

## Приложение 1

### Вывод апостериорной плотности вероятности $p(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_1^k)$

Рассмотрим АПВ  $p(\mathbf{X}_1^k | \mathbf{Y}_1^k)$ , где:

- $\mathbf{Y}_1^k = [\mathbf{y}_1 \dots \mathbf{y}_k]$  - выборка независимых наблюдений;
- $\mathbf{X}_0^k = [\mathbf{x}_1 \dots \mathbf{x}_k]$  - векторная Марковская последовательность.

Согласно формуле Байеса:

$$p(\mathbf{X}_1^k, \mathbf{Y}_1^k) = p(\mathbf{X}_1^k | \mathbf{Y}_1^k) \cdot p(\mathbf{Y}_1^k) = p(\mathbf{Y}_1^k | \mathbf{X}_1^k) \cdot p(\mathbf{X}_1^k)$$

$$p(\mathbf{X}_1^k | \mathbf{Y}_1^k) = \frac{p(\mathbf{Y}_1^k | \mathbf{X}_1^k) \cdot p(\mathbf{X}_1^k)}{p(\mathbf{Y}_1^k)} \quad (1)$$

$$p(\mathbf{X}_1^k | \mathbf{Y}_1^k) = c_1 \cdot p(\mathbf{Y}_1^k | \mathbf{X}_1^k) \cdot p(\mathbf{X}_1^k);$$

Т.к.  $p(\mathbf{Y}_1^k)$  – не зависит от  $\mathbf{X}_1^k$ , введем нормировочную константу  $c_1$ :

$$p(\mathbf{X}_1^k | \mathbf{Y}_1^k) = c_1 \cdot p(\mathbf{Y}_1^k | \mathbf{X}_1^k) \cdot p(\mathbf{X}_1^k); \quad (2)$$

По условию задачи отсчеты шума наблюдений независимы. Следовательно,  $\mathbf{y}_1$  зависит только от  $\mathbf{x}_1$ , и не зависит от  $\mathbf{y}_2 \dots \mathbf{y}_k$  и  $\mathbf{x}_2 \dots \mathbf{x}_k$ . Также можно сказать, что  $\mathbf{y}_2 \dots \mathbf{y}_k$  не зависят от  $\mathbf{x}_1$ , при условии, что известны  $\mathbf{x}_2 \dots \mathbf{x}_k$ . Тогда  $p(\mathbf{Y}_1^k | \mathbf{X}_1^k) = p(\mathbf{y}_1 | \mathbf{x}_1) p(\mathbf{y}_2 \dots \mathbf{y}_k | \mathbf{x}_2 \dots \mathbf{x}_k)$ . Продолжая аналогичные рассуждения для  $\mathbf{y}_2 \dots \mathbf{y}_k$  можно заключить, что:

$$p(\mathbf{Y}_1^k | \mathbf{X}_1^k) = \prod_{j=1}^k p(\mathbf{y}_j | \mathbf{x}_j); \quad (3)$$

Где  $p(\mathbf{y}_j | \mathbf{x}_j)$  – одношаговая функция правдоподобия.

Учитывая то, что  $\mathbf{X}_1^k$  – это векторная Марковская последовательность:

$$\begin{aligned}
p(\mathbf{X}_1^k) &= p(\mathbf{x}_k | \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_{k-1}) \cdot p(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_{k-1}) = \\
&= p(\mathbf{x}_k | \mathbf{x}_{k-1}) \cdot p(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_{k-1}) = \\
&= p(\mathbf{x}_k | \mathbf{x}_{k-1}) \cdot p(\mathbf{x}_{k-1} | \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_{k-2}) \cdot p(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_{k-2}) = \\
&= p(\mathbf{x}_k | \mathbf{x}_{k-1}) \cdot p(\mathbf{x}_{k-1} | \mathbf{x}_{k-2}) \cdot p(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_{k-2}) = \dots
\end{aligned} \tag{4}$$

Продолжая аналогичные выкладки до  $\mathbf{x}_1$ , получим:

$$p(\mathbf{X}_1^k) = \prod_{j=1}^k p(\mathbf{x}_j | \mathbf{x}_{j-1}); \tag{5}$$

Где  $p(\mathbf{x}_j | \mathbf{x}_{j-1})$  – плотность вероятности (ПВ) перехода.

В начальный момент времени  $p(\mathbf{x}_1 | \mathbf{x}_0) \equiv p(\mathbf{x}_1)$ , где  $p(\mathbf{x}_1)$  – априорная ПВ.

Выразим АПВ  $p(\mathbf{X}_1^k | \mathbf{Y}_1^k)$  с учетом уравнений (2),(3),(5):

$$p(\mathbf{X}_1^k | \mathbf{Y}_1^k) = c_1 \cdot \prod_{j=1}^k p(\mathbf{y}_j | \mathbf{x}_j) \cdot p(\mathbf{x}_j | \mathbf{x}_{j-1}); \tag{6}$$

Одношаговая функция правдоподобия в правой части  $p(\mathbf{y}_j | \mathbf{x}_j)$  фактически задана моделью наблюдений. Плотность вероятности перехода марковского процесса  $p(\mathbf{x}_j | \mathbf{x}_{j-1})$  фактически задана динамически уравнением. Константа  $c_1$  может быть получена из условия нормировки

$$\int_{-\infty}^{+\infty} p(x) dx = 1 .$$

Из свойства согласованности совместной ПВ:

$$\begin{aligned}
p(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_1^k) &= \\
&= \int_{\mathbf{x}_1} \dots \int_{\mathbf{x}_{v-1}} \int_{\mathbf{x}_{v+1}} \dots \int_{\mathbf{x}_k} p(\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_k | \mathbf{Y}_1^k) d\mathbf{x}_k \dots d\mathbf{x}_{v+1} d\mathbf{x}_{v-1} \dots d\mathbf{x}_1 = \\
&= \int_{\mathbf{x}_1^{v-1}} \int_{\mathbf{x}_{v+1}^k} p(\mathbf{X}_1^k | \mathbf{Y}_1^k) d\mathbf{X}_{v+1}^k d\mathbf{X}_1^{v-1},
\end{aligned} \tag{7}$$

Подставим (6) в (7) получим уравнение для АПВ  $p(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_1^k)$ :

$$\begin{aligned}
p(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_1^k) &= c_1 \cdot \int_{\mathbf{x}_1^{v-1}} \int_{\mathbf{x}_{v+1}^k} \prod_{j=1}^k p(\mathbf{y}_j | \mathbf{x}_j) \cdot p(\mathbf{x}_j | \mathbf{x}_{j-1}) d\mathbf{X}_{v+1}^k d\mathbf{X}_1^{v-1} = \\
&= c_1 \cdot \int_{\mathbf{x}_1^{v-1}} \prod_{j=1}^{v-1} p(\mathbf{y}_j | \mathbf{x}_j) \cdot p(\mathbf{x}_j | \mathbf{x}_{j-1}) d\mathbf{X}_1^{v-1} \cdot \\
&\quad \cdot \int_{\mathbf{x}_{v+1}^k} \prod_{j=v+1}^k p(\mathbf{y}_j | \mathbf{x}_j) \cdot p(\mathbf{x}_j | \mathbf{x}_{j-1}) d\mathbf{X}_{v+1}^k
\end{aligned} \tag{8}$$

**Приложение 2**  
**Вывод рекуррентного уравнения для эволюции апостериорной**  
**плотности вероятности  $p(\mathbf{X}_v^k | \mathbf{Y}_1^k)$**

Из свойства согласованности совместной ПВ и пользуясь (3) можно записать:

$$\begin{aligned}
 p(\mathbf{X}_v^k | \mathbf{Y}_1^k) &= \int_{\mathbf{X}_1^{v-1}} p(\mathbf{X}_1^k | \mathbf{Y}_1^k) d\mathbf{X}_1^{v-1} = c \cdot \int_{\mathbf{X}_1^{v-1}} \prod_{i=1}^k p(\mathbf{y}_i | \mathbf{x}_i) p(\mathbf{x}_i | \mathbf{x}_{i-1}) d\mathbf{X}_1^{v-1} = \\
 &= c \cdot \int_{\mathbf{X}_1^{v-1}} p(\mathbf{x}_v | \mathbf{x}_{v-1}) \prod_{i=1}^{v-1} p(\mathbf{y}_i | \mathbf{x}_i) p(\mathbf{x}_i | \mathbf{x}_{i-1}) d\mathbf{X}_1^{v-1} \times \\
 &\times p(\mathbf{y}_v | \mathbf{x}_v) \cdot \prod_{i=v+1}^k p(\mathbf{y}_i | \mathbf{x}_i) p(\mathbf{x}_i | \mathbf{x}_{i-1}).
 \end{aligned} \tag{9}$$

Предположим, что на предыдущем шаге была получена ПВ  $p(\mathbf{X}_{v-1}^{k-1} | \mathbf{Y}_1^{k-1})$ . Меняя соответствующие индексы в только что полученном выражении, запишем:

$$\begin{aligned}
 p(\mathbf{X}_{v-1}^{k-1} | \mathbf{Y}_1^{k-1}) &= c_1 \cdot \int_{\mathbf{X}_1^{v-2}} p(\mathbf{x}_{v-1} | \mathbf{x}_{v-2}) \prod_{i=1}^{v-2} p(\mathbf{y}_i | \mathbf{x}_i) p(\mathbf{x}_i | \mathbf{x}_{i-1}) d\mathbf{X}_1^{v-2} \times \\
 &\times p(\mathbf{y}_{v-1} | \mathbf{x}_{v-1}) \cdot \prod_{i=v}^{k-1} p(\mathbf{y}_i | \mathbf{x}_i) p(\mathbf{x}_i | \mathbf{x}_{i-1})
 \end{aligned} \tag{10}$$

С другой стороны, в (9) можно взять внешний интеграл по  $\mathbf{x}_{v-1}$ , а внутренение – по  $\mathbf{x}_1 \dots \mathbf{x}_{v-2}$ :

$$\begin{aligned}
p(\mathbf{X}_v^k | \mathbf{Y}_1^k) &= c \cdot p(\mathbf{y}_v | \mathbf{x}_v) \cdot \prod_{i=v+1}^k p(\mathbf{y}_i | \mathbf{x}_i) p(\mathbf{x}_i | \mathbf{x}_{i-1}) \times \\
&\times \int_{\mathbf{x}_{v-1}} \int_{\mathbf{X}_1^{v-2}} p(\mathbf{x}_v | \mathbf{x}_{v-1}) \prod_{i=1}^{v-1} p(\mathbf{y}_i | \mathbf{x}_i) p(\mathbf{x}_i | \mathbf{x}_{i-1}) d\mathbf{X}_1^{v-2} d\mathbf{x}_{v-1} = \\
&= c \cdot p(\mathbf{y}_v | \mathbf{x}_v) \cdot \prod_{i=v+1}^k p(\mathbf{y}_i | \mathbf{x}_i) p(\mathbf{x}_i | \mathbf{x}_{i-1}) \times \\
&\times \int_{\mathbf{x}_{v-1}} p(\mathbf{x}_v | \mathbf{x}_{v-1}) p(\mathbf{y}_{v-1} | \mathbf{x}_{v-1}) \int_{\mathbf{X}_1^{v-2}} p(\mathbf{x}_{v-1} | \mathbf{x}_{v-2}) \prod_{i=1}^{v-2} p(\mathbf{y}_i | \mathbf{x}_i) p(\mathbf{x}_i | \mathbf{x}_{i-1}) d\mathbf{X}_1^{v-2} d\mathbf{x}_{v-1}.
\end{aligned} \tag{11}$$

Из (10) можно выразить интеграл:

$$\begin{aligned}
&\int_{\mathbf{X}_1^{v-2}} p(\mathbf{x}_{v-1} | \mathbf{x}_{v-2}) \prod_{i=1}^{v-2} p(\mathbf{y}_i | \mathbf{x}_i) p(\mathbf{x}_i | \mathbf{x}_{i-1}) d\mathbf{X}_1^{v-2} = \\
&= \frac{p(\mathbf{X}_{v-1}^{k-1} | \mathbf{Y}_1^{k-1})}{c_1 \cdot p(\mathbf{y}_{v-1} | \mathbf{x}_{v-1}) \cdot \prod_{i=v}^{k-1} p(\mathbf{y}_i | \mathbf{x}_i) p(\mathbf{x}_i | \mathbf{x}_{i-1})}.
\end{aligned} \tag{12}$$

Подставляя (12) в (11) получим (где  $c_2 = c / c_1$ ):

$$\begin{aligned}
p(\mathbf{X}_v^k | \mathbf{Y}_1^k) &= c \cdot p(\mathbf{y}_v | \mathbf{x}_v) \cdot \prod_{i=v+1}^k p(\mathbf{y}_i | \mathbf{x}_i) p(\mathbf{x}_i | \mathbf{x}_{i-1}) \times \\
&\times \int_{\mathbf{x}_{v-1}} p(\mathbf{x}_v | \mathbf{x}_{v-1}) p(\mathbf{y}_{v-1} | \mathbf{x}_{v-1}) \cdot \\
&\cdot \frac{p(\mathbf{X}_{v-1}^{k-1} | \mathbf{Y}_1^{k-1})}{c_1 \cdot p(\mathbf{y}_{v-1} | \mathbf{x}_{v-1}) \cdot \prod_{i=v}^{k-1} p(\mathbf{y}_i | \mathbf{x}_i) p(\mathbf{x}_i | \mathbf{x}_{i-1})} d\mathbf{x}_{v-1} =
\end{aligned} \tag{13}$$

$$\begin{aligned}
&= c_2 \cdot p(\mathbf{y}_v | \mathbf{x}_v) \cdot \frac{\prod_{i=v+1}^k p(\mathbf{y}_i | \mathbf{x}_i) p(\mathbf{x}_i | \mathbf{x}_{i-1})}{\prod_{i=v+1}^{k-1} p(\mathbf{y}_i | \mathbf{x}_i) p(\mathbf{x}_i | \mathbf{x}_{i-1})} \cdot \\
&\cdot \int_{\mathbf{x}_{v-1}} p(\mathbf{x}_v | \mathbf{x}_{v-1}) \frac{p(\mathbf{X}_{v-1}^{k-1} | \mathbf{Y}_1^{k-1})}{p(\mathbf{y}_v | \mathbf{x}_v) p(\mathbf{x}_v | \mathbf{x}_{v-1})} d\mathbf{x}_{v-1} = \\
&= c_2 \cdot p(\mathbf{y}_k | \mathbf{x}_k) p(\mathbf{x}_k | \mathbf{x}_{k-1}) \cdot \int_{\mathbf{x}_{v-1}} p(\mathbf{X}_{v-1}^{k-1} | \mathbf{Y}_1^{k-1}) d\mathbf{x}_{v-1},
\end{aligned}$$

Рекуррентное уравнение для эволюции АПВ  $p(\mathbf{X}_v^k | \mathbf{Y}_1^k)$ :

$$\begin{aligned}
p(\mathbf{X}_v^k | \mathbf{Y}_1^k) &= c_2 \cdot p(\mathbf{y}_k | \mathbf{x}_k) p(\mathbf{x}_k | \mathbf{x}_{k-1}) \cdot \int_{\mathbf{x}_{v-1}} p(\mathbf{X}_{v-1}^{k-1} | \mathbf{Y}_1^{k-1}) d\mathbf{x}_{v-1}, \\
p(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_1^k) &= \int_{\mathbf{X}_{v+1}^k} p(\mathbf{X}_v^k | \mathbf{Y}_1^k) d\mathbf{X}_{v+1}^k.
\end{aligned}$$

(14)

### Приложение 3

#### Вывод итогового алгоритма для нахождения оценки $\hat{\mathbf{X}}_v^k$

Решим уравнения (14) для первого и второго момента АПВ  $p(\mathbf{X}_v^k | \mathbf{Y}_1^k)$ . Для этого конкретизируем вид расширенного вектора состояния:

$$\mathbf{X}_v^k = \begin{pmatrix} \mathbf{x}_v \\ \vdots \\ \mathbf{x}_k \end{pmatrix} \quad (15)$$

Апостериорную дисперсию данного вектора обозначим как  $\mathbf{D}_{\mathbf{x},k}$ .

АПВ  $p(\mathbf{X}_v^k | \mathbf{Y}_1^k)$  является гауссовской функцией:

$$p(\mathbf{X}_v^k | \mathbf{Y}_1^k) = \frac{1}{(2\pi)^{L/2} \sqrt{\det(\mathbf{D}_{\mathbf{x},k})}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} (\mathbf{X}_v^k - \hat{\mathbf{X}}_v^k)^T \mathbf{D}_{\mathbf{x},k}^{-1} (\mathbf{X}_v^k - \hat{\mathbf{X}}_v^k) \right\} \quad (16)$$

где  $L = N \cdot (k - v + 1)$  - размерность вектора состояния  $\mathbf{X}_v^k$ .

$$p(\mathbf{y}_k | \mathbf{x}_k) = \frac{1}{(2\pi)^{M/2} \sqrt{\det(\mathbf{D}_n)}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} (\mathbf{y}_k - \mathbf{H}_k \mathbf{x}_k)^T \mathbf{D}_n^{-1} (\mathbf{y}_k - \mathbf{H}_k \mathbf{x}_k) \right\} \quad (17)$$

$$p(\mathbf{x}_k | \mathbf{x}_{k-1}) = \frac{1}{(2\pi)^{N/2} \sqrt{\det(\mathbf{D}_\xi)}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} (\mathbf{x}_k - \mathbf{F} \mathbf{x}_{k-1})^T \mathbf{D}_\xi^{-1} (\mathbf{x}_k - \mathbf{F} \mathbf{x}_{k-1}) \right\} \quad (18)$$

Для нахождения  $\int_{\mathbf{x}_{v-1}} p(\mathbf{X}_{v-1}^{k-1} | \mathbf{Y}_1^{k-1}) d\mathbf{x}_{v-1}$  можно воспользоваться

следующими математическими соотношениями:

$$\begin{aligned}
& \int_{-\infty}^{+\infty} \exp\{-\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} + \mathbf{b}^T \mathbf{x} + c\} d\mathbf{x} = \\
& = \sqrt{\frac{\pi}{\det(\mathbf{A})}} \exp\left\{\frac{1}{4} \mathbf{b}^T \mathbf{A}^{-1} \mathbf{b} + c\right\}
\end{aligned} \tag{19}$$

$$\begin{aligned}
& \int_{-\infty}^{+\infty} \exp\left\{-\frac{1}{2} \begin{vmatrix} \mathbf{x}^T & \mathbf{R}_{xx} & \mathbf{R}_{xy} \\ \mathbf{y} & \mathbf{R}_{xy}^T & \mathbf{R}_{yy} \end{vmatrix} \begin{vmatrix} \mathbf{x} \\ \mathbf{y} \end{vmatrix}\right\} d\mathbf{x} = \\
& = \sqrt{\frac{2^{n_x} \pi}{\det(\mathbf{R}_{xx})}} \exp\left\{-\frac{1}{2} \mathbf{y}^T (\mathbf{R}_{yy} - \mathbf{R}_{xy}^T \mathbf{R}_{xx}^{-1} \mathbf{R}_{xy}) \mathbf{y}\right\}
\end{aligned} \tag{20}$$

$$\begin{aligned}
& \int_{-\infty}^{+\infty} \exp\left\{-\frac{1}{2} \begin{vmatrix} \mathbf{x}^T & \mathbf{R}_{xx} & \mathbf{R}_{xy} \\ \mathbf{y} & \mathbf{R}_{xy}^T & \mathbf{R}_{yy} \end{vmatrix} \begin{vmatrix} \mathbf{x} \\ \mathbf{y} \end{vmatrix}\right\} d\mathbf{y} = \\
& = \sqrt{\frac{2^{n_y} \pi}{\det(\mathbf{R}_{yy})}} \exp\left\{-\frac{1}{2} \mathbf{x}^T (\mathbf{R}_{xx} - \mathbf{R}_{xy} \mathbf{R}_{yy}^{-1} \mathbf{R}_{xy}^T) \mathbf{x}\right\}
\end{aligned} \tag{21}$$

В (20) применяется подстановка  $(\mathbf{X}_{v-1}^{k-1} - \hat{\mathbf{X}}_{v-1}^{k-1}) \rightarrow \begin{vmatrix} \mathbf{x} \\ \mathbf{y} \end{vmatrix}$  так что

$$(\mathbf{x}_{v-1} - \hat{\mathbf{x}}_{v-1}) \rightarrow \mathbf{x}, (\mathbf{X}_v^{k-1} - \hat{\mathbf{X}}_v^{k-1}) \rightarrow \mathbf{y}, \mathbf{D}_{\mathbf{X},k-1}^{-1} \rightarrow \begin{vmatrix} \mathbf{R}_{xx} & \mathbf{R}_{xy} \\ \mathbf{R}_{xy}^T & \mathbf{R}_{yy} \end{vmatrix}.$$

$$\int_{\mathbf{x}_{v-1}} p(\mathbf{X}_{v-1}^{k-1} | \mathbf{Y}_1^{k-1}) d\mathbf{x}_{v-1} = \frac{\exp\left\{-\frac{1}{2} (\mathbf{X}_v^{k-1} - \hat{\mathbf{X}}_v^{k-1})^T \mathbf{A} (\mathbf{X}_v^{k-1} - \hat{\mathbf{X}}_v^{k-1})\right\}}{\sqrt{2^{L-N} \pi^{L-1} \det(\mathbf{D}_{\mathbf{X},k-1}) \det(\mathbf{R}_{xx})}} \tag{22}$$

где  $\mathbf{A} = (\mathbf{R}_{yy} - \mathbf{R}_{xy}^T \mathbf{R}_{xx}^{-1} \mathbf{R}_{xy})$ .

Подставляя (19)-(21) в (14), получим, что с одной стороны:

$$\ln p(\mathbf{X}_v^k | \mathbf{Y}_1^k) = c_5 - \frac{1}{2} (\mathbf{X}_v^k - \hat{\mathbf{X}}_v^k)^T \mathbf{D}_{\mathbf{X},k}^{-1} (\mathbf{X}_v^k - \hat{\mathbf{X}}_v^k) \tag{23}$$

с другой стороны:



$$\begin{aligned} \ln p(\mathbf{X}_v^k | \mathbf{Y}_1^k) = & c_6 - \frac{1}{2} (\mathbf{y}_k - \mathbf{H}_k \mathbf{x}_k)^T \mathbf{D}_n^{-1} (\mathbf{y}_k - \mathbf{H}_k \mathbf{x}_k) - \\ & - \frac{1}{2} (\mathbf{x}_k - \mathbf{F} \mathbf{x}_{k-1})^T \mathbf{D}_\xi^{-1} (\mathbf{x}_k - \mathbf{F} \mathbf{x}_{k-1}) - \frac{1}{2} (\mathbf{X}_v^{k-1} - \hat{\mathbf{X}}_v^{k-1})^T \mathbf{A} (\mathbf{X}_v^{k-1} - \hat{\mathbf{X}}_v^{k-1}). \end{aligned} \quad (24)$$

Приравнявая (23) и (24) получим:

$$\begin{aligned} (\mathbf{X}_v^k - \hat{\mathbf{X}}_v^k)^T \mathbf{D}_{\mathbf{X},k}^{-1} (\mathbf{X}_v^k - \hat{\mathbf{X}}_v^k) = & c_7 + (\mathbf{y}_k - \mathbf{H}_k \mathbf{x}_k)^T \mathbf{D}_n^{-1} (\mathbf{y}_k - \mathbf{H}_k \mathbf{x}_k) + \\ & + (\mathbf{x}_k - \mathbf{F} \mathbf{x}_{k-1})^T \mathbf{D}_\xi^{-1} (\mathbf{x}_k - \mathbf{F} \mathbf{x}_{k-1}) + (\mathbf{X}_v^{k-1} - \hat{\mathbf{X}}_v^{k-1})^T \mathbf{A} (\mathbf{X}_v^{k-1} - \hat{\mathbf{X}}_v^{k-1}) = \\ = & c_8 - 2 \mathbf{y}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H}_k \mathbf{x}_k + \mathbf{x}_k^T \mathbf{H}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H}_k \mathbf{x}_k + \mathbf{x}_k^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_k + \mathbf{x}_{k-1}^T \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{x}_{k-1} - \\ & - \mathbf{x}_k^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{x}_{k-1} - \mathbf{x}_{k-1}^T \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_k + (\mathbf{X}_v^{k-1})^T \mathbf{A} \mathbf{X}_v^{k-1} - 2 (\hat{\mathbf{X}}_v^{k-1})^T \mathbf{A} \hat{\mathbf{X}}_v^{k-1}. \end{aligned} \quad (25)$$

Пусть:

$$\begin{aligned} \mathbf{x}_k = \mathbf{c}_k \mathbf{X}_v^k, \text{ где } \mathbf{c}_k = & \left| \mathbf{0}_{N \times (L-N)} \quad \mathbf{I}_N \right|, \\ \mathbf{x}_{k-1} = \mathbf{c}_{k-1} \mathbf{X}_v^k, \text{ где } \mathbf{c}_{k-1} = & \left| \mathbf{0}_{N \times (L-2N)} \quad \mathbf{I}_N \quad \mathbf{0}_{N \times N} \right|, \\ \mathbf{X}_v^{k-1} = \mathbf{c}_v \mathbf{X}_v^k, \text{ где } \mathbf{c}_v = & \left| \mathbf{I}_{(L-N) \times (L-N)} \quad \mathbf{0}_{(L-N) \times N} \right|, \end{aligned} \quad (26)$$

Тогда:

$$\begin{aligned} (\mathbf{X}_v^k - \hat{\mathbf{X}}_v^k)^T \mathbf{D}_{\mathbf{X},k}^{-1} (\mathbf{X}_v^k - \hat{\mathbf{X}}_v^k) = & c_8 - 2 \mathbf{y}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H}_k \mathbf{c}_k \mathbf{X}_v^k + \\ & + (\mathbf{X}_v^k)^T \mathbf{c}_k^T \left[ \mathbf{H}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H}_k + \mathbf{D}_\xi^{-1} \right] \mathbf{c}_k \mathbf{X}_v^k - \\ & - (\mathbf{X}_v^k)^T \mathbf{c}_k^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{c}_{k-1} \mathbf{X}_v^k - (\mathbf{X}_v^k)^T \mathbf{c}_{k-1}^T \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{c}_k \mathbf{X}_v^k + \\ & + (\mathbf{X}_v^k)^T \mathbf{c}_{k-1}^T \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{c}_{k-1} \mathbf{X}_v^k + (\mathbf{X}_v^k)^T \mathbf{c}_v^T \mathbf{A} \mathbf{c}_v \mathbf{X}_v^k - 2 (\hat{\mathbf{X}}_v^{k-1})^T \mathbf{A} \mathbf{c}_v \mathbf{X}_v^k = \\ = & c_8 - 2 \left[ \mathbf{y}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H}_k \mathbf{c}_k + (\hat{\mathbf{X}}_v^{k-1})^T \mathbf{A} \mathbf{c}_v \right] \mathbf{X}_v^k + \\ & + (\mathbf{X}_v^k)^T \left[ \mathbf{c}_k^T \left[ \mathbf{H}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H}_k + \mathbf{D}_\xi^{-1} \right] \mathbf{c}_k + \mathbf{c}_{k-1}^T \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{c}_{k-1} + \right. \\ & \left. + \mathbf{c}_v^T \mathbf{A} \mathbf{c}_v - \mathbf{c}_k^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{c}_{k-1} - \mathbf{c}_{k-1}^T \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{c}_k \right] \mathbf{X}_v^k = \\ = & (\mathbf{X}_v^k)^T \mathbf{D}_{\mathbf{X},k}^{-1} \mathbf{X}_v^k - 2 (\hat{\mathbf{X}}_v^k)^T \mathbf{D}_{\mathbf{X},k}^{-1} \mathbf{X}_v^k + \hat{\mathbf{X}}_v^k \mathbf{D}_{\mathbf{X},k}^{-1} \hat{\mathbf{X}}_v^k \end{aligned} \quad (27)$$

Из (27) следует, что:

$$\begin{aligned}
\mathbf{D}_{\mathbf{x},k}^{-1} &= \mathbf{c}_k^T \left[ \mathbf{H}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H}_k + \mathbf{D}_\xi^{-1} \right] \mathbf{c}_k + \mathbf{c}_{k-1}^T \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{c}_{k-1} + \\
&+ \mathbf{c}_v^T \mathbf{A} \mathbf{c}_v - \mathbf{c}_k^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{c}_{k-1} - \mathbf{c}_{k-1}^T \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{c}_k, \\
\left( \hat{\mathbf{X}}_v^k \right)^T \mathbf{D}_{\mathbf{x},k}^{-1} &= \left( \mathbf{y}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H}_k \mathbf{c}_k + \left( \hat{\mathbf{X}}_v^{k-1} \right)^T \mathbf{A} \mathbf{c}_v \right), \\
\mathbf{D}_{\mathbf{x},k}^{-1} \hat{\mathbf{X}}_v^k &= \left( \mathbf{y}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H}_k \mathbf{c}_k + \left( \hat{\mathbf{X}}_v^{k-1} \right)^T \mathbf{A} \mathbf{c}_v \right)^T, \\
\hat{\mathbf{X}}_v^k &= \mathbf{D}_{\mathbf{x},k} \left( \mathbf{c}_k^T \mathbf{H}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k + \mathbf{c}_v^T \mathbf{A} \hat{\mathbf{X}}_v^{k-1} \right).
\end{aligned} \tag{28}$$

Для удобства изложим итоговый алгоритм нахождения оценки  $\hat{\mathbf{X}}_v^k$  пользуясь блочным представлением векторов и матриц.

1. Вводится расширенный вектор состояния  $\mathbf{X}_v^k = \left[ \mathbf{x}_v^T \dots \mathbf{x}_k^T \right]^T$  размерностью  $L = N \cdot (k - v + 1)$  с матрицей апостериорных дисперсий  $\mathbf{D}_{\mathbf{x},k}$  размерностью  $L \times L$ .

2. Обратная матрица дисперсий на  $(k-1)$ -м шаге представится в виде блочной матрицы

$$\mathbf{D}_{\mathbf{x},k-1}^{-1} = \begin{vmatrix} \mathbf{R}_{xx} & \mathbf{R}_{xy} \\ \mathbf{R}_{xy}^T & \mathbf{R}_{yy} \end{vmatrix}, \text{ где } \mathbf{R}_{xx} \text{ — матрица размерности } N \times N,$$

$\mathbf{R}_{yy}$  — матрица размерности  $(L - N) \times (L - N)$ ,  $\mathbf{R}_{xy}$  — матрица размерности  $N \times (L - N)$ .

Рассчитывается матрица

$$\mathbf{A} = \left( \mathbf{R}_{yy} - \mathbf{R}_{xy}^T \mathbf{R}_{xx}^{-1} \mathbf{R}_{xy} \right). \tag{29}$$

3. Рассчитывается матрица апостериорных дисперсий на шаге  $k$

$$\begin{aligned}
\mathbf{D}_{\mathbf{x},k}^{-1} &= \begin{vmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{0}_{(L-N) \times N} \\ \mathbf{0}_{N \times (L-N)} & \mathbf{0}_{N \times N} \end{vmatrix} + \\
&+ \begin{vmatrix} \mathbf{0}_{(L-2N) \times (L-2N)} & \mathbf{0}_{(L-2N) \times (2N)} \\ \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} & -\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \\ \mathbf{0}_{(2N) \times (L-2N)} & -\mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \left[ \mathbf{H}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H}_k + \mathbf{D}_\xi^{-1} \right] \end{vmatrix}
\end{aligned}$$

4. Рассчитывается искомая оценка  $\hat{\mathbf{X}}_v^k$  с использованием оценки  $\hat{\mathbf{X}}_{v-1}^{k-1}$  на предыдущем шаге:

$$\hat{\mathbf{X}}_v^k = \mathbf{D}_{\mathbf{X},k} \cdot \begin{vmatrix} \mathbf{A}\hat{\mathbf{X}}_v^{k-1} \\ \mathbf{H}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k \end{vmatrix}$$

**Приложение 4**  
**Вывод выражений для нахождения ненормированных**  
**плотностей вероятности  $p(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_1^{v-1})$  и  $\hat{p}(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_{v+1}^k)$**

ПВ экстраполированной оценки  $p(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_1^{v-1})$ .

Из свойств Марковского процесса:

$$p(\mathbf{x}_a) = \int p(\mathbf{x}_a | \mathbf{x}_b) p(\mathbf{x}_b) d\mathbf{x}_b; \quad (30)$$

Воспользуемся этим свойством для ПВ экстраполированной оценки:

$$\begin{aligned} p(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_1^{v-1}) &= \int p(\mathbf{x}_v, \mathbf{x}_{v-1} | \mathbf{Y}_1^{v-1}) d\mathbf{x}_{v-1} = \\ &= \int p(\mathbf{x}_v | \mathbf{x}_{v-1}, \mathbf{Y}_1^{v-1}) \hat{p}(\mathbf{x}_{v-1} | \mathbf{Y}_1^{v-1}) d\mathbf{x}_{v-1}; \end{aligned} \quad (31)$$

Т.к.  $\mathbf{x}_v$  не зависит от выборки  $\mathbf{Y}_1^{v-1}$ , то:

$$p(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_1^{v-1}) = \int p(\mathbf{x}_v | \mathbf{x}_{v-1}) \hat{p}(\mathbf{x}_{v-1} | \mathbf{Y}_1^{v-1}) d\mathbf{x}_{v-1}; \quad (32)$$

Где:  $p(\mathbf{x}_v | \mathbf{x}_{v-1})$  – ПВ перехода,  $\hat{p}(\mathbf{x}_{v-1} | \mathbf{Y}_1^{v-1})$  – АПВ на предыдущем шаге.

Подставим получившиеся выражения в АПВ  $\hat{p}(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_1^v)$ :

$$\hat{p}(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_1^v) = c_1 \cdot p(\mathbf{y}_v | \mathbf{x}_v) \int p(\mathbf{x}_v | \mathbf{x}_{v-1}) \hat{p}(\mathbf{x}_{v-1} | \mathbf{Y}_1^{v-1}) d\mathbf{x}_{v-1}; \quad (33)$$

Теперь рассмотрим  $\hat{p}(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_{v+1}^k)$ . Ненормированную плотность вероятности величины  $\mathbf{x}_v$ , при условии, что известны наблюдения  $\mathbf{y}_{v+1} \dots \mathbf{y}_k$  можно представить как:

$$\begin{aligned}
\widehat{p}(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_{v+1}^k) &= \int_{-\infty}^{+\infty} \prod_{j=v+1}^k p(\mathbf{y}_j | \mathbf{x}_j) \cdot p(\mathbf{x}_j | \mathbf{x}_{j-1}) d\mathbf{X}_{v+1}^k = \\
&= \int_{\mathbf{x}_k} p(\mathbf{y}_k | \mathbf{x}_k) \int_{\mathbf{x}_{v+1}^{k-1}} p(\mathbf{x}_k | \mathbf{x}_{k-1}) \cdot \prod_{j=v+1}^{k-1} p(\mathbf{y}_j | \mathbf{x}_j) \cdot p(\mathbf{x}_j | \mathbf{x}_{j-1}) d\mathbf{x}_k d\mathbf{X}_{v+1}^{k-1} = \\
&= \int_{\mathbf{x}_k} p(\mathbf{y}_k | \mathbf{x}_k) \int_{\mathbf{x}_{k-1}} p(\mathbf{x}_k | \mathbf{x}_{k-1}) \cdot p(\mathbf{y}_{k-1} | \mathbf{x}_{k-1}) \cdot \\
&\cdot \int_{\mathbf{x}_{v+1}^{k-2}} p(\mathbf{x}_{k-1} | \mathbf{x}_{k-2}) \cdot \prod_{j=v+1}^{k-2} p(\mathbf{y}_j | \mathbf{x}_j) \cdot p(\mathbf{x}_j | \mathbf{x}_{j-1}) d\mathbf{x}_k d\mathbf{x}_{k-1} d\mathbf{X}_{v+1}^{k-2};
\end{aligned} \tag{34}$$

Рассмотрим отдельно интеграл  $d\mathbf{X}_{v+1}^{k-2}$  :

$$\begin{aligned}
&\int_{\mathbf{x}_{v+1}^{k-2}} p(\mathbf{x}_{k-1} | \mathbf{x}_{k-2}) \cdot \prod_{j=v+1}^{k-2} p(\mathbf{y}_j | \mathbf{x}_j) \cdot p(\mathbf{x}_j | \mathbf{x}_{j-1}) d\mathbf{X}_{v+1}^{k-2} = \\
&= \int_{\mathbf{x}_{k-2}} p(\mathbf{x}_{k-1} | \mathbf{x}_{k-2}) \cdot p(\mathbf{y}_{k-2} | \mathbf{x}_{k-2}) \cdot \\
&\cdot \int_{\mathbf{x}_{v+1}^{k-3}} p(\mathbf{x}_{k-2} | \mathbf{x}_{k-3}) \cdot \prod_{j=v+1}^{k-3} p(\mathbf{y}_j | \mathbf{x}_j) \cdot p(\mathbf{x}_j | \mathbf{x}_{j-1}) d\mathbf{x}_{k-2} d\mathbf{X}_{v+1}^{k-3};
\end{aligned} \tag{35}$$

Обозначим выражение, под интегралом  $d\mathbf{X}_{v+1}^{k-2}$  как ненормированную условную ПВ:

$$\overline{p}(\mathbf{x}_{k-1} | \mathbf{Y}_{v+1}^{k-2}, \mathbf{x}_v) = \int_{\mathbf{x}_{v+1}^{k-2}} p(\mathbf{x}_{k-1} | \mathbf{x}_{k-2}) \cdot \prod_{j=v+1}^{k-2} p(\mathbf{y}_j | \mathbf{x}_j) \cdot p(\mathbf{x}_j | \mathbf{x}_{j-1}) d\mathbf{X}_{v+1}^{k-2}; \tag{36}$$

Тогда, один из множителей в правой части можно обозначить как:

$$\overline{p}(\mathbf{x}_{k-2} | \mathbf{Y}_{v+1}^{k-3}, \mathbf{x}_v) = \int_{\mathbf{x}_{v+1}^{k-3}} p(\mathbf{x}_{k-2} | \mathbf{x}_{k-3}) \cdot \prod_{j=v+1}^{k-3} p(\mathbf{y}_j | \mathbf{x}_j) \cdot p(\mathbf{x}_j | \mathbf{x}_{j-1}) d\mathbf{X}_{v+1}^{k-3}; \tag{37}$$

Можно записать общую формулу для ненормированной условной ПВ:

Для  $i \in [2, k - v]$ :

$$\bar{p}(\mathbf{x}_{v+i} | \mathbf{Y}_{v+1}^{v+i-1}, \mathbf{x}_v) = \int_{\mathbf{x}_{v+1}^{k+i-1}} p(\mathbf{x}_{v+i} | \mathbf{x}_{v+i-1}) \cdot \prod_{j=v+1}^{v+i-1} p(\mathbf{y}_j | \mathbf{x}_j) \cdot p(\mathbf{x}_j | \mathbf{x}_{j-1}) d\mathbf{X}_{v+1}^{v+i-1}; \quad (38)$$

Тогда для шага  $\mathbf{i} = 2$ :

$$\bar{p}(\mathbf{x}_{v+2} | \mathbf{Y}_{v+1}, \mathbf{x}_v) = \int_{\mathbf{x}_{v+1}} p(\mathbf{x}_{v+2} | \mathbf{x}_{v+1}) \cdot p(\mathbf{y}_{v+1} | \mathbf{x}_{v+1}) \cdot p(\mathbf{x}_{v+1} | \mathbf{x}_v) d\mathbf{x}_{v+1}; \quad (39)$$

Для шага  $\mathbf{i} = (\mathbf{k} - \mathbf{v})$ :

$$\bar{p}(\mathbf{x}_k | \mathbf{Y}_{v+1}^{k-1}, \mathbf{x}_v) = \int_{\mathbf{x}_{k-1}} p(\mathbf{x}_k | \mathbf{x}_{k-1}) \cdot p(\mathbf{y}_{k-1} | \mathbf{x}_{k-1}) \cdot \bar{p}(\mathbf{x}_{k-1} | \mathbf{Y}_{v+1}^{k-2}, \mathbf{x}_v) d\mathbf{x}_{k-1}; \quad (40)$$

$$\hat{p}(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_{v+1}^k) = \int_{\mathbf{x}_k} p(\mathbf{y}_k | \mathbf{x}_k) \cdot \bar{p}(\mathbf{x}_k | \mathbf{Y}_{v+1}^{k-1}, \mathbf{x}_v) d\mathbf{x}_k;$$

Выражения (39)-(40) позволяют рекуррентным образом находить функцию  $\bar{p}(\mathbf{x}_k | \mathbf{Y}_{v+1}^{k-1}, \mathbf{x}_v)$ , которая на последнем шаге дает искомую плотность вероятности  $\hat{p}(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_{v+1}^k)$ .

## Приложение 5

### Получение выражения для ненормированной условной плотности вероятности $\bar{p}(\mathbf{x}_{v+i} | \mathbf{Y}_{v+1}^{v+i-1}, \mathbf{x}_v)$ с учетом Гауссова распределения ПВ входящих в ее состав

Ненормированная условная ПВ  $\bar{p}(\mathbf{x}_{v+i} | \mathbf{Y}_{v+1}^{v+i-1}, \mathbf{x}_v)$ .

Запишем выражения для плотностей вероятности входящих в ненормированную условную ПВ  $\bar{p}(\mathbf{x}_{v+i} | \mathbf{Y}_{v+1}^{v+i-1}, \mathbf{x}_v)$  при  $i=2$  с учетом Гауссова распределения, обусловленного шумом наблюдения.

Для  $i=2$ ;

$$\bar{p}(\mathbf{x}_{v+2} | \mathbf{Y}_{v+1}, \mathbf{x}_v) = \int_{\mathbf{x}_{v+1}} p(\mathbf{x}_{v+2} | \mathbf{x}_{v+1}) \cdot p(\mathbf{y}_{v+1} | \mathbf{x}_{v+1}) \cdot p(\mathbf{x}_{v+1} | \mathbf{x}_v) d\mathbf{x}_{v+1}; \quad (41)$$

$$p(\mathbf{x}_{v+2} | \mathbf{x}_{v+1}) = \frac{1}{2\pi^{N/2} \sqrt{\det(\mathbf{D}_\xi)}} \exp\left\{-\frac{1}{2} \cdot (\mathbf{x}_{v+2} - \mathbf{F}\mathbf{x}_{v+1})^T \mathbf{D}_\xi^{-1} (\mathbf{x}_{v+2} - \mathbf{F}\mathbf{x}_{v+1})\right\};$$

$$p(\mathbf{x}_{v+1} | \mathbf{x}_v) = \frac{1}{2\pi^{N/2} \sqrt{\det(\mathbf{D}_\xi)}} \exp\left\{-\frac{1}{2} \cdot (\mathbf{x}_{v+1} - \mathbf{F}\mathbf{x}_v)^T \mathbf{D}_\xi^{-1} (\mathbf{x}_{v+1} - \mathbf{F}\mathbf{x}_v)\right\}; \quad (42)$$

$$p(\mathbf{y}_{v+1} | \mathbf{x}_{v+1}) = \frac{1}{2\pi^{M/2} \sqrt{\det(\mathbf{D}_n)}} \exp\left\{-\frac{1}{2} \cdot (\mathbf{y}_{v+1} - \mathbf{H}\mathbf{x}_{v+1})^T \mathbf{D}_n^{-1} (\mathbf{y}_{v+1} - \mathbf{H}\mathbf{x}_{v+1})\right\};$$

Где:  $N$  – размерность вектора состояний  $\mathbf{x}$ ,  $M$  – размерность вектора наблюдений  $\mathbf{y}$ .

Подставим уравнения (42) в (41):

$$\begin{aligned} \bar{p}(\mathbf{x}_{v+2} | \mathbf{Y}_{v+1}, \mathbf{x}_v) = C_2 \cdot \int_{\mathbf{x}_{v+1}} [\exp\{-\frac{1}{2} \cdot [(\mathbf{x}_{v+2} - \mathbf{F}\mathbf{x}_{v+1})^T \mathbf{D}_\xi^{-1} (\mathbf{x}_{v+2} - \mathbf{F}\mathbf{x}_{v+1}) + \\ + (\mathbf{x}_{v+1} - \mathbf{F}\mathbf{x}_v)^T \mathbf{D}_\xi^{-1} (\mathbf{x}_{v+1} - \mathbf{F}\mathbf{x}_v) + (\mathbf{y}_{v+1} - \mathbf{H}\mathbf{x}_{v+1})^T \mathbf{D}_n^{-1} (\mathbf{y}_{v+1} - \mathbf{H}\mathbf{x}_{v+1})]\} d\mathbf{x}_{v+1}]; \end{aligned} \quad (43)$$

$$\text{Где: } C_2 = \frac{1}{2\pi^{(M+2N)/2} \sqrt{2 \cdot \det(\mathbf{D}_\xi) \cdot \det(\mathbf{D}_n)}};$$

Раскроем скобки в уравнении (43):

$$\begin{aligned}
& (\mathbf{x}_{v+2} - \mathbf{F}\mathbf{x}_{v+1})^T \mathbf{D}_\xi^{-1} (\mathbf{x}_{v+2} - \mathbf{F}\mathbf{x}_{v+1}) = \\
& = (\mathbf{x}_{v+2}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} - (\mathbf{F}\mathbf{x}_{v+1})^T \mathbf{D}_\xi^{-1}) (\mathbf{x}_{v+2} - \mathbf{F}\mathbf{x}_{v+1}) = \\
& = \mathbf{x}_{v+2}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2} - \mathbf{x}_{v+2}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F}\mathbf{x}_{v+1} - (\mathbf{F}\mathbf{x}_{v+1})^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2} + (\mathbf{F}\mathbf{x}_{v+1})^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F}\mathbf{x}_{v+1};
\end{aligned} \tag{44}$$

$$\begin{aligned}
& (\mathbf{x}_{v+1} - \mathbf{F}\mathbf{x}_v)^T \mathbf{D}_\xi^{-1} (\mathbf{x}_{v+1} - \mathbf{F}\mathbf{x}_v) = \\
& = (\mathbf{x}_{v+1}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} - (\mathbf{F}\mathbf{x}_v)^T \mathbf{D}_\xi^{-1}) (\mathbf{x}_{v+1} - \mathbf{F}\mathbf{x}_v) = \\
& = \mathbf{x}_{v+1}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+1} - \mathbf{x}_{v+1}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F}\mathbf{x}_v - (\mathbf{F}\mathbf{x}_v)^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+1} + (\mathbf{F}\mathbf{x}_v)^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F}\mathbf{x}_v;
\end{aligned} \tag{45}$$

$$\begin{aligned}
& (\mathbf{y}_{v+1} - \mathbf{H}\mathbf{x}_{v+1})^T \mathbf{D}_n^{-1} (\mathbf{y}_{v+1} - \mathbf{H}\mathbf{x}_{v+1}) = \\
& = (\mathbf{y}_{v+1}^T \mathbf{D}_n^{-1} - (\mathbf{H}\mathbf{x}_{v+1})^T \mathbf{D}_n^{-1}) (\mathbf{y}_{v+1} - \mathbf{H}\mathbf{x}_{v+1}) = \\
& = \mathbf{y}_{v+1}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+1} - \mathbf{y}_{v+1}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H}\mathbf{x}_{v+1} - (\mathbf{H}\mathbf{x}_{v+1})^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+1} + (\mathbf{H}\mathbf{x}_{v+1})^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H}\mathbf{x}_{v+1};
\end{aligned} \tag{46}$$

Все слагаемые в формулах (44)-(46) содержащие  $\mathbf{x}_{v+1}$  и не содержащие  $\mathbf{x}_{v+1}^T$ :

$$-\mathbf{y}_{v+1}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H}\mathbf{x}_{v+1} - (\mathbf{F}\mathbf{x}_v)^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+1} - \mathbf{x}_{v+2}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F}\mathbf{x}_{v+1}; \tag{47}$$

Все слагаемые в формулах (44)-(46) не содержащие  $\mathbf{x}_{v+1}$  и содержащие  $\mathbf{x}_{v+1}^T$ :

$$-(\mathbf{H}\mathbf{x}_{v+1})^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+1} - \mathbf{x}_{v+1}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F}\mathbf{x}_v - (\mathbf{F}\mathbf{x}_{v+1})^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2}; \tag{48}$$

Все слагаемые в формулах (44)-(46) содержащие  $\mathbf{x}_{v+1}$  и содержащие  $\mathbf{x}_{v+1}^T$ :

$$(\mathbf{H}\mathbf{x}_{v+1})^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H}\mathbf{x}_{v+1} + \mathbf{x}_{v+1}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+1} + (\mathbf{F}\mathbf{x}_{v+1})^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F}\mathbf{x}_{v+1}; \tag{49}$$

Все слагаемые в формулах (44)-(46) не содержащие  $\mathbf{x}_{v+1}$  и не содержащие  $\mathbf{x}_{v+1}^T$ :

$$\mathbf{y}_{v+1}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+1} + (\mathbf{F}\mathbf{x}_v)^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F}\mathbf{x}_v + \mathbf{x}_{v+2}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2}; \tag{50}$$

Подставим формулы (47)-(50) в (43):



$$\begin{aligned} \bar{p}(\mathbf{x}_{v+2} | \mathbf{Y}_{v+1}, \mathbf{x}_v) &= \frac{1}{2\pi^{(M+2N)/2} \sqrt{2 \cdot \det(\mathbf{D}_\xi) \cdot \det(\mathbf{D}_n)}} \cdot \\ &\cdot \int_{\mathbf{x}_{v+1}} \exp\left\{-\frac{1}{2} \cdot [\mathbf{x}_{v+1}^T (\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} + \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F}) \mathbf{x}_{v+1} - \right. \\ &- 2(\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+1} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{x}_v + \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2})^T \mathbf{x}_{v+1} + \\ &\left. + (\mathbf{y}_{v+1}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+1} + (\mathbf{F} \mathbf{x}_v)^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{x}_v + \mathbf{x}_{v+2}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2})]\right\} d\mathbf{x}_{v+1} \end{aligned} \quad (51)$$

Далее воспользуемся формулой (без доказательства):

$$\int \exp\{-\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} + \mathbf{b}^T \mathbf{x} + \mathbf{c}\} d\mathbf{x} = \sqrt{\frac{\pi}{\det(\mathbf{A})}} \exp\left\{\frac{1}{4} \mathbf{b}^T \mathbf{A}^{-1} \mathbf{b} + \mathbf{c}\right\}; \quad (52)$$

Выразим слагаемые под экспонентой из левой части формулы (52) в соответствии с формулой (51)

$$\begin{aligned} -\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} &= -\mathbf{x}_{v+1}^T \frac{1}{2} (\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} + \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F}) \mathbf{x}_{v+1}; \\ \mathbf{b}^T \mathbf{x} &= (\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+1} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{x}_v + \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2})^T \mathbf{x}_{v+1}; \\ \mathbf{c} &= -\frac{1}{2} (\mathbf{y}_{v+1}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+1} + (\mathbf{F} \mathbf{x}_v)^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{x}_v + \mathbf{x}_{v+2}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2}); \end{aligned} \quad (53)$$

Воспользуемся левой частью формулы (52) и подставим в уравнение (51):

$$\begin{aligned} \bar{p}(\mathbf{x}_{v+2} | \mathbf{Y}_{v+1}, \mathbf{x}_v) &= 2\pi^{(1-M-2N)/2} \cdot (2 \cdot \det(\mathbf{D}_\xi) \cdot \det(\mathbf{D}_n))^{-1/2} \cdot \\ &\cdot \det(\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} + \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F})^{-1/2} \cdot \\ &\cdot \exp\left\{\frac{1}{2} \cdot [(\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+1} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{x}_v + \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2})^T \cdot \right. \\ &\cdot (\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} + \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F})^{-1} \cdot \\ &\left. - (\mathbf{y}_{v+1}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+1} + (\mathbf{F} \mathbf{x}_v)^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{x}_v + \mathbf{x}_{v+2}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2})]\right\} \end{aligned} \quad (54)$$

Получим ненормированную условную ПВ  $\bar{p}(\mathbf{x}_{v+i} | \mathbf{Y}_{v+1}^{v+i-1}, \mathbf{x}_v)$  при  $i = 2$ :

$$\begin{aligned} \bar{p}(\mathbf{x}_{v+2} | \mathbf{Y}_{v+1}, \mathbf{x}_v) &= C_3 \cdot \exp\left\{\frac{1}{2} [(\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+1} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{x}_v + \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2})^T \cdot \right. \\ &\cdot (\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} + \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F})^{-1} \cdot (\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+1} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{x}_v + \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2}) - \\ &\left. - (\mathbf{y}_{v+1}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+1} + (\mathbf{F} \mathbf{x}_v)^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{x}_v + \mathbf{x}_{v+2}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2})]\right\}; \end{aligned} \quad (55)$$

$$\Gamma \partial e: C_3 = 2\pi^{(1-M-2N)/2} \cdot (2 \cdot \det(\mathbf{D}_\xi) \cdot \det(\mathbf{D}_n))^{-1/2} \cdot \det(\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} + \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F})^{-1/2};$$

Обозначим:

$$\begin{aligned} \mathbf{D}_{v+2} &= \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} + \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F}; \\ \mathbf{M}_{v+2} &= \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+1} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{x}_v; \\ \mathbf{S}_{v+2} &= \mathbf{y}_{v+1}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+1}; \\ \mathbf{R}_{v+2} &= (\mathbf{F} \mathbf{x}_v)^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{x}_v; \end{aligned} \quad (56)$$

Подставим (56) в уравнение (55):

$$\begin{aligned} \bar{p}(\mathbf{x}_{v+2} | \mathbf{Y}_{v+1}, \mathbf{x}_v) &= C_3 \cdot \exp\left\{\frac{1}{2} \cdot [(\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2} + \mathbf{M}_{v+2})^T \cdot (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \cdot \right. \\ &\quad \left. \cdot (\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2} + \mathbf{M}_{v+2}) - (\mathbf{x}_{v+2}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2} + \mathbf{S}_{v+2} + \mathbf{R}_{v+2})]\right\}; \end{aligned} \quad (57)$$

Запишем выражения для плотностей вероятности входящих в ненормированную условную ПВ  $\bar{p}(\mathbf{x}_{v+i} | \mathbf{Y}_{v+1}^{v+i-1}, \mathbf{x}_v)$  при  $i=3$  с учетом Гауссова распределения, обусловленного шумом наблюдения.

Для  $i=3$ ;

$$\begin{aligned} \bar{p}(\mathbf{x}_{v+3} | \mathbf{Y}_{v+1}^{v+2}, \mathbf{x}_v) &= \int_{\mathbf{x}_{v+1}^{v+2}} p(\mathbf{x}_{v+3} | \mathbf{x}_{v+2}) \cdot \prod_{j=v+1}^{v+2} p(\mathbf{y}_j | \mathbf{x}_j) \cdot p(\mathbf{x}_j | \mathbf{x}_{j-1}) d\mathbf{X}_{v+1}^{v+2} = \\ &= \int_{\mathbf{x}_{v+2}} p(\mathbf{x}_{v+3} | \mathbf{x}_{v+2}) \cdot p(\mathbf{y}_{v+2} | \mathbf{x}_{v+2}) \cdot \\ &\quad \cdot \int_{\mathbf{x}_{v+1}} p(\mathbf{x}_{v+2} | \mathbf{x}_{v+1}) \cdot p(\mathbf{y}_{v+1} | \mathbf{x}_{v+1}) \cdot p(\mathbf{x}_{v+1} | \mathbf{x}_v) d\mathbf{X}_{v+1}^{v+2} = \\ &= \int_{\mathbf{x}_{v+2}} p(\mathbf{x}_{v+3} | \mathbf{x}_{v+2}) \cdot p(\mathbf{y}_{v+2} | \mathbf{x}_{v+2}) \cdot \bar{p}(\mathbf{x}_{v+2} | \mathbf{Y}_{v+1}, \mathbf{x}_v) d\mathbf{x}_{v+2}; \end{aligned} \quad (58)$$

$$p(\mathbf{x}_{v+3} | \mathbf{x}_{v+2}) = \frac{1}{2\pi^{N/2} \sqrt{\det(\mathbf{D}_\xi)}} \exp\left\{-\frac{1}{2} \cdot (\mathbf{x}_{v+3} - \mathbf{F} \mathbf{x}_{v+2})^T \mathbf{D}_\xi^{-1} (\mathbf{x}_{v+3} - \mathbf{F} \mathbf{x}_{v+2})\right\}; \quad (59)$$

$$p(\mathbf{y}_{v+2} | \mathbf{x}_{v+2}) = \frac{1}{2\pi^{M/2} \sqrt{\det(\mathbf{D}_n)}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \cdot (\mathbf{y}_{v+2} - \mathbf{H}\mathbf{x}_{v+2})^T \mathbf{D}_n^{-1} (\mathbf{y}_{v+2} - \mathbf{H}\mathbf{x}_{v+2}) \right\};$$

Подставим уравнения (57) и (59) в уравнение (58):

$$\begin{aligned} \bar{p}(\mathbf{x}_{v+3} | \mathbf{Y}_{v+1}^{v+2}, \mathbf{x}_v) &= \int_{\mathbf{x}_{v+2}} p(\mathbf{x}_{v+3} | \mathbf{x}_{v+2}) \cdot p(\mathbf{y}_{v+2} | \mathbf{x}_{v+2}) \cdot \bar{p}(\mathbf{x}_{v+2} | \mathbf{Y}_{v+1}, \mathbf{x}_v) d\mathbf{x}_{v+2} = \\ &= C_4 \cdot \int_{\mathbf{x}_{v+2}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \cdot [(\mathbf{x}_{v+3} - \mathbf{F}\mathbf{x}_{v+2})^T \mathbf{D}_\xi^{-1} (\mathbf{x}_{v+3} - \mathbf{F}\mathbf{x}_{v+2}) + \right. \\ &\quad \left. + (\mathbf{y}_{v+2} - \mathbf{H}\mathbf{x}_{v+2})^T \mathbf{D}_n^{-1} (\mathbf{y}_{v+2} - \mathbf{H}\mathbf{x}_{v+2}) - \right. \\ &\quad \left. - (\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2} + \mathbf{M}_{v+2})^T (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \cdot (\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2} + \mathbf{M}_{v+2}) + \right. \\ &\quad \left. + (\mathbf{x}_{v+2}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2} + \mathbf{S}_{v+2} + \mathbf{R}_{v+2}) \right\} d\mathbf{x}_{v+2}; \end{aligned} \quad (60)$$

$$\Gamma de: C_4 = 2\pi^{(1-2M-3N)/2} \cdot (2 \cdot \det(\mathbf{D}_\xi) \cdot \det(\mathbf{D}_n))^{-1} \cdot \det(\mathbf{D}_{v+2})^{-1/2};$$

Раскроем скобки в уравнении (60):

$$\begin{aligned} &(\mathbf{x}_{v+3} - \mathbf{F}\mathbf{x}_{v+2})^T \mathbf{D}_\xi^{-1} (\mathbf{x}_{v+3} - \mathbf{F}\mathbf{x}_{v+2}) = \\ &= (\mathbf{x}_{v+3}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} - (\mathbf{F}\mathbf{x}_{v+2})^T \mathbf{D}_\xi^{-1}) (\mathbf{x}_{v+3} - \mathbf{F}\mathbf{x}_{v+2}) = \\ &= \mathbf{x}_{v+3}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+3} - \mathbf{x}_{v+3}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F}\mathbf{x}_{v+2} - (\mathbf{F}\mathbf{x}_{v+2})^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+3} + (\mathbf{F}\mathbf{x}_{v+2})^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F}\mathbf{x}_{v+2}; \end{aligned} \quad (61)$$

$$\begin{aligned} &(\mathbf{y}_{v+2} - \mathbf{H}\mathbf{x}_{v+2})^T \mathbf{D}_n^{-1} (\mathbf{y}_{v+2} - \mathbf{H}\mathbf{x}_{v+2}) = \\ &= (\mathbf{y}_{v+2}^T \mathbf{D}_n^{-1} - (\mathbf{H}\mathbf{x}_{v+2})^T \mathbf{D}_n^{-1}) (\mathbf{y}_{v+2} - \mathbf{H}\mathbf{x}_{v+2}) = \\ &= \mathbf{y}_{v+2}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+2} - \mathbf{y}_{v+2}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H}\mathbf{x}_{v+2} - (\mathbf{H}\mathbf{x}_{v+2})^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+2} + (\mathbf{H}\mathbf{x}_{v+2})^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H}\mathbf{x}_{v+2}; \end{aligned} \quad (62)$$

$$\begin{aligned} &-(\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2} + \mathbf{M}_{v+2})^T (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} (\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2} + \mathbf{M}_{v+2}) + \\ &\quad + (\mathbf{x}_{v+2}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2} + \mathbf{S}_{v+2} + \mathbf{R}_{v+2}) = \\ &= (-\mathbf{M}_{v+2}^T (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} - \mathbf{x}_{v+2}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+2})^{-1}) (\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2} + \mathbf{M}_{v+2}) + \\ &\quad + (\mathbf{x}_{v+2}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2} + \mathbf{S}_{v+2} + \mathbf{R}_{v+2}) = \\ &= -\mathbf{M}_{v+2}^T (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{M}_{v+2} - \mathbf{M}_{v+2}^T (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2} - \\ &\quad - \mathbf{x}_{v+2}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{M}_{v+2} - \mathbf{x}_{v+2}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2} + \\ &\quad + \mathbf{x}_{v+2}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2} + \mathbf{S}_{v+2} + \mathbf{R}_{v+2}; \end{aligned} \quad (63)$$

Все слагаемые в формулах (61)-(63) содержащие  $\mathbf{x}_{v+2}$  и не содержащие  $\mathbf{x}_{v+2}^T$ :

$$-\mathbf{x}_{v+3}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{x}_{v+2} - \mathbf{y}_{v+2}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} \mathbf{x}_{v+2} - \mathbf{M}_{v+2}^T (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2}; \quad (64)$$

Все слагаемые в формулах (61)-(63) не содержащие  $\mathbf{x}_{v+2}$  и содержащие  $\mathbf{x}_{v+2}^T$ :

$$-(\mathbf{F} \mathbf{x}_{v+2})^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+3} - (\mathbf{H} \mathbf{x}_{v+2})^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+2} - \mathbf{x}_{v+2}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{M}_{v+2}; \quad (65)$$

Все слагаемые в формулах (61)-(63) содержащие  $\mathbf{x}_{v+2}$  и содержащие  $\mathbf{x}_{v+2}^T$ :

$$\begin{aligned} & (\mathbf{F} \mathbf{x}_{v+2})^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{x}_{v+2} + (\mathbf{H} \mathbf{x}_{v+2})^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} \mathbf{x}_{v+2} - \\ & - \mathbf{x}_{v+2}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2} + \mathbf{x}_{v+2}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+2}; \end{aligned} \quad (66)$$

Все слагаемые в формулах (61)-(63) не содержащие  $\mathbf{x}_{v+2}$  и не содержащие  $\mathbf{x}_{v+2}^T$ :

$$\begin{aligned} & \mathbf{x}_{v+3}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+3} + \mathbf{y}_{v+2}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+2} - \\ & - \mathbf{M}_{v+2}^T (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{M}_{v+2} + \mathbf{S}_{v+2} + \mathbf{R}_{v+2}; \end{aligned} \quad (67)$$

Подставим формулы (64)-(67) в (60)

$$\begin{aligned} \bar{p}(\mathbf{x}_{v+3} | \mathbf{Y}_{v+1}^{v+2}, \mathbf{x}_v) &= \int_{\mathbf{x}_{v+2}} p(\mathbf{x}_{v+3} | \mathbf{x}_{v+2}) \cdot p(\mathbf{y}_{v+2} | \mathbf{x}_{v+2}) \cdot \bar{p}(\mathbf{x}_{v+2} | \mathbf{Y}_{v+1}, \mathbf{x}_v) d\mathbf{x}_{v+2} = \\ &= 2\pi^{(1-2M-3N)/2} \cdot (2 \cdot \det(\mathbf{D}_\xi) \cdot \det(\mathbf{D}_n))^{-1} \cdot \\ & \quad \cdot \det(\mathbf{D}_{v+2})^{-1/2} \\ & \int_{\mathbf{x}_{v+2}} \exp\left\{-\frac{1}{2} \cdot [\mathbf{x}_{v+2}^T \cdot (\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} + \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} - \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{D}_\xi^{-1}) \cdot \mathbf{x}_{v+2} - \right. \\ & \quad \left. - 2 \cdot (\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+3} + \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+2} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{M}_{v+2})^T \cdot \mathbf{x}_{v+2} + \right. \\ & \quad \left. + \mathbf{x}_{v+3}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+3} + \mathbf{y}_{v+2}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+2} - \mathbf{M}_{v+2}^T (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{M}_{v+2} + \mathbf{S}_{v+2} + \mathbf{R}_{v+2}]\right\} \end{aligned} \quad (68)$$

Далее воспользуемся формулой (52). Выразим слагаемые под экспонентой из левой части формулы (52) в соответствии с формулой (68):

$$\begin{aligned} -\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} &= -\mathbf{x}_{v+1}^T \frac{1}{2} (\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} + \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} - \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{D}_\xi^{-1}) \mathbf{x}_{v+1}; \\ \mathbf{b}^T \mathbf{x} &= (\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+3} + \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+2} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{M}_{v+2})^T \mathbf{x}_{v+1}; \\ \mathbf{c} &= -\frac{1}{2} (\mathbf{x}_{v+3}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+3} + \mathbf{y}_{v+2}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+2} - \mathbf{M}_{v+2}^T (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{M}_{v+2} + \mathbf{S}_{v+2} + \mathbf{R}_{v+2}); \end{aligned} \quad (69)$$

Подставим введенные обозначения:

$$\begin{aligned}
-\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} &= -\mathbf{x}_{v+1}^T \frac{1}{2} (\mathbf{D}_{v+2} - \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1}) \mathbf{x}_{v+1}; \\
\mathbf{b}^T \mathbf{x} &= (\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+3} + \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+2} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{M}_{v+2})^T \mathbf{x}_{v+1}; \\
\mathbf{c} &= -\frac{1}{2} (\mathbf{x}_{v+3}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+3} + \mathbf{S}_{v+2} + \mathbf{y}_{v+2}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+2} + \\
&+ \mathbf{R}_{v+2} - \mathbf{M}_{v+2}^T (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{M}_{v+2});
\end{aligned} \tag{70}$$

Воспользуемся левой частью формулы (52) и подставим в уравнение (68):

$$\begin{aligned}
\bar{p}(\mathbf{x}_{v+3} | \mathbf{Y}_{v+1}^{v+2}, \mathbf{x}_v) &= \int_{\mathbf{x}_{v+2}} p(\mathbf{x}_{v+3} | \mathbf{x}_{v+2}) \cdot p(\mathbf{y}_{v+2} | \mathbf{x}_{v+2}) \cdot \bar{p}(\mathbf{x}_{v+2} | \mathbf{Y}_{v+1}, \mathbf{x}_v) d\mathbf{x}_{v+2} = \\
&= 2\pi^{(2-2M-3N)/2} \cdot (2 \cdot \det(\mathbf{D}_\xi) \cdot \det(\mathbf{D}_n))^{-1} \cdot \\
&\quad \cdot \det(\mathbf{D}_{v+2})^{-1/2} \cdot \\
&\quad \cdot \det(\mathbf{D}_{v+2} - \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1})^{-1/2} \cdot \\
&\quad \exp\left\{\frac{1}{2} \cdot [(\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+3} + \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+2} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{M}_{v+2})^T \cdot \right. \\
&\quad \cdot (\mathbf{D}_{v+2} - \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1})^{-1} \cdot \\
&\quad \cdot (\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+3} + \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+2} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{M}_{v+2}) - \\
&\quad \left. - (\mathbf{x}_{v+3}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+3} + \mathbf{S}_{v+2} + \mathbf{y}_{v+2}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+2} + \mathbf{R}_{v+2} - \mathbf{M}_{v+2}^T (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{M}_{v+2})\right\}
\end{aligned} \tag{71}$$

Получим ненормированную условную ПВ  $\bar{p}(\mathbf{x}_{v+i} | \mathbf{Y}_{v+1}^{v+i-1}, \mathbf{x}_v)$  при  $i = 3$ :

$$\begin{aligned}
\bar{p}(\mathbf{x}_{v+3} | \mathbf{Y}_{v+1}^{v+2}, \mathbf{x}_v) &= C_5 \cdot \\
&\cdot \exp\left\{\frac{1}{2} \cdot [(\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+3} + \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+2} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{M}_{v+2})^T \cdot \right. \\
&\quad \cdot (\mathbf{D}_{v+2} - \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1})^{-1} \cdot \\
&\quad \cdot (\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+3} + \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+2} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{M}_{v+2}) - \\
&\quad \left. - (\mathbf{x}_{v+3}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+3} + \mathbf{S}_{v+2} + \mathbf{y}_{v+2}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+2} + \mathbf{R}_{v+2} - \mathbf{M}_{v+2}^T (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{M}_{v+2})\right\};
\end{aligned} \tag{72}$$

$$\begin{aligned}
\Gamma de: C_5 &= 2\pi^{(2-2M-3N)/2} \cdot (2 \cdot \det(\mathbf{D}_\xi) \cdot \det(\mathbf{D}_n))^{-1} \cdot \\
&\cdot \det(\mathbf{D}_{v+2})^{-1/2} \cdot \det(\mathbf{D}_{v+2} - \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1})^{-1/2};
\end{aligned}$$

Обозначим:

$$\begin{aligned}
\mathbf{D}_{v+3} &= \mathbf{D}_{v+2} - \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1}; \\
\mathbf{M}_{v+3} &= \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+2} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{M}_{v+2}; \\
\mathbf{S}_{v+3} &= \mathbf{S}_{v+2} + \mathbf{y}_{v+2}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+2}; \\
\mathbf{R}_{v+3} &= \mathbf{R}_{v+2} - \mathbf{M}_{v+2}^T (\mathbf{D}_{v+2})^{-1} \mathbf{M}_{v+2};
\end{aligned} \tag{73}$$

Подставим уравнения (73) в уравнение (72):

$$\begin{aligned}
\bar{p}(\mathbf{x}_{v+3} | \mathbf{Y}_{v+1}^{v+2}, \mathbf{x}_v) &= C_5 \cdot \exp \left\{ \frac{1}{2} \cdot [(\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+3} + \mathbf{M}_{v+3})^T \cdot (\mathbf{D}_{v+3})^{-1} \cdot \right. \\
&\quad \left. \cdot (\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+3} + \mathbf{M}_{v+3}) - (\mathbf{x}_{v+3}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+3} + \mathbf{S}_{v+3} + \mathbf{R}_{v+3}) \right\};
\end{aligned} \tag{74}$$

Сравним ненормированную условную ПВ  $\bar{p}(\mathbf{x}_{v+2} | \mathbf{Y}_{v+1}, \mathbf{x}_v)$  (уравнение (57)) и  $\bar{p}(\mathbf{x}_{v+3} | \mathbf{Y}_{v+1}^{v+2}, \mathbf{x}_v)$  (уравнение (74)) и выведем общую формулу для ненормированной условной ПВ  $\bar{p}(\mathbf{x}_{v+i} | \mathbf{Y}_{v+1}^{v+i-1}, \mathbf{x}_v)$  при  $i \in [2, k - v]$  с учетом Гауссова распределения, обусловленного шумом наблюдений:

$$\begin{aligned}
\bar{p}(\mathbf{x}_{v+i} | \mathbf{Y}_{v+1}^{v+i-1}, \mathbf{x}_v) &= C_i \cdot \exp \left\{ -\frac{1}{2} \cdot [\mathbf{x}_{v+i}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+i} + \mathbf{S}_{v+i} + \mathbf{R}_{v+i}] \right\} \cdot \\
&\quad \cdot \exp \left\{ \frac{1}{2} \cdot [(\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+i} + \mathbf{M}_{v+i})^T \cdot \mathbf{D}_{v+i}^{-1} \cdot (\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_{v+i} + \mathbf{M}_{v+i})] \right\}; \\
C_i &= 2\pi^{\frac{((i-1)-(i-1)M-iN)}{2}} \cdot (2 \cdot \det(\mathbf{D}_\xi) \cdot \det(\mathbf{D}_n))^{\frac{i-1}{2}} \cdot \prod_{j=2}^i \det(\mathbf{D}_{v+j})^{-1/2};
\end{aligned} \tag{75}$$

Составляющие ПВ  $\mathbf{D}_{v+i}, \mathbf{M}_{v+i}, \mathbf{S}_{v+i}, \mathbf{R}_{v+i}$  находится итеративно как:

при $i = 2$ ;	при $i = [3, k - v]$ ;
$\mathbf{D}_{v+2} = \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} + \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F};$	$\mathbf{D}_{v+i} = \mathbf{D}_{v+2} - \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+i-1})^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1};$
$\mathbf{M}_{v+2} = \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+1} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{x}_v;$	$\mathbf{M}_{v+i} = \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+i-1} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+i-1})^{-1} \mathbf{M}_{v+i-1};$
$\mathbf{S}_{v+2} = \mathbf{y}_{v+1}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+1};$	$\mathbf{S}_{v+i} = \mathbf{S}_{v+2} + \mathbf{y}_{v+i-1}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+i-1};$
$\mathbf{R}_{v+2} = (\mathbf{F} \mathbf{x}_v)^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{x}_v;$	$\mathbf{R}_{v+i} = \mathbf{R}_{v+2} - \mathbf{M}_{v+i-1}^T (\mathbf{D}_{v+i-1})^{-1} \mathbf{M}_{v+i-1};$

(76)

## Приложение 6

**Получение выражения для ненормированной плотности вероятности  $\hat{p}(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_{v+1}^k)$  с учетом Гауссова распределения, обусловленного шумом наблюдений**

Ненормированная условная ПВ  $\hat{p}(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_{v+1}^k)$ .

Подставим общую формулу для ненормированной условной ПВ  $\bar{p}(\mathbf{x}_{v+i} | \mathbf{Y}_{v+1}^{v+i-1}, \mathbf{x}_v)$  при  $i \in [2, k-v]$  (уравнения (75),(76)) в формулу для ненормированную плотность вероятности  $\hat{p}(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_{v+1}^k)$  (уравнение (40)):

При  $i = k - v$ ;

$$\hat{p}(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_{v+1}^k) = \int_{\mathbf{x}_k} p(\mathbf{y}_k | \mathbf{x}_k) \cdot \bar{p}(\mathbf{x}_{v+i} | \mathbf{Y}_{v+1}^{v+i-1}, \mathbf{x}_v) d\mathbf{x}_k; \quad (77)$$

С учетом Гауссова распределения шума наблюдений:

$$p(\mathbf{y}_k | \mathbf{x}_k) = \frac{1}{2\pi^{M/2} \sqrt{\det(\mathbf{D}_n)}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \cdot (\mathbf{y}_k - \mathbf{H}\mathbf{x}_k)^T \mathbf{D}_n^{-1} (\mathbf{y}_k - \mathbf{H}\mathbf{x}_k) \right\} \quad (78)$$

Подставим (75),(76) и (78) в уравнение (77):

$$\begin{aligned} \hat{p}(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_{v+1}^k) &= C_k \cdot \int_{\mathbf{x}_k} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \cdot (\mathbf{y}_k - \mathbf{H}\mathbf{x}_k)^T \mathbf{D}_n^{-1} (\mathbf{y}_k - \mathbf{H}\mathbf{x}_k) \right\} \cdot \\ &\cdot \exp \left\{ \frac{1}{2} \cdot [(\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_k + \mathbf{M}_k)^T \cdot \mathbf{D}_{v+i}^{-1} \cdot (\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_k + \mathbf{M}_k)] \right\} \cdot \\ &\cdot \exp \left\{ -\frac{1}{2} \cdot [\mathbf{x}_k^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_k + \mathbf{S}_k + \mathbf{R}_k] \right\} d\mathbf{x}_k; \end{aligned} \quad (79)$$

Раскроем скобки в уравнении (79):

$$\begin{aligned} &(\mathbf{y}_k - \mathbf{H}\mathbf{x}_k)^T \mathbf{D}_n^{-1} (\mathbf{y}_k - \mathbf{H}\mathbf{x}_k) = \\ &= (\mathbf{y}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} - (\mathbf{H}\mathbf{x}_k)^T \mathbf{D}_n^{-1}) (\mathbf{y}_k - \mathbf{H}\mathbf{x}_k) = \\ &= \mathbf{y}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k - \mathbf{y}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H}\mathbf{x}_k - (\mathbf{H}\mathbf{x}_k)^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k + (\mathbf{H}\mathbf{x}_k)^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H}\mathbf{x}_k; \end{aligned} \quad (80)$$

$$\begin{aligned}
& (\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_k + \mathbf{M}_k)^T \cdot \mathbf{D}_k^{-1} \cdot (\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_k + \mathbf{M}_k) = \\
& = (\mathbf{x}_k^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} + \mathbf{M}_k^T \mathbf{D}_k^{-1}) \cdot (\mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_k + \mathbf{M}_k) = \\
& = \mathbf{x}_k^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_k + \mathbf{x}_k^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k + \\
& \quad + \mathbf{M}_k^T \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_k + \mathbf{M}_k^T \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k;
\end{aligned} \tag{81}$$

Все слагаемые в формулах (80)-(81) содержащие  $\mathbf{x}_k$  и не содержащие  $\mathbf{x}_k^T$ :

$$-\mathbf{y}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} \mathbf{x}_k + \mathbf{M}_k^T \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_k; \tag{82}$$

Все слагаемые в формулах (80)-(81) не содержащие  $\mathbf{x}_k$  и содержащие  $\mathbf{x}_k^T$ :

$$-(\mathbf{H} \mathbf{x}_k)^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k + \mathbf{x}_k^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k; \tag{83}$$

Все слагаемые в формулах (80)-(81) содержащие  $\mathbf{x}_k$  и содержащие  $\mathbf{x}_k^T$ :

$$(\mathbf{H} \mathbf{x}_k)^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} \mathbf{x}_k + \mathbf{x}_k^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_k + \mathbf{x}_k^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{x}_k; \tag{84}$$

Все слагаемые в формулах (80)-(81) не содержащие  $\mathbf{x}_k$  и не содержащие  $\mathbf{x}_k^T$ :

$$\mathbf{y}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k + \mathbf{M}_k^T \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k + \mathbf{S}_k + \mathbf{R}_k; \tag{85}$$

Подставим уравнения (82)-(85) в уравнение (79):

$$\begin{aligned}
p(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_{v+1}^k) = C_k \cdot \int_{\mathbf{x}_k} \exp \left\{ -\mathbf{x}_k^T \frac{1}{2} [\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} - \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{D}_\xi^{-1}] \mathbf{x}_k + \right. \\
\left. + [\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k]^T \mathbf{x}_k - \right. \\
\left. - \frac{1}{2} [\mathbf{y}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k - \mathbf{M}_k^T \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k + \mathbf{S}_k + \mathbf{R}_k] \right\} d\mathbf{x}_k;
\end{aligned} \tag{86}$$

Далее воспользуемся формулой (52). Выразим слагаемые под экспонентой из левой части формулы (52) в соответствии с формулой (86):

$$\begin{aligned}
-\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} &= -\mathbf{x}_k^T \frac{1}{2} [\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} - \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{D}_\xi^{-1}] \mathbf{x}_k; \\
\mathbf{b}^T \mathbf{x} &= [\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k]^T \mathbf{x}_k; \\
\mathbf{c} &= -\frac{1}{2} [\mathbf{y}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k - \mathbf{M}_k^T \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k + \mathbf{S}_k + \mathbf{R}_k];
\end{aligned} \tag{87}$$

Воспользуемся левой частью формулы (52) и подставим в уравнение (86):



$$\begin{aligned}
p(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_{v+1}^k) = C_6 \cdot \exp\left\{\frac{1}{2}[(\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k)^T \cdot \right. \\
\left. \cdot (\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} - \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{D}_\xi^{-1})^{-1} \cdot (\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k) - \right. \\
\left. - (\mathbf{y}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k - \mathbf{M}_k^T \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k + \mathbf{S}_k + \mathbf{R}_k)\right\}; \quad (88)
\end{aligned}$$

Где:  $C_6 = C_k \cdot \det(\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} - \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{D}_\xi^{-1})^{-\frac{1}{2}}$ ;

Получим выражение для ненормированной плотности вероятности  $\hat{p}(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_{v+1}^k)$  с учетом Гауссова распределения, обусловленного шумом наблюдений:

$$\begin{aligned}
\hat{p}(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_{v+1}^k) = C_6 \cdot \exp\left\{\frac{1}{2}[(\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k)^T \cdot \right. \\
\left. \cdot (\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} - \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{D}_\xi^{-1})^{-1} \cdot (\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k) - \right. \\
\left. - (\mathbf{y}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k - \mathbf{M}_k^T \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k + \mathbf{S}_k + \mathbf{R}_k)\right\}; \quad (89) \\
C_6 = C_k \cdot \det(\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} - \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{D}_\xi^{-1})^{-\frac{1}{2}};
\end{aligned}$$

Составляющие ПВ  $\mathbf{D}_{v+i}$ ,  $\mathbf{M}_{v+i}$ ,  $\mathbf{S}_{v+i}$ ,  $\mathbf{R}_{v+i}$  находится итеративно как:

при $i = 2$ ;	при $i = [3, k - v]$ ;
$\mathbf{D}_{v+2} = \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} + \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F}$ ;	$\mathbf{D}_{v+i} = \mathbf{D}_{v+2} - \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+i-1})^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1}$ ;
$\mathbf{M}_{v+2} = \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+1} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{x}_v$ ;	$\mathbf{M}_{v+i} = \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+i-1} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+i-1})^{-1} \mathbf{M}_{v+i-1}$ ;
$\mathbf{S}_{v+2} = \mathbf{y}_{v+1}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+1}$ ;	$\mathbf{S}_{v+i} = \mathbf{S}_{v+2} + \mathbf{y}_{v+i-1}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+i-1}$ ;
$\mathbf{R}_{v+2} = (\mathbf{F} \mathbf{x}_v)^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{x}_v$ ;	$\mathbf{R}_{v+i} = \mathbf{R}_{v+2} - \mathbf{M}_{v+i-1}^T (\mathbf{D}_{v+i-1})^{-1} \mathbf{M}_{v+i-1}$ ;

(90)

## Приложение 7

### Нахождение итогового алгоритма оценки $\mathbf{x}_{\text{int},v}$

Интерполяционная оценка  $\mathbf{x}_{\text{int},v}$  и ее дисперсия  $\mathbf{D}_{\text{int},v}$ .

Представим АПВ  $p(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_0^k)$  с учетом Гауссова распределения шума наблюдений:

$$\begin{aligned}
 p(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_0^k) &= \frac{1}{2\pi^{M/2} \sqrt{\det(\mathbf{D}_{\text{int},v})}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \cdot (\mathbf{x}_v - \mathbf{x}_{\text{int},v})^T \mathbf{D}_{\text{int},v}^{-1} (\mathbf{x}_v - \mathbf{x}_{\text{int},v}) \right\} = \\
 &= \frac{1}{2\pi^{M/2} \sqrt{\det(\mathbf{D}_{\text{int},v})}} \cdot \\
 &\cdot \exp \left\{ -\frac{1}{2} \cdot \left[ \mathbf{x}_v^T \mathbf{D}_{\text{int},v}^{-1} \mathbf{x}_v - \mathbf{x}_v^T \mathbf{D}_{\text{int},v}^{-1} \mathbf{x}_{\text{int},v} - \mathbf{x}_{\text{int},v}^T \mathbf{D}_{\text{int},v}^{-1} \mathbf{x}_v + \mathbf{x}_{\text{int},v}^T \mathbf{D}_{\text{int},v}^{-1} \mathbf{x}_{\text{int},v} \right] \right\} = \\
 &= \frac{1}{2\pi^{M/2} \sqrt{\det(\mathbf{D}_{\text{int},v})}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \cdot \left[ \mathbf{x}_v^T \mathbf{D}_{\text{int},v}^{-1} \mathbf{x}_v - 2 \widehat{\mathbf{x}}_{\text{int},v}^T \mathbf{D}_{\text{int},v}^{-1} \mathbf{x}_v + \widehat{\mathbf{x}}_{\text{int},v}^T \mathbf{D}_{\text{int},v}^{-1} \widehat{\mathbf{x}}_{\text{int},v} \right] \right\};
 \end{aligned} \tag{91}$$

Где:  $\mathbf{x}_{\text{int},v}$  - интерполяционной оценка,  $\mathbf{D}_{\text{int},v}$  - дисперсия интерполяционной оценки.

Пусть:

$$\begin{aligned}
 \mathbf{P} &= \mathbf{D}_{\text{int},v}^{-1}; \\
 \mathbf{q}^T &= \mathbf{x}_{\text{int},v} \mathbf{D}_{\text{int},v}^{-1}; \\
 c &= \mathbf{x}_{\text{int},v}^T \mathbf{D}_{\text{int},v}^{-1} \mathbf{x}_{\text{int},v} + \ln \left( \frac{1}{2\pi^{M/2} \sqrt{\det(\mathbf{D}_{\text{int},v})}} \right);
 \end{aligned} \tag{92}$$

Алгоритм для нахождения АПВ  $p(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_1^k)$ :

$$p(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_0^k) = c_1 \cdot \widehat{p}(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_0^v) \cdot \widehat{p}(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_{v+1}^k)$$

(93)

Тогда согласно уравнениям (91)-(93):

$$p(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_0^k) = \exp\left\{-\frac{1}{2} \cdot \mathbf{x}_v^T \mathbf{P} \mathbf{x}_v + \mathbf{q}^T \mathbf{x}_v + c\right\} = c_1 \cdot \hat{p}(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_0^v) \cdot \hat{p}(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_{v+1}^k); \quad (94)$$

Подставим уравнение (89)-(90) в уравнение (94):

$$\begin{aligned} p(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_0^k) &= \exp\left\{-\frac{1}{2} \cdot \mathbf{x}_v^T \mathbf{P} \mathbf{x}_v + \mathbf{q}^T \mathbf{x}_v + c\right\} = C_7 \cdot \hat{p}(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_0^v) \cdot \\ &\cdot \exp\left\{\frac{1}{2} [(\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k)^T \cdot \right. \\ &\cdot (\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} - \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{D}_\xi^{-1})^{-1} \cdot (\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k) - \\ &\left. - (\mathbf{y}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k - \mathbf{M}_k^T \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k + \mathbf{S}_k + \mathbf{R}_k)]\right\}; \end{aligned} \quad (95)$$

Запишем выражения для ПВ  $\hat{p}(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_1^v)$  с учётом гауссовости шума наблюдений и формирующего шума:

$$\begin{aligned} p(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_1^v) &= \frac{1}{2\pi^{M/2} \sqrt{\det(\mathbf{D}_{flt,v})}} \exp\left\{-\frac{1}{2} \cdot (\mathbf{x}_v - \mathbf{x}_{flt,v})^T \mathbf{D}_{flt,v}^{-1} (\mathbf{x}_v - \mathbf{x}_{flt,v})\right\} = \\ &= \frac{1}{2\pi^{M/2} \sqrt{\det(\mathbf{D}_{flt,v})}} \cdot \\ &\cdot \exp\left\{-\frac{1}{2} \cdot \left[\mathbf{x}_v^T \mathbf{D}_{flt,v}^{-1} \mathbf{x}_v - \mathbf{x}_v^T \mathbf{D}_{flt,v}^{-1} \mathbf{x}_{flt,v} - \mathbf{x}_{flt,v}^T \mathbf{D}_{flt,v}^{-1} \mathbf{x}_v + \mathbf{x}_{flt,v}^T \mathbf{D}_{flt,v}^{-1} \mathbf{x}_{flt,v}\right]\right\} = \\ &= \frac{1}{2\pi^{M/2} \sqrt{\det(\mathbf{D}_{flt,v})}} \cdot \\ &\cdot \exp\left\{-\frac{1}{2} \cdot \left[\mathbf{x}_v^T \mathbf{D}_{flt,v}^{-1} \mathbf{x}_v - 2\widehat{\mathbf{x}}_{flt,v}^T \mathbf{D}_{flt,v}^{-1} \mathbf{x}_v + \widehat{\mathbf{x}}_{flt,v}^T \mathbf{D}_{flt,v}^{-1} \widehat{\mathbf{x}}_{flt,v}\right]\right\}; \end{aligned} \quad (96)$$

Где:  $\mathbf{x}_{flt,v}$  - фильтрационная оценка,  $\mathbf{D}_{flt,v}$  - дисперсия фильтрационной оценки.

Найдем  $\mathbf{P}, \mathbf{q}^T$ .

$$\begin{aligned}
p(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_0^k) &= \exp\left\{-\frac{1}{2} \cdot \mathbf{x}_v^T \mathbf{P} \mathbf{x}_v + \mathbf{q}^T \mathbf{x}_v + c\right\} = c_1 \cdot \iint p(\mathbf{X}_0^k | \mathbf{Y}_0^k) d\mathbf{X}_0^{v-1} d\mathbf{X}_{v+1}^k = \\
&= C_7 \cdot p(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_0^v) \cdot \\
&\quad \cdot \exp\left\{\frac{1}{2} [(\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k)^T \cdot \right. \\
&\quad \cdot (\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} - \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{D}_\xi^{-1})^{-1} \cdot (\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k) - \\
&\quad \left. - (\mathbf{y}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k - \mathbf{M}_k^T \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k + \mathbf{S}_k + \mathbf{R}_k)]\right\};
\end{aligned} \tag{97}$$

Где:

при $i = 2$ ;	при $i = [3, k - v]$ ;
$\mathbf{D}_{v+2} = \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} + \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F}$ ;	$\mathbf{D}_{v+i} = \mathbf{D}_{v+2} - \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+i-1})^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1}$ ;
$\mathbf{M}_{v+2} = \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+1} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{x}_v$ ;	$\mathbf{M}_{v+i} = \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+i-1} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+i-1})^{-1} \mathbf{M}_{v+i-1}$ ;
$\mathbf{S}_{v+2} = \mathbf{y}_{v+1}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+1}$ ;	$\mathbf{S}_{v+i} = \mathbf{S}_{v+i} + \mathbf{y}_{v+i-1}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+i-1}$ ;
$\mathbf{R}_{v+2} = (\mathbf{F} \mathbf{x}_v)^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{x}_v$ ;	$\mathbf{R}_{v+i} = \mathbf{R}_{v+i} - \mathbf{M}_{v+i-1}^T (\mathbf{D}_{v+i-1})^{-1} \mathbf{M}_{v+i-1}$ ;

Представим  $\hat{p}(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_1^v)$  (уравнение (96)):

$$\begin{aligned}
p(\mathbf{x}_v | \mathbf{Y}_0^k) &= C_8 \cdot \exp\left\{-\frac{1}{2} \cdot \left[ \mathbf{x}_v^T \mathbf{D}_{flt,v}^{-1} \mathbf{x}_v - 2 \mathbf{x}_{flt,v}^T \mathbf{D}_{flt,v}^{-1} \mathbf{x}_v + \mathbf{x}_{flt,v}^T \mathbf{D}_{flt,v}^{-1} \mathbf{x}_{flt,v} \right]\right\} \cdot \\
&\quad \cdot \exp\left\{\frac{1}{2} [(\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k)^T \cdot \right. \\
&\quad \cdot (\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} - \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{D}_\xi^{-1})^{-1} \cdot (\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k) - \\
&\quad \left. - (\mathbf{y}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k - \mathbf{M}_k^T \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k + \mathbf{S}_k + \mathbf{R}_k)]\right\};
\end{aligned} \tag{98}$$

Видно, что  $\mathbf{x}_v$  содержится в  $\mathbf{R}_{v+i}$  и в  $\mathbf{M}_{v+i}$ ,

Запишем  $\mathbf{M}_{v+i}$  следующим образом:

$$\mathbf{M}_{v+i} = \mathbf{M}_{v+i}^1 \mathbf{x}_v + \mathbf{M}_{v+i}^2;$$

при $i = 2$ ;	при $i = [3, k - v]$ ;
$\mathbf{M}_{v+2}^1 = \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F}$ ;	$\mathbf{M}_{v+i}^1 = \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+i})^{-1} \mathbf{M}_{v+i-1}^1$ ;
$\mathbf{M}_{v+2}^2 = \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+1}$ ;	$\mathbf{M}_{v+i}^2 = \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+i-1} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_{v+i-1})^{-1} \mathbf{M}_{v+i-1}^2$ ;

Запишем  $R_{v+i}$  следующим образом:

$$\begin{aligned}
\mathbf{R}_{v+i} &= (\mathbf{F}\mathbf{x}_v)^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F}\mathbf{x}_v - \sum_{j=3}^i (\mathbf{M}_{v+j-1}^T (\mathbf{D}_{v+j-1})^{-1} \mathbf{M}_{v+j-1}) = \\
&= (\mathbf{F}\mathbf{x}_v)^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F}\mathbf{x}_v - \sum_{j=3}^i ((\mathbf{M}_{v+j-1}^1 \mathbf{x}_v + \mathbf{M}_{v+j-1}^2)^T (\mathbf{D}_{v+j-1})^{-1} (\mathbf{M}_{v+j-1}^1 \mathbf{x}_v + \mathbf{M}_{v+j-1}^2)) = \\
&= \mathbf{x}_v^T \left[ \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} - \sum_{j=3}^i \mathbf{M}_{v+j-1}^{1T} (\mathbf{D}_{v+j-1})^{-1} \mathbf{M}_{v+j-1}^1 \right] \mathbf{x}_v - \\
&\quad - 2 \left[ \sum_{j=3}^i (\mathbf{M}_{v+j-1}^{1T} (\mathbf{D}_{v+j-1})^{-1} \mathbf{M}_{v+j-1}^2)^T \right] \mathbf{x}_v - \\
&\quad - \sum_{j=3}^i \mathbf{M}_{v+j-1}^{2T} (\mathbf{D}_{v+j-1})^{-1} \mathbf{M}_{v+j-1}^2 \\
&= \mathbf{x}_v^T \mathbf{R}_{v+i}^1 \mathbf{x}_v - 2\mathbf{R}_{v+i}^{2T} \mathbf{x}_v - \mathbf{R}_{v+i}^3;
\end{aligned} \tag{100}$$

$$\mathbf{R}_{v+i}^1 = \left[ \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} - \sum_{j=3}^i \mathbf{M}_{v+j-1}^{1T} (\mathbf{D}_{v+j-1})^{-1} \mathbf{M}_{v+j-1}^1 \right];$$

$$\mathbf{R}_{v+i}^2 = \sum_{j=3}^i \mathbf{M}_{v+j-1}^{1T} (\mathbf{D}_{v+j-1})^{-1} \mathbf{M}_{v+j-1}^2;$$

$$\mathbf{R}_{v+i}^3 = \sum_{j=3}^i \mathbf{M}_{v+j-1}^{2T} (\mathbf{D}_{v+j-1})^{-1} \mathbf{M}_{v+j-1}^2;$$

при $i = 2$ ;	при $i = [3, k - v]$ ;
$\mathbf{R}_{v+i}^1 = \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F}$ ;	$\mathbf{R}_{v+i}^1 = \mathbf{R}_{v+i-1}^1 - \mathbf{M}_{v+i-1}^{1T} (\mathbf{D}_{v+i-1})^{-1} \mathbf{M}_{v+i-1}^1$ ;
$\mathbf{R}_{v+i}^2 = 0$ ;	$\mathbf{R}_{v+i}^2 = \mathbf{R}_{v+i-1}^2 + \mathbf{M}_{v+i-1}^{1T} (\mathbf{D}_{v+i-1})^{-1} \mathbf{M}_{v+i-1}^2$ ;
$\mathbf{R}_{v+i}^3 = 0$ ;	$\mathbf{R}_{v+i}^3 = \mathbf{R}_{v+i-1}^3 + \mathbf{M}_{v+j-1}^{2T} (\mathbf{D}_{v+j-1})^{-1} \mathbf{M}_{v+j-1}^2$ ;

Теперь выразим явно  $\mathbf{x}_v$  под экспонентой:

$$\begin{aligned}
&(\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_k)^{-1} \mathbf{M}_k)^T = \\
&= (\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_k)^{-1} \mathbf{M}_k^2 + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_k)^{-1} \mathbf{M}_k^1 \mathbf{x}_v)^T = \\
&= (\mathbf{U} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_k)^{-1} \mathbf{M}_k^1 \mathbf{x}_v)^T;
\end{aligned} \tag{101}$$

$$\begin{aligned}
& (\mathbf{U} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_k)^{-1} \mathbf{M}_k^1 \mathbf{x}_v)^T (\mathbf{W})^{-1} (\mathbf{U} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_k)^{-1} \mathbf{M}_k^1 \mathbf{x}_v) = \\
& = \mathbf{U}^T (\mathbf{W})^{-1} \mathbf{U} + \mathbf{U}^T (\mathbf{W})^{-1} \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_k)^{-1} \mathbf{M}_k^1 \mathbf{x}_v + \\
& \quad + \mathbf{x}_v^T \mathbf{M}_k^{1T} ((\mathbf{D}_k)^{-1})^T \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} (\mathbf{W})^{-1} \mathbf{U} + \\
& \quad + \mathbf{x}_v^T \mathbf{M}_k^{1T} ((\mathbf{D}_k)^{-1})^T \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} (\mathbf{W})^{-1} \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_k)^{-1} \mathbf{M}_k^1 \mathbf{x}_v;
\end{aligned} \tag{102}$$

$$\begin{aligned}
& (\mathbf{y}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k - \mathbf{M}_k^T \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k + \mathbf{S}_k + \mathbf{R}_k) = \\
& = (\mathbf{y}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k - (\mathbf{M}_k^1 \mathbf{x}_v + \mathbf{M}_k^2)^T \mathbf{D}_k^{-1} (\mathbf{M}_k^1 \mathbf{x}_v + \mathbf{M}_k^2) + \\
& \quad + \mathbf{S}_k + \mathbf{x}_v^T \mathbf{R}_{v+i}^1 \mathbf{x}_v - 2\mathbf{R}_{v+i}^{2T} \mathbf{x}_v - \mathbf{R}_{v+i}^3) = \\
& = (\mathbf{y}_k^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k - (\mathbf{M}_k^1 \mathbf{x}_v)^T \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k^1 \mathbf{x}_v - (\mathbf{M}_k^1 \mathbf{x}_v)^T \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k^2 - \mathbf{M}_k^{2T} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k^1 \mathbf{x}_v - \\
& \quad - \mathbf{M}_k^{2T} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k^2 + \mathbf{S}_k + \mathbf{x}_v^T \mathbf{R}_{v+i}^1 \mathbf{x}_v - 2\mathbf{R}_{v+i}^{2T} \mathbf{x}_v - \mathbf{R}_{v+i}^3) = \\
& = (\mathbf{Z} - \mathbf{x}_v^T \mathbf{M}_k^{1T} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k^1 \mathbf{x}_v - (\mathbf{x}_v \mathbf{M}_k^1)^T \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k^2 - \\
& \quad - \mathbf{M}_k^{2T} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k^1 \mathbf{x}_v + \mathbf{x}_v^T \mathbf{R}_k^1 \mathbf{x}_v - 2\mathbf{R}_k^{2T} \mathbf{x}_v); \\
& \mathbf{W} = \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} - \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{D}_\xi^{-1};
\end{aligned} \tag{103}$$

$$\mathbf{W} = \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} - \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{D}_\xi^{-1}; \tag{104}$$

Подставим все это в (97) и приведем к виду слева:

$$\begin{aligned}
& \exp \left\{ -\frac{1}{2} \cdot \mathbf{x}_v^T \mathbf{P} \mathbf{x}_v + \mathbf{q}^T \mathbf{x}_v + c \right\} = \\
& = C_8 \cdot \exp \left\{ -\frac{1}{2} \cdot \left[ \mathbf{x}_v^T \mathbf{D}_{flt,v}^{-1} \mathbf{x}_v - 2\mathbf{x}_{flt,v}^T \mathbf{D}_{flt,v}^{-1} \mathbf{x}_v + \mathbf{x}_{flt,v}^T \mathbf{D}_{flt,v}^{-1} \mathbf{x}_{flt,v} \right] \right\} \cdot \\
& \cdot \exp \left\{ \frac{1}{2} [\mathbf{U}^T (\mathbf{W})^{-1} \mathbf{U} + \mathbf{U}^T (\mathbf{W})^{-1} \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_k)^{-1} \mathbf{M}_k^1 \mathbf{x}_v + \right. \\
& \quad + \mathbf{x}_v^T \mathbf{M}_k^{1T} ((\mathbf{D}_k)^{-1})^T \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} (\mathbf{W})^{-1} \mathbf{U} + \\
& \quad + \mathbf{x}_v^T \mathbf{M}_k^{1T} ((\mathbf{D}_k)^{-1})^T \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} (\mathbf{W})^{-1} \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_k)^{-1} \mathbf{M}_k^1 \mathbf{x}_v - \\
& \quad - \mathbf{Z} + \mathbf{x}_v^T \mathbf{M}_k^{1T} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k^1 \mathbf{x}_v + (\mathbf{M}_k^1 \mathbf{x}_v)^T \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k^2 + \\
& \quad \left. + \mathbf{M}_k^{2T} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k^1 \mathbf{x}_v - \mathbf{x}_v^T \mathbf{R}_k^1 \mathbf{x}_v + 2\mathbf{R}_k^{2T} \mathbf{x}_v] \right\};
\end{aligned} \tag{105}$$

$$\begin{aligned}
&= \\
&\exp\left\{-\frac{1}{2} \cdot \mathbf{x}_v^T (\mathbf{R}_k^1 + \mathbf{D}_{flt,v}^{-1} - \mathbf{M}_k^{1T} ((\mathbf{D}_k)^{-1})^T \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} (\mathbf{W})^{-1} \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_k)^{-1} \mathbf{M}_k^1 - \right. \\
&\quad \left. - \mathbf{M}_k^{1T} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k^1) \mathbf{x}_v + \right. \\
&\quad \left. + ((\mathbf{D}_{flt,v}^{-1})^T \mathbf{x}_{flt,v} + \mathbf{M}_k^{1T} ((\mathbf{D}_k)^{-1})^T \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} (\mathbf{W})^{-1} \mathbf{U} + \mathbf{R}_k^2 + \mathbf{M}_k^{1T} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k^2)^T \mathbf{x}_v \right. \\
&\quad \left. + \frac{1}{2} (\mathbf{U}^T (\mathbf{W})^{-1} \mathbf{U} - \mathbf{x}_{flt,v}^T \mathbf{D}_{flt,v}^{-1} \mathbf{x}_{flt,v} - \mathbf{Z}) + \ln(C_8)\right\};
\end{aligned}$$

Тогда:

$$\begin{aligned}
\mathbf{P} &= \mathbf{R}_k^1 + \mathbf{D}_{flt,v}^{-1} - \mathbf{M}_k^{1T} ((\mathbf{D}_k)^{-1})^T \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} (\mathbf{W})^{-1} \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_k)^{-1} \mathbf{M}_k^1 - \mathbf{M}_k^{1T} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k^1; \\
\mathbf{q}^T &= ((\mathbf{D}_{flt,v}^{-1})^T \mathbf{x}_{flt,v} + \mathbf{M}_k^{1T} ((\mathbf{D}_k)^{-1})^T \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} (\mathbf{W})^{-1} \mathbf{U} + \mathbf{R}_k^2 + \mathbf{M}_k^{1T} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k^2)^T; \\
c &= \frac{1}{2} (\mathbf{U}^T (\mathbf{W})^{-1} \mathbf{U} - \mathbf{x}_{flt,v}^T \mathbf{D}_{flt,v}^{-1} \mathbf{x}_{flt,v} - \mathbf{Z}) + \ln(C_8);
\end{aligned} \tag{106}$$

$$\begin{aligned}
&\exp\left\{-\frac{1}{2} \cdot \mathbf{x}_v^T \mathbf{P} \mathbf{x}_v + \mathbf{q}^T \mathbf{x}_v + c\right\} \\
&= \\
&\exp\left\{-\frac{1}{2} \cdot \mathbf{x}_v^T (\mathbf{R}_k^1 + \mathbf{D}_{flt,v}^{-1} - \mathbf{M}_k^{1T} ((\mathbf{D}_k)^{-1})^T \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} (\mathbf{W})^{-1} \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_k)^{-1} \mathbf{M}_k^1 - \right. \\
&\quad \left. - \mathbf{M}_k^{1T} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k^1) \mathbf{x}_v + \right. \\
&\quad \left. + ((\mathbf{D}_{flt,v}^{-1})^T \mathbf{x}_{flt,v} + \mathbf{M}_k^{1T} ((\mathbf{D}_k)^{-1})^T \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} (\mathbf{W})^{-1} \mathbf{U} + \mathbf{R}_k^2 + \mathbf{M}_k^{1T} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k^2)^T \mathbf{x}_v \right. \\
&\quad \left. + \frac{1}{2} (\mathbf{U}^T (\mathbf{W})^{-1} \mathbf{U} - \mathbf{x}_{flt,v}^T \mathbf{D}_{flt,v}^{-1} \widehat{\mathbf{x}}_{flt,v} - \mathbf{Z}) + \ln(C_8)\right\};
\end{aligned} \tag{107}$$

$$\begin{aligned}
\mathbf{P} &= \mathbf{R}_k^1 + \mathbf{D}_{flt,v}^{-1} - \mathbf{M}_k^{1T} ((\mathbf{D}_k)^{-1})^T \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} (\mathbf{W})^{-1} \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} (\mathbf{D}_k)^{-1} \mathbf{M}_k^1 - \mathbf{M}_k^{1T} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k^1; \\
\mathbf{q}^T &= ((\mathbf{D}_{flt,v}^{-1})^T \mathbf{x}_{flt,v} + \mathbf{M}_k^{1T} ((\mathbf{D}_k)^{-1})^T \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} (\mathbf{W})^{-1} \mathbf{U} + \mathbf{R}_k^2 + \mathbf{M}_k^{1T} \mathbf{D}_k^{-1} \mathbf{M}_k^2)^T; \\
c &= \frac{1}{2} (\mathbf{U}^T (\mathbf{W})^{-1} \mathbf{U} - \mathbf{x}_{flt,v}^T \mathbf{D}_{flt,v}^{-1} \mathbf{x}_{flt,v} - \mathbf{Z}) + \ln(C_8);
\end{aligned} \tag{108}$$

Оптимизируем, с точки зрения количества матричных обращений и получим:

$$\begin{aligned}
\mathbf{P} &= \mathbf{R}_k^1 + \mathbf{D}_{flt,v}^{-1} - \mathbf{M}_k^{1T} (\mathbf{D}_k)^T \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{W} \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k \mathbf{M}_k^1 - \mathbf{M}_k^{1T} \mathbf{D}_k \mathbf{M}_k^1; \\
\mathbf{q}^T &= ((\mathbf{D}_{flt,v}^{-1})^T \mathbf{x}_{flt,v} + \mathbf{M}_k^{1T} (\mathbf{D}_k)^T \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{W} \mathbf{U} + \mathbf{R}_k^2 + \mathbf{M}_k^{1T} \mathbf{D}_k \mathbf{M}_k^2)^T; \\
c &= \frac{1}{2} (\mathbf{U}^T \mathbf{W} \mathbf{U} - \mathbf{x}_{flt,v}^T \mathbf{D}_{flt,v}^{-1} \mathbf{x}_{flt,v} - Z) + \ln(C_8);
\end{aligned}$$

Где: (109)

$$\mathbf{U} = \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_k + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k \mathbf{M}_k^2;$$

$$\mathbf{W} = (\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} - \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_k \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{D}_\xi^{-1})^{-1};$$

Составляющие  $\mathbf{D}_k$ ,  $\mathbf{M}_k^1$ ,  $\mathbf{M}_k^2$  находятся итеративно:

при $i = 2$ ;	при $i = [3, k - v]$ ;
$\mathbf{D}_{v+2} = (\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{H} + \mathbf{D}_\xi^{-1} + \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F})^{-1};$	$\mathbf{D}_{v+i} = (\mathbf{D}_{v+2} - \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_{v+i-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1})^{-1};$
$\mathbf{M}_{v+2}^1 = \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F};$	$\mathbf{M}_{v+i}^1 = \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_{v+i-1} \mathbf{M}_{v+i-1}^1;$
$\mathbf{M}_{v+2}^2 = \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+i-1};$	$\mathbf{M}_{v+i}^2 = \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{-1} \mathbf{y}_{v+i-1} + \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F} \mathbf{D}_{v+i-1} \mathbf{M}_{v+i-1}^2;$
$\mathbf{R}_{v+2}^1 = \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{-1} \mathbf{F};$	$\mathbf{R}_{v+i}^1 = \mathbf{R}_{v+i-1}^1 - \mathbf{M}_{v+j-1}^{1T} \mathbf{D}_{v+i-1} \mathbf{M}_{v+j-1}^1;$
$\mathbf{R}_{v+2}^2 = 0;$	$\mathbf{R}_{v+i}^2 = \mathbf{R}_{v+i-1}^2 + \mathbf{M}_{v+j-1}^{1T} \mathbf{D}_{v+i-1} \mathbf{M}_{v+j-1}^2;$

(110)

Теперь перейдем к нахождению интерполяционной оценки  $\mathbf{x}_{int,v}$  и дисперсии интерполяционной оценки  $\mathbf{D}_{int,v}$ .

Т.к.  $\mathbf{P} = \mathbf{D}_{int,v}^{-1}$ , следовательно:  $\mathbf{D}_{int,v} = \mathbf{P}^{-1}$ ;

Т.к.  $\mathbf{q}^T = \mathbf{x}_{int,v}^T \mathbf{D}_{int,v}^{-1}$ , следовательно:  $\mathbf{x}_{int,v} = \mathbf{P}^{-1} \cdot \mathbf{q}$ ;

Пусть:

$$\begin{aligned}
\mathbf{D}_n^{inv} &= \mathbf{D}_n^{-1}; \\
\mathbf{D}_\xi^{inv} &= \mathbf{D}_\xi^{-1};
\end{aligned}
\tag{111}$$

Тогда итоговый алгоритм нахождения оценки  $\mathbf{x}_{int,v}$ :



$$\hat{\mathbf{x}}_{\text{int},v} = \mathbf{P}^{-1} \cdot \mathbf{q};$$

$$\mathbf{P} = \mathbf{R}_k^1 + \mathbf{D}_{\text{flt},v}^{-1} - \mathbf{M}_k^{1T} \mathbf{D}_k \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{\text{inv}} \mathbf{W} \mathbf{D}_\xi^{\text{inv}} \mathbf{F} \mathbf{D}_k \mathbf{M}_k^1 - \mathbf{M}_k^{1T} \mathbf{D}_k \mathbf{M}_k^1;$$

$$\mathbf{q} = \mathbf{D}_{\text{flt},v}^{-1} \hat{\mathbf{x}}_{\text{flt},v} + \mathbf{M}_k^{1T} \mathbf{D}_k \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{\text{inv}} \mathbf{W} \mathbf{U} + \mathbf{R}_k^2 + \mathbf{M}_k^{1T} \mathbf{D}_k \mathbf{M}_k^2;$$

Где:

$$\mathbf{U} = \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{\text{inv}} \mathbf{y}_k + \mathbf{D}_\xi^{\text{inv}} \mathbf{F} \mathbf{D}_k \mathbf{M}_k^2;$$

$$\mathbf{W} = (\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{\text{inv}} \mathbf{H} - \mathbf{D}_\xi^{\text{inv}} \mathbf{F} \mathbf{D}_k \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{\text{inv}} + \mathbf{D}_\xi^{\text{inv}})^{-1};$$

Оценки, получаемые от фильтра Калмана:

Этап экстраполяции:                      Этап коррекции:

$$\bar{\mathbf{D}}_{\text{flt},v} = \mathbf{F}^T \mathbf{D}_{\text{flt},v-1}^{-1} \mathbf{F} + \mathbf{D}_\xi;$$

$$\mathbf{D}_{\text{flt},v} = \bar{\mathbf{D}}_{\text{flt},v}^{-1} + \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{\text{inv}} \mathbf{H};$$

$$\bar{\mathbf{x}}_{\text{flt},v} = \mathbf{F} \hat{\mathbf{x}}_{\text{flt},v-1};$$

$$\hat{\mathbf{x}}_{\text{flt},v} = \bar{\mathbf{x}}_{\text{flt},v} + \mathbf{D}_{\text{flt},v} \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{\text{inv}} \mathbf{y}_v;$$

(112)

Составляющие  $\mathbf{D}_k$ ,  $\mathbf{M}_k^1$ ,  $\mathbf{M}_k^2$ ,  $\mathbf{R}_k^1$  и  $\mathbf{R}_k^2$  находятся итеративно:

при $i = 2$ ;	при $i = [3, k - v]$ ;
$\mathbf{D}_{v+2} = (\mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{\text{inv}} \mathbf{H} + \mathbf{D}_\xi^{\text{inv}} + \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{\text{inv}} \mathbf{F})^{-1};$	$\mathbf{D}_{v+i} = (\mathbf{D}_{v+2} - \mathbf{D}_\xi^{\text{inv}} \mathbf{F} \mathbf{D}_{v+i-1} \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{\text{inv}})^{-1};$
$\mathbf{M}_{v+2}^1 = \mathbf{D}_\xi^{\text{inv}} \mathbf{F};$	$\mathbf{M}_{v+i}^1 = \mathbf{D}_\xi^{\text{inv}} \mathbf{F} \mathbf{D}_{v+i-1} \mathbf{M}_{v+i-1}^1;$
$\mathbf{M}_{v+2}^2 = \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{\text{inv}} \mathbf{y}_{v+i-1};$	$\mathbf{M}_{v+i}^2 = \mathbf{H}^T \mathbf{D}_n^{\text{inv}} \mathbf{y}_{v+i-1} + \mathbf{D}_\xi^{\text{inv}} \mathbf{F} \mathbf{D}_{v+i-1} \mathbf{M}_{v+i-1}^2;$
$\mathbf{R}_{v+2}^1 = \mathbf{F}^T \mathbf{D}_\xi^{\text{inv}} \mathbf{F};$	$\mathbf{R}_{v+i}^1 = \mathbf{R}_{v+i-1}^1 - \mathbf{M}_{v+j-1}^{1T} \mathbf{D}_{v+i-1} \mathbf{M}_{v+j-1}^1;$
$\mathbf{R}_{v+2}^2 = 0;$	$\mathbf{R}_{v+i}^2 = \mathbf{R}_{v+i-1}^2 + \mathbf{M}_{v+j-1}^{1T} \mathbf{D}_{v+i-1} \mathbf{M}_{v+j-1}^2;$

(113)