

薄区域上随机 Ginzburg-Landau 方程的 稳态测度极限行为^①

钟文虎, 陈光淦, 张元元

四川师范大学 数学科学学院/可视化计算与虚拟现实四川省重点实验室, 成都 610068

摘要: 研究了三维薄区域上由白噪声驱动的随机 Ginzburg-Landau 方程的稳态测度极限行为. 通过分析相应的统计解和稳态测度, 考虑非线性项的弱收敛, 获得了当薄区域厚度 ϵ 趋近于 0 时, 三维薄区域上随机 Ginzburg-Landau 方程的稳态测度收敛于二维区域上随机 Ginzburg-Landau 方程的稳态测度. 进一步地, 当薄区域厚度 ϵ 和粘性系数 ν 同时趋近于 0 时, 三维薄区域上随机 Ginzburg-Landau 方程的稳态测度收敛于二维区域上非线性 Schrödinger 方程的稳态测度.

关键词: 随机 Ginzburg-Landau 方程; 薄区域; 稳态测度; 统计解

中图分类号: O175.29

文献标志码: A

文章编号: 1000-5471(2023)01-0009-09

Steady-State Metric Limit Behavior of the Stochastic Ginzburg-Landau Equation over a Thin Region

ZHONG Wenhui, CHEN Guangjian, ZHANG Yuanyuan

Sichuan Key Laboratory of Visual Computing and Virtual Reality/

School of Mathematical Sciences, Sichuan Normal University, Chengdu 610068, China

Abstract: This paper studies the steady-state metric limiting behavior of the stochastic Ginzburg-Landau equation driven by white noise over a three-dimensional thin region. By analyzing the corresponding statistical solutions and steady-state measures and considering the weak convergence of the nonlinear terms, the steady-state measures of the stochastic Ginzburg-Landau equation on a thin three-dimensional region converge to that of the stochastic Ginzburg-Landau equation on a two-dimensional region when the thickness of the thin region tends to zero. Further, the steady-state measure of the stochastic Ginzburg-Landau equation in the thin three-dimensional region converges to the steady-state measure of the nonlinear Schrödinger equation in the two-dimensional region when the thickness of the thin region and the viscosity

① 收稿日期: 2021-08-24

基金项目: 国家自然科学基金项目(11571245).

作者简介: 钟文虎, 硕士研究生, 主要从事随机偏微分方程的研究.

coefficient converge to zero at the same time.

Key words: stochastic Ginzburg-Landau equation; thin region; steady-state measure; statistical solution

Ginzburg-Landau 方程是研究不稳定波理论, 描述超导现象的重要模型, 最初由 Ginzburg 等^[1] 在刻画超导相变时导出. 该方程应用广泛, 例如模拟色散波在流体力学等物理领域的传播^[2], 也应用于光学、等离子体物理、化学反应^[3] 等.

本文研究三维薄区域 D_ϵ 上由白噪声驱动的随机 Ginzburg-Landau 方程

$$\begin{cases} \partial_t u - (i + \nu)\Delta u + i\lambda |u|^2 u = \sqrt{\nu} \dot{\zeta}_\epsilon \\ u(0) = u_0 \end{cases} \quad (1)$$

其中: u 为定义在 $[0, +\infty) \times D_\epsilon$ 上的复值函数, D_ϵ 具有光滑的边界 ∂D_ϵ , 薄区域厚度 $0 < \epsilon \ll 1$, i 为复值单位, $\lambda > 0$ 为常数, 粘性系数 $\nu > 0$, $\dot{\zeta}_\epsilon$ 是一个 Wiener 过程. 赋予方程(1) 周期边界条件

$$\begin{cases} u(x_1, x_2, x_3) = u(x_1 + 2\pi, x_2, x_3) = -u(-x_1, x_2, x_3) \\ u(x_1, x_2, x_3) = u(x_1, x_2 + 2\pi, x_3) = -u(x_1, -x_2, x_3) \\ u(x_1, x_2, x_3) = u(x_1, x_2, x_3 + 2\pi) = -u(x_1, x_2, -x_3) \end{cases} \quad \mathbf{x} = (x_1, x_2, x_3) \in \partial D_\epsilon \quad (2)$$

文献[4] 证明了二维有界区域上的随机 Ginzburg-Landau 方程的遍历性和指数混合性. 文献[5] 推广了文献[4] 的结果, 当有界区域的维度小于或等于 4 时, 证明了随机 Ginzburg-Landau 方程的遍历性, 并且得到了稳态测度的指数估计. 最近几年, 文献[6-8] 系统地研究了随机 Ginzburg-Landau 方程的遍历性与指数混合性. 关于稳态测度的极限行为, 文献[9] 运用区域均值化投射算子, 证明了三维随机 Navier-Stokes 方程的稳态测度收敛于二维随机 Navier-Stokes 方程的稳态测度.

本文的目的是将文献[9] 的研究工作推广至方程(1). 由于投射算子改变了方程(1) 的结构, 因此难以保证投射算子作用后的方程(1) 仍然具有耗散性质, 这导致稳态测度的极限行为不易由能量估计获得. 通过弱收敛估计, 得到方程(1) 的稳态统计解的收敛结果, 然后将收敛性质转化到稳态测度上, 最终获得了方程(1) 的稳态测度的极限行为: 当 ϵ 趋近于 0 时, 方程(1) 的稳态测度收敛于二维区域上随机 Ginzburg-Landau 方程的稳态测度; 进一步地, 当 ϵ, ν 同时趋近于 0 时, 方程(1) 的稳态测度收敛于二维区域上非线性 Schrödinger 方程的稳态测度.

本文结构如下, 第一节描述三维薄区域上的随机 Ginzburg-Landau 方程模型, 给出适定性与遍历性. 第二节给出二维区域上随机 Ginzburg-Landau 方程和 nonlinear Schrödinger 方程的适定性与遍历性. 第三节呈现方程(1) 稳态测度的两类极限行为.

1 薄区域上的随机 Ginzburg-Landau 方程

1.1 空间设置

设 $1 \leq p, m < \infty$, 定义 Sobolev 空间 $W^{m,p}(D_\epsilon; \mathbb{C})$ 和可积函数空间 $L^p(D_\epsilon; \mathbb{C})$. 记所有满足(2) 式的函数 $u(\mathbf{x}) \in W^{2,2}(D_\epsilon; \mathbb{C})$ 组成的空间为 W_ϵ , 空间 V_ϵ 是 W_ϵ 在 $W^{1,2}(D_\epsilon; \mathbb{C})$ 中的闭包, 空间 H_ϵ 是 W_ϵ 在 $L^2(D_\epsilon; \mathbb{C})$ 中的闭包. 空间 H_ϵ 的内积为 $(u, v)_\epsilon = \frac{1}{\epsilon} \operatorname{Re} \int_{D_\epsilon} u \bar{v} d\mathbf{x}$, 其中 $u, v \in H_\epsilon$, $\bar{v}$ 表示 v 的共轭函数. 空间 $L^p(D_\epsilon; \mathbb{C}), H_\epsilon, V_\epsilon$ 和 W_ϵ 的范数分别记为 $\|\cdot\|_{L^p_\epsilon}, |\cdot|_\epsilon, \|\cdot\|_\epsilon$ 和 $\|\cdot\|_{W_\epsilon}$, 定义域为 W_ϵ 的 Laplace 算子记为 A_ϵ .

设 X 是一个 Banach 空间, 空间 $\mathcal{P}(X)$ 由所有定义在 X 上的 Borel 概率测度组成, $C_b(X)$ 为定义在 X 上的有界连续泛函空间. 记 $(P, f) = \int_X f(z) P(dz)$, 其中 $P \in \mathcal{P}(X)$, $f \in C_b(X)$. 设 $\sigma > 0$, 定义 Sobolev

空间 $W^{\sigma,p}(0, T; X)$, 范数记为 $\|\cdot\|_{W^{\sigma,p}(0, T; X)}$. 任给 $\varphi \in \left(\frac{1}{4}, \frac{1}{2}\right)$, 设

$$\mathcal{X} = L^2(0, T; W^{2-\sigma, 2}(D_\varepsilon; \mathbb{C})) \cap C(0, T; W^{-\frac{3}{4}-\sigma, 2}(D_\varepsilon; \mathbb{C}))$$

$$\mathcal{Y} = L^2(0, T; W_\varepsilon) \cap (W^{1, \frac{4}{3}}(0, T; L^{\frac{4}{3}}(D_\varepsilon; \mathbb{C})) + W^{\varphi, 4}(0, T; V_\varepsilon))$$

嵌入 $\mathcal{Y} \subset \mathcal{X}$ 是紧的^[10].

定义 1 称一个 Borel 概率测度序列 $\{P_n\} \subset \mathcal{P}(X)$ 弱收敛于一个 Borel 概率测度 $P \in \mathcal{P}(X)$, 记为 $P_n \rightarrow P, n \rightarrow \infty$, 如果对于任意的 $f \in C_b(X)$, 满足 $\lim_{n \rightarrow \infty} \int f dP_n = \int f dP$.

1.2 白噪声与统计解

设 $j \in \mathbb{Z} \setminus \{0\}$, Wiener 过程 ζ_ε 有分解形式 $\zeta_\varepsilon(t, \mathbf{x}) = \sum_j b_j^\varepsilon \beta_j(t) e_{\gamma_j}(\mathbf{x}) + \hat{b}_j^\varepsilon \hat{\beta}_j(t) e_{\Gamma_j}(\mathbf{x})$, 其中 b_j^ε 与 $\hat{b}_j^\varepsilon$ 是一系列实值, 满足 $B_0 := \sum_j (b_j^\varepsilon)^2 + (\hat{b}_j^\varepsilon)^2 < \infty$. 复值 Wiener 过程 $\beta_j(t)$ 与 $\hat{\beta}_j(t)$ 相互独立, 算子 A_ε 在空间 H_ε 中生成标准正交基 $\{e_{\gamma_j}(\mathbf{x}), e_{\Gamma_j}(\mathbf{x})\}$, 相应的特征值为 γ_j 和 Γ_j^ε .

定义 2 称 P_ε^v 为方程(1)的统计解, 若存在新的概率空间 $(\Omega, \mathcal{F}, \mathfrak{P})$ 以及随机过程 $\hat{u}(t, x) \in V_\varepsilon$ 和 $\hat{\zeta}_\varepsilon(t) \in V_\varepsilon$, 满足 $\mathcal{D}(\hat{u}(t)) = P_\varepsilon^v \in \mathcal{P}(\mathcal{D})$, 且下列条件成立:

- (i) $\hat{\zeta}_\varepsilon(t)$ 是一个 Wiener 过程, 且与 $\zeta_\varepsilon(t)$ 同分布;
- (ii) 随机变量 $\hat{u}(0)$ 与 Wiener 过程 $\hat{\zeta}_\varepsilon(t)$ 相互独立, 且 $\mathcal{D}(\hat{u}(0)) = \mathcal{D}(u(0))$;
- (iii) 对于任意的 $\phi \in W_\varepsilon \cap C^\infty(D_\varepsilon)$ 和 $t \geq 0$, 随机过程 $\hat{u}(t, x)$ 满足

$$(\hat{u}(t) - \hat{u}(0), \phi)_\varepsilon + \left(\int_0^t (\nu + i) A_\varepsilon \hat{u} + i \lambda |\hat{u}|^2 \hat{u} ds, \phi \right)_\varepsilon = (\sqrt{\nu} \hat{\zeta}_\varepsilon(t), \phi)_\varepsilon, \mathfrak{P} - \text{a. s.} \quad (3)$$

其中, $\mathcal{D}(\hat{u}(t))$ 表示随机过程 $\hat{u}(t)$ 的分布.

定义 3 设 P_ε^v 为方程(1)的统计解, 相应的随机过程 $\hat{u}(t) \in V_\varepsilon$ 满足定义 2. 称统计解 P_ε^v 是稳态的(不变的), 如果对于任意的 $\tau > 0$, 有 $\mathcal{D}(\hat{u}(t)) = \mathcal{D}(\hat{u}(\tau + t))$. 统计解 P_ε^v 在映射 $\hat{u}(\cdot) \rightarrow \hat{u}(0)$ 下的像 $\mathcal{D}(\hat{u}(0))$ 被称为 P_ε^v 的迹测度.

定义 4 一个 Borel 概率测度 $\mu \in \mathcal{P}(V_\varepsilon)$ 被称为方程(1)的稳态测度, 如果它对于方程(1)在空间 V_ε 中定义的 Markov 过程是平稳的, 即任给 $f \in C_b(V_\varepsilon)$, 有 $\int_{V_\varepsilon} f(u_0) \mu(du_0) = \int_{V_\varepsilon} E(f(u(t; u_0))) \mu(du_0)$.

定义 V_ε 上的连续泛函 $h_0(u) = \frac{1}{2} \|u\|_\varepsilon^2$ 和 $h_1(u) = \frac{1}{2} \|u\|_\varepsilon^2 + \frac{\lambda}{4} \|u\|_{L_\varepsilon^4}^4$. 记 $B_1 := \sum_{j=1}^\infty \gamma_j (b_j^\varepsilon)^2 + \Gamma_j^\varepsilon (\hat{b}_j^\varepsilon)^2$, $B_2 := \sup_{\mathbf{x} \in D_\varepsilon} \sum_{j=1}^\infty (b_j^\varepsilon)^2 (e_{\gamma_j}(\mathbf{x}))^2 + (\hat{b}_j^\varepsilon)^2 (e_{\Gamma_j^\varepsilon}(\mathbf{x}))^2$.

1.3 适定性与遍历性

引理 1^[5,10] 设 u_0 是一个 V_ε 值的随机变量, 与 $\zeta_\varepsilon(t)$ 相互独立, 且满足 $E(h_0(u_0)) < \infty, E(h_1(u_0)) < \infty, B_1 < \infty, B_2 < \infty$, 则对于任意的 $T > 0$, 下列结论成立:

- (i) 方程(1)存在解 $u_\varepsilon^v \in L^2(0, T; W_\varepsilon) \cap C(0, T; V_\varepsilon)$. 解 u_ε^v 在概率意义下唯一且对于 $t \in [0, T]$ 有

$$E(\|u_\varepsilon^v\|_\varepsilon^2) + 2\nu \int_0^t E(\|u_\varepsilon^v\|_\varepsilon^2) ds = E(\|u_0\|_\varepsilon^2) + \nu t B_0 \quad (4)$$

(ii) 方程(1)的解 $u_\varepsilon^v(t, \mathbf{x})$ 有分解形式 $u_\varepsilon^v = u_1 - u_2 + \sqrt{\nu} \zeta_\varepsilon$, 其中 $u_1 = u_0 + \int_0^t (\nu + i) \Delta u_\varepsilon^v ds, u_2 = \int_0^t i \lambda \|u_\varepsilon^v\|_\varepsilon^2 u_\varepsilon^v ds$, 且存在独立于 ε, ν 的常数 C , 使得这个分解满足

$$E(\|u_\epsilon^\nu\|_{\mathcal{V}}) := E(\|u_1\|_{W^{1,2}(0,T;H_\epsilon)}^2) + E(\|u_2\|_{W^{1,\frac{4}{3}}(0,T;L_\epsilon^{\frac{4}{3}})}^{\frac{4}{3}}) + E(\|\sqrt{\nu}\zeta_\epsilon\|_{W^{\varphi,4}(0,T;V_\epsilon)}^4) \leq C \quad (5)$$

(iii) 方程(1) 存在稳态测度 $\mu_\epsilon^\nu \in \mathcal{P}(V_\epsilon)$, 当 $t \rightarrow \infty$ 时, 方程(1) 的解 $u_\epsilon^\nu(t)$ 依分布收敛于 μ_ϵ^ν ;

(iv) 若存在正整数 $n, \bar{n}$, 使得对于所有的 $1 \leq |j_1| \leq n, 1 \leq |j_2| \leq \bar{n}$ 都有 $b_{j_1}^\epsilon \neq 0, b_{j_2}^\epsilon \neq 0$, 则方程(1) 的稳态测度唯一存在.

方程(1) 的解 $u_\epsilon^\nu(t)$ 定义了一个 Markov 过程^[11], 记 $P_t(u_0, \cdot) := \mathcal{D}(u_\epsilon^\nu(t; u_0))$.

引理 2 若引理 1 中的假设条件都满足, 则下列结论成立:

(i) 存在独立于 ϵ, ν 的常数 C , 使得方程(1) 的稳态测度 μ_ϵ^ν 满足

$$\int_{V_\epsilon} \|u\|_{W_\epsilon}^2 \mu_\epsilon^\nu(du) \leq C \quad (6)$$

(ii) 方程(1) 存在唯一的稳态统计解 $P_\epsilon^\nu \in \mathcal{P}(\mathcal{X})$, 且存在独立于 ϵ, ν 的常数 C , 满足

$$\int_{\mathcal{X}} \|u\|_{\mathcal{V}} P_\epsilon^\nu(du) \leq C \quad (7)$$

证 设 u 为方程(1) 的解, 对 $h_1(u)$ 使用 Itô 公式,

$$\begin{aligned} dh_1(u) &= (\nabla u, \nabla du)_\epsilon + \lambda(|u|^2 u, du)_\epsilon + \frac{1}{2}(\nabla du, \nabla du)_\epsilon + \frac{3}{2}\lambda(|u|^2 du, du)_\epsilon \leq \\ &= -\nu \|u\|_{W_\epsilon}^2 dt - 3\lambda\nu(|u|^2, |\nabla u|^2)_\epsilon dt + \nu B_1 dt + \\ &= 3\lambda\nu |u|_\epsilon^2 B_2 dt - (\Delta u, \sqrt{\nu} d\zeta_\epsilon)_\epsilon - \lambda(|u|^2 u, \sqrt{\nu} d\zeta_\epsilon)_\epsilon \end{aligned}$$

于是

$$\begin{aligned} E(h_1(u)) + \nu \int_0^t E(\|u\|_{W_\epsilon}^2) ds + 3\lambda\nu \int_0^t E(|u|^2, |\nabla u|^2)_\epsilon ds \leq \\ E(h_1(u_0)) + \nu B_1 t + 3\nu\lambda B_2 \int_0^t E(|u|_\epsilon^2) ds \end{aligned} \quad (8)$$

取 $\|u\|_{W_\epsilon}^2 \leq R < \infty$, 运用 $P_t(u_0, \cdot)$ 和 Fatou 引理, 结合(4) 式和(8) 式得

$$\begin{aligned} \int_{V_\epsilon} \|u\|_{W_\epsilon}^2 \mu_\epsilon^\nu(du) &\leq \int_{V_\epsilon} (\|u\|_{W_\epsilon}^2 \wedge R) \mu_\epsilon^\nu(du) \leq \\ \lim_{t \rightarrow \infty} \frac{1}{t} \int_{V_\epsilon} (\|u\|_{W_\epsilon}^2 \wedge R) \mathcal{D}(u(t))(du) &\leq C \end{aligned}$$

其中 $C = B_1 + 3B_0 B_2$, 独立于 ϵ 和 ν .

根据文献[12], 方程(1) 的稳态解存在, 不妨设为 $u(t)$, 于是 $P_\epsilon^\nu = \mathcal{D}(u(t))$ 就是方程(1) 的稳态统计解. 若 P' 是方程(1) 的另一个稳态统计解, 则 $P' = \mathcal{D}(\bar{u}(t, x))$, 其中 $\bar{u}(t, x)$ 是形式上满足(3) 式的方程(1) 的解. 由定义 2 的条件(ii) 知 $\mathcal{D}(u(0)) = \mathcal{D}(\bar{u}(0))$, 于是 P' 与 P_ϵ^ν 具有相同的初始测度, 因此 $P' = P_\epsilon^\nu$. 最后由(5) 式和 $P_t(u_0, \cdot)$ 得 $\int_{\mathcal{X}} \|u\|_{\mathcal{V}} P_\epsilon^\nu(du) \leq C$, 通过引理 1 知 C 独立于 ϵ 和 ν .

2 极限系统

2.1 二维区域上的随机 Ginzburg-Landau 方程

类似于第一节设置 D_ϵ 上的空间 $L^p(D_\epsilon; \mathbb{C}), H_\epsilon, V_\epsilon, W_\epsilon, \mathcal{X}$ 和 $\mathcal{V}$, 设置二维区域上相应的空间 $L^p(D; \mathbb{C}), \widetilde{H}, \widetilde{V}, \widetilde{W}, \widetilde{\mathcal{X}}$ 和 $\widetilde{\mathcal{V}}$, 其中 $D \subset \mathbb{R}^2$ 为二维有界区域, 具有光滑的边界 ∂D . 空间 $L^p(D; \mathbb{C}), \widetilde{H}, \widetilde{V}, \widetilde{W}$ 和 $\widetilde{\mathcal{V}}$ 的范数分别记为 $\|\cdot\|_{L^p}, |\cdot|_D, \|\cdot\|_D, \|\cdot\|_{\widetilde{W}}$ 和 $\|\cdot\|_{\widetilde{\mathcal{V}}}$. 另外, 空间 $\widetilde{H}$ 的内积记为 $(\cdot, \cdot)$, 定义域为 $\widetilde{W}$ 的 Laplace 算子记为 A . 嵌入 $\widetilde{\mathcal{V}} \subset \widetilde{\mathcal{X}}$ 是紧的^[10].

二维区域上的随机 Ginzburg-Landau 方程

$$\begin{cases} \partial_t v - (i + \nu)\Delta v + i\lambda |v|^2 v = \sqrt{\nu}\dot{\zeta} \\ v(0) = v_0 \end{cases} \quad (9)$$

其中: v 为定义在 $[0, +\infty) \times D$ 上的复值函数, $\zeta(t)$ 是一个 $\tilde{H}$ 值的 Wiener 过程. 对于 $j \in \mathbb{Z} \setminus \{0\}$, 过程 ζ 有分解形式 $\zeta(t, \mathbf{x}') = \sum_j b_j \beta_j(t) \tilde{e}_{\gamma_j}(\mathbf{x}')$, $\mathbf{x}' := (x_1, x_2) \in D$, 常数 b_j 满足 $\tilde{B}_0 = \sum_j (b_j)^2 < \infty$, 并且 $\tilde{e}_{\gamma_j}$

是算子 A 在 $\tilde{H}$ 中生成的特征函数, 相应的特征值为 γ_j . 设 $\tilde{B}_1 = \sum_{j=1}^{\infty} \gamma_j (b_j^\epsilon)^2$, $\tilde{B}_2 = \sup_{\mathbf{x}' \in D} \sum_{j=1}^{\infty} (b_j^\epsilon)^2 (\tilde{e}_{\gamma_j}(\mathbf{x}'))^2$.

定义 $\tilde{V}$ 上的连续泛函 $\tilde{h}_0(v) = \frac{1}{2} |v|_D^2$ 和 $\tilde{h}_1(v) = \frac{1}{2} \|v\|_D^2 + \frac{\lambda}{4} \|v\|_{L^4}^4$. 另外, 类似于方程(1), 赋予方程(9)、方程(14) 和方程(15) 周期边界条件, 并定义相应的稳态测度和稳态统计解, 后文中不再重复叙述.

引理 3^[5,10] 设 v_0 是一个 $\tilde{V}$ 值的随机变量, 与 $\zeta(t)$ 相互独立, 满足 $E(\tilde{h}_0(v_0)) < \infty$, $E(\tilde{h}_1(v_0)) < \infty$, $\tilde{B}_1 < \infty$, $\tilde{B}_2 < \infty$, 则对于任意的 $T > 0$, 下列结论成立:

(i) 方程(9) 存在解 $v^\nu \in L^2(0, T; \tilde{W}) \cap C(0, T; \tilde{V})$. 解 v^ν 在概率意义下唯一, 且对于 $t \in [0, T]$ 有

$$E(|v^\nu|_D^2) + 2\nu \int_0^t E(\|v^\nu\|_D^2) ds = E(|v_0|_D^2) + \nu t \tilde{B}_0 \quad (10)$$

$$\begin{aligned} E(\tilde{h}_1(v^\nu)) + \nu \int_0^t E(\|v^\nu\|_{\tilde{W}}^2) ds + 3\lambda \nu \int_0^t E(|v^\nu|^2, |\nabla v^\nu|^2) ds \leq \\ E(\tilde{h}_1(v_0)) + \nu \tilde{B}_1 t + 3\nu \lambda \tilde{B}_2 \int_0^t E(|v^\nu|_D^2) ds \end{aligned} \quad (11)$$

(ii) 方程(9) 存在稳态测度 $\mu^\nu \in \mathcal{P}(\tilde{V})$, 且存在独立于 ν 的常数 C , 满足

$$\int_{\tilde{V}} \|v\|_{\tilde{W}}^2 \mu^\nu(dv) \leq C \quad (12)$$

(iii) 若存在正整数 n , 使得对于所有的 $1 \leq |j| \leq n$ 都有 $b_j \neq 0$, 则方程(9) 的稳态测度唯一存在;

(iv) 若(iii) 中的假设条件成立, 则方程(9) 存在唯一的稳态统计解 $P^\nu \in \mathcal{P}(\tilde{\mathcal{D}})$, 且存在独立于 ν 的常数 C , 满足

$$\int_{\tilde{\mathcal{X}}} \|v\|_{\tilde{\mathcal{W}}} P^\nu(dv) \leq C \quad (13)$$

2.2 非线性 Schrödinger 方程

给出二维有界区域 D 上的非线性 Schrödinger 方程

$$\partial_t v - i\Delta v + i\lambda |v|^2 v = 0 \quad (14)$$

和三维薄区域 D_ϵ 上的非线性 Schrödinger 方程

$$\partial_t u - i\Delta u + i\lambda |u|^2 u = 0 \quad (15)$$

由于 $\lambda > 0$, 方程(14) 和方程(15) 的解唯一存在^[13].

引理 4^[13] 若初值 $v_0 \in \tilde{V}$, 满足 $\tilde{h}_0(v_0) < \infty$, $\tilde{h}_1(v_0) < \infty$, 则方程(14) 存在稳态测度 μ 和稳态解 $v(t, \mathbf{x}')$, 且 $\mu = \mathcal{D}(v(0))$.

引理 5^[13] 若初值 $u_0 \in V_\epsilon$, 满足 $h_0(u_0) < \infty$, $h_1(u_0) < \infty$, 则方程(15) 存在稳态测度 μ_ϵ 和稳态解 $u_\epsilon(t, \mathbf{x})$, 且 $\mu_\epsilon = \mathcal{D}(u_\epsilon(0))$.

定义映射 $K_\epsilon: H_\epsilon \longrightarrow \tilde{H}$, $(K_\epsilon u)(\mathbf{x}') = \frac{1}{\epsilon} \int_0^\epsilon u(\mathbf{x}', x_3) dx_3$ 和映射 $K_\epsilon^*: \tilde{H} \longrightarrow H_\epsilon$, $(K_\epsilon^* v)(\mathbf{x}) = v(\mathbf{x}', 0)$. 对于测度 $\mu \in \mathcal{P}(V_\epsilon)$, 记 $K_\epsilon \mu$ 表示 μ 在 K_ϵ 作用下的像, 满足 $(K_\epsilon \mu, f) = (\mu, K_\epsilon^* f)$, 其中 $f \in C_b(\tilde{V})$. 定义算子 $\hat{K}_\epsilon: H_\epsilon \longrightarrow H_\epsilon$, $(\hat{K}_\epsilon u)(\mathbf{x}) = K_\epsilon^* K_\epsilon u = v(\mathbf{x}', 0)$, 其中 $v(\mathbf{x}') = (K_\epsilon u)(\mathbf{x}')$. 算子 $\hat{K}_\epsilon$ 定义了空间 H_ϵ 上的一个正交投影, 与算子 A_ϵ 在空间 H_ϵ 中生成的正交投影相同^[9]. 记 id 为恒等映射, 于

是 $H_\epsilon = \hat{K}_\epsilon H_\epsilon \oplus \hat{I}_\epsilon H_\epsilon$, 其中 $\hat{K}_\epsilon + \hat{I}_\epsilon = id$. 另外, 算子 $\hat{K}_\epsilon$ 和 $\hat{I}_\epsilon$ 满足下列性质^[9]:

- (i) $\hat{K}_\epsilon \partial_{x_i} = \partial_{x_i} \hat{K}_\epsilon, \hat{I}_\epsilon \partial_{x_i} = \partial_{x_i} \hat{I}_\epsilon, i=1,2;$
- (ii) $(K_\epsilon u, v) = (u, K_\epsilon^* v)_\epsilon, \forall u \in H_\epsilon, \forall v \in \tilde{H};$
- (iii) $|\hat{I}_\epsilon u|_\epsilon \leq \epsilon |\partial_3 \hat{I}_\epsilon u|_\epsilon, \forall u \in V_\epsilon.$

3 稳态测度的极限行为

3.1 区域投射极限

定理 1 若引理 1 与引理 3 中的假设条件都成立, 且极限

$$\lim_{\epsilon \rightarrow 0} \sum_j (b_j^\epsilon - b_j)^2 = 0 \quad (16)$$

成立. 设 μ_ϵ^ν 是方程(1) 的稳态测度, P_ϵ^ν 是方程(1) 的稳态统计解, 则下列结论成立:

(i) 定义在 $\tilde{V}$ 上的 Borel 概率测度序列 $\{K_\epsilon \mu_\epsilon^\nu\}$ 有弱收敛 $K_\epsilon \mu_\epsilon^\nu \rightharpoonup \mu^\nu, \epsilon \rightarrow 0$, 其中 μ^ν 是方程(9) 的唯一稳态测度;

(ii) 定义在 $\tilde{\mathcal{X}}$ 上的 Borel 概率测度序列 $\{K_\epsilon P_\epsilon^\nu\}$ 有弱收敛 $K_\epsilon P_\epsilon^\nu \rightharpoonup P^\nu, \epsilon \rightarrow 0$, 其中 P^ν 是方程(9) 的唯一稳态统计解.

证 由于(6) 式和(7) 式对于 ϵ 一致成立, 运用 Prokhorov 定理^[11] 得, 分别定义在空间 $\tilde{V}$ 和 $\tilde{\mathcal{X}}$ 上的概率测度集族 $\{K_\epsilon \mu_\epsilon^\nu\}_\epsilon$ 和 $\{K_\epsilon P_\epsilon^\nu\}_\epsilon$ 存在弱收敛的子序列, 不妨设

$$K_{\epsilon_j} \mu_{\epsilon_j}^\nu \rightharpoonup \mu^\nu, j \rightarrow \infty \quad (17)$$

$$K_{\epsilon_j} P_{\epsilon_j}^\nu \rightharpoonup P^\nu, j \rightarrow \infty \quad (18)$$

下面分别证明 P^ν 是方程(9) 的稳态统计解, μ^ν 是方程(9) 的稳态测度.

运用 Skorokhod 定理构建一个新的概率空间 $(\Omega, \mathcal{F}, \mathfrak{P})$, 以及随机过程 $K_{\epsilon_j} \hat{u}_{\epsilon_j}^\nu(t)$ 和 $\hat{v}^\nu(t)$, 满足 $K_{\epsilon_j} P_{\epsilon_j}^\nu = \mathcal{D}(K_{\epsilon_j} \hat{u}_{\epsilon_j}^\nu(t))$ 和 $P^\nu = \mathcal{D}(\hat{v}^\nu(t))$, 且

$$K_{\epsilon_j} \hat{u}_{\epsilon_j}^\nu(t) \rightarrow \hat{v}^\nu(t), j \rightarrow \infty, \mathfrak{P}\text{-a. s.} \quad (19)$$

由于 $P_{\epsilon_j}^\nu$ 是方程(1) 的稳态统计解, 因此 $\hat{u}_{\epsilon_j}^\nu(t)$ 是方程(1) 的稳态解. 记 $v := K_{\epsilon_j} \hat{u}_{\epsilon_j}^\nu(t)$, 于是

$$(v(t) - v(0), \phi) + \int_0^t ((v + i)Av + i\lambda K_{\epsilon_j} (|\hat{u}_{\epsilon_j}^\nu(t)|^2 \hat{u}_{\epsilon_j}^\nu(t)), \phi) ds =$$

$$(K_{\epsilon_j} \zeta_{\epsilon_j}(t), \phi), \forall t \geq 0, \forall \phi \in \tilde{W} \cap C^\infty(D), \mathfrak{P}\text{-a. s.}$$

取 $e := \phi = \tilde{e}_{\gamma_j}$, 并记

$$\Xi_e^{\epsilon_j} := (v(t) - v(0), e) + \int_0^t ((v + i)Av + i\lambda K_{\epsilon_j} (|\hat{u}_{\epsilon_j}^\nu(t)|^2 \hat{u}_{\epsilon_j}^\nu(t)), e) ds$$

考虑 $i\lambda K_{\epsilon_j} (|\hat{u}_{\epsilon_j}^\nu|^2 \hat{u}_{\epsilon_j}^\nu)$ 和 $i\lambda (|K_{\epsilon_j} \hat{u}_{\epsilon_j}^\nu|^2 K_{\epsilon_j} \hat{u}_{\epsilon_j}^\nu)$ 之间的逼近. 记 $u := \hat{u}_{\epsilon_j}^\nu$, 于是

$$S_1 := |(i\lambda K_{\epsilon_j} (|u|^2 u), e) - (i\lambda (|v|^2 v), e)| =$$

$$|(i\lambda K_{\epsilon_j} (|u|^2 K_{\epsilon_j}^* K_{\epsilon_j} u), e) + (i\lambda K_{\epsilon_j} (|u|^2 \hat{I}_{\epsilon_j} u), e) - (i\lambda (|v|^2 v), e)| \leq$$

$$|(i\lambda K_{\epsilon_j} (|u|^2 K_{\epsilon_j}^* v), e) - (i\lambda (|v|^2 v), e)| + |(i\lambda K_{\epsilon_j} (|u|^2 \hat{I}_{\epsilon_j} u), e)| =$$

$$J_1 + J_2$$

$$(20)$$

运用 Hölder 不等式和 Young 不等式得

$$J_1 = |(i\lambda K_{\epsilon_j} (|u|^2 K_{\epsilon_j}^* v), e) - (i\lambda (|v|^2 v), e)| =$$

$$\begin{aligned}
& |(\mathrm{i}\lambda(|\hat{K}_{\epsilon_j} u + \hat{I}_{\epsilon_j} u|^2 - |v|^2)K_{\epsilon_j}^* v, K_{\epsilon_j}^* e)_\epsilon| \leq \\
& |(\mathrm{i}\lambda|\hat{I}_{\epsilon_j} u|^2 K_{\epsilon_j}^* v, K_{\epsilon_j}^* e)_\epsilon| + |(2\mathrm{i}\lambda(\hat{I}_{\epsilon_j} u) \cdot |K_{\epsilon_j}^* v|^2, K_{\epsilon_j}^* e)_\epsilon| \leq \\
& \lambda C \cdot \sup_{x' \in D} \{ |e(x')| \} (|\hat{I}_{\epsilon_j} u|_{L_\epsilon^4}^2 |v|_D + \|v\|_{L^4} |\hat{I}_{\epsilon_j} u|_\epsilon) \leq \\
& \epsilon_j \lambda C \cdot \sup_{x' \in D} \{ |e(x')| \} (\|u\|_{W_\epsilon}^2 + \|v\|_{\tilde{W}}^2 + \|u\|_\epsilon^4 + \|v\|_D^4 + \|u\|_\epsilon^2 + \|v\|_D^2) \quad (21)
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
J_2 &= |(\mathrm{i}\lambda K_{\epsilon_j}(|u|^2 \hat{I}_{\epsilon_j} u), e)_\epsilon| \leq \\
& \epsilon_j \lambda C \cdot \sup_{x' \in D} \{ |e(x')| \} |u|_{L_\epsilon^4}^2 |\hat{I}_{\epsilon_j} u|_\epsilon \leq \\
& \epsilon_j \lambda C \cdot \sup_{x' \in D} \{ |e(x')| \} (\|u\|_{W_\epsilon}^2 + \|u\|_\epsilon^4 + \|v\|_D^2) \quad (22)
\end{aligned}$$

记 $\psi(t) := (\|u\|_{W_\epsilon}^2 + \|v\|_{\tilde{W}}^2 + \|u\|_\epsilon^4 + \|v\|_D^4 + \|u\|_\epsilon^2 + \|v\|_D^2)$, 结合(20)–(22)式得

$$S_1 \leq \epsilon_j \lambda C \cdot \sup_{x' \in D} \{ |e(x')| \} \psi(t) \quad (23)$$

(23) 式表明当 $\epsilon_j \rightarrow 0$ 时, $\mathrm{i}\lambda K_{\epsilon_j}(|u|^2 u)$ 弱收敛于 $\mathrm{i}\lambda(|v|^2 v)$. 由(23)式和 Chebyshev 不等式^[14]得, 对于任意的 $\delta > 0$ 有

$$\mathfrak{P}\left\{\int_0^t S_1 ds > \delta\right\} \leq \epsilon_j C_{e,\lambda,\delta} \int_0^t E(\psi(s)) ds \leq \epsilon_j \hat{C}_{e,\lambda,\delta} \quad (24)$$

其中常数 $\hat{C}_{e,\lambda,\delta}$ 不依赖 ϵ_j . (19) 式和(24)式表明

$$\Xi_{e_j}^{\epsilon_j} \rightarrow \Xi_e, \quad \epsilon_j \rightarrow 0, \quad \mathfrak{P}\text{-a.s} \quad (25)$$

其中

$$\Xi_e := \left(v(t) - v_0 - \int_0^t (\mathrm{i} + \nu) \Delta v(s) - \mathrm{i}\lambda |v(s)|^2 v(s) ds, e \right)$$

由 $\Xi_{e_j}^{\epsilon_j} = (\zeta_{\epsilon_j}, K_{\epsilon_j}^* e)_\epsilon$ 知, 对于任意的 $e_1 \neq e_2 \in \{\tilde{e}_{\gamma_j}\}$, 有 $\Xi_{e_1}^{\epsilon_j}$ 和 $\Xi_{e_2}^{\epsilon_j}$ 相互独立, 因此 Ξ_{e_1} 和 Ξ_{e_2} 也是相互独立的, 于是(25)式表明存在一个与 ζ 同分布的 Wiener 过程, 替换到方程(9)中满足 v 是方程(9)的解. 通过定义 2 知 P^ν 是方程(9)的统计解, 唯一性由引理 3 给出. 最后, (18)式蕴含了 P^ν 的稳态性.

由引理 1 知, 定义在 $\tilde{V}_\epsilon$ 上的有界泛函 $f(v) = \|v\|_{\tilde{W}_\epsilon}^2$ 满足 $\frac{1}{t} \int_0^t (\mathcal{D}(\hat{u}_{\epsilon_j}^\nu(s)), K_{\epsilon_j}^* f(v)) ds \leq C$, 其中常数 C 不依赖 ϵ_j , 从而有

$$\frac{1}{t} \int_0^t (\mathcal{D}(\hat{v}^\nu(s)), f(v)) ds = \lim_{\epsilon_j \rightarrow 0} \left(\frac{1}{t} \int_0^t (K_{\epsilon_j} \mathcal{D}(\hat{u}_{\epsilon_j}^\nu(s)), f(v)) ds \right) \leq C \quad (26)$$

记 $\bar{\mu}_t^\nu := \frac{1}{t} \int_0^t (\mathcal{D}(\hat{v}^\nu), \cdot) ds$, 运用 Prokhorov 定理, 结合(26)式得序列 $\{\bar{\mu}_t^\nu\}$ 存在弱收敛的子序列, 不妨设 $\bar{\mu}_t^\nu \rightharpoonup \bar{\mu}^\nu, t \rightarrow \infty$. 通过文献[15]得 $\bar{\mu}^\nu$ 就是方程(9)的稳态测度. 运用 Fatou 引理得

$$\begin{aligned}
\lim_{j \rightarrow \infty} (K_{\epsilon_j} \mu_{\epsilon_j}^\nu, g(v)) &= \lim_{j \rightarrow \infty} \lim_{t \rightarrow \infty} \left(\frac{1}{t} \int_0^t (K_{\epsilon_j} \mathcal{D}(\hat{u}_{\epsilon_j}^\nu(s)), g(v)) ds \right) = \\
& \lim_{t \rightarrow \infty} \left(\frac{1}{t} \int_0^t (\mathcal{D}(\hat{v}^\nu(s)), g(v)) ds \right) = \\
& (\bar{\mu}^\nu, g(v)), \quad \forall g \in C_b(\tilde{V}_\epsilon) \quad (27)
\end{aligned}$$

(27) 式表明 $K_{\epsilon_j} \mu_{\epsilon_j}^\nu$ 弱收敛于方程(9)的稳态测度 $\bar{\mu}^\nu$. 通过引理 3 知, $\hat{v}^\nu(t)$ 是方程(9)的稳态解, 从而有 $\bar{\mu}^\nu = \mathcal{D}(\hat{v}^\nu(0))$, 于是 $\bar{\mu}^\nu$ 是 P^ν 的迹测度. 又由(17)式和(18)式知, μ^ν 也是 P^ν 的迹测度, 所以

$$\bar{\mu}^\nu = \mu^\nu$$

唯一性由引理 3 给出.

3.2 粘性消失极限

定理 2 若引理 1 与引理 3 中的假设条件都成立, (16) 式成立, 且 $\tilde{h}_0(v_0) < \infty$, $\tilde{h}_1(v_0) < \infty$, $h_0(u_0) < \infty$ 和 $h_1(u_0) < \infty$. 设 μ_ϵ^v 是方程(1) 的稳态测度, P_ϵ^v 是方程(1) 的稳态统计解, 则

(i) 定义在 $\tilde{V}$ 上的 Borel 概率测度序列 $\{K_\epsilon \mu_\epsilon^v\}$ 有弱收敛 $K_\epsilon \mu_\epsilon^v \rightarrow \mu^v$, $\epsilon \rightarrow 0$, 其中 μ^v 是方程(9) 的唯一稳态测度. 进一步地, $\mu^v \rightarrow \mu$, $v \rightarrow 0$, 其中 μ 是方程(14) 的稳态测度.

(ii) 定义在 $\tilde{\mathcal{X}}$ 上的 Borel 概率测度序列 $\{K_\epsilon P_\epsilon^v\}$ 有弱收敛 $K_\epsilon P_\epsilon^v \rightarrow P^v$, $\epsilon \rightarrow 0$, 其中 P^v 是方程(9) 的唯一稳态统计解. 进一步地, $P^v \rightarrow P := \mathcal{D}(\bar{v}(t))$, $v \rightarrow 0$, 其中 $\bar{v}(t)$ 是方程(14) 的稳态解.

(iii) 结论(i) 和结论(ii) 中的收敛顺序与 ϵ, v 无关, 即当 $\epsilon, v \rightarrow 0$ 时, 有 $\mu_\epsilon^v \rightarrow \mu$, $P_\epsilon^v \rightarrow P$.

证 运用 Prokhorov 定理, 结合(6) 式和(7) 式得序列 $\{K_\epsilon \mu_\epsilon^v\}_{0 < \epsilon, v \leq 1}$ 和 $\{K_\epsilon P_\epsilon^v\}_{0 < \epsilon, v \leq 1}$ 分别存在弱收敛的子序列, 不妨设

$$K_{\epsilon_j} \mu_{\epsilon_j}^{v_j} \rightarrow \mu, j \rightarrow \infty \quad (28)$$

$$K_{\epsilon_j} P_{\epsilon_j}^{v_j} \rightarrow P, j \rightarrow \infty \quad (29)$$

由 Skorokhod 定理知, 存在随机过程 $K_{\epsilon_j} \hat{u}_{\epsilon_j}^{v_j}(t)$ 和 $\hat{v}(t)$, 满足 $K_{\epsilon_j} P_{\epsilon_j}^{v_j} = \mathcal{D}(K_{\epsilon_j} \hat{u}_{\epsilon_j}^{v_j})$ 和 $P = \mathcal{D}(\hat{v})$, 且

$$K_{\epsilon_j} \hat{u}_{\epsilon_j}^{v_j} \rightarrow \hat{v}, j \rightarrow \infty, \mathbb{P}\text{-a. s} \quad (30)$$

记 $v := K_{\epsilon_j} \hat{u}_{\epsilon_j}^{v_j}$, $u := \hat{u}_{\epsilon_j}^{v_j}$, 对于任意的 $e \in \{\tilde{e}_{\gamma_j}\}$, 考虑下面两个逼近:

$$S_2 := |((i + v_j) K_{\epsilon_j} A_\epsilon u - i A v, e)| = |(v_j \nabla v, \nabla e)| \leq v_j C_e \|v\|_D \quad (31)$$

$$S_3 := |(\sqrt{v_j} K_{\epsilon_j} \dot{\zeta}_{\epsilon_j}, e)| \quad (32)$$

结合(23), (31) 和(32) 式得

$$S_1 + S_2 + S_3 \leq \epsilon_j \lambda C \cdot \sup_{x' \in D} \{ |e(x')| \} \psi(t) + v_j C_e \|v\|_D + |(\sqrt{v_j} K_{\epsilon_j} \dot{\zeta}_{\epsilon_j}, e)| \quad (33)$$

运用 Chebyshev 不等式, 结合(4), (8), (10), (11) 和(33) 式得, 对于任意的 $\delta > 0$ 有

$$\mathbb{P}\left\{\int_0^t S_1 + S_2 + S_3 ds > \delta\right\} \leq (\epsilon_j + v_j) \bar{C}_{\epsilon, \delta, \lambda} \quad (34)$$

其中 $\bar{C}_{\epsilon, \delta, \lambda}$ 与 ϵ_j, v_j 无关. 于是(30) 式和(34) 式表明

$$E_e^{\epsilon_j} \rightarrow \xi_e, \epsilon_j, v_j \rightarrow 0, \mathbb{P}\text{-a. s} \quad (35)$$

其中

$$\xi_e := (v(t) - v_0 - \int_0^t i \Delta v(s) - i \lambda |v(s)|^2 v(s) ds, e)$$

接下来, 使用定理 1 中的方法, 由(35) 式推出结论(i) 和结论(ii) 成立.

通过(34) 式知, 在取极限的过程中, ϵ_j 和 v_j 相互独立. 于是, 使用定理 1 中的方法, 并在形式上重复定理 1 的证明过程, 结合(6), (7), (12) 和(13) 式得到下列收敛结果:

$$\mu_{\epsilon_j}^{v_j} \rightarrow \mu_{\epsilon_j}, v_j \rightarrow 0; K_{\epsilon_j} \mu_{\epsilon_j} \rightarrow \mu, \epsilon_j \rightarrow 0$$

$$P_{\epsilon_j}^{v_j} \rightarrow P_{\epsilon_j} := \mathcal{D}(u_{\epsilon_j}(t)), v_j \rightarrow 0; K_{\epsilon_j} P_{\epsilon_j} \rightarrow P, \epsilon_j \rightarrow 0$$

其中, μ_{ϵ_j} 和 $u_{\epsilon_j}(t)$ 分别是方程(15) 的稳态测度和稳态解, 故结论(iii) 成立.

参考文献:

- [1] GINZBURG V L, LANDAU L D. On the Theory of Superconductivity [M]//On Superconductivity and Superfluidity. Berlin Heidelberg: Springer, 2009: 113-137.

- [2] NEWELL A, WHITEHEAD J. Finite Bandwidth, Finite Amplitude Convection [J]. Journal of Fluid Mechanics, 1969, 38: 279-303.
- [3] HUBER G, ALSTRØM P. Universal Decay of Vortex Density in Two Dimensions [J]. Physica A: Statistical Mechanics and Its Applications, 1993, 195(3-4): 448-456.
- [4] ODASSO C. Ergodicity for the Stochastic Complex Ginzburg-Landau Equations [J]. Annales De l'Institut Henri Poincare (B) Probability and Statistics, 2006, 42(4): 417-454.
- [5] NERSESYAN V. Polynomial Mixing for the Complex Ginzburg-Landau Equation Perturbed by a Random Force at Random Times [J]. Journal of Evolution Equations, 2008, 8(1): 1-29.
- [6] PENG X H, HUANG J H, ZHANG R R. Ergodicity and Exponential Mixing of the Real Ginzburg-Landau Equation with a Degenerate Noise [J]. Journal of Differential Equations, 2020, 269(4): 3686-3720.
- [7] SHEN T L, HUANG J H. Ergodicity of the Stochastic Coupled Fractional Ginzburg-Landau Equations Driven by Stable Noise [J]. Discrete and Continuous Dynamical Systems-B, 2017, 22(2): 605-625.
- [8] ZHENG Y, HUANG J H. Exponential Convergence for the 3D Stochastic Cubic Ginzburg-Landau Equation with Degenerate Noise [J]. Discrete and Continuous Dynamical Systems-B, 2019, 24(10): 5621-5632.
- [9] CHUESHOV I, KUKSIN S. Stochastic 3D Navier-Stokes Equations in a Thin Domain and Its α -Approximation [J]. Physica D: Nonlinear Phenomena, 2008, 237(10-12): 1352-1367.
- [10] KUKSIN S, SHIRIKYAN A. Randomly Forced CGL Equation: Stationary Measures and the Inviscid Limit [J]. Journal of Physics A: Mathematical and General, 2004, 37(12): 3805-3822.
- [11] KUKSIN S, SHIRIKYAN A. Mathematics of Two-Dimensional Turbulence [M]. Cambridge: Cambridge University Press, 2012.
- [12] BARTON-SMITH M. Invariant Measure for the Stochastic Ginzburg Landau Equation [J]. Nonlinear Differential Equations and Applications NoDEA, 2004, 11(1): 29-52.
- [13] BOURGAIN J. Global Solutions of Nonlinear Schrödinger Equations [M]. Rhode Island: American Mathematical Society, 1999.
- [14] EVANS L C. An Introduction to Stochastic Differential Equations [M]. Rhode Island: American Mathematical Society, 2012.
- [15] DA PRATO G, ZABCZYK J. Ergodicity for Infinite Dimensional Systems [M]. Cambridge: Cambridge University Press, 1996.

责任编辑 张枸