

# Fusão de Informação em Análise de Dados

## Ficha Prática nº 4

Objetivo: Pretende-se exemplificar a aplicação da fusão de dados de sensores para obter a estimativa da localização de um robot, usando um filtro de Kalman estendido.

#### 1. Introdução

Esta ficha pretende demonstrar a aplicação de um filtro de *Kalman* estendido para a localização de um robot, sendo este representado por um modelo não-linear. Considera-se que o robot possui um sensor de velocidade, um giroscópio e um sensor de GNSS (*Global Navigation Satellite System*).

#### 2. Enquadramento

Aplicando o filtro de *Kalman* estendido (EKF) para a fusão dos dados dos sensores de um dado robot, pretende-se obter com a simulação da sua localização, um resultado semelhante ao representado na seguinte figura:

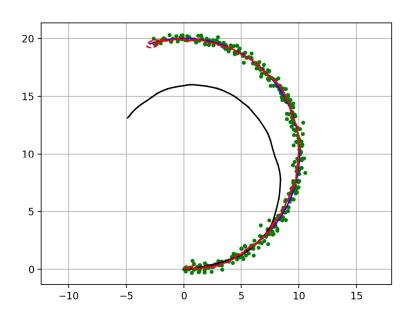


Figura 1. Representação da trajetória de um robot.

Nesta figura, a linha azul é a trajetória verdadeira, a linha preta é a trajetória por posicionamento relativo (*dead-reckoning*), os pontos verdes correspondem à observação do posicionamento do robot (por ex. GPS) e a linha vermelha é a trajetória estimada com o EKF.

A elipse vermelha a tracejado representa a elipse de covariância estimada com o EKF.

#### 2.1 Projeto do Filtro

Nesta simulação, o vetor de estados do robot tem os seguintes 4 estados no instante t:

$$\mathbf{x}_t = [x_t, y_t, \phi_t, v_t]$$

em que x e y é a posição x-y 2D do robot,  $\phi$  é a orientação e v é a velocidade.

Dado que o robot possui um sensor de velocidade e um giroscópico, o vetor de entrada em cada instante *t* é representado por:

$$\mathbf{u}_t = [v_t, \, \omega_t]$$

Além disso, o robot possui um sensor GNSS, permitindo observar a sua posição x-y em cada instante de tempo *t*:

$$\mathbf{z}_t = [x_t, y_t]$$

Considera-se que os vetores de entrada e de observação incluem ruído associado aos respetivos sensores.

#### 2.2 Modelo dinâmico do robot

O modelo do robot pode ser representado por:

$$\dot{\phi} = \omega$$

Assim, o modelo dinâmico vem dado por:

$$\mathbf{x}_{t+1} = F\mathbf{x}_t + B\mathbf{u}_t$$

em que:

$$F = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \qquad B = \begin{bmatrix} \cos(\phi)dt & 0 \\ \sin(\phi)dt & 0 \\ 0 & dt \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

e dt é o passo temporal.

A correspondente matriz Jacobiana resulta em:

$$J_F = \begin{bmatrix} \frac{dx}{dx} & \frac{dx}{dy} & \frac{dx}{d\phi} & \frac{dx}{dv} \\ \frac{dy}{dx} & \frac{dy}{dy} & \frac{dy}{d\phi} & \frac{dy}{dv} \\ \frac{d\phi}{dx} & \frac{d\phi}{dy} & \frac{d\phi}{d\phi} & \frac{d\phi}{dv} \\ \frac{dv}{dx} & \frac{dv}{dy} & \frac{dv}{d\phi} & \frac{dv}{dv} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -vsin(\phi)dt & cos(\phi)dt \\ 0 & 1 & vcos(\phi)dt & sin(\phi)dt \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

#### 2.3 Modelo de observação

O robot pode obter informação sobre a sua posição x-y a partir do sensor GNSS, obtendo-se o seguinte modelo de observação:

$$\mathbf{z}_t = H\mathbf{x}_t$$

em que:

$$\mathbf{H} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

A respetiva matriz Jacobiana é dada por:

$$J_H = \left[ \begin{array}{cccc} \frac{dx}{dx} & \frac{dx}{dy} & \frac{dx}{d\phi} & \frac{dx}{dv} \\ \frac{dy}{dx} & \frac{dy}{dy} & \frac{dy}{d\phi} & \frac{dy}{dv} \end{array} \right] \quad = \left[ \begin{array}{cccc} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{array} \right]$$

2.4 Especificação do Filtro de Kalman Estendido (EKF)

A estimação da localização do robot é obtida através do Filtro de *Kalman* Estendido (EKF) aplicando o seguinte algoritmo:

=== Predict ===
$$x_{Pred} = Fx_t + Bu_t$$

$$P_{Pred} = J_F P_t J_F^T + Q$$
=== Update ===
$$z_{Pred} = Hx_{Pred}$$

$$y = z - z_{Pred}$$

$$S = J_H P_{Pred} J_H^T + R$$

$$K = P_{Pred} J_H^T S^{-1}$$

$$x_{t+1} = x_{Pred} + Ky$$

$$P_{t+1} = (I - KJ_H) P_{Pred}$$

em que:

 $P_t$  é a matriz de covariação do estado no instante t,

Q é a matriz de covariância do ruído do sistema,

R é a matriz de covariância do ruído de observação.

### 3. Exercícios

Considerando o enquadramento apresentado, efetuar as seguintes tarefas:

- 1. Criar uma função que implementa o modelo dinâmico do robot;
- 2. Criar uma função que implementa o modelo de observação;
- 3. Criar uma função que representa a aquisição de dados dos sensores;
- 4. Criar uma função que implementa o Filtro de Kalman estendido (EKF);
- 5. Especificar os vários parâmetros do filtro e de simulação do robot;
- 6. Simular o movimento do robot e representar dinamicamente a sua localização, considerando as trajetórias e a elipse indicadas na Figura 1.