

Actividad 6 (Evaluación Filtro de KALMAN)

Jose Angel Ramirez Ramirez | A01735529

```
function extended_kalman_filter()
```

Se declaran los parametros para el instante 0, donde al conocer exactamente donde esta el robot, sabemos el valor de MuK y que por la tanto no hay covarianza

```
% Parámetros iniciales
MuK_ant = [0; 0; 0];
SigmaK_ant = zeros(3, 3);
```

Se declaran nuestras variables de control que en este caso son la velocidad lineal y la velocidad angular, tambien se declara nuestro tiempo de muestreo, las matrices de ruido tanto para el sensor exteroceptivo como para el propioceptivo y el landmark

```
% Parámetros de control y ruido
vk = 1;
wk = 1;
dt = 0.1;
Qk = [0.50 0.01 0.01;
      0.01 0.50 0.01;
      0.01 0.01 0.20];
Rk = [0.1 0;
      0 0.02];
landmark_pos = [3; 4];
```

Se declaran las medidas observadas de nuestro robot por el sensor exteroceptivo en cada uno de los 3 instantes

```
% Medidas observadas
Zik_array = [4.87, 0.8;
             4.72, 0.72;
             4.69, 0.65];
% Almacenamiento de resultados
MuK_store = zeros(3, 3);
SigmaK_store = zeros(3, 3, 3);
```

Declaramos un bucle que nos permita hacer nuestras 3 iteraciones de interes

```
% Loop para las tres iteraciones
```

```
for iteracion = 1:3
    Zik = Zik_array(iteracion, :);
```

Paso 2: Calculamos la posición estimada de nuestro robot

```
% Predicción del estado
MuK_hat = [MuK_ant(1) + dt * vk * cos(MuK_ant(3));
           MuK_ant(2) + dt * vk * sin(MuK_ant(3));
           MuK_ant(3) + dt * wk];
```

Paso 3: Calcular el modelo linealizado usando propagación de incertidumbre (Jacobiano)

```
% Jacobiano de la función de transición de estado
Hk = [1 0 -dt * vk * sin(MuK_ant(3));
      0 1  dt * vk * cos(MuK_ant(3));
      0 0 1];
```

Paso 4: Calcular propagación de la incertidumbre

```
% Predicción de la covarianza del estado
SigmaK_hat = Hk * SigmaK_ant * Hk' + Qk;
```

Paso 6: Calcular medida con el Modelo de observación

```
% Calculada delta_x, delta-y y p
dx = landmark_pos(1) - MuK_hat(1);
dy = landmark_pos(2) - MuK_hat(2);
p = dx^2 + dy^2;

% Distancia esperada al marcador
Zik_hat = [sqrt(dx^2 + dy^2);
           atan2(dy, dx) - MuK_hat(3)];
```

Paso 7: Linealizar el Modelo de observación

```
% Jacobiano de la función de observación
Gk = [-dx/(sqrt(p))  -dy/(sqrt(p))  0;
      dy/p          -dx/p          -1];
```

Paso 8: Incertidumbre de la medición

```
% Covarianza de la innovación
Zk = Gk * SigmaK_hat * Gk' + Rk;
```

Paso 9: Obtener la ganancia de Kalman

```
% Ganancia de Kalman
Kk = SigmaK_hat * Gk' / Zk;
```

Paso 10: Calcular la posición del robot usando la observación real z_i

```
% Corrección del estado
MuK = MuK_hat + Kk * (Zik - Zik_hat);
```

Paso 11: Calcular la covarianza

```
% Corrección de la covarianza del estado
I = eye(3);
SigmaK = (I - Kk * Gk) * SigmaK_hat;

% Almacenar resultados
MuK_store(:, iteracion) = MuK;
SigmaK_store(:, :, iteracion) = SigmaK;

% Actualizar estado anterior
MuK_ant = MuK;
SigmaK_ant = SigmaK;
end
```

Se grafican las posiciones obtenidas

```
% Graficar posiciones y elipses de confianza
figure;
hold on;
for iteracion = 1:3
    MuK = MuK_store(:, iteracion);
    SigmaK = SigmaK_store(:, :, iteracion);

    plot(MuK(1), MuK(2), 'bo');
    plot_covariance_ellipse(MuK, SigmaK);
end
xlabel('X position');
ylabel('Y position');
title('Extended Kalman Filter - Robot Positions and Confidence Ellipses');
legend('Estimated Position');
grid on;
hold off;
end

function plot_covariance_ellipse(mu, sigma)
    % Obtener elipses de covarianza
    [eigvec, eigval] = eig(sigma(1:2, 1:2));
    theta = linspace(0, 2*pi, 100);
    circle = [cos(theta); sin(theta)];
    ellipse = eigvec * sqrt(eigval) * circle;
    ellipse = bsxfun(@plus, ellipse, mu(1:2));
    plot(ellipse(1, :), ellipse(2, :), 'r');
end
```

