

非线性数据同化问题

黄政宇

北京大学北京国际数学研究中心

北京大学国际机器学习研究中心



数据同化问题

➤ 非线性数据同化问题

演化方程: $x_{n+1} = \mathcal{F}(x_n) + \omega_{n+1}$

观测方程: $y_{n+1} = \mathcal{H}(x_{n+1}) + \eta_{n+1}$

➤ 假设

高斯演化噪音: $\rho_\omega = \mathcal{N}(x; 0, \Sigma_\omega)$

高斯观测噪音: $\rho_\eta = \mathcal{N}(x; 0, \Sigma_\eta)$

高斯先验分布: $\rho_{\text{prior}}(x) = \mathcal{N}(x; r_0, \Sigma_0)$



数据同化问题

➤ 优化方法 (weak constraint 4D variational data assimilation, w4D-Var)

$$\begin{aligned} \operatorname{argmin}_X & \frac{1}{2} \| C_0^{-\frac{1}{2}} (x_0 - m_0) \|^2 \\ & + \frac{1}{2} \sum_{n=0}^{N-1} \| \Sigma_\omega^{-\frac{1}{2}} (x_{n+1} - \mathcal{F}(x_n)) \|^2 \\ & + \frac{1}{2} \sum_{n=0}^{N-1} \| \Sigma_\eta^{-\frac{1}{2}} (y_{n+1} - \mathcal{H}(x_{n+1})) \|^2 \end{aligned}$$

$$X = \{x_0, x_1, \dots, x_N\}$$

平滑问题的最大后验估计



数据同化问题

➤ 优化方法 (4D variational data assimilation, 4D-Var)

$$\begin{aligned} \operatorname{argmin}_X & \frac{1}{2} \| C_0^{-\frac{1}{2}} (x_0 - m_0) \|^2 \\ & + \frac{1}{2} \sum_{n=0}^{N-1} \| \Sigma_\eta^{-\frac{1}{2}} (y_{n+1} - \mathcal{H}(x_{n+1})) \|^2 \end{aligned}$$

Constraints: $x_{n+1} = \mathcal{F}(x_n)$

$$X = \{x_0, x_1, \dots, x_N\}$$

演化噪音相对于观测
噪音更小



数据同化问题

➤ 优化方法 (3D variational data assimilation, 3D-Var)

$$x_0 = m_0$$

对 $n = 0, 1, \dots, N - 1$

$$\begin{aligned} \operatorname{argmin}_{x_{n+1}} & \frac{1}{2} \left\| \Sigma_{\omega}^{-\frac{1}{2}} (x_{n+1} - \mathcal{F}(x_n)) \right\|^2 \\ & + \frac{1}{2} \left\| \Sigma_{\eta}^{-\frac{1}{2}} (y_{n+1} - \mathcal{H}(x_{n+1})) \right\|^2 \end{aligned}$$

当 $\mathcal{H}(x) = Hx$, 我们有

$$x_{n+1} = (I - KH)\mathcal{F}(x_n) + Ky_{n+1}$$

$$S = H\Sigma_{\omega}H^T + \Sigma_{\eta}$$

$$K = \Sigma_{\omega}H^T S^{-1}$$

滤波问题的最大后验估计



Lorenz63系统

► 常微分方程系统

$$\begin{aligned}\frac{dx_1}{dt} &= \sigma(x_2 - x_1) \\ \frac{dx_2}{dt} &= x_1(r - x_3) - x_2 \\ \frac{dx_3}{dt} &= x_1x_2 - \beta x_3\end{aligned}$$

其中 $\sigma = 10$, $\beta = \frac{8}{3}$, $r = 10$ 或者 28。



Edward Lorenz

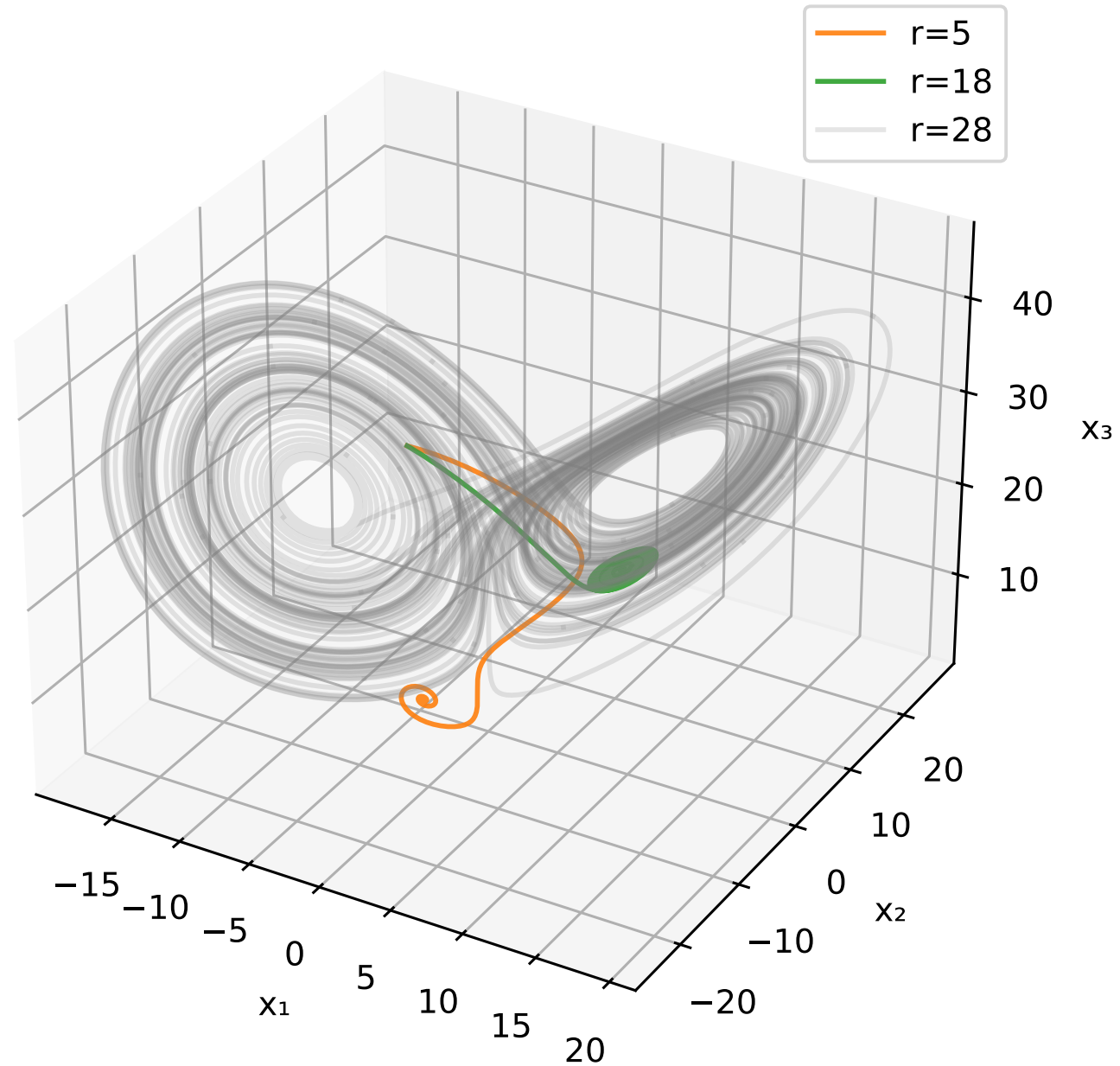
其中 $\sigma, r, \beta \in R^+$, 吸引子(平衡点)包括 $(0,0,0)$,
 $(\pm\sqrt{\beta(r-1)}, \pm\sqrt{\beta(r-1)}, r-1)$ 。

- $r < 24.74$, 系统不是混沌的, 会收敛到一个吸引子
- $24.74 < r < 148.4$, 系统变得混沌。



Lorenz63系统

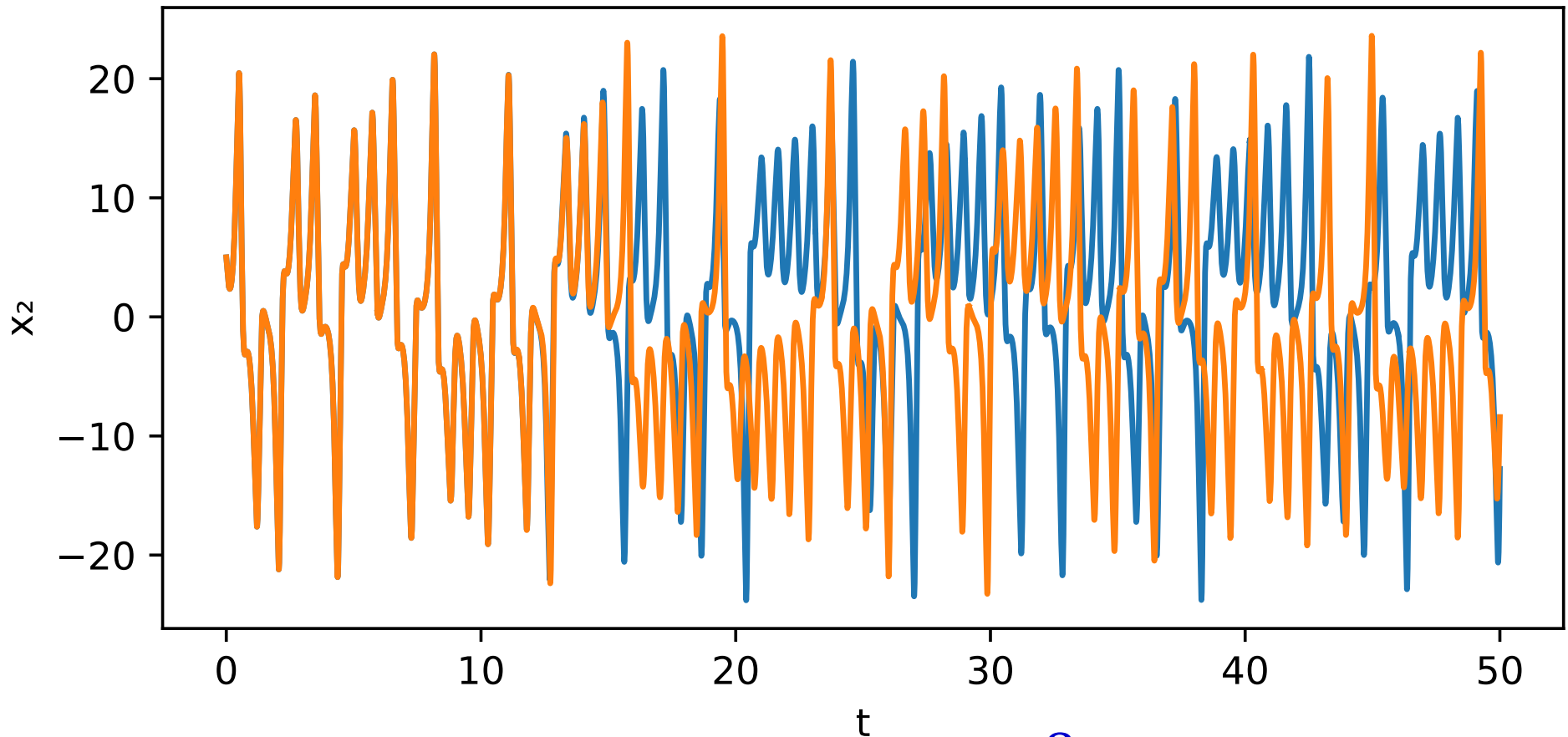
➤ 混沌系统





Lorenz63系统

➤ 初值不连续依赖



$$\sigma = 10, r = 28, \beta = \frac{8}{3}$$

$$x(0) = [-8.0; 5.0; 25] \quad \delta x_2(0) = 10^{-6}$$



Lorenz63 系统

➤ 导数“爆炸”

考虑 $\sigma = 10, \beta = \frac{8}{3}$ ，混沌 Lorenz63 系统，

$$\frac{dx_1}{dt} = \sigma(x_2 - x_1)$$

$$\frac{dx_2}{dt} = x_1(r - x_3) - x_2$$

$$\frac{dx_3}{dt} = x_1x_2 - \beta x_3$$

考虑任意初值，比如 $[-8.0; 5.0; 25]$ ，定义

$$G(r) = \int_{30}^{50} x_3(t; r) dt$$

计算 $G(r)$ ，并用伴随求解器计算 $\frac{dG(r)}{dr}$ 。



Lorenz63 系统

➤ 导数“爆炸”

前向欧拉方法：

$$x(t_{n+1}; r) = x(t_n; r) + \Delta t f(x(t_n); r)$$

目标函数：

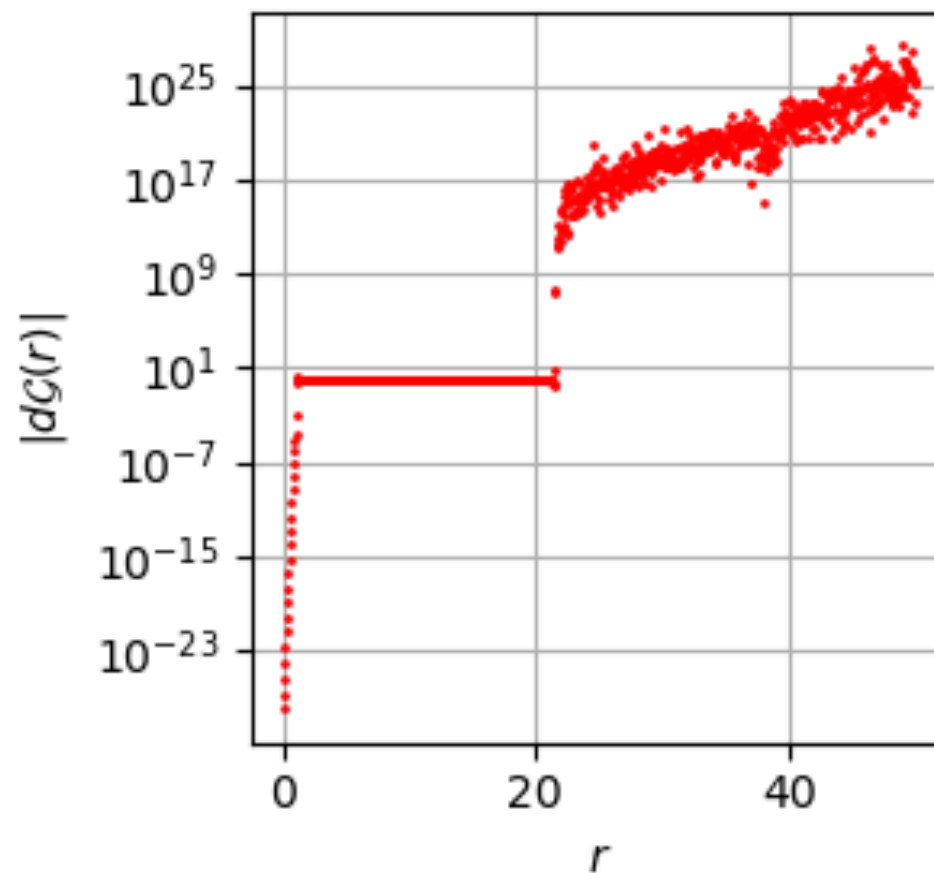
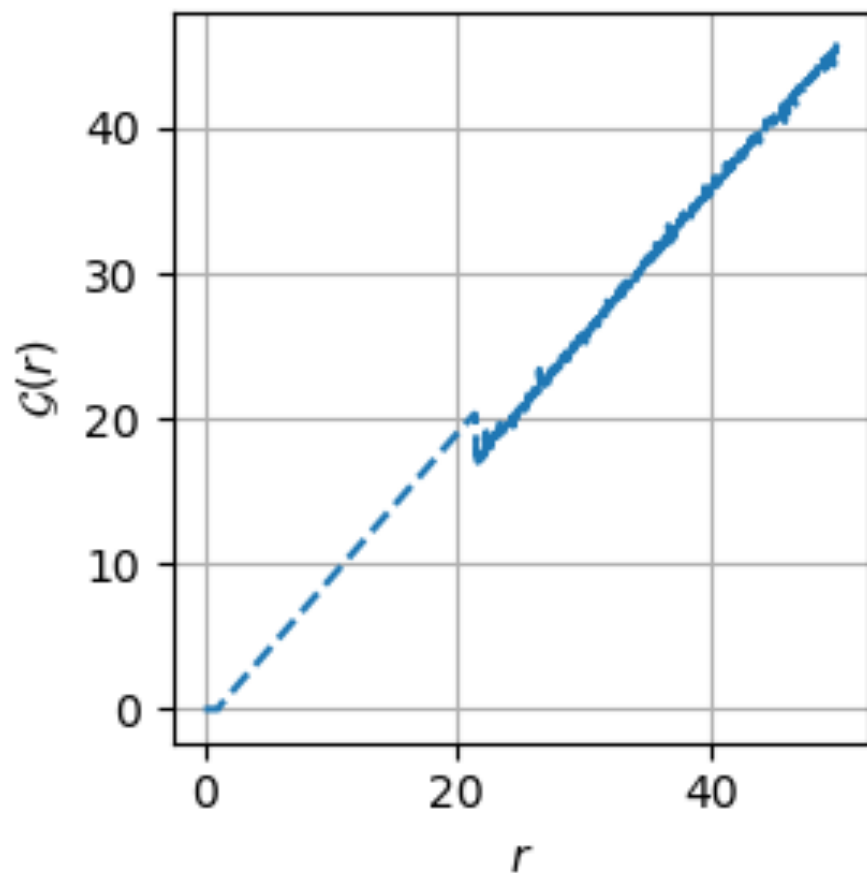
$$G(r) = \frac{1}{N_t - N_s} \sum_{n=N_s}^{N_t-1} x_3(t_n; r)$$

计算 $G(r)$ ，并用伴随求解器计算 $\frac{dG(r)}{dr}$ 。



Lorenz63 系统

➤ 导数“爆炸”





数据同化问题

➤ 贝叶斯方法

