

卡尔曼滤波公式推导

Author: mian

引入:

状态空间方程:

1: 状态方程

$$x_k = Ax_{k-1} + Bu_{k-1} + \omega_{k-1}$$

2: 观测方程

$$Z_k = Hx_k + v_k$$

其中 ω_{k-1} 为过程噪声, v_k 为测量噪声

噪声不可测, 也不可以一个量化的值去代入计算, 但其符合正态分布:

$$P(\omega) \sim (0, Q)$$

Q 为协方差矩阵, $Q = E(\omega, \omega^T) = E\left[\begin{pmatrix} \omega_1 \\ \omega_2 \end{pmatrix} \cdot (\omega_1 \omega_2)\right] = E\left[\begin{pmatrix} \omega_1^2 & \omega_1 \omega_2 \\ \omega_1 \omega_2 & \omega_2^2 \end{pmatrix}\right]$

由于 ω_1, ω_2 相互独立, 所以 $Q = \begin{bmatrix} E(\omega_1^2) & E(\omega_1 \omega_2) \\ E(\omega_1 \omega_2) & E(\omega_2^2) \end{bmatrix}$

又因为 ω_1, ω_2 服从高斯分布, 所以 $E(\omega_1) = E(\omega_2) = 0$; 即 $E(\omega_1^2) = \sigma(\omega_1^2)$, $E(\omega_2^2) =$

$\sigma(\omega_2^2)$

所以

$$Q = \begin{bmatrix} \sigma(\omega_1^2) & \sigma(\omega_1)\sigma(\omega_2) \\ \sigma(\omega_1)\sigma(\omega_2) & \sigma(\omega_2^2) \end{bmatrix}$$

同理,

$$P(v) \sim (0, R)$$

- 第一个公式: 先验预测估计值

在卡尔曼公式中, 省略了状态方程的噪声, 而称其为先验估计方程没有加入噪声的估计值为先验估计值。

$$\tilde{x}_k^- = A * \tilde{x}_{k-1} + B * u_k$$

同理地, 我们省去测量噪声, 即得到测量方程:

$$Z_k = Hx_k$$

解得, $\tilde{x}_{kmea} = H^{-1}Z_k$

综合估计和观测, 写成加权形式:

$$\tilde{x}_k = \tilde{x}_k^- + G(H^{-1}Z_k - \tilde{x}_k^-)$$

其中 G 为权重, $G \in [0, 1]$, 当 $G=0$, 完全相信估计值, $G=1$, 完全相信观测值。

令 $G = K_k H$, 即得:

- 第二个公式: 修正估计, 后验估计值:

$$\tilde{x}_k = \tilde{x}_k^- + K_k(z_k - H \cdot \tilde{x}_k^-)$$

$$K_k \in [0, H^{-1}]$$

我们的目标是，寻找 K_k 使得 $\tilde{x}_k \rightarrow x_k$ 实际值。

令误差 $e_k = x_k - \tilde{x}_k$ ，可知，误差属于高斯分布， $P(e^k) \sim (0, P)$ 。根据上市推到的高斯分布协方差矩阵，可知：

$$P = \begin{bmatrix} \sigma(e_1^2) & \sigma(e_1)\sigma(e_2) \\ \sigma(e_1)\sigma(e_2) & \sigma(e_2^2) \end{bmatrix}, \text{要让误差最小，即让 } tr(P) = \sigma(e_1^2) + \sigma(e_2^2) \text{ 最小。}$$

$$\begin{aligned} X_k - \tilde{x}_k &= (I - K_k H)(x_k - \tilde{x}_k^-) \\ E(e, e^T) &= E[(x_k - \tilde{x}_k)(x_k - \tilde{x}_k)^T] \\ &= (P_k^- - K_k H P_k^-) (I - H^T K_k^T) + K_k R K_k^T \end{aligned}$$

$$\text{令 } P_k = P_k^- - K_k H P_k^- - P_k^- H^T K_k^T + K_k H P_k^- H^T K_k^T + K_k R K_k^T$$

找最小值，即对 $tr(P_k)$ 求导：

$$tr(P_k) = tr(P_k^-) - 2tr(K_k H P_k^-) + tr(K_k H P_k^- H^T K_k^T) + tr(K_k R K_k^T)$$

求导

$$\frac{d(tr(P_k))}{dK_k} = 0$$

得

$$-2(H P_k^-)^T + 2K_k H P_k^- H^T + 2K_k R = 0$$

即得

- 第三个公式，卡尔曼系数更新公式：

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

代回上述推导方程，得

- 第四个公式，更新后的协方差公式：

$$P_k = (I - K H) * P_k^-$$

- 第五个公式，先验协方差公式：

将第一个公式代入协方差运算

$$\begin{aligned} \text{cov}(x, x) &= \text{var}x \\ \text{cov}(Ax, Ax) &= A \cdot \text{cov}(x, x) \cdot A^T \\ \text{cov}(Ax + k, Ax + k) &= A \cdot \text{cov}(x, x) \cdot A^T \end{aligned}$$

$$P_k^- = \text{cov}(\tilde{x}_k^-) = \text{cov}(A \cdot \tilde{x}_{k-1} + B u_k) = A P_{k-1} A^T + Q$$

Q 是噪声 ω 的协方差

即得：

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

