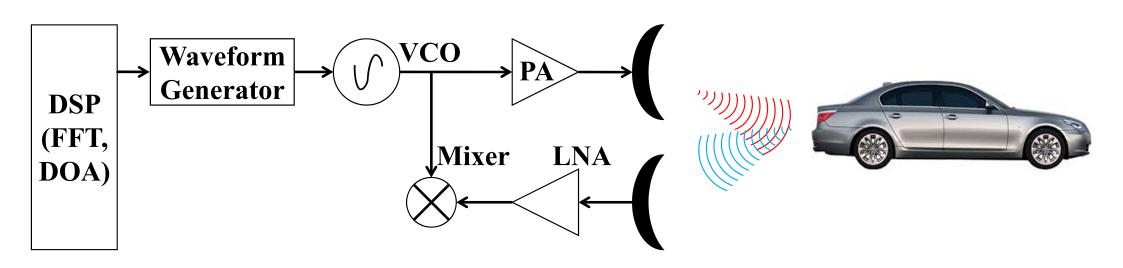


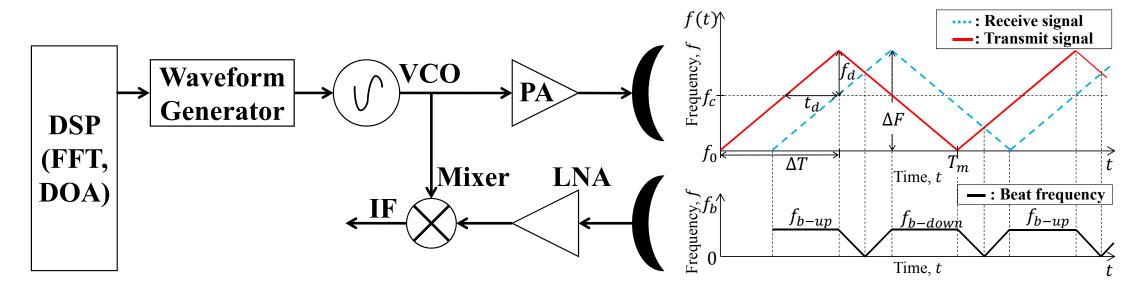


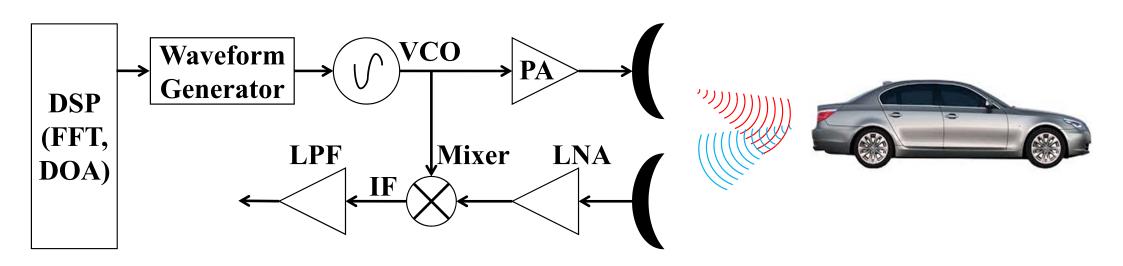


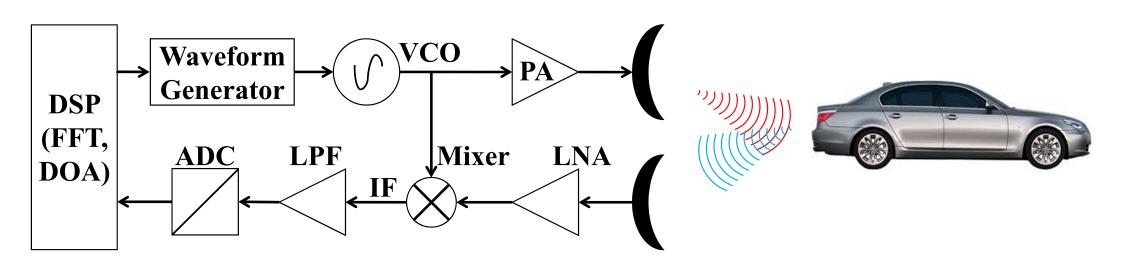


Low Noise Amplifier

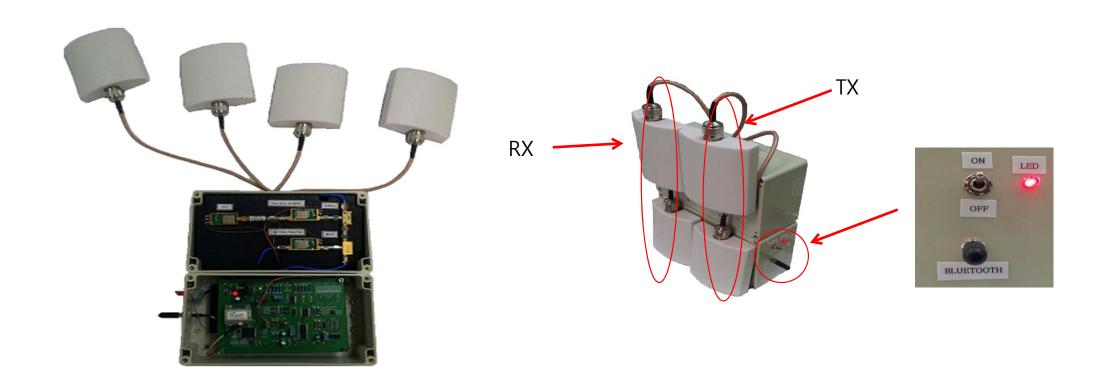


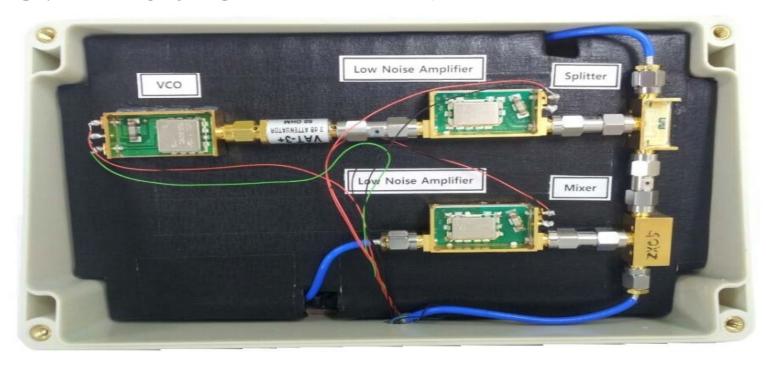


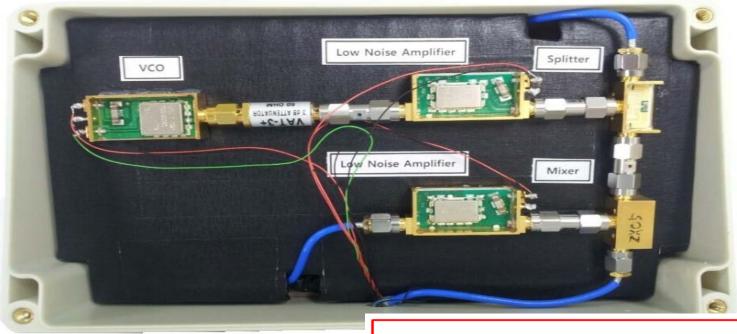


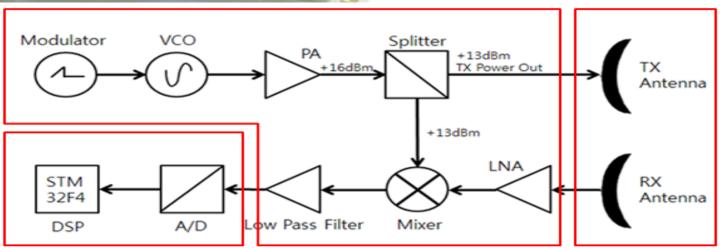


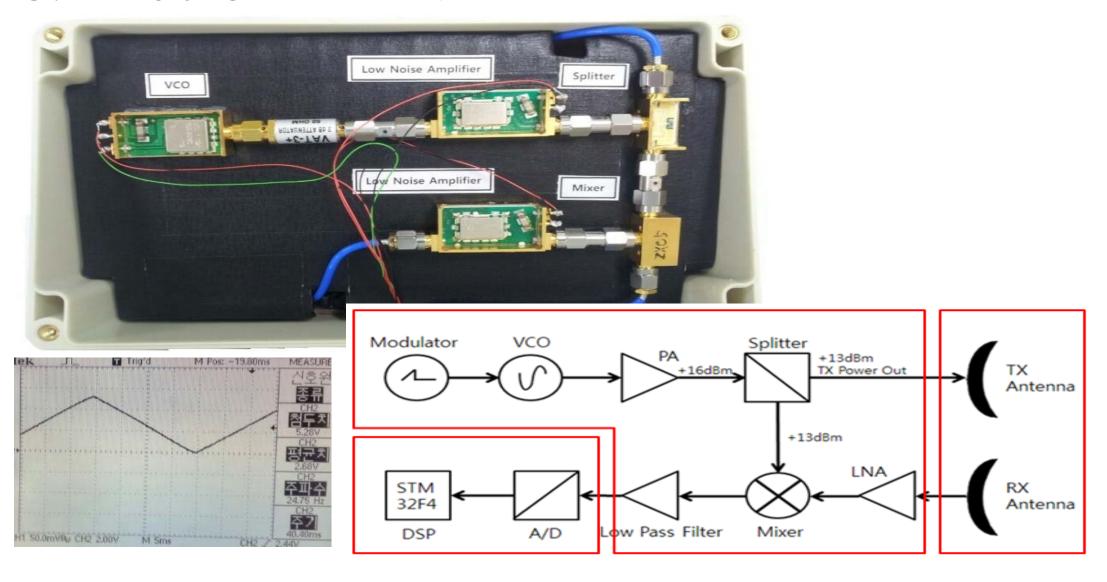


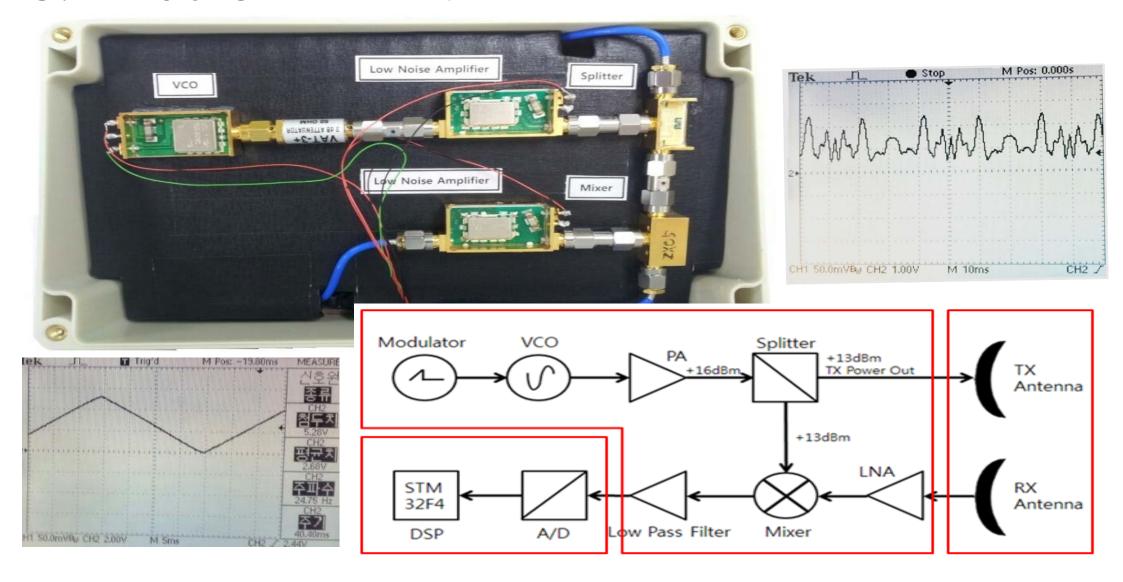




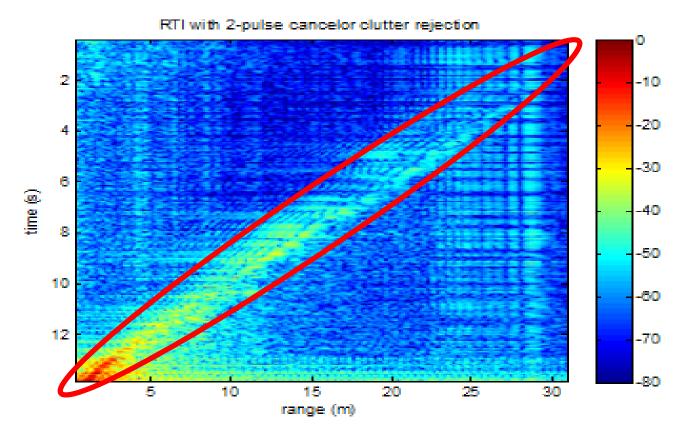


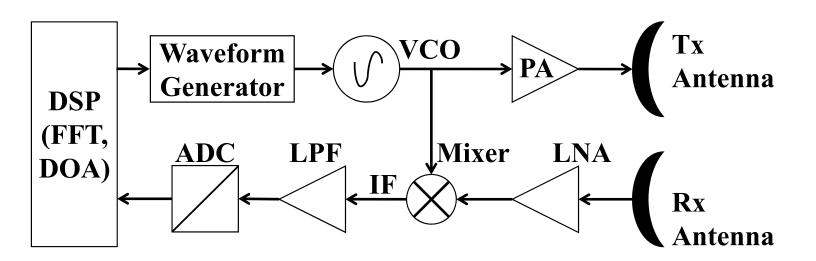


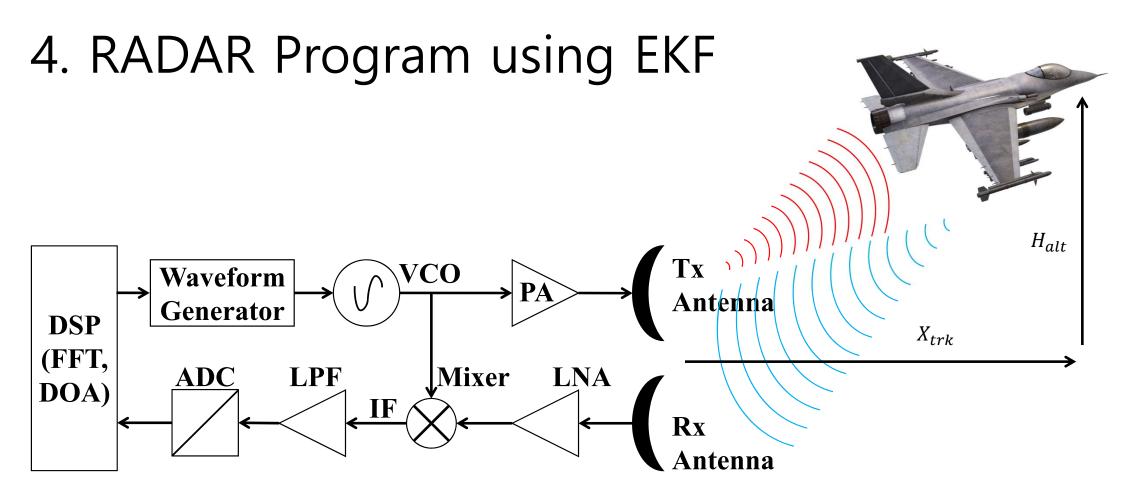












시스템의 상태변수는 다음과 같이 정의한다.

$$x = \begin{cases} \dot{\gamma} & \text{FILE} \\ \dot{\gamma} & \text{FILE} \\ \dot{\gamma} & \text{FILE} \end{cases} \equiv \begin{cases} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{cases}$$

시스템의 상태변수는 다음과 같이 정의한다.

$$x = \begin{cases} \dot{\gamma} & \text{For } x_1 \\ \text{OIS속도} \\ \text{ISA} \end{cases} \equiv \begin{cases} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{cases}$$

시스템의 상태변수는 다음과 같이 정의한다.

$$x = \begin{cases} \dot{\gamma} & \text{등 가리} \\ \dot{\gamma} & \text{등 속도} \\ \dot{\gamma} & \text{으로} \end{cases} \equiv \begin{cases} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{cases}$$

$$\begin{cases} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \dot{x}_3 \end{cases} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{cases} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{cases} + \begin{cases} 0 \\ w_1 \\ w_2 \end{cases} \equiv Ax + w$$

시스템의 상태변수는 다음과 같이 정의한다.

$$x = \begin{cases} \dot{\gamma} & \text{Figure } x_1 \\ \text{OIS속도} \\ \text{ISA} \end{cases} \equiv \begin{cases} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{cases}$$

$$\begin{cases} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \dot{x}_3 \end{cases} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ w_1 \\ w_2 \end{pmatrix} \quad \equiv Ax + w \qquad \qquad \dot{x}_1 = x_2$$

시스템의 상태변수는 다음과 같이 정의한다.

$$x = \begin{cases} \dot{\gamma} & \text{Figure } x_1 \\ \text{OIS속도} \\ \text{ISA} \end{cases} \equiv \begin{cases} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{cases}$$

$$\begin{cases} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \dot{x}_3 \end{cases} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ w_1 \\ w_2 \end{pmatrix} \quad \equiv Ax + w \qquad \qquad \dot{x}_1 = x_2 \qquad \qquad \dot{x}_2 = w_1$$

시스템의 상태변수는 다음과 같이 정의한다.

$$x = \begin{cases} \dot{\gamma} & \text{FILE} \\ \dot{\gamma} & \text{FILE} \\ \dot{\gamma} & \text{FILE} \end{cases} \equiv \begin{cases} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{cases}$$

$$\begin{cases} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \dot{x}_3 \end{cases} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ w_1 \\ w_2 \end{pmatrix} \quad \equiv Ax + w \qquad \qquad \dot{x}_1 = x_2 \qquad \qquad \dot{x}_2 = w_1 \qquad \qquad \dot{x}_3 = w_2$$

시스템의 상태변수는 다음과 같이 정의한다.

$$x = \begin{cases} \dot{\gamma} & \text{FILE} \\ \dot{\gamma} & \text{FILE} \\ \dot{\gamma} & \text{FILE} \end{cases} \equiv \begin{cases} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{cases}$$

물체의 이동 속도와 고도는 일정하므로 시스템의 운동 방정식은 다음과 같다.

$$\begin{cases} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \dot{x}_3 \end{cases} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ w_1 \\ w_2 \end{pmatrix} \quad \equiv Ax + w \qquad \qquad \dot{x}_1 = x_2 \qquad \qquad \dot{x}_2 = w_1 \qquad \qquad \dot{x}_3 = w_2$$

측정 모델 설계

시스템의 상태변수는 다음과 같이 정의한다.

$$x = \begin{cases} \dot{\gamma} & \text{등 가리} \\ \dot{\gamma} & \text{등 속도} \\ \dot{\gamma} & \text{으로} \end{cases} \equiv \begin{cases} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{cases}$$

물체의 이동 속도와 고도는 일정하므로 시스템의 운동 방정식은 다음과 같다.

$$\begin{cases} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \dot{x}_3 \end{cases} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ w_1 \\ w_2 \end{pmatrix} \quad \equiv Ax + w \qquad \qquad \dot{x}_1 = x_2 \qquad \qquad \dot{x}_2 = w_1 \qquad \qquad \dot{x}_3 = w_2$$

측정 모델 설계

- 레이더가 측정하는 값은 이동 물체까지의 직선 거리이다.

시스템의 상태변수는 다음과 같이 정의한다.

$$x = \begin{cases} 수평거리\\ 이동속도\\ 고도 \end{cases} \equiv \begin{cases} x_1\\ x_2\\ x_3 \end{cases}$$

물체의 이동 속도와 고도는 일정하므로 시스템의 운동 방정식은 다음과 같다.

$$\begin{cases} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \dot{x}_3 \end{cases} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ w_1 \\ w_2 \end{pmatrix} \quad \equiv Ax + w \qquad \qquad \dot{x}_1 = x_2 \qquad \qquad \dot{x}_2 = w_1 \qquad \qquad \dot{x}_3 = w_2$$

$$\dot{x}_1 = x_2$$

$$\dot{x}_2 = w_1$$

측정 모델 설계

- 레이더가 측정하는 값은 이동 물체까지의 직선 거리이다.

Antenna

시스템의 상태변수는 다음과 같이 정의한다.

$$x = \begin{cases} \dot{\gamma} & \text{FILE} \\ \dot{\gamma} & \text{FILE} \\ \dot{\gamma} & \text{FILE} \end{cases} \equiv \begin{cases} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{cases}$$

물체의 이동 속도와 고도는 일정하므로 시스템의 운동 방정식은 다음과 같다.

$$\begin{cases} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \dot{x}_3 \end{cases} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ w_1 \\ w_2 \end{pmatrix} \equiv Ax + w$$

수평거리 미분 이동속도 미분  $\dot{x}_1 = x_2$   $\dot{x}_2 = w_1$ 

고도 미분

측정 모델 설계

- 레이더가 측정하는 값은 이동 물체까지의 직선 거리이다.

고도 Antenna 수평거리  $x_1$ 

시스템의 상태변수는 다음과 같이 정의한다.

$$x = \begin{cases} 수평거리\\ 이동속도\\ 고도 \end{cases} \equiv \begin{cases} x_1\\ x_2\\ x_3 \end{cases}$$

물체의 이동 속도와 고도는 일정하므로 시스템의 운동 방정식은 다음과 같다.

$$\begin{cases} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \dot{x}_3 \end{cases} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ w_1 \\ w_2 \end{pmatrix} \equiv Ax + w$$

수평거리 미분 이동속도 미분  $\dot{x}_1 = x_2$   $\dot{x}_2 = w_1$ 

고도 미분

측정 모델 설계

- 레이더가 측정하는 값은 이동 물체까지의 직선 거리이다.

고도  $\chi_3$ 수평거리  $x_1$ 

Antenna

시스템의 상태변수는 다음과 같이 정의한다.

$$x = \begin{cases} 수평거리\\ 이동속도\\ 고도 \end{cases} \equiv \begin{cases} x_1\\ x_2\\ x_3 \end{cases}$$

물체의 이동 속도와 고도는 일정하므로 시스템의 운동 방정식은 다음과 같다.

$$\begin{cases} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \dot{x}_3 \end{cases} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ w_1 \\ w_2 \end{pmatrix} \quad \equiv Ax + w \qquad \qquad \dot{x}_1 = x_2 \qquad \qquad \dot{x}_2 = w_1$$

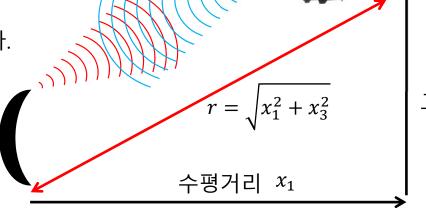
고도 미분

측정 모델 설계

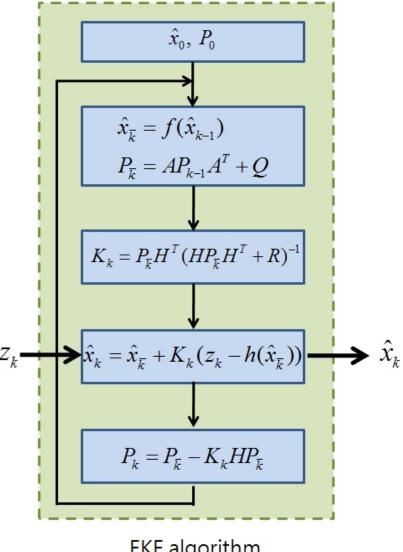
- 레이더가 측정하는 값은 이동 물체까지의 직선 거리이다.

$$r = \sqrt{x_1^2 + x_3^2} + v \quad \equiv h(x) + v$$

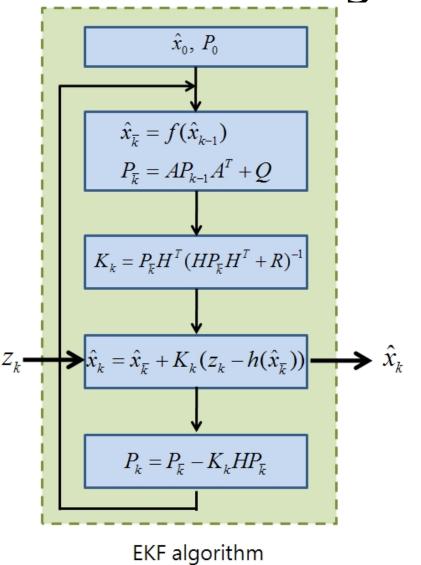
Antenna



고도  $\chi_3$ 



EKF algorithm



$$x_{k+1} = f(x_k) + w_k$$
  $Q = w_k$ 의 공분산 행렬 
$$z_k = h(x_k) + v_k \qquad R = v_k$$
의 공분산 행렬

 $x_k$ 는 상태 변수

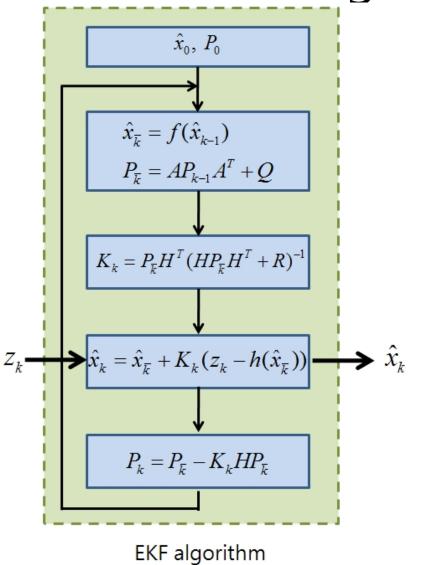
 $Z_k$ 는 측정값

A는 상태전이행렬

H는 mXn 행렬

 $w_k$ 는 잡음

 $w_k$ 는 측정 잡음



$$x_{k+1} = f(x_k) + w_k$$
  $Q = w_k$ 의 공분산 행렬 
$$z_k = h(x_k) + v_k \qquad R = v_k$$
의 공분산 행렬

 $f(\hat{x}_{k-1}) \Leftrightarrow A\hat{x}_{k-1}$ 

 $h(\hat{x}_k^-) \Leftrightarrow H\hat{x}_k^-$ 

 $x_k$ 는 상태 변수

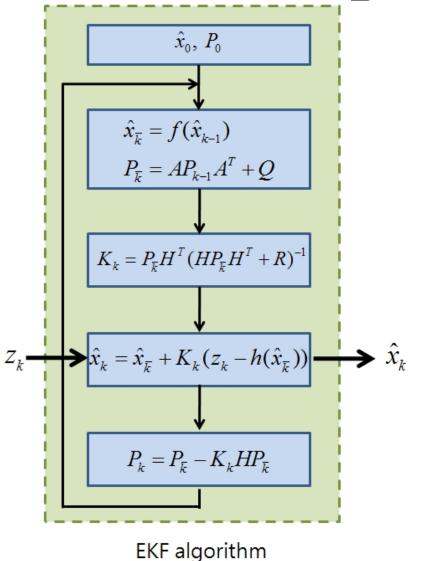
 $z_k$ 는 측정값

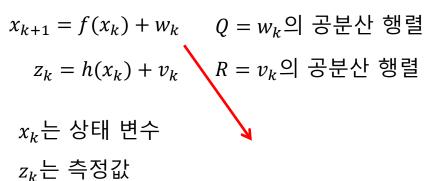
A는 상태전이행렬

H는 mXn 행렬

 $w_k$ 는 잡음

 $w_k$ 는 측정 잡음





 $f(\hat{x}_{k-1}) \Leftrightarrow A\hat{x}_{k-1}$ 

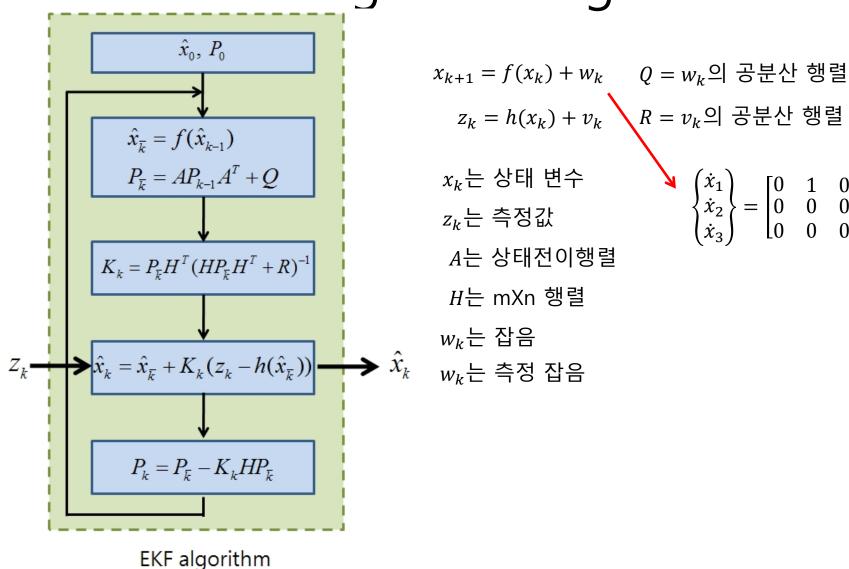
 $h(\hat{x}_k^-) \Leftrightarrow H\hat{x}_k^-$ 

 $w_k$ 는 잡음

 $w_k$ 는 측정 잡음

H는 mXn 행렬

A는 상태전이행렬

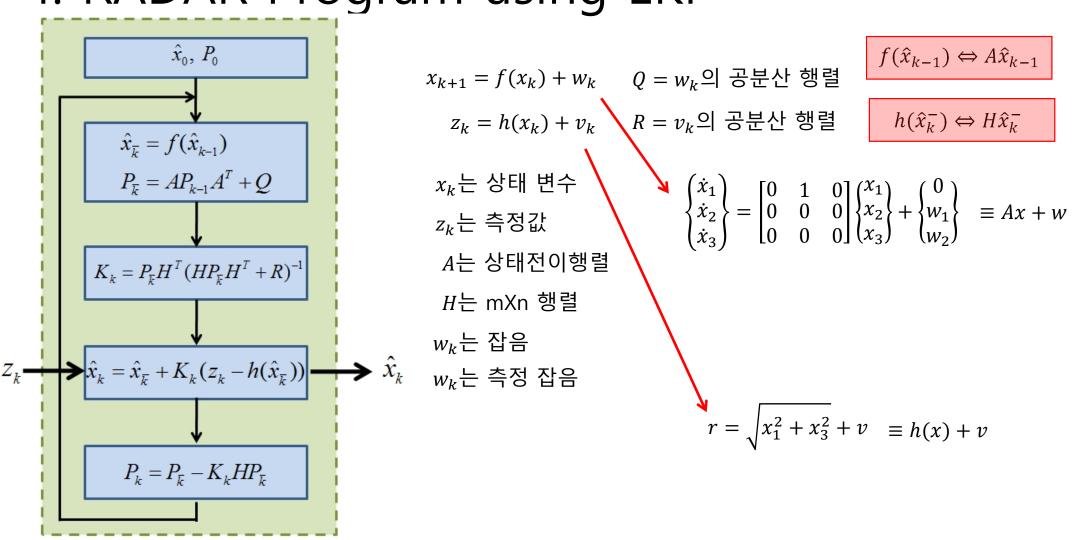


$$f(\hat{x}_{k-1}) \Leftrightarrow A\hat{x}_{k-1}$$

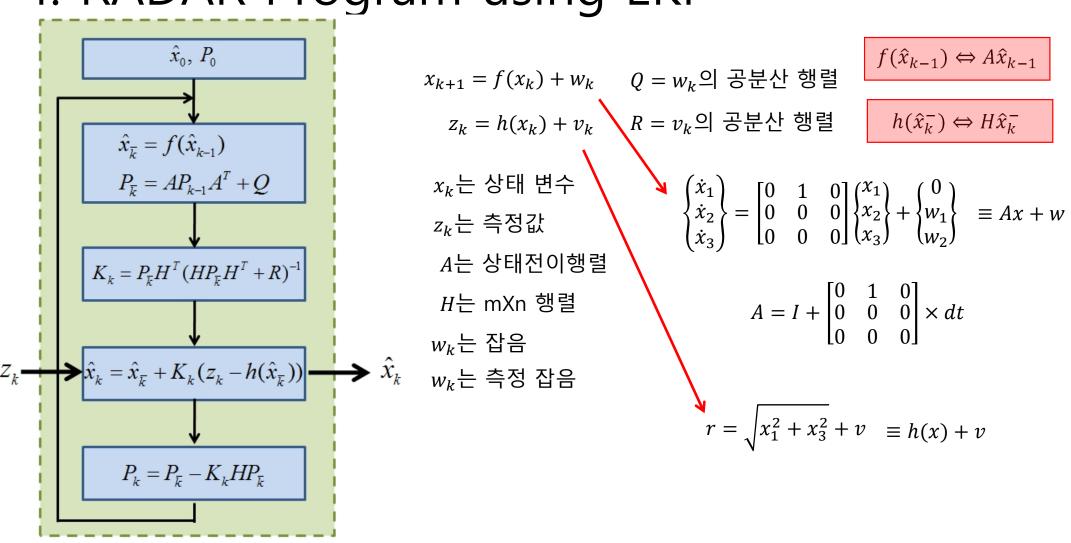
 $h(\hat{x}_k^-) \Leftrightarrow H\hat{x}_k^-$ 

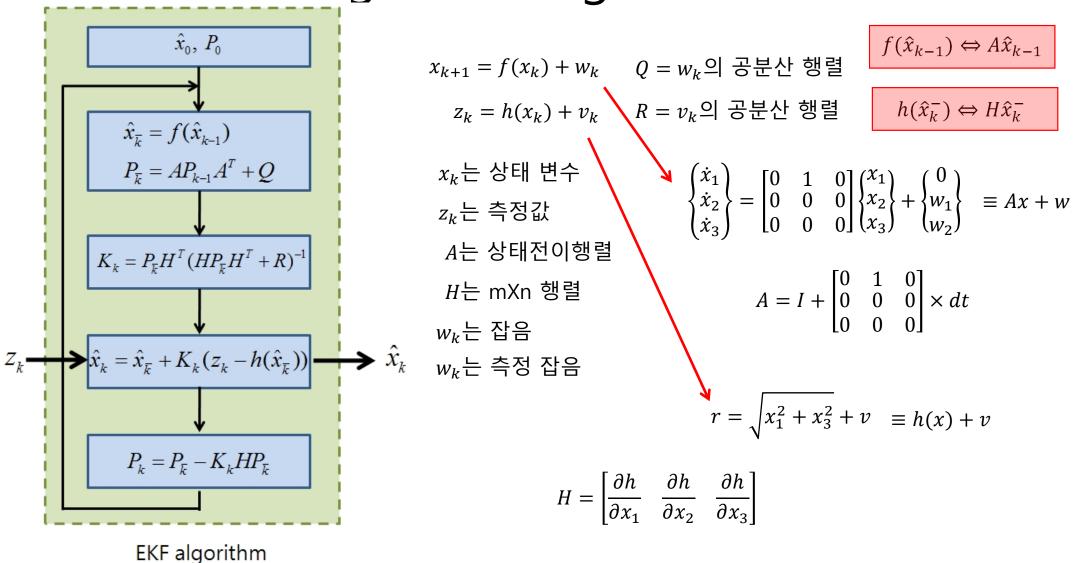
$$\begin{cases} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \\ \dot{x}_3 \end{cases} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{cases} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{cases} + \begin{cases} 0 \\ w_1 \\ w_2 \end{cases} \equiv Ax + w$$

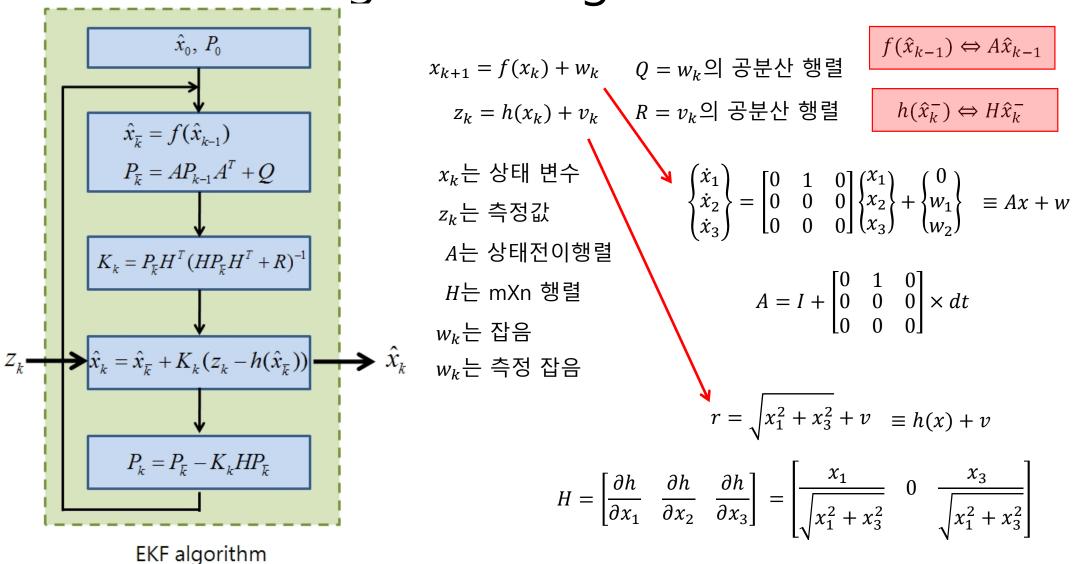
EKF algorithm



EKF algorithm







```
clear all
dt = 0.05;
t = 0:dt:20;
Nsamples = length(t);
Xsaved = zeros(Nsamples, 3);
Zsaved = zeros(Nsamples, 1);
for k=1:Nsamples
  r = GetRadar(dt);
  [pos vel alt] = RadarEKF(r, dt);
  Xsaved(k, :) = [pos vel alt];
  Zsaved(k) = r;
end
```

```
PosSaved = Xsaved(:, 1);
VelSaved = Xsaved(:, 2);
AltSaved = Xsaved(:, 3);

t = 0:dt:Nsamples*dt-dt;

figure
plot(t, PosSaved)

figure
plot(t, VelSaved)
figure
plot(t, AltSaved)
```

```
function r = GetRadar(dt)
persistent posp
if isempty(posp)
 posp = 0; % 초기값
end
vel = 100 + 5*randn; % 100m/s의 속도 + 오차범위 5%
alt = 1000 + 10*randn; % 1Km의 고도 + 오차범위 10%
pos = posp + vel*dt;
v = 0 + pos*0.05*randn;
r = sqrt(pos^2 + alt^2) + v;
posp = pos;
```

```
function [pos vel alt] = RadarEKF(z, dt)
persistent A Q R
persistent x P
persistent firstRun
if isempty(firstRun)
  A = eye(3) + dt*[010;
                    0 0 0;
                    0 0 0 1;
  Q = [0 \ 0 \ 0;
       0 0.001 0;
       0 0 0.001 ];
  R = 10;
  x = [0 \ 90 \ 1100]';
  P = 10 * eye(3);
  firstRun = 1;
end
H = Hjacob(x);
xp = A*x;
Pp = A*P*A' + O;
K = Pp*H'*inv(H*Pp*H' + R);
```

```
x = xp + K*(z - hx(xp));
P = Pp - K*H*Pp;
pos = x(1);
vel = x(2);
alt = x(3);
§_____
function zp = hx(xhat)
x1 = xhat(1);
x3 = xhat(3);
zp = sqrt(x1^2 + x3^2);
%-----
function H = Hjacob(xp)
H = zeros(1, 3);
x1 = xp(1);
x3 = xp(3);
H(1) = x1 / sqrt(x1^2 + x3^2);
H(2) = 0;
H(3) = x3 / sqrt(x1^2 + x3^2);
```

```
function [pos vel alt] = RadarEKF(z, dt)
persistent A Q R
persistent x P
persistent firstRun
if isempty(firstRun)
  A = eye(3) + dt*[010;
                    0 0 0;
                    0 0 0 1;
  Q = [0 \ 0 \ 0;
        0 0.001 0;
        0 0 0.001 1;
  R = 10;
  x = [0 \ 90 \ 1100]';
  P = 10 * eye(3);
  firstRun = 1;
end
H = Hjacob(x);
xp = A*x;
Pp = A*P*A' + O;
K = Pp*H'*inv(H*Pp*H' + R);
```

```
x = xp + K*(z - hx(xp));
P = Pp - K*H*Pp;
pos = x(1);
vel = x(2);
alt = x(3);
function zp = hx(xhat)
x1 = xhat(1);
x3 = xhat(3);
zp = sqrt(x1^2 + x3^2);
function H = Hjacob(xp)
H = zeros(1, 3);
x1 = xp(1);
x3 = xp(3);
H(1) = x1 / sqrt(x1^2 + x3^2);
H(2) = 0;
H(3) = x3 / sqrt(x1^2 + x3^2);
```

```
function [pos vel alt] = RadarEKF(z, dt)
persistent A Q R
persistent x P
persistent firstRun
if isempty(firstRun)
  A = eve(3) + dt*[010;
                    0 0 0;
                    0 0 0 1;
  Q = [0 \ 0 \ 0;
        0 0.001 0;
                  0.001];
        0 0
  R = 10;
  x = [0 \ 90 \ 1100]';
  P = 10 * eye(3);
  firstRun = 1;
end
H = Hjacob(x);
xp = A*x;
Pp = A*P*A' + O;
K = Pp*H'*inv(H*Pp*H' + R);
```

```
A = I + \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \times dt
```

측정값의 영향을 덜 받고 변화가 완만한 추정값을 얻고 싶다면 행렬 R을 키 우고 Q를 줄려야한다.

```
x = xp + K*(z - hx(xp));
P = Pp - K*H*Pp;
pos = x(1);
vel = x(2);
alt = x(3);
function zp = hx(xhat)
x1 = xhat(1);
x3 = xhat(3);
zp = sqrt(x1^2 + x3^2);
function H = Hjacob(xp)
H = zeros(1, 3);
x1 = xp(1);
x3 = xp(3);
H(1) = x1 / sqrt(x1^2 + x3^2);
H(2) = 0;
H(3) = x3 / sqrt(x1^2 + x3^2);
```

```
x = xp + K^*(z - hx(xp));
function [pos vel alt] = RadarEKF(z, dt)
                                                                         P = Pp - K*H*Pp;
persistent A Q R
persistent x P
                                                                         pos = x(1);
persistent firstRun
                                                                         vel = x(2);
                                                                         alt = x(3);
if isempty(firstRun)
                                                    \hat{x}_0, P_0
  A = eye(3) + dt*[010;
                                                                         function zp = hx(xhat)
                           0 0 0;
                           0 0 0 1
                                                                         x1 = xhat(1);
                                               \hat{x}_{\overline{k}} = f(\hat{x}_{k-1})
  Q = [ 0 \ 0 \ 0;
                                                                         x3 = xhat(3);
                                               P_{\overline{k}} = AP_{k-1}A^T + Q
          0 0.001 0;
          0 0 0.001 1;
                                                                          zp = sqrt(x1^2 + x3^2);
  R = 10;
                                             K_k = P_{\overline{k}}H^T(HP_{\overline{k}}H^T + R)^{-1}
  x = [0 \ 90 \ 1100]';
                                                                          function H = Hjacob(xp)
  P = 10 * eye(3);
                                                                       AH = zeros(1, 3);
  firstRun = 1;
                                             \hat{x}_k = \hat{x}_{\overline{k}} + K_k(z_k - h(\hat{x}_{\overline{k}}))
end
                                                                         x1 = xp(1);
                                                                         x3 = xp(3);
H = H_{jacob}(x);
                                                P_{lr} = P_{\overline{lr}} - K_{lr}HP_{\overline{lr}}
xp = A*x;
                                                                         H(1) = x1 / sqrt(x1^2 + x3^2);
Pp = A*P*A' + Q;
                                                                         H(2) = 0;
K = Pp*H'*inv(H*Pp*H' + R);
                                                 EKF algorithm
                                                                         H(3) = x3 / sqrt(x1^2 + x3^2);
```

```
function [pos vel alt] = RadarEKF(z, dt)
persistent A Q R
persistent x P
persistent firstRun
if isempty(firstRun)
  A = eye(3) + dt*[010;
                    0 0 0;
                    0 0 0 1;
  Q = [0 \ 0 \ 0;
        0 0.001 0;
        0 0 0.001 1;
  R = 10;
  x = [0 \ 90 \ 1100]';
  P = 10 * eye(3);
  firstRun = 1;
end
H = Hjacob(x);
xp = A*x;
Pp = A*P*A' + Q;
K = Pp*H'*inv(H*Pp*H' + R);
```

```
x = xp + K*(z - hx(xp));
P = Pp - K*H*Pp;
pos = x(1);
vel = x(2);
alt = x(3);
%-----
function zp = hx(xhat)
x1 = xhat(1);
x3 = xhat(3);
zp = sqrt(x1^2 + x3^2);
function H = Hjacob(xp)
H = zeros(1, 3);
x1 = xp(1);
x3 = xp(3);
H(1) = x1 / sqrt(x1^2 + x3^2);
H(2) = 0;
H(3) = x3 / sqrt(x1^2 + x3^2);
```

```
function [pos vel alt] = RadarEKF(z, dt)
persistent A Q R
persistent x P
persistent firstRun
if isempty(firstRun)
  A = eye(3) + dt*[010;
                    0 0 0;
                    0 0 0 1;
  Q = [ 0 \ 0 \ 0;
        0 0.001 0;
        0 0 0.001 1;
  R = 10;
  x = [0 \ 90 \ 1100]';
  P = 10 * eye(3);
  firstRun = 1;
end
H = Hjacob(x);
xp = A*x;
Pp = A*P*A' + Q;
K = Pp*H'*inv(H*Pp*H' + R);
```

```
x = xp + K*(z - hx(xp));
P = Pp - K*H*Pp;
pos = x(1);
vel = x(2);
alt = x(3);
function zp = hx(xhat)
x1 = xhat(1);
x3 = xhat(3);
zp = sqrt(x1^2 + x3^2);
function H = Hjacob(xp)
H = zeros(1, 3);
H(1) = x1 / sqrt(x1^2 + x3^2);
H(2) = 0;
H(3) = x3 / sqrt(x1^2 + x3^2);
```

