

Ясько ЕЮ.

Н80-4055-18

Вариант 13

Зр-я 2016

30/30

Ответ по лабораторной работе "Нелинейная адаптивная фильтрация"

Математическая модель скалярных объекта наблюдения и измерителя:

$$x_{k+1} = a_k(x_k, v_k) - \text{у-е состояния объекта наблюдения}$$

$$x = cx + exv$$

$$y_k = b_k(x_k, w_k) - \text{у-е измерителя}$$

$$y = gx + fx^2w$$

$$x_0 \sim N(0; 1) - \text{гауссовское начальное состояние объекта наблюдения с}$$

$$m=0, d=d^2=1$$

$$w_k \sim N(0; 1), v_k \sim N(0; 1) - \text{независимые стандартные гауссовские дискретные белые шумы.}$$

$$c = 0,9; e = 0,05; f = 1; g = 0,02$$

1. Вычисление структурных функций нелинейных фильтров в скалярном случае:

1.1. Для линеаризованных фильтров:

$$\tau_k(z, p) = a_k(z, \hat{m}_k^0) = cz \Rightarrow \delta 2 \quad a_k(x, v) = cx + exv$$

$$\Theta_k(z, p) = p \cdot \left( \frac{\partial a_k(x, v)}{\partial x} \right)_{z,0}^2 + \left( \frac{\partial a_k(x, v)}{\partial v} \right)_{z,0}^2 \cdot p_k^{\uparrow} = p \cdot (c)^2 + (ez)^2 = c^2 p + e^2 z^2 \Rightarrow \delta 1$$

$$h_k(m, d) = b_k(m, \hat{m}_k^0) = gm \Rightarrow \delta 5 \quad b_k(x, w) = gx + fx^2w$$

$$G_k(m, d) = \frac{\partial h_k(m, d)}{\partial m} = g \Rightarrow \delta 8$$

$$F_k(m, d) = d \cdot \left( \frac{\partial b_k(x, w)}{\partial x} \right)_{m,0}^2 + \left( \frac{\partial b_k(x, w)}{\partial w} \right)_{m,0}^2 \cdot p_k^{\uparrow} = d \cdot (g)^2 + (fm^2)^2 = g^2 d + f^2 m^4 \Rightarrow \delta 16$$

1.2 Для гауссовских фильтров:

$$\omega_k(x) = M[a_k(x, v_k)] \Rightarrow \tau_k(z, p) = M_N^{z,p}[\omega_k(x)]$$

$$\omega_k(x) = cx \Rightarrow \tau_k^{(z,p)} = cz \Rightarrow \delta 2$$

$$\Xi_k(x) = M[a_k^2(x, v_k)] \Rightarrow \Theta_k(z, p) = M_N^{z,p}[\Xi_k(x)] - \tau_k^2(z, p)$$

$$\Xi_k(x) = M[c^2 x^2 + 2cex^2v + e^2 x^2 v^2] = c^2 x^2 + e^2 x^2$$



$$M_N^{z,p}[\bar{z}(x)] = M_N^{z,p}[c^2 x^2 + e^2 x^4] = c^2(z^2 + p) + e^2(z^2 + p) \Rightarrow$$

$$\Theta_k^{(z,p)} = c^2(z^2 + p) + e^2(z^2 + p) - c^2 z^2 = c^2 p + e^2 z^2 + e^2 p \Rightarrow \Delta 5$$

$$v_k(x) = M[\beta_k(x, w_k)] \Rightarrow h_k(m, d) = M_N^{m,d}[v_k(x)]$$

$$v_k(x) = M[gx + fx^2 w] = gx$$

$$h_k(m, d) = gm \Rightarrow \Delta 5$$

$$G_k(m, d) = \frac{\delta h_k(m, d)}{\delta m} = g \Rightarrow \Delta 8$$

$$\Pi_k(x) = M[\beta_k^2(x, w_k)] \Rightarrow F_k(m, d) = M_N^{m,d}[\Pi_k(x)] - h_k^2(m, d)$$

$$\Pi_k(x) = M[g^2 x^2 + 2gfx^3 w + f^2 x^4 w^2] = g^2 x^2 + f^2 x^4$$

$$M_N^{m,d}[\Pi_k(x)] = M_N^{m,d}[g^2 x^2 + f^2 x^4] = g^2(m^2 + d) + f^2 M_N^{m,d}[x^4] \ominus$$

$$\phi_3(m, d) = m \cdot \phi_2 + 2d\phi_1 = m(m^2 + d) + 2dm = m^3\phi_4 + 3md$$

$$\phi_4(m, d) = m \cdot \phi_3 + 3d\phi_2 = m(m^3 + 3md) + 3d(m^2 + d) = m^4 + 3dm^2 + 3m^2d + 3d^2$$

$$\ominus g^2(m^2 + d) + f^2(m^4 + 6m^2d + 3d^2)$$

$$F_k(m, d) = g^2(m^2 + d) + f^2(m^4 + 6m^2d + 3d^2) - g^2m^2 = g^2d + f^2m^4 + 6m^2f^2d + 3f^2d^2 \Rightarrow \Delta 20$$

Номера структурных функций в работе:

	$\tau$	$\Theta$	$h$	$G$	$F$
линей.	2	15	5	8	16
гаусс.	2	5	5	8	20

2. Уравнения всех исследуемых фильтров с формулами вычисления их параметров.

2.1 АОФ

Уравнения гауссовского приближения к АОФ:

$$\begin{cases} K_k = \Psi_k G_k^T(\Lambda_k, \Psi_k) F_k^{-1}(\Lambda_k, \Psi_k) \\ \hat{x}_k = \Lambda_k + K_k(\Lambda_k, \Psi_k)[y_k - h_k(z_k, p_k)] - \text{ур-е коррекции} \\ P_k = \Psi_k - K_k(\Lambda_k, \Psi_k) G_k^T(\Lambda_k, \Psi_k) \Psi_k \end{cases}$$

$$\Lambda_{k+1} = \tau_k(z_k, p_k)$$

$$\Psi_{k+1} = \Theta_k(z_k, p_k) - \text{ур-е прогноза}$$

Линеаризованное приближ-е к АОФ:

$$\text{Линеаризуем ур-е: } x_{k+1} = a_k(x_k, v_k) \approx a_k(z_k, m_k^v) + \left(\frac{\partial a_k}{\partial x}\right)_* (x_k - z_k) + \left(\frac{\partial a_k}{\partial v}\right)_* \tilde{v}_k,$$

$$\text{где } * : x_k = z_k; v_k = m_k^v$$



$$y_k = b_k(x_k, w_k) \approx b_k(\lambda_k, m_k^w) + \left(\frac{db_k}{dx}\right)_* (x_k - \lambda_k) + \left(\frac{db_k}{dw}\right)_* \tilde{w}_k,$$

$$\text{где } \# : x_k = \lambda_k, w_k = m_k^w$$

$$\text{Тога: } \gamma_k(z, p) \approx a_k(z, m_k^v)$$

$$\theta(z, p) \approx \left(\frac{da_k}{dx}\right)_* p \left(\frac{da}{dx}\right)_*^T + \left(\frac{da}{dv}\right)_* Q_k \left(\frac{da}{dv}\right)_*^T$$

$$h_k(\lambda, \psi) \approx b_k(\lambda, m_k^w)$$

$$F_k(\lambda, \psi) \approx \left(\frac{db_k}{dx}\right)_* \psi \left(\frac{db_k}{dx}\right)_*^T + \left(\frac{db_k}{dw}\right)_* R_k \left(\frac{db_k}{dw}\right)_*^T$$

$$G(\lambda, \psi) \approx \left(\frac{db_k}{dx}\right)_\#$$

## 2.2 ДУОФ

$$\begin{cases} z_k = \lambda_k + H_k [y_k - b_k(\lambda_k, m_k^w)] + e_k & - \text{коррекции} \\ \lambda_{k+1} = F_k G_k(z_k, m_k^v) + g_k & - \text{прогноза} \end{cases}$$

$$\bullet (H_k, e_k): I_k = M[(x_k - z_k)^2] \rightarrow I_k(H_k, e_k) \rightarrow \min_{H, e}$$

$$H_k = D_{kk}^{x \times y} (D_k^{yy})^{-1}, \quad \Delta x_k = x_k - \lambda_k$$

$$e_k = m_k^{xy} - H_k m_k^{wy}, \quad \Delta y_k = y_k - b_k(\lambda_k, m_k^w)$$

$$\bullet (F_k, g_k): J_k = M[(x_{k+1} - \lambda_{k+1})^2] \rightarrow \min J_k(F_k, g_k) \rightarrow \min_{F, g}$$

$$F_k = D_{k+1}^{x, u} (D_k^{uu})^{-1}$$

$$g_k = m_{k+1}^x - F_k m_k^z, \quad u_k = a_k(z_k, m_k^v)$$

## 2.3 ФОС

Уравнение для фильтра:

$$\begin{cases} \Gamma_k = D_{kk}^{xz} (D_k^{zz})^{-1} \\ \mathcal{Z}_k = m_k^x - \Gamma_k m_k^z \\ T_k = D_k^y - \Gamma_k (D_{kk}^{xz})^T \end{cases} \quad \checkmark$$

$$\text{коррек-} \begin{cases} z_k = \lambda_k + K_k [y_k - h_k(\lambda_k, \psi_k)] \\ u_k = \Gamma_k z_k + \mathcal{Z}_k \end{cases} \text{ции, где } K_k = \Psi_k G_k^T(\lambda_k, \psi_k) F_k^{-1}(\lambda_k, \psi_k)$$

$$\text{прогно-} \begin{cases} \lambda_{k+1} = \gamma_k(u_k, T_k) \\ \psi_{k+1} = \theta_k(u_k, T_k) \end{cases} \text{за - отличается от ГАОФ аргументами (вместо } z_k, p_k \text{ выступает } u_k, T_k)$$

Структурные ср-ии  $\gamma_k, \theta_k, h_k, b_k, \Gamma_k$  для АРОС и ГРОС - аналогично.

## 2.4 МРОС

Уравнения МРОС:

$$z_k = \lambda + H_k \{ \Psi_k G_k^T(\lambda_k, \psi_k) F_k^{-1}(\lambda_k, \psi_k) [y_k - h_k(\lambda_k, \psi_k)] \} + e_k$$

$$u_k = \Gamma_k z_k + \mathcal{Z}_k$$

$$\lambda_{k+1} = z_k \gamma_k(u_k, T_k)$$

$$\begin{cases} H_k = D_{kk}^{x-y} (D_k^{xy})^{-1} \\ e_k = m_k^{x-y} - H_k m_k^{xy} \\ L_k = D_{k+1,k}^{xw} (D_k^{w})^{-1}, \quad P_k = \tau_k(u_k, T_k) \\ \eta_k = m_{k+1}^x - L_k m_k^w \end{cases}$$

Графики сравнения точности фильтров см. в приложении.

Анализируя графики, полученные после визуализации данных, которые были посчитаны прикладной программой, можно оценить точность по критерию дисперсии ошибки оценивания. И сделать **вывод**, что наилучшими по точности оказались приближения к МФОС, а самый худший результат показали ДУОФ.