#### 1. Фильтр Калмана для ХҮ

**Основное назначение** — применение фильтра Калмана (ФК) для фильтрации координат, которые выдаются после блока Трилатерации в BLE Navigator.

<u>Важно!</u> Перед подачей координат пользователя с блока Трилатерации необходимо сделать их коррекцию по Карте. Это позволит ФК отрабатывать гораздо лучше.

В результате применения фильтра ожидаются гораздо меньшие скачки маркера положения пользователя по карте помещения.

## 2. Основные уравнения

Под реализацией фильтра Калмана будем понимать формирование всех матриц, необходимых для его использования (рисунок ниже).

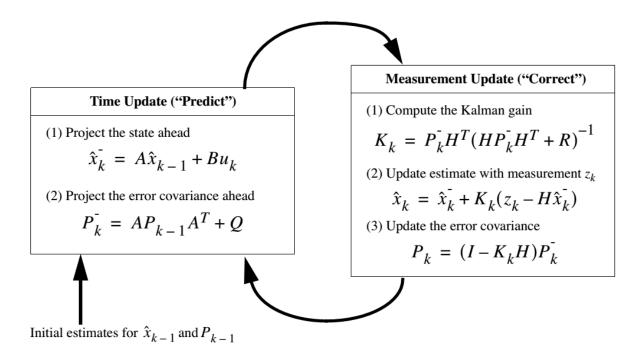


Рисунок 1 – Общая схема работы фильтра Калмана

Фильтрация осуществляется в несколько этапов:

1) *Предсказание* ("Predict" на рис. выше). Этап заключается: **a)** в предсказании значений координат  $(x_k^-; y_k^-)$  для текущего момента времени k (вектор  $X_k^-$ ) по модели фильтра с использованием значений  $(x_{k-1}; y_{k-1})$  за предыдущий момент времени k-1 (вектор  $X_{k-1}$ ); **б)** в предсказании значения матрицы ковариации ошибок модели  $(P_k^-)$  с использованием значения матрицы за предыдущий момент времени k-1  $(P_{k-1})$  и матрицы шума модели фильтра (Q).

- 2) Коррекция ("Correct" на рис. выше). Этап заключается:
- а) в вычислении коэффициента Калмана  $K_k$  (по сути, он показывает, в какой пропорции доверять предсказанным значениям  $(x_k^-; y_k^-)$  по модели  $(X_k^-)$  и посчитанным значениям координат (с учетом Коррекции по карте)  $(x_k^z; y_k^z)$  (вектор  $Z_k$ ));
- **б)** в вычислении значений координат  $(x_k; y_k)$  для текущего момента времени  $k(X_k)$  с учетом предсказанных значений по модели фильтра  $(X_k^-)$ , посчитанных значений  $(Z_k)$  и коэффициента Калмана  $K_k$  (другими словами, в коррекции предсказанных значений  $(X_k^-)$  по измеренным  $(Z_k)$ , где степень коррекции определяется коэффициентом Калмана  $(K_k)$ );
- в) в вычислении значения матрицы ковариации ошибок модели для текущего момента времени  $(P_k)$  по ее предсказанному значению  $(P_k^-)$  и коэффициенту Калмана  $K_k$  (другими словами, в коррекции предсказанных значений  $(P_k^-)$ , где степень коррекции определяется коэффициентом Калмана  $(K_k)$ ).

### 3. Основные уравнения

#### Уравнение 1:

$$X_k^- = A_k \cdot X_{k-1} + B \cdot U_k,$$

где

$$X_{k-1} = \begin{bmatrix} x_{k-1} \\ y_{k-1} \end{bmatrix};$$

$$\mathbf{A}_k = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix},$$

$$\mathbf{B}=\mathbf{U}_{K}=\mathbf{0};$$

# Уравнение 2:

$$P_k^- = A_k \cdot P_{k-1} \cdot A_k^T + Q,$$

где  $P_k = \begin{bmatrix} p_{11}(k) & p_{12}(k) \\ p_{21}(k) & p_{22}(k) \end{bmatrix}$  — ковариационная матрица, пересчитывается на каждой итерации; для инициализации используются следующие ее значения  $P_0 = \begin{bmatrix} 10 & 0 \\ 0 & 10 \end{bmatrix}$ , которые определили экспериментально.

 $Q = \begin{bmatrix} 0.1 & 0 \\ 0 & 0.1 \end{bmatrix}$  — матрица шума модели процесса; показывает, насколько точна наша модель; считаем, что модель достаточно точна;

"-" – операция матричного умножения.

## Уравнение 3:

$$K_k = P_k^- \cdot H_k^T \cdot (H_k \cdot P_k^- \cdot H_k^T + R)^{-1},$$

 $R = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$  — матрица шума измерения расстояний до маячков (см. ниже);

$$H_k = \begin{bmatrix} \dfrac{ds_A}{dx} & \dfrac{ds_A}{dy} \\ \dfrac{ds_B}{dx} & \dfrac{ds_B}{dy} \\ \dfrac{ds_C}{dx} & \dfrac{ds_C}{dy} \end{bmatrix}$$
 — матрица соответствия (идентичности), где:

 $s_A = \sqrt{(x_k^z - x_A)^2 + (y_k^z - y_A)^2}$  — расстояние до первого маяка от текущего положения пользователя, определенного методом Трилатерации;

 $s_B = \sqrt{(x_k^z - x_B)^2 + (y_k^z - y_B)^2}$  — расстояние до второго маяка от текущего положения пользователя, определенного методом Трилатерации;

 $s_C = \sqrt{(x_k^z - x_C)^2 + (y_k^z - y_C)^2}$  — расстояние до третьего маяка от текущего положения пользователя, определенного методом Трилатерации;

$$\frac{ds_A}{dx} = \frac{(x_k^z - x_A)}{\sqrt{(x_k^z - x_A)^2 + (y_k^z - y_A)^2}}, \quad \frac{ds_A}{dy} = \frac{(y_k^z - y_A)}{\sqrt{(x_k^z - x_A)^2 + (y_k^z - y_A)^2}} -$$
частные производные по

координатам Х и У от расстояния до каждого маяка.

# Уравнение 4:

$$X_k = X_k^- + K_k \cdot (H_k \cdot Z_k^T - H_k \cdot X_k^-),$$

где  $Z_k = [x_k^z; y_k^z]$ — текущие координаты, полученные на выходе блока Трилатерации (с учетом Коррекции по Карте).

# Уравнение 5:

$$P_k = (I - K_k \cdot H_k) \cdot P_k^-,$$

где 
$$I = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$
 — единичная матрица.

# 4. Особенности начала работы ФК

По умолчанию вектор **X** и матрица **P** инициализированы <u>нулями</u>. Когда приходят первые координаты  $(\mathbf{x}_1^{\mathbf{z}}; \mathbf{y}_1^{\mathbf{z}})$ , то выходное значение фильтра  $X_k$  без его (фильтра) запуска приравнивается к  $X_k = [\mathbf{x}_1^{\mathbf{z}}; \mathbf{y}_1^{\mathbf{z}}]^{\mathsf{T}}$ , а значения матрицы  $P_k$  приравниваются значениям  $P_0$ .

На следующем шаге, k+1, фильтр работает так, как это описано пятью выражениями выше.

Блок-схемы смысла рисовать не вижу, так как основная из них будет подобна схеме из ФК для RSSI.