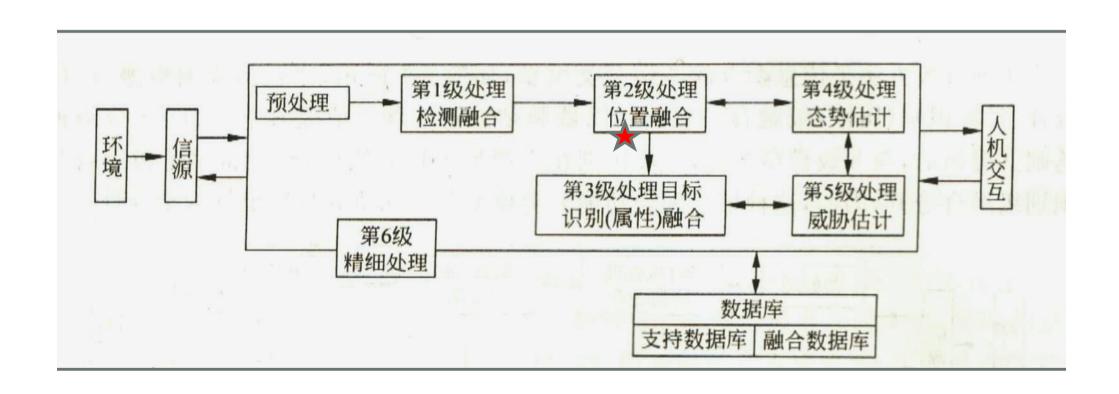
## 第3章 最小二乘估计

课堂解读

# 信息融合的级别——6级模型



#### 问题

- 最小二乘法和平均有什么区别?
- 如果温度的变化满足一次曲线,状态方程的形式是啥样子的?为啥要写成矩阵形式的状态方程?
- · PPT第4页上, (3.2a) 是如何包含所有测量值的?
- 推导一下最小二乘性能函数求极值的过程,获得估计参数的计算方法。
- 加权最小二乘方法和基本的最小二乘方法有何区别,如何 取权值?
- ・ 递推最小二乘方法和基本的最小二乘方法有何区别?看懂它的推导过程。

#### 最小二乘测量数据方程

若我们得到了k个观测数据,将这k个观测数据写成如下向量形式:

$$Z_{k} = \begin{pmatrix} Z(1) \\ Z(2) \\ \dots \\ Z(k) \end{pmatrix} \qquad H_{k} = \begin{pmatrix} H(1) \\ H(2) \\ \dots \\ H(k) \end{pmatrix} \qquad N_{k} = \begin{pmatrix} N(1) \\ N(2) \\ \dots \\ N(k) \end{pmatrix}$$

则k个观测数据满足如下方程

$$Z_{k} = H_{k}\theta + N_{k} \tag{3.2a}$$

#### 最小二乘法的性能指标及结果

我们将求和的性能指标写成下面矩阵形式便于求导运算:

$$J(\hat{\theta}) = (Z_k - H_k \hat{\theta})^T (Z_k - H_k \hat{\theta})$$
(3.3b)

利用求极值的方法, 获得估计方法

$$\hat{\theta} = (H_k^T H_k)^{-1} H_k^T Z_k \tag{3.4}$$

#### 加权最小二乘方法

考虑每个测量时刻的测量噪声方差,设线性最小二乘加权估计的性能指标为

$$J_{W}(\hat{\theta}) = (Z_{k} - H_{k}\hat{\theta})^{T} W(Z_{k} - H_{k}\hat{\theta})$$

接下来的任务是选择 $\hat{\theta}$ 使之达到最小。

解上述方程得到

$$\hat{\boldsymbol{\theta}} = (\boldsymbol{H}_k^T \boldsymbol{W} \boldsymbol{H}_k)^{-1} \boldsymbol{H}_k^T \boldsymbol{W} \boldsymbol{Z}_k \tag{3.5}$$

### 递推最小二乘方法

现将递推最小二乘估计总结如下:

设 $M_0$ , $\hat{\theta}(0)$  为迭代初始值,一般 $\hat{\theta}(0)$  为一合适的数, $M_0$  为一大的正数或

正定矩阵, 其维数与 $H^{T}(k)W(k)H(k)$  相同。

$$M_k^{-1} = M_{k-1}^{-1} + H^T(k)W(k)H(k)$$
 (3.11a)

$$\hat{\theta}(k) = \hat{\theta}(k-1) + M_k H^T(k) W(k) (Z(k) - H(k) \hat{\theta}(k-1)) \quad (3.11b)$$