

# Suivi de routes multi hypothèses.

Johan MATHE

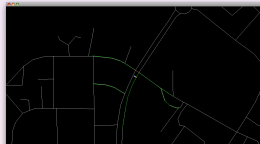
SY27

16 janvier 2008

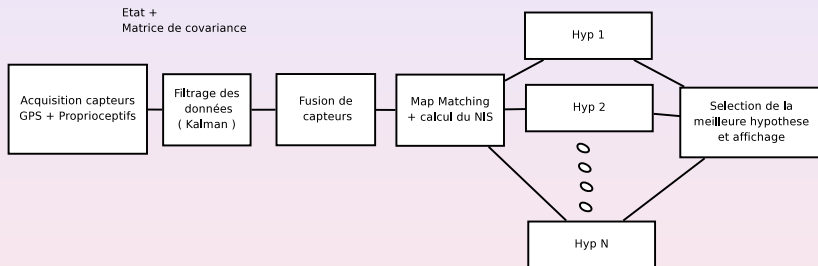
# Problématique - définition des objectifs

## Objectifs

- Mettre en place un système de suivi de routes
- Par rapport à une carte
- Multi hypothèses



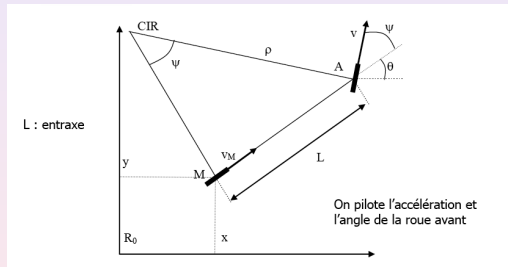
# Synoptique de l'application



# Modèle utilisé

## Modélisation

- Modèle vélocipède
- Représentation d'états



# Filtrage

- Nécessité d'implémenter un filtrage des données
- Filtrage de Kalman

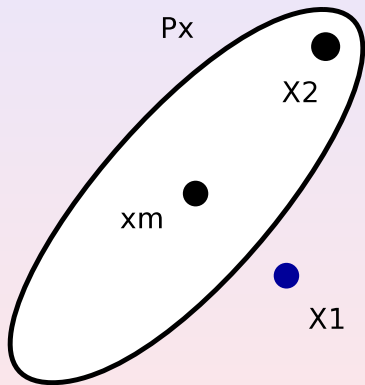
$$F_k = \left. \frac{\partial f}{\partial X} \right|_{X_k} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -v_k \sin(\theta_k) \\ 0 & 1 & v_k \cos(\theta_k) \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} X_{k+1} \\ Y_{k+1} \\ \theta_{k+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} X_{k+1} + T_e v_k \cos(\theta) + \alpha_X \\ Y_{k+1} + T_e v_k \sin(\theta) + \alpha_Y \\ \theta_{k+1} + \alpha_\theta \end{bmatrix} = f(X_k) + Q_A$$

# Fusion multicapteurs

- Besoin de fusionner les informations des capteurs
- Utilisation de la distance de Mahalanobis  $D$
- Correspond à une normalisation par la variance
- Suit une loi  $\chi^2$

$$D^2 = (x - m_x)^T P^{-1} (x - m_x)$$



# Simplification

- Simplification de la matrice de covariance

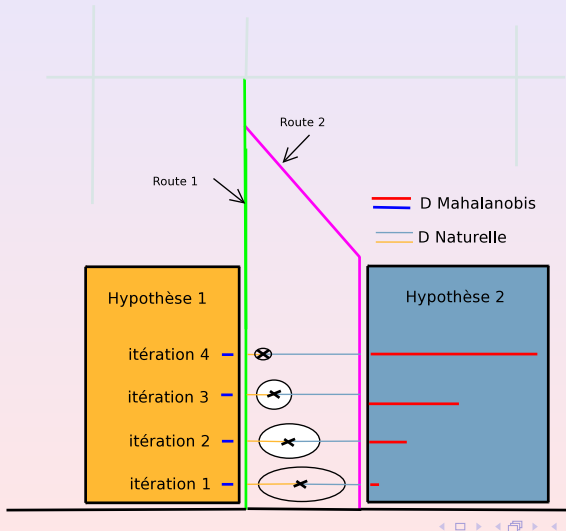
$$P = \begin{bmatrix} \sigma_x^2 & \sigma_x \sigma_y & 0 \\ \sigma_x \sigma_y & \sigma_y^2 & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_\theta^2 \end{bmatrix} \equiv P_s = \begin{bmatrix} \sigma_r^2 & 0 & 0 \\ 0 & \sigma_r^2 & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_\theta^2 \end{bmatrix}$$

- La distance de Mahalanobis devient

$$D^2 = X^T P_s^{-1} X = \frac{d_{abs}^2}{\sigma_r^2} + \frac{\theta^2}{\sigma_\theta^2} = NIS \sim \chi^2(2)$$

$X_k$  VTA gaussien, donc NIS est un  $\chi^2$  d'espérance  $k$  et de variance  $2k$ .

# Illustration





# Multi hypothèses

Objet mathématique contenant :

- 1 Une route sur la carte
- 2 Une valeur de NIS
- 3 Une valeur de notre indicateur statistique  $W$

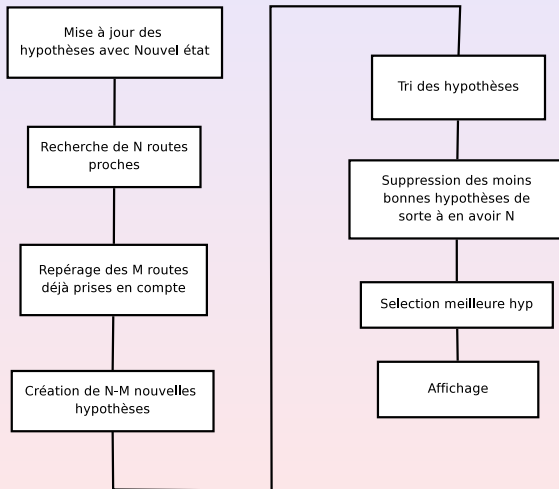
# Indicateur statistique

## Objectifs

- donne une “inertie” à une hyp
- $\alpha$  coefficient d'inertie
- $w_i[k]$  indicateur
- $W_i[k]$  indicateur normalisé

- 1  $w_i[k + 1] = W_i[k] e^{-\alpha N S_i[k]}$
- 2  $\log(w_i[k + 1]) = \log(W_i[k]) - \alpha N S_i[k]$
- 3  $W_i[k] = \frac{w_i[k]}{\sum_{i=1}^N w_i[k]}$

# Algorithme général



# Implémentation + Démo

## Bibliothèques utilisées

- Langage C++
- QT (interface graphique)
- OpenGL + GLU (rendu 2D 3D)
- STL+Boost (formats + tri)

