

● 均值和协方差矩阵估计量的迭代运算形式

假设已经计算了 N 个样本的均值估计量，若再加上一个样本，其新的估计量 $\hat{\mathbf{m}}(N+1)$ 为：

$$\hat{\mathbf{m}}(N+1) = \frac{1}{N+1} \sum_{j=1}^{N+1} \mathbf{x}^j = \frac{1}{N+1} \left[\sum_{j=1}^N \mathbf{x}^j + \mathbf{x}^{N+1} \right] = \frac{1}{N+1} [N\hat{\mathbf{m}}(N) + \mathbf{x}^{N+1}]$$

其中 $\hat{\mathbf{m}}(N)$ 为从 N 个样本计算得到的估计量。迭代的第一步应取

$$\hat{\mathbf{m}}(1) = \mathbf{x}^1。$$

协方差矩阵估计量的迭代运算与上述相似。取 $\hat{\mathbf{C}}(N)$ 表示 N 个样本时的估计量为：

$$\hat{\mathbf{C}}(N) = \frac{1}{N} \sum_{j=1}^N \mathbf{x}^j (\mathbf{x}^j)^T - \hat{\mathbf{m}}(N) \hat{\mathbf{m}}^T(N)$$

加入一个样本，则：

$$\begin{aligned} \hat{\mathbf{C}}(N+1) &= \frac{1}{N+1} \sum_{j=1}^{N+1} \mathbf{x}^j (\mathbf{x}^j)^T - \hat{\mathbf{m}}(N+1) \hat{\mathbf{m}}^T(N+1) \\ &= \frac{1}{N+1} \left[\sum_{j=1}^N \mathbf{x}^j (\mathbf{x}^j)^T + \mathbf{x}^{N+1} (\mathbf{x}^{N+1})^T \right] - \hat{\mathbf{m}}(N+1) \hat{\mathbf{m}}^T(N+1) \\ &= \frac{1}{N+1} [N\hat{\mathbf{C}}(N) + N\hat{\mathbf{m}}(N) \hat{\mathbf{m}}^T(N) + \mathbf{x}^{N+1} (\mathbf{x}^{N+1})^T] - \\ &\quad \frac{1}{(N+1)^2} [N\hat{\mathbf{m}}(N) + \mathbf{x}^{N+1}] [N\hat{\mathbf{m}}(N) + \mathbf{x}^{N+1}]^T \end{aligned}$$

（将

$$\hat{\mathbf{m}}(N+1) = \frac{1}{N+1} (N\hat{\mathbf{m}}(N) + \mathbf{x}^{N+1}), \sum_{j=1}^N \mathbf{x}^j (\mathbf{x}^j)^T = N\hat{\mathbf{C}}(N) + N\hat{\mathbf{m}}(N) \hat{\mathbf{m}}^T(N) \text{ 代入上式}$$

第二步，可得最后的式子）

其中， $\hat{\mathbf{C}}(1) = \mathbf{x}^1 (\mathbf{x}^1)^T - \hat{\mathbf{m}}(1) \hat{\mathbf{m}}^T(1)$ 且 $\hat{\mathbf{m}}(1) = \mathbf{x}^1$ ，因此 $\hat{\mathbf{C}}(1) = \mathbf{0}$ 为零矩阵。