

# Kalman - poslední výstřel

- jak se v plné složitosti aplikovat Kalmana na počítání GPS pozice?
- $i$ -tá družice vyšle svoji polohu  $(x_i, y_i, z_i)$  a aktuální čas  $t_i$
- naše poloha neznámá:  $(x, y, z, t)$

$$t = \frac{\sqrt{(x - x_i)^2 + (y - y_i)^2 + (z - z_i)^2}}{v_c} + t_i$$

- chtěli bychom lineární verzi:  $ax + by + cz + td + e = 0$
- proč?

# Proč je lineární forma lepší? (1/2)

- 4 satelity, 4 lineární rovnice, 4 neznámé → maticový výpočet
- pokud více měření (např. k šesti satelitům), pak metoda nejmenších čtverců:

$$\min \sum_i (a_i x + b_i y + c_i z + d_i t + e_i)^2$$

$$\frac{d}{dx} \sum_i a_i (a_i x + b_i y + c_i z + d_i t + e_i) = 0$$

$$\frac{d}{dy} \sum_i b_i (a_i x + b_i y + c_i z + d_i t + e_i) = 0$$

...

## Proč je lineární forma lepší? (2/2)

- pokud měření v různých časech, případně různě přesná → Kalman
- linearizace v „místě“ predikce  $(x_p, y_p, z_p, t_p)$

$$e_i = \frac{\sqrt{(x_p - x_i)^2 + (y_p - y_i)^2 + (z_p - z_i)^2}}{v_c} + t_i - t_p$$

$$a_i = \frac{d}{dx} \left( \frac{\sqrt{(x - x_i)^2 + (y - y_i)^2 + (z - z_i)^2}}{v_c} + t_i - t \right)$$

$$a_i = \frac{1}{v_c} \left( \frac{x_p - x_i}{\sqrt{(x_p - x_i)^2 + (y_p - y_i)^2 + (z_p - z_i)^2}} \right)$$

# Model pohybu

**Bílý šum** — stacionární proces s nekorelovanými hodnotami, splňující vztahy

$$\mathbf{E}(X_t) = 0, \mathbf{E}(X_t^2) = 1, \mathbf{E}(X_{t(1)}\overline{X}_{t(2)}) = 0 [t(1) \neq t(2); t(1), t(2), t \in T]$$

- Bílým šumem se nejčastěji approximuje:
  1. rychlost
  2. zrychlení
  3. jerk (škubání)

# Maticový zápis

- Aproximace rychlosti

$$\mathbf{F} = 0, \mathbf{G} = 1 \Rightarrow \mathbf{A} = 1$$

- Aproximace zrychlení

$$\mathbf{F} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \mathbf{G} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow \mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & t \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

- Aproximace jerku

$$\mathbf{F} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \mathbf{G} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow \mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & t & t^2 \\ 0 & 1 & t \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

# Lepší matematický model

## Stavová rovnice

$$x_{k+1} = A_k x_k + w_k$$

kde  $x_k$  je  $n$  dimenzionální stavový vektor,  $A_k$  je transformační matice a  $w_k$  šum/chyba stavu ( $w_k \sim N(0, Q)$ )

## Rovnice měření

$$z_k = H x_k + v_k$$

kde  $z_k$  je  $m$  dimenzionální vektor měření,  $H$  je  $m \times n$  matice určující vztah mezi stavem a měřením a  $v_k$  je šum/chyba měření ( $v_k \sim N(0, R)$ )

# Algoritmus aktualizace

**Predikce stavu a chyby** — pomocí stavové rovnice

$$\begin{aligned} \bar{x}_{k+1} &= Ax_k \\ \bar{P}_{k+1} &= AP_kA^T + Q \end{aligned}$$

**Korekce pomocí měření** — pomocí rovnice měření

$$\begin{aligned} z_k &= Hx_k + v_k \\ K_k &= \bar{P}_k^{-}H^T(H\bar{P}_k^{-}H^T + R)^{-1} \\ x_k &= \bar{x}_k^{-} + K_k(z_k - H\bar{x}_k^{-}) \\ P_k &= (I - K_k H)\bar{P}_k^{-} \end{aligned}$$