

第五届控制科学与工程前沿论坛---专题研讨

协作导航和运动中的非线性控制 问题和方法---

随机极值搜索方法

刘淑君

东南大学

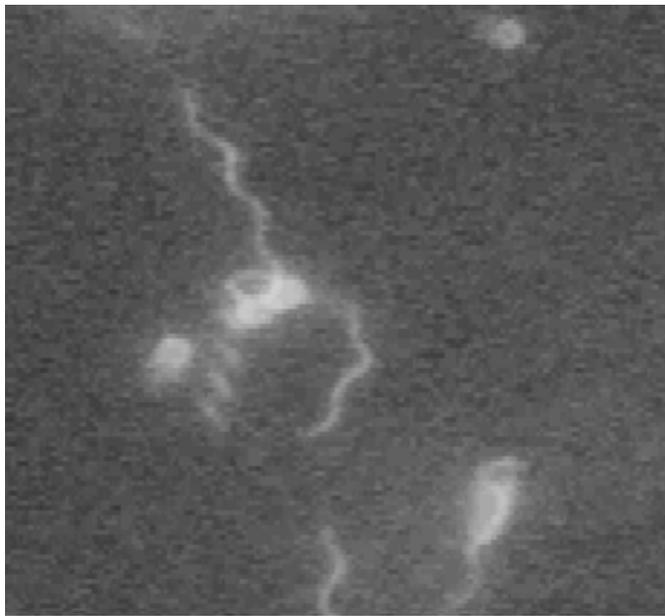
青岛 2013年4月19日

主要内容

- 研究背景
- 随机极值搜索
- 非完整约束下的车辆的随机源搜索
- 总结

研究背景---随机源搜索

- 无法获得位置信息的信号源搜索
(如：在水下、冰下、洞穴中运动的车辆或机器人搜索
释放信号的源-----无GPS/INS)
- 生物中的例子: **E. Coli** chemotaxis



(Credit: Howard Berg, Harvard University)

觅食行为采用相互交替的两种运动:

{ **Run:** 直线运动
Tumble: 停止向前运动而转动

↓
随机性

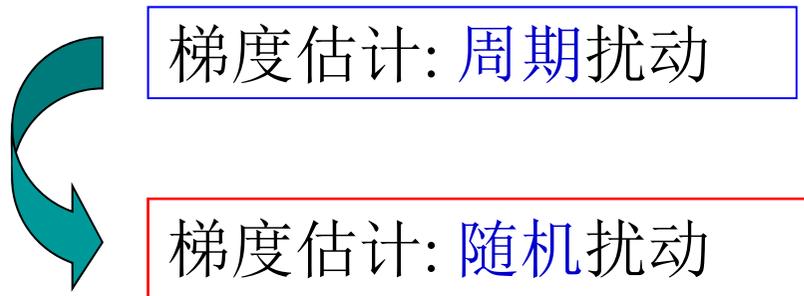


研究背景---极值搜索(Extremum Seeking)

- 极值搜索 (ES)

- 基于非模型
- 仅需很少的信息

(20世纪中期应用上流行 → 几乎停滞 → 2000年以后研究兴趣持续增长)



- 随机极值搜索

- { 离散时间的简单情形 (Manzie et al.)
- { 连续时间 ?
- {

研究背景---极值搜索算法的稳定性证明工具

- 平均方法 (M. Krstic & H. H. Wang, Automatica, 2000)
- 随机平均方法

原系统: $\frac{dX_t^\varepsilon}{dt} = a(X_t^\varepsilon, \xi_{t/\varepsilon}), \quad X_0^\varepsilon = x$

$\xi_t \in R^m$: 定义在 (Ω, F, P) 上的随机过程

平均系统: $\frac{d\bar{X}_t}{dt} = \bar{a}(\bar{X}_t), \quad \bar{X}_0 = x$

$\bar{a}(x)$: $a(x, \xi_t)$ 在某种概率意义下的平均函数

随机平均: 当 ε 充分小时, X_t^ε 以某种概率意义接近 \bar{X}_t .

研究背景---已有随机平均结果

- 有限时间水平上的随机平均 → 逼近
- 无穷时间水平上的随机平均 → 稳定性

(Blankenship, Freidlin, Skorokhod, Khasminskii, Korolyuk, et al.)

- 非线性向量场: 全局Lipschitz
- 平衡点: $a(0, \bullet) \equiv 0$
- 平均系统: 全局指数稳定
- 扰动过程: 紧状态空间



约束条件强、不实用

问题: 在较弱条件的随机平均?

原系统: 局部Lipschitz, 无平衡点条件

平均系统: 局部指数稳定

主要内容

- 研究背景
- 随机极值搜索
- 非完整约束下的车辆的随机源搜索
- 总结

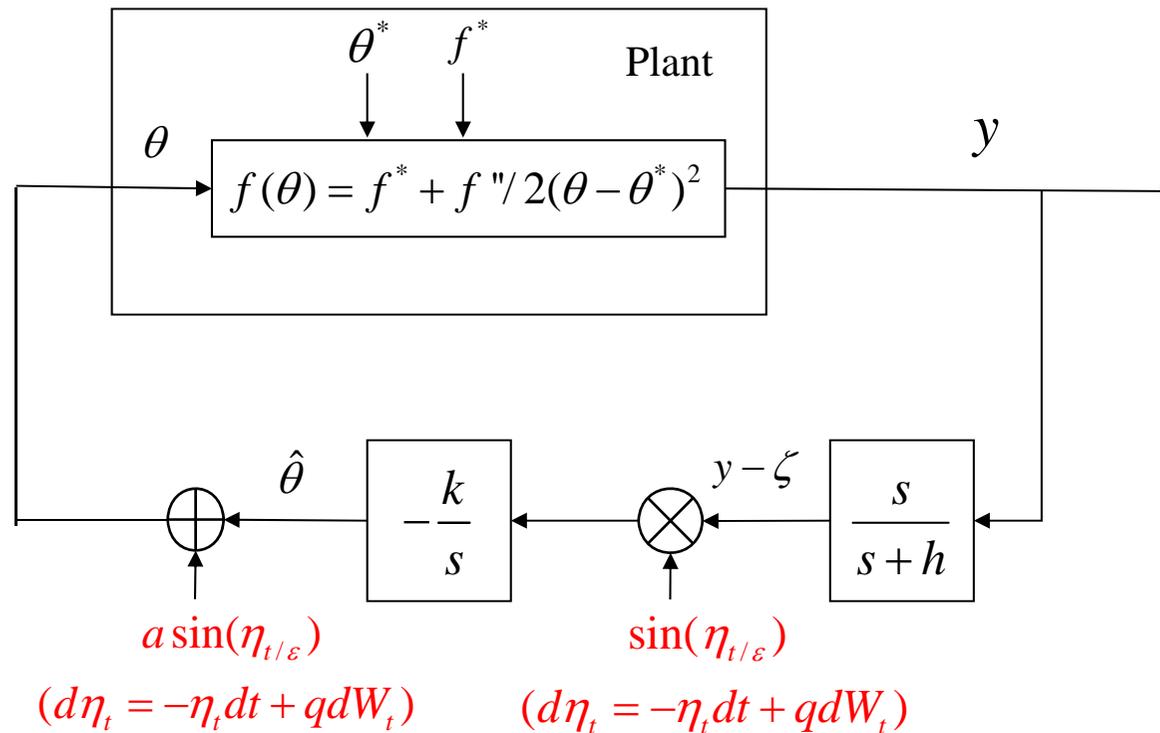
随机极值搜索---静态映射

静态映射: $f(\theta) = f^* + \frac{f''}{2}(\theta - \theta^*)^2$ 且 $f'' > 0$ (*)

输出: $y = f(\theta)$

极值搜索: 设计算法使 $\theta(t) - \theta^*$ 尽可能的小从而输出
 $y(t) = f(\theta(t))$ 趋近于最小值 f^*

随机极值搜索---搜索机制



y : 要最小化的输出 k : 积分器 $\frac{1}{s}$ 的适应正增益

f^* : 映射的最小值 a : 探索信号的振幅

ϵ : 探索信号的小参数 θ^* : 未知参数

h : 高通滤波 $\frac{s}{s+h}$ 的截频 $\hat{\theta}$: θ^* 的估计

随机极值搜索---搜索算法

参数更新算法:

$$\begin{cases} \frac{d\hat{\theta}}{dt} = -k \sin(\eta_{t/\varepsilon})(y - \zeta) \\ \frac{d\zeta}{dt} = -h\zeta + hy \end{cases} \quad (**)$$

随机激励:

$$\begin{cases} \theta = \hat{\theta} + a \sin(\eta_{t/\varepsilon}) \\ d\eta_t = -\eta_t dt + qdW_t \end{cases}$$

Ornstein-Uhlenbeck (OU) 过程: 连续、马氏、遍历, 俗称有色噪声

估计误差:

$$\tilde{\theta} = \theta^* - \hat{\theta}$$

输出误差:

$$e = \frac{h}{s+h} [y] - f^*$$

随机极值搜索---待分析的系统

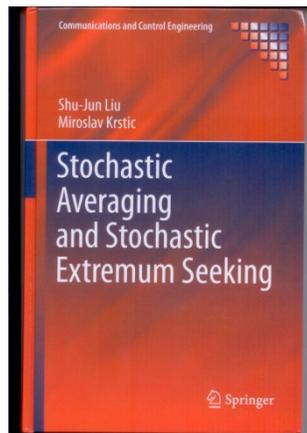
误差系统:

局部 Lipschitz, 不满足平衡条件

$$\begin{cases} \frac{d\tilde{\theta}^\varepsilon}{dt} = k \sin(\eta_{t/\varepsilon}) (f'' / 2(a \sin(\eta_{t/\varepsilon}) - \tilde{\theta}^\varepsilon)^2 - e^\varepsilon), & \tilde{\theta}^\varepsilon(0) = \theta_0 \\ \frac{de^\varepsilon}{dt} = h (f'' / 2(a \sin(\eta_{t/\varepsilon}) - \tilde{\theta}^\varepsilon)^2 - e^\varepsilon), & e^\varepsilon(0) = e_0 \end{cases}$$

$$[(\eta_t, t \geq 0): d\eta_t = -\eta_t + qdW_t \text{ 且 } \mu(dx) = \frac{1}{\sqrt{\pi}q} e^{-x^2/q^2} dx]$$

稳定性分析工具: 随机平均理论



S. -J. Liu and M. Krstic, **Stochastic Averaging and Stochastic Extremum Seeking**, Springer, 2012.

随机极值搜索---待分析的系统

误差系统:

局部 Lipschitz, 不满足平衡条件

$$\begin{cases} \frac{d\tilde{\theta}^\varepsilon}{dt} = k \sin(\eta_{t/\varepsilon}) (f'' / 2(a \sin(\eta_{t/\varepsilon}) - \tilde{\theta}^\varepsilon)^2 - e^\varepsilon), & \tilde{\theta}^\varepsilon(0) = \theta_0 \\ \frac{de^\varepsilon}{dt} = h(f'' / 2(a \sin(\eta_{t/\varepsilon}) - \tilde{\theta}^\varepsilon)^2 - e^\varepsilon), & e^\varepsilon(0) = e_0 \end{cases}$$

$$[(\eta_t, t \geq 0): d\eta_t = -\eta_t + qdW_t \text{ 且 } \mu(dx) = \frac{1}{\sqrt{\pi}q} e^{-x^2/q^2} dx]$$

平均系统:

$$\begin{cases} \frac{d\tilde{\theta}^{ave}}{dt} = -kf'' / 2a(1 - e^{-q^2})\tilde{\theta}^{ave}, & \tilde{\theta}^{ave}(0) = \theta_0 \\ \frac{de^{ave}}{dt} = h(f'' a^2 / 4(1 - e^{-q^2}) + f'' \tilde{\theta}^{ave2} - e^{ave}), & e^{ave}(0) = e_0 \end{cases}$$

随机极值搜索---平均系统的稳定性

平均系统:

$$\begin{cases} \frac{d\tilde{\theta}^{ave}}{dt} = -kf'' / 2a(1 - e^{-q^2})\tilde{\theta}^{ave}, & \tilde{\theta}^{ave}(0) = \theta_0 \\ \frac{de^{ave}}{dt} = h(f''a^2 / 4(1 - e^{-q^2}) + f'' / 2\tilde{\theta}^{ave2} - e^{ave}), & e^{ave}(0) = e_0 \end{cases}$$

平衡点: $\left(0, \frac{a^2 f''}{4}(1 - e^{-q^2})\right)$ --- 局部指数稳定

分析误差系统的解性质: 随机平均

随机极值搜索---稳定性分析

定理：考虑在参数更新率(**)作用下的静态映射 (*). 则存在

常数 $r, c, \gamma > 0$ 及函数 $T(\varepsilon) : (0, \varepsilon_0) \rightarrow N$, 使得

对 $\forall |\Lambda^\varepsilon(0)| < r, \forall \delta > 0,$

$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \inf \left\{ t \geq 0 : |\Lambda^\varepsilon(t)| > c |\Lambda^\varepsilon(0)| e^{-\gamma t} + \delta \right\} = \infty, \text{ a.s.},$$

$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} P \left\{ |\Lambda^\varepsilon(t)| \leq c |\Lambda^\varepsilon(0)| e^{-\gamma t} + \delta, \forall t \in [0, T(\varepsilon)] \right\} = 1 \text{ 且 } \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} T(\varepsilon) = \infty,$$

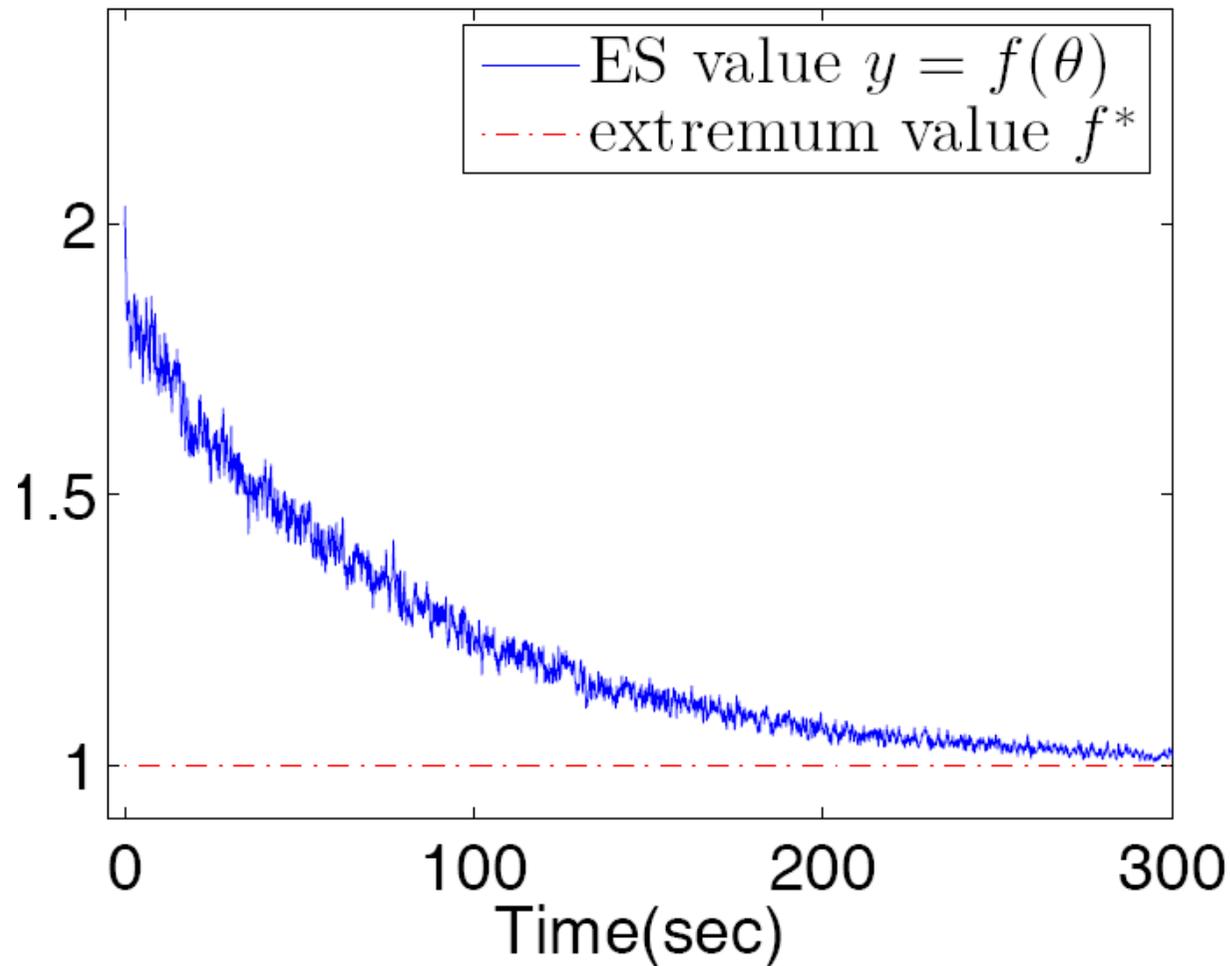
其中 $\Lambda^\varepsilon(t) \triangleq (\tilde{\theta}^\varepsilon(t), e^\varepsilon(t)) - (0, a^2 f'' / 4(1 - e^{-q^2}))$.

输出性能:

$$(i) |y(t) - f^*| \leq O(\delta^2) + O(a^2) + Ce^{-2\gamma t} \text{ for } \forall t \leq \tau_\varepsilon^\delta \text{ 且 } \lim_{\varepsilon \rightarrow \infty} \tau_\varepsilon^\delta = \infty, \text{ a.s.}$$

$$(ii) \lim_{\varepsilon \rightarrow \infty} P \left\{ |y(t) - f^*| \leq O(\delta^2) + O(a^2) + Ce^{-2\gamma t}, \forall t \in [0, T(\varepsilon)] \right\} = 1 \text{ 且 } \lim_{\varepsilon \rightarrow \infty} T(\varepsilon) = \infty$$

随机极值搜索---仿真结果



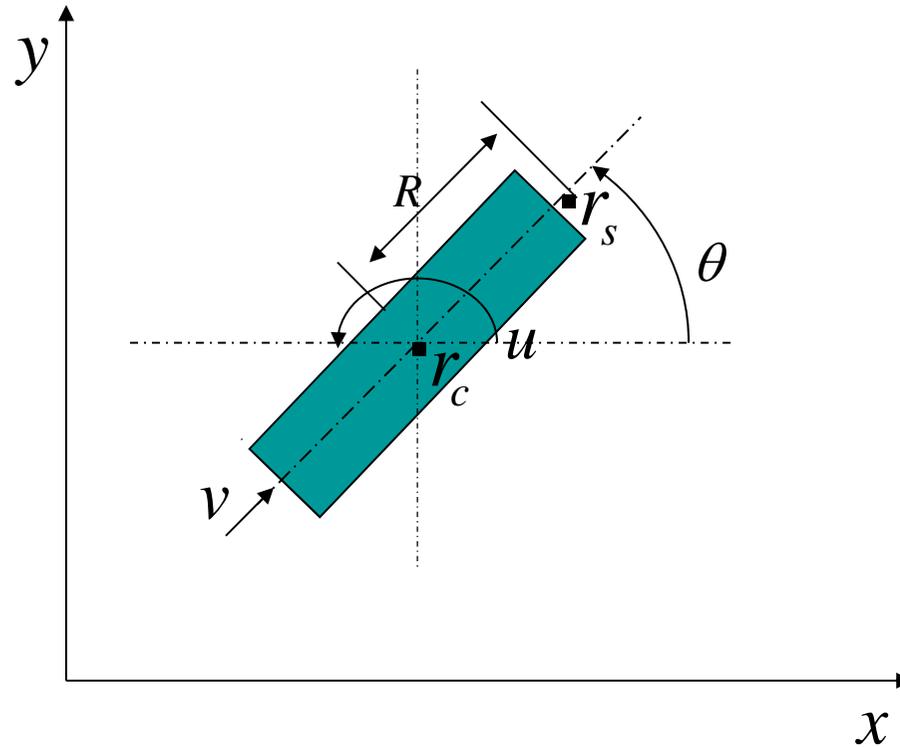
$$f^* = 1, f'' = 1, \theta^* = 0; a = 0.1, h = k = q = 1, \varepsilon = 0.25;$$

$$\tilde{\theta}^\varepsilon(0) = 1, e^\varepsilon(0) = 0.0032, \hat{\theta}(0) = -1, \zeta(0) = 1.0032$$

主要内容

- 研究背景
- 随机极值搜索
- 非完整约束下的车辆的随机源搜索
- 总结

随机源搜索---车辆模型



车辆模型: $\dot{r}_c = ve^{j\theta}$,

$$\dot{\theta} = u$$

传感器位置: $r_s = r_c + Re^{j\theta}$

随机源搜索---问题描述

控制目标: 寻找释放信号的源

不可获得的信息: 车辆的位置

源的位置

信号场空间分布

可获得的信息: 来自源的数值信号

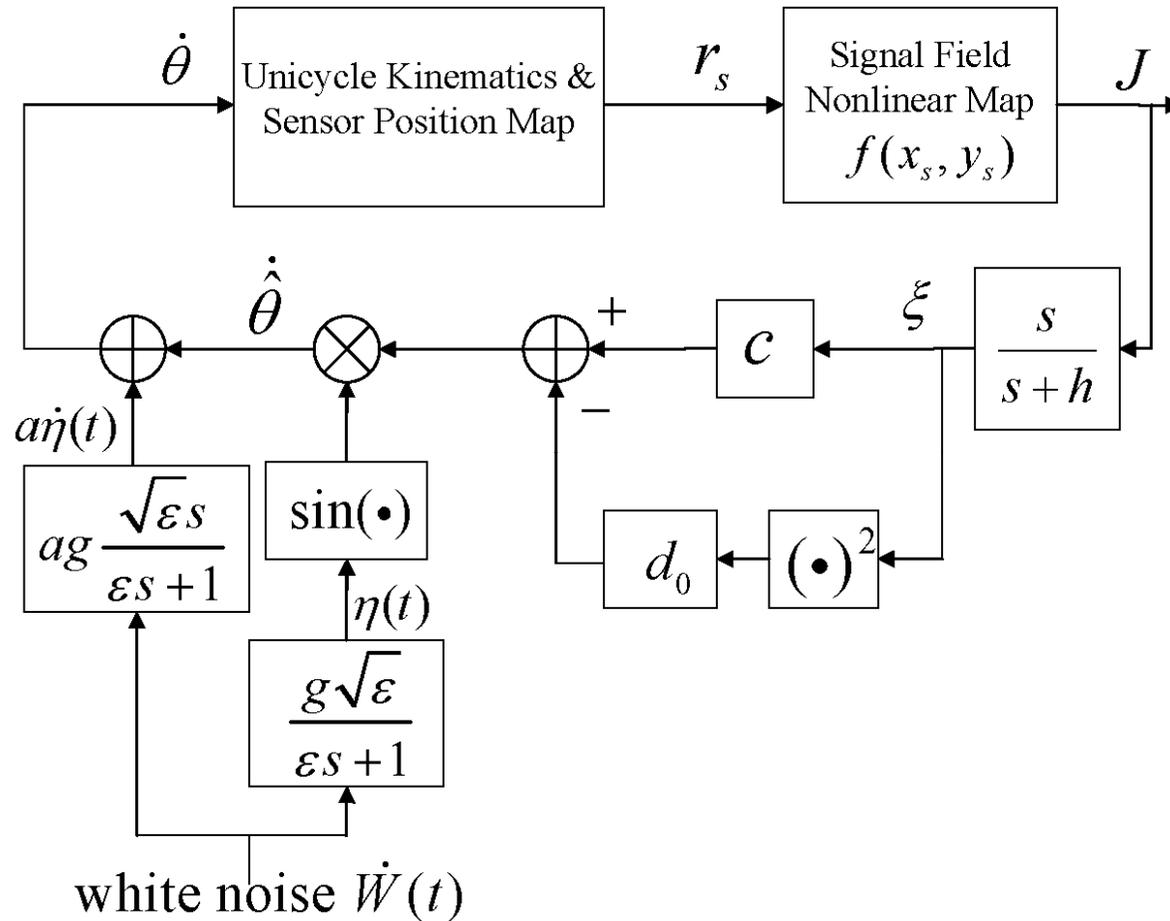
(如: 化学或生物物质的浓度, 电磁、声音、热能、雷达信号)



随机极值搜索方法

随机源搜索---随机极值搜索机制

假设信号场根据未知非线性映射 $J = f(r(x, y))$ 分布，具有孤立的局部最大值 $f^* = f(r^*)$. 车辆传感器仅能感知 J .



随机源搜索---极值搜索控制设计

极值搜索控制律:

$$v = \text{constant} = V_c,$$

$$\dot{\theta} = a\dot{\eta} + c\xi \sin(\eta) - d_0\xi \sin(\eta),$$

$\xi = \frac{s}{s+h}[J]$: 传感器读数 J 经高通滤波的输出;

$\eta = \frac{g\sqrt{\varepsilon}}{\varepsilon s+1}[\dot{W}]$; $a, c, d_0, g, h > 0, \varepsilon \in (0, \varepsilon_0)$.

也可改写为:

$$d\theta = -\frac{a}{\varepsilon}\eta dt + (c\xi - d_0\xi^2)\sin(\eta)dt + \frac{ag}{\sqrt{\varepsilon}}dW,$$

$$d\eta = -\frac{1}{\varepsilon}\eta dt + \frac{g}{\sqrt{\varepsilon}}dW$$

随机源搜索---闭环系统

假设信号场的分布为: $J = f(r_s) = f^* - q_r |r_s - r^*|^2$.

定义输出误差变量: $e = \frac{h}{s+h} [J] - f^*$.

则闭环系统为

$$dr_c = V_c e^{j\theta} dt,$$

$$d\theta = -\frac{a}{\varepsilon} \eta dt + (c\xi - d_0 \xi^2) \sin(\eta) dt + \frac{ag}{\sqrt{\varepsilon}} dW,$$

$$de = h\xi dt, \quad (\xi = -(q_r |r_s - r^*|^2 + e))$$

$$r_s = r_c + Re^{j\theta},$$

$$d\eta = -\frac{1}{\varepsilon} \eta dt + \frac{g}{\sqrt{\varepsilon}} dW.$$

随机源搜索---稳定性结果

定理：考虑闭环系统

$$dr_c = V_c e^{j\theta} dt,$$

$$d\theta = -\frac{a}{\varepsilon} \eta dt + (c\xi - d_0 \xi^2) \sin(\eta) dt + \frac{ag}{\sqrt{\varepsilon}} dW, \quad (I_1(a, g) = e^{-a^2 g^2 / 4},$$

$$de = h\xi dt, \quad (\xi = -(q_r |r_s - r^*|^2 + e))$$

$$I_2(a, g) = 1/2[e^{-(a-1)^2 g^2 / 4} - e^{-(a+1)^2 g^2 / 4}],$$

$$r_s = r_c + R e^{j\theta},$$

$$\rho = \sqrt{V_c I_1(a, g) / 2q_r c R I_2(a, g)}$$

$$d\eta = -\frac{1}{\varepsilon} \eta dt + \frac{g}{\sqrt{\varepsilon}} dW,$$

其中 $a, c, d_0, g, h > 0, \varepsilon \in (0, \varepsilon_0)$, 选择 h 使得

$$2V_c I_1(a, g) I_2(a, g) + hR(I_2(2a, g) - 2I_1(a, g) I_2(a, g)) > 0.$$

如果初始条件使得下面的数量充分小,

$$\|r_c(0) - r^*| - \rho|, |e(0) + q_r(R^2 + \rho^2)|,$$

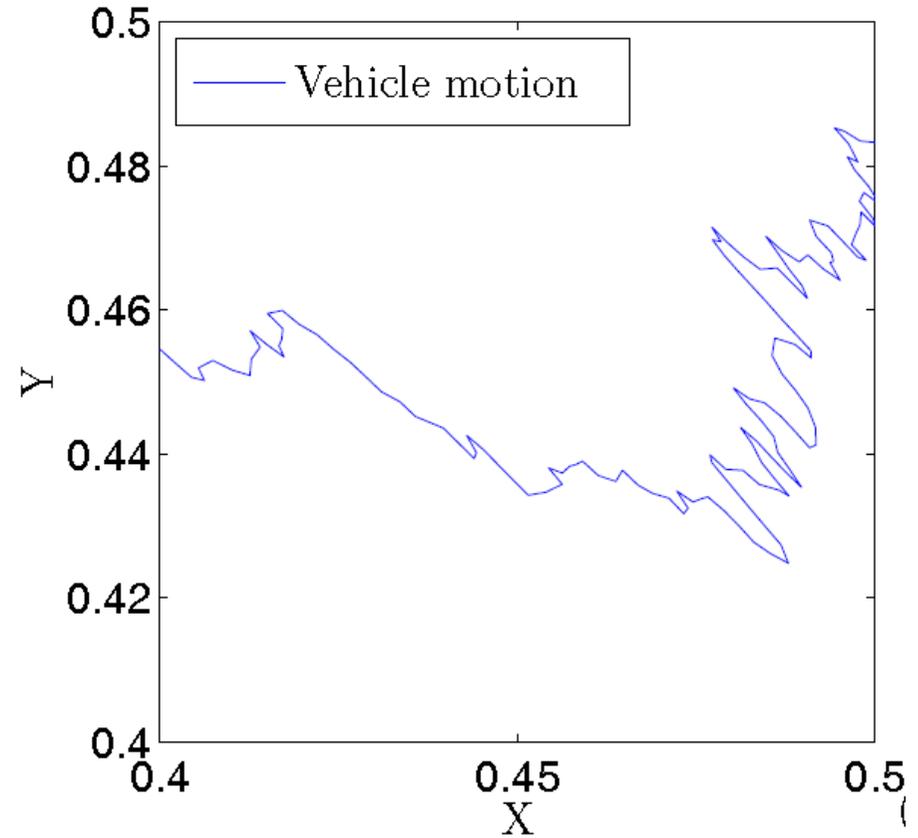
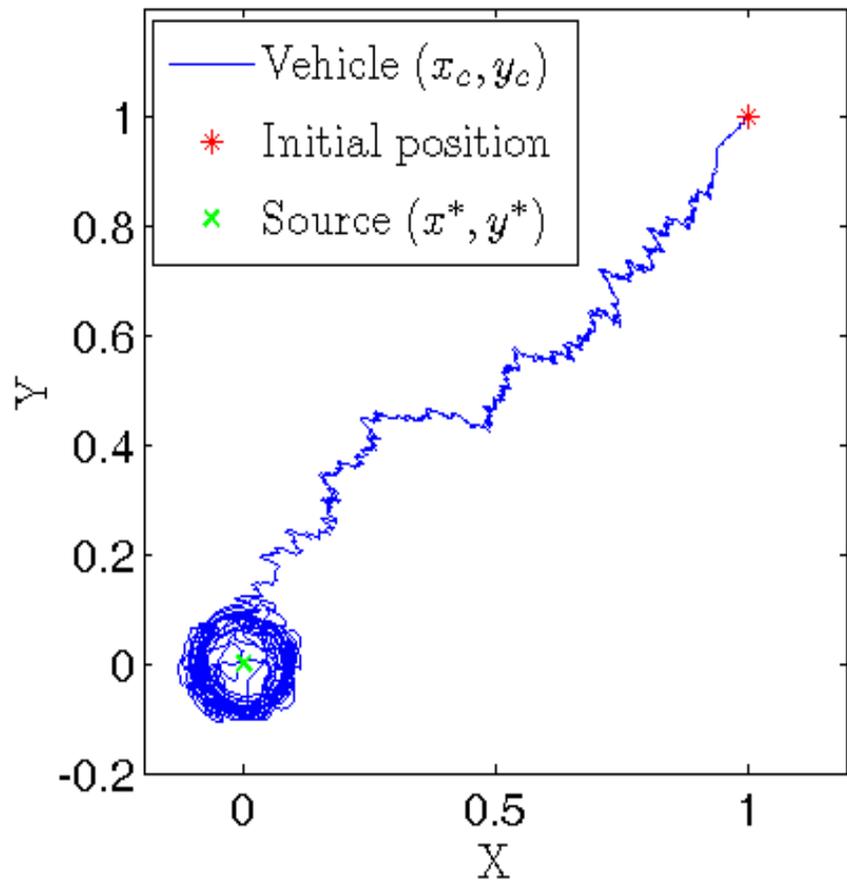
$$|\theta(0) - \arg(r^* - r_c(0)) + \pi/2| \text{ or } |\theta(0) - \arg(r^* - r_c(0)) - \pi/2|,$$

则存在常数 $C_0, \gamma_0 > 0$ 和函数 $T(\varepsilon): (0, \varepsilon_0) \rightarrow N$ 使得对 $\forall \delta > 0$,

$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \inf\{t \geq 0: \|r_c(t) - r^*| - \rho| > C_0 e^{-\gamma_0 t} + \delta\} = \infty, \text{ a.s.}$$

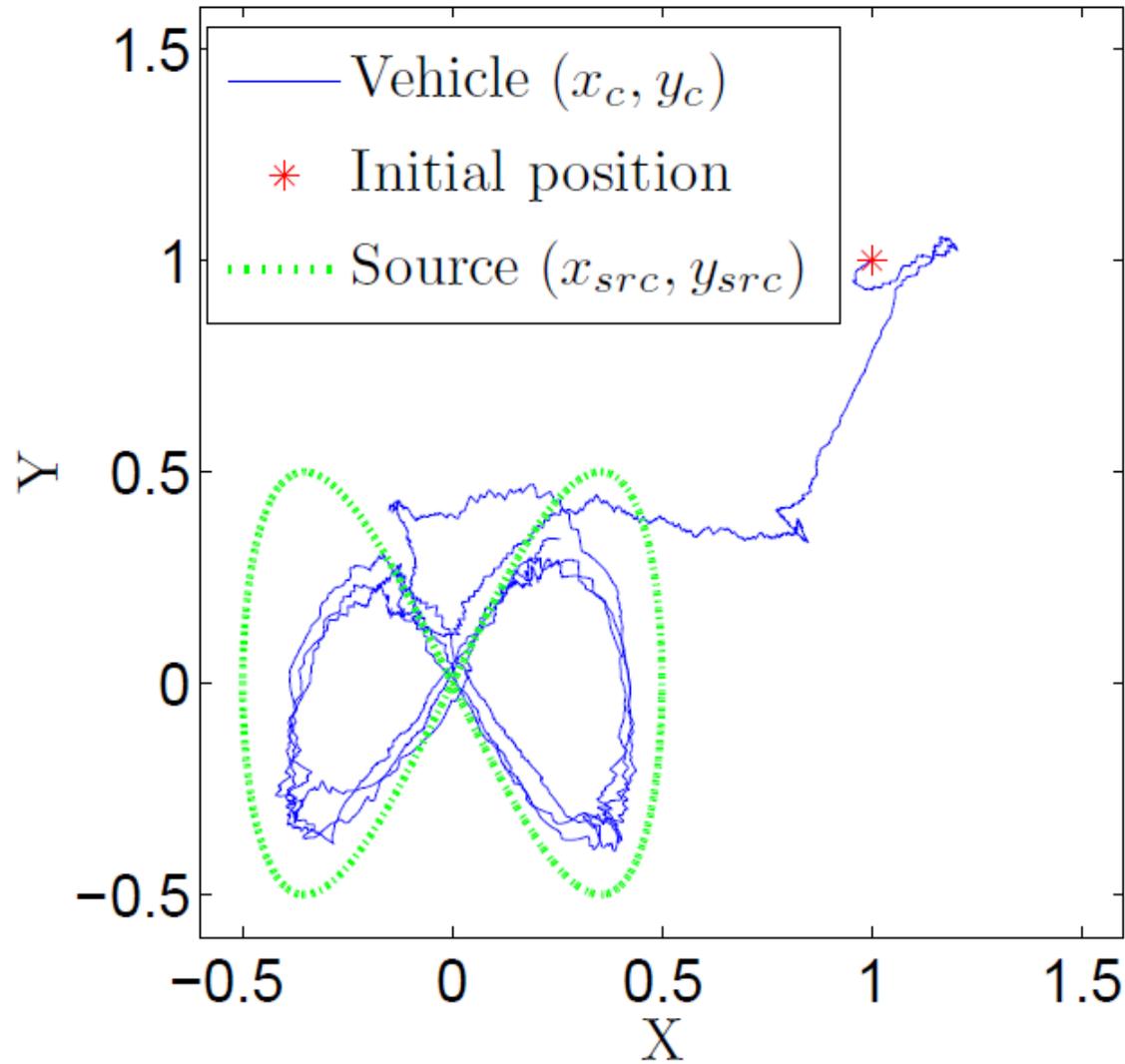
$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} P\{\|r_c(t) - r^*| - \rho| \leq C_0 e^{-\gamma_0 t} + \delta, \forall t \in [0, T(\varepsilon)]\} = 1 \text{ 且 } \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} T(\varepsilon) = \infty.$$

随机源搜索---仿真结果



static source: $r^* = (0, 0)$

随机源搜索---仿真结果

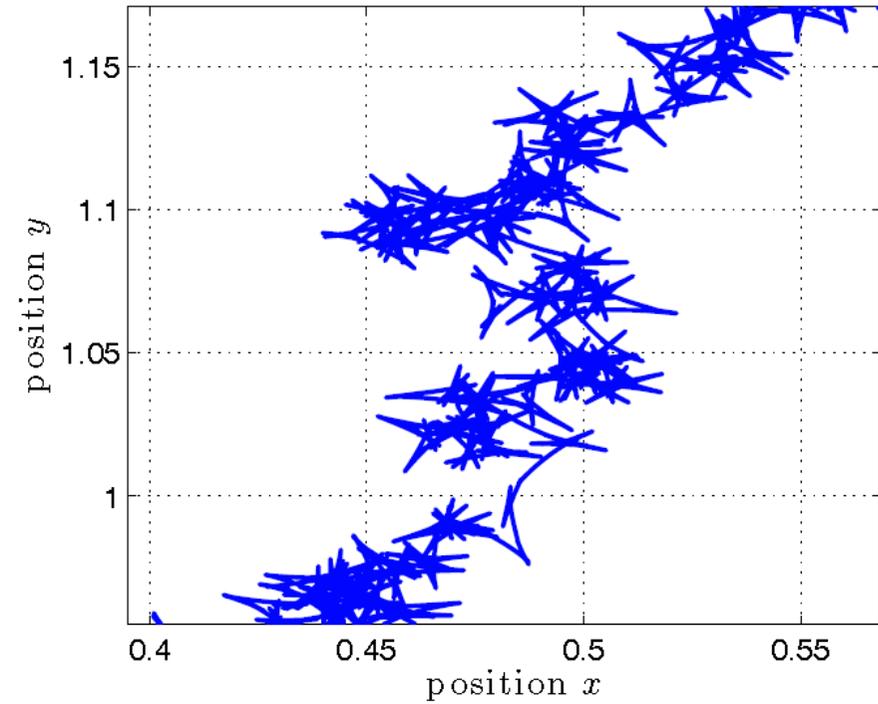
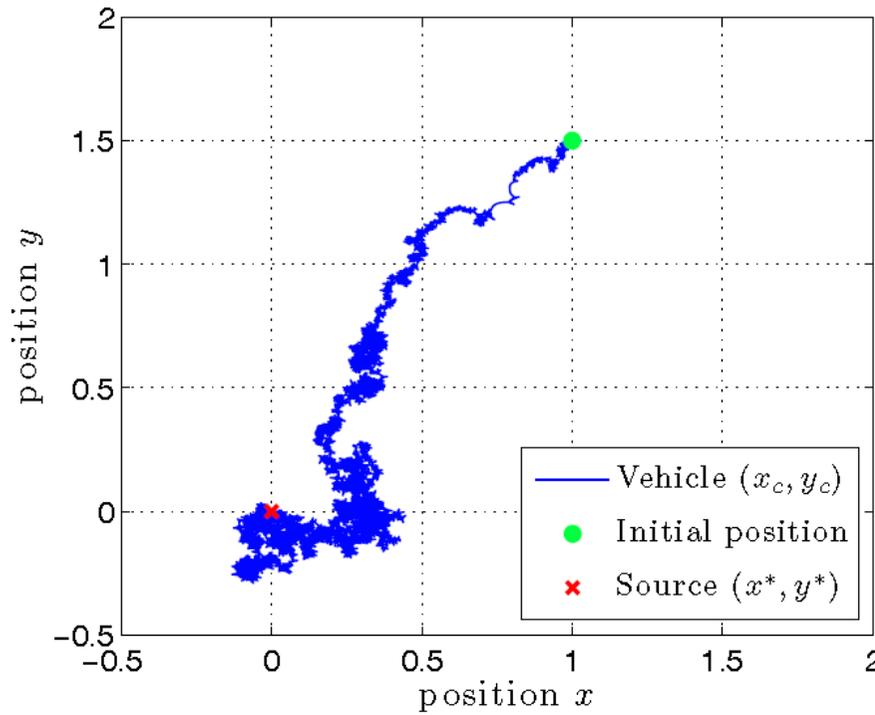


moving source:

$$x_{src}(t) = 0.5 \sin(0.13t),$$

$$y_{src}(t) = 0.5 \sin(0.26t)$$

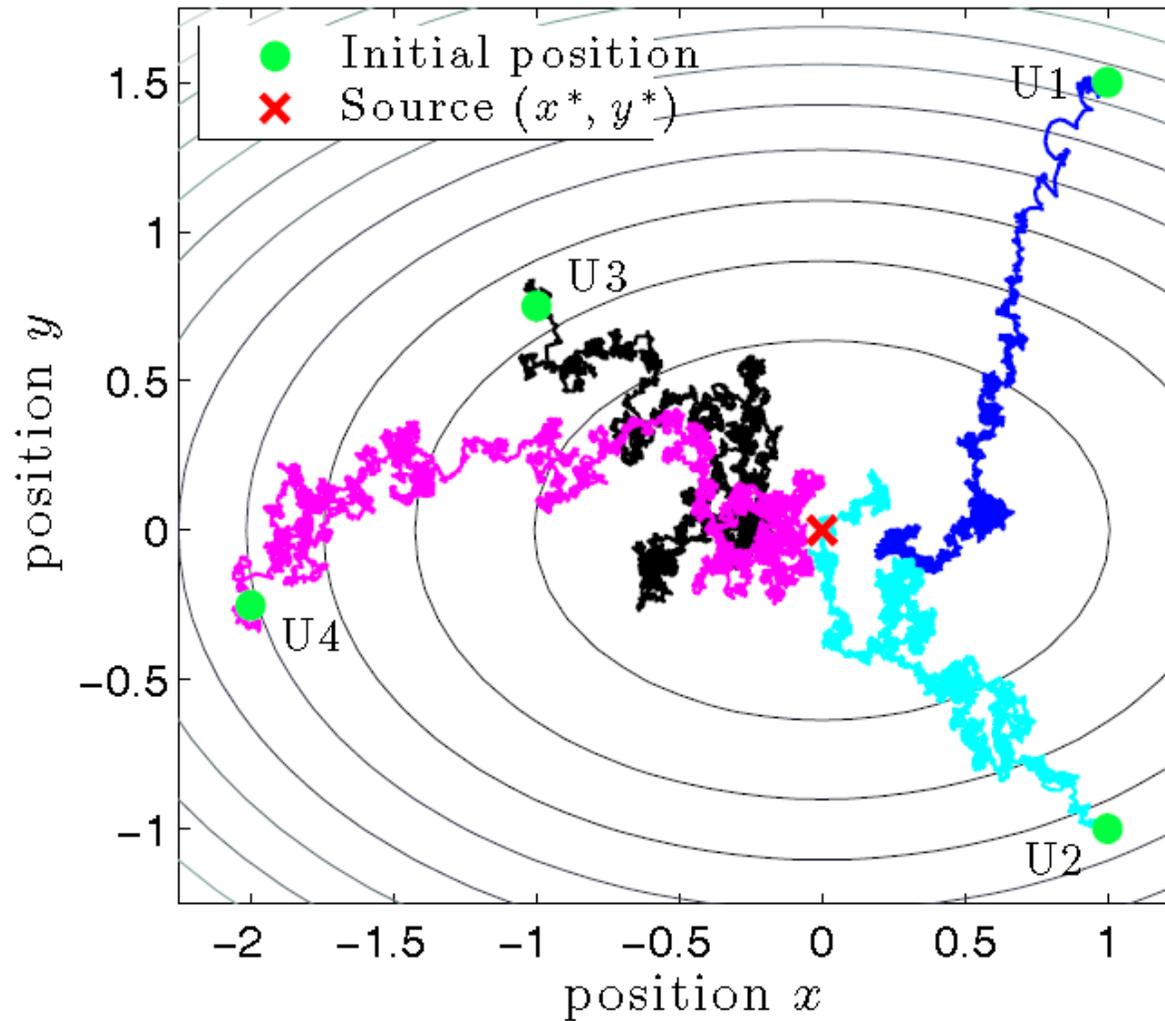
随机源搜索---调节向前速度



$$J = 1 - \frac{1}{2}(x_c - x^*)^2 - \frac{1}{4}(y_c - y^*)^2, \varepsilon = 0.05, a = 0.025, c = 25,$$

$$g = 0.6, \omega_0 = 5, (x^*, y^*) = (0, 0), (x_c(0), y_c(0)) = (1, 1.5)$$

随机源搜索---调节向前速度



车辆数 **n=4**

总结

- 随机极值搜索方法的理论研究

- 稳定性分析工具--- 随机平均理论
- 静态映射的随机极值搜索
-

- 随机极值搜索方法的应用研究

- 非完整约束下的车辆的随机源搜索
- 非合作动态博弈中的随机纳什平衡点搜索
-