

# 高斯随机变量序列的收敛性和 抽象 Wiener 空间

杨亚立 范文

**提 要** 研究 Gauss 随机变量序列的 0-1 律与相关的抽象 Wiener 空间. 主要结果如下: 设  $\{F_n(w)\}$  是概率空间  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  上的 Gauss 随机变量序列. 若对任何实数

$a_i (i = 1, 2, \dots, n)$ ,  $\sum_{i=1}^n a_i F_i(w)$  是高斯随机变量, 则有

$$P \left\{ w \mid \sum_{i=1}^{\infty} F_i(w) \text{ 收敛} \right\} = 0 \text{ 或 } 1.$$

**关键词** 高斯随机变量; 样本空间; 抽象 Wiener 空间; 遍历拟不变测度; 0-1 律  
**中图法分类号** O177.99; O211.6

## 1 引 言

研究高斯随机变量序列的有关 0-1 律及相关的抽象 Wiener 空间. 0-1 律和抽象 Wiener 空间不仅是概率论中极其重要的问题, 而且在泛函分析、测度论、随机微分方程等许多领域都是极其重要的. 以下分两个步骤进行讨论:

(1) 概率空间  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  上一列高斯随机变量的样本空间集中于一可分 Hilbert 空间  $X$ ;

(2) 利用可分 Hilbert 空间是 Radon 的及一般抽象 Wiener 空间的理论, 给出了相应的抽象 Wiener 空间的构造, 得到了关于高斯随机变量序列的 0-1 律.

根据文[1]中建立的更一般的遍历拟不变测度空间上的 0-1 律的研究, 证明了高斯随机变量序列可以看作一般的抽象 Wiener 空间上拟可加泛函序列, 这样就在一系列高斯随机变量和一般的抽象 Wiener 空间上一列拟可加泛函之间建立了桥梁, 得到了本文的主要结论.

**定理** 设  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  上一列 Gauss 随机变量  $\{F_n(w)\}$ , 如果对任何有限实数  $a_i$ ,

$\sum_{i=1}^n a_i F_i(w)$  是 Gaussian, 则

$$(1) P \left\{ w \mid \sum_{i=1}^{\infty} F_i(w) \text{ 收敛} \right\} = 0 \text{ 或 } 1;$$

收稿日期: 1995-03-15

第一作者杨亚立, 男, 教授, 上海师范大学数学系, 上海, 200234

$$(2) P \left\{ w \mid \sum_{i=1}^{\infty} |F_i(w)|^p < \infty \right\} = 0 \text{ 或 } 1, 0 < p < \infty;$$

$$(3) P \left\{ w \mid \sup_n \left| \sum_{i=1}^n F_i(w) \right| < \infty \right\} = 0 \text{ 或 } 1.$$

所得结果可以看作 Landau Shepp's 定理的推广,是目前最新的结果之一.文中仅对第一个结论作证明,(2),(3)的证明是类似的.

## 2 高斯随机变量序列的收敛性和抽象 Wiener 空间

**定义 2.1** 概率测度空间  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  上给定一系列随机变量  $\{f_n(w)\}, n=1,2,\dots$ , 其中随机变量序列  $f_n(w)$  的定义域是基本空间  $\Omega$ , 其值域是无限维实数序列空间  $R^\infty$ ,  $R^\infty$  中的柱集是指如下形式的集合:

$$C = \{(x_i) \in R^\infty \mid (x_1, \dots, x_n) \in D\},$$

其中  $n$  是任意正整数,  $D$  是  $n$  维欧几里得空间  $R^n$  中的任一 Borel 集.  $R^\infty$  中所有柱集张成的最小  $\sigma$ -代数  $\mathcal{B}^\infty \equiv \mathcal{B}(R^\infty)$ , 叫做  $R^\infty$  中的 Borel  $\sigma$ -代数, 并记作  $\mathcal{B}^\infty = \prod_{n=1}^{\infty} \mathcal{B}_n$ ,  $\mathcal{B}_n$  是  $R$  中的 Borel  $\sigma$ -代数. 其中  $R^\infty \equiv \prod_{n=1}^{\infty} R_n$  为数值序列空间,  $R^\infty$  中的元素的  $x = (x_n, n=1,2,\dots)$ .

对随机变量序列  $\{f_n(w)\}$  建立样本概率测度空间  $(R^\infty, \mathcal{B}^\infty, \mu)$ , 则这样一系列随机变量  $\{f_n(w)\}$  在概率空间  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  上的分布问题被代之考虑样本空间  $(R^\infty, \mathcal{B}^\infty, \mu)$  上定义的一系列随机变量  $\{x_n(x)\}$  的分布问题, 其中  $x_n(x)$  是  $R^\infty$  中的元到第  $n$  个坐标的投影映照.

**引理 2.2** 如果  $\{F_n(w)\}$  是一列 Gauss 随机变量,  $F_n(w)$  的期望值为  $a_n = \int_{\Omega} F_n(w) P(dw)$ , 则

- (1)  $f_n(w) = F_n(w) - a_n$  是均值为 0 的 Gauss 随机变量;
- (2)  $f_n(w)$  在样本空间  $(R^\infty, \mathcal{B}^\infty, \mu)$  上的高斯随机变量  $x_n(x)$  的均值为 0.

**定义 2.3**  $(R^\infty, \mathcal{B}^\infty)$  上的分布  $\mu$  是 Gauss 的, 如果对  $R^\infty$  上的任意线性连续泛函  $f \in R_0^\infty$ ,  $(R^\infty, \mathcal{B}^\infty, \mu)$  上的随机变量  $f(x)$  在直线上有高斯分布.

由上述定义 2.3, 容易得到

**引理 2.4**  $(R^\infty, \mathcal{B}^\infty, \mu)$  是高斯测度空间的充要条件是对任何有限个实数  $a_i, \sum_{i=1}^n a_i x_i(x)$  是高斯随机变量.

**定理 2.5** 设  $\{f_n(w)\}, n=1,2,\dots$  为概率空间  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  上的高斯随机变量序列, 则有

- (1) 存在一系列非负实数  $\{a_n\}$ , 使得

$$\sum_{n=1}^{\infty} a_n \int_{\Omega} f_n^2(w) P(dw) < \infty, \text{ a. c. ;}$$

- (2) 当  $a_n > 0$  时,

$$\sum_{n=1}^{\infty} a_n \int_{R^\infty} x_n^2(x) \mu(dx) < \infty \Rightarrow \sum_{n=1}^{\infty} a_n x_n^2(x) < \infty, \text{ a. e. ;}$$

- (3)  $\{f_n(w)\}$  的样本空间集中在可分 Hilbert 空间  $X$  上,  $X = \{(x_i) \mid \sum_{n=1}^{\infty} a_n x_n^2 < \infty\}$ .

**证明** (1) 记  $L^2(\Omega) = \left\{ f \mid \int_{\Omega} f^2(w) P(dw) < \infty \right\}$ , 因为  $\{f_n(w)\}$  是  $\Omega$  上一列高斯随机变量序列, 所以  $f_i(w) \in L^2(\Omega)$ .

取  $a_n = \frac{1}{2^n(f_n, f_n)}$ , 则

$$\sum_{n=1}^{\infty} a_n \int_{\Omega} f_n^2(w) P(dw) = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{2^n} < \infty;$$

$$(2) \because a_n > 0 \quad \sum_{n=1}^{\infty} a_n \int_{R^{\infty}} x_n^2(x) \mu(dx) = \sum_{n=1}^{\infty} a_n \int_{\Omega} f_n^2(w) P(dw) < \infty,$$

$$\therefore \lim_{n \rightarrow \infty} \int_{R^{\infty}} \sum_{i=1}^n a_i x_i^2(x) \mu(dx) = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i=1}^n a_i \int_{R^{\infty}} x_i^2(x) \mu(dx) < \infty;$$

由 Levy 引理知  $\sum_{n=1}^{\infty} a_n x_n^2(x) < \infty, a. e.$

(3) 取  $X = \left\{ (x_i) \mid \sum_{n=1}^{\infty} a_n x_n^2 < \infty \right\}$ , 在  $X$  上定义内积  $(x, y) = \sum_{n=1}^{\infty} a_n x_n y_n$ , 成为一个可分的 Hilbert 空间, 由(2)知  $\{f_n(w)\}$  的样本空间集中在可分 Hilbert 空间  $X$  中, 证毕.

SATO 在[4]中讨论了 Banach 空间上的高斯测度, 通过引入空间对  $(X, H)$ , 给出了能成为抽象 Wiener 空间的结果. 同样, 我们可以得到如下结果:

**定理 2.6** 设随机变量序列  $\{f_n(w)\}$  在样本空间  $R^{\infty}$  上的分布  $\mu$  是 Gauss 的, 且期望为 0, 则

(1)  $\mu$  是可分 Hilbert 空间  $X$  上期望为 0 的高斯测度, 且存在一个可分闭线性子空间  $\tilde{X}$ , 使得  $\mu[\tilde{X}] = 1$ , 且当  $\xi \in \tilde{X}^*$  时, 有  $\nu(\xi) = 0 \Leftrightarrow \xi = 0$ ;

(2) 存在  $\tilde{X}$  的一个稠密子空间  $H$ , 使得  $\mu$  是抽象 Wiener 测度, 即  $\mu$  是  $H$  上标准高斯柱测度  $\mu_H$  在  $\tilde{X}$  中的  $\sigma$ -延拓, 且  $(\tilde{X}, \mathcal{B}, \mu)$  关于  $H$  是遍历拟不变的.

**证明** (1) 由定理 2.5 知,  $\{f_n(w)\}$  的样本概率测度  $(R^{\infty}, \mu)$  集中在可分 Hilbert 空间  $X = \left\{ (x_i) \mid \sum_{i=1}^{\infty} a_n x_n^2 < \infty \right\}$  上, 由于可分 Hilbert 空间是 Radon 空间, 任一 Borel  $\sigma$ -测度是正则的, 所以,  $\mu$  可看作  $X$  上的正则高斯测度. 选取  $X^*$  的最大子集  $\{\xi_{\alpha}; \alpha \in \Lambda\}$ , 使得

$$\xi_{\alpha} \in X^* \text{ 且 } \|\xi_{\alpha}\| = 1, \alpha \in \Lambda (\|\cdot\| \text{ 为 } X^* \text{ 的范数})$$

$$\int_X \xi_{\alpha}(x) \xi_{\beta}(x) d\mu(x) = 0, \text{ 如果 } \alpha \neq \beta, \alpha, \beta \in \Lambda.$$

设  $\Lambda_0 = \{\alpha \in \Lambda; \nu(\xi_{\alpha}) \neq 0\}$  (其中  $\nu(\xi)$  表示  $\xi$  的方差), 则可以证明  $\Lambda_0$  是  $\Lambda$  的至多可数子集, 令  $X_{\alpha} = \{x \in X; \xi_{\alpha}(x) = 0\}$ ,  $\alpha \in \Lambda$ , 集  $\tilde{X} = \bigcap_{\alpha \in \Lambda - \Lambda_0} X_{\alpha}$ . 令  $\Gamma$  是  $\Lambda - \Lambda_0$  的所有有限子集所成的族, 定义  $X_J = \bigcap_{\alpha \in J} X_{\alpha}$ ,  $J \in \Gamma$ , 则由于  $(X, \mu)$  是正则 Borel 测度, 有

$$\mu[\tilde{X}] = \mu\left(\bigcap_{J \in \Gamma} X_J\right) = \inf_{J \in \Gamma} \mu(X_J) = 1.$$

设  $\Theta = \overline{\text{span}\{\xi_{\alpha}, \alpha \in \Lambda - \Lambda_0\}}$ , 则  $\tilde{X}$  的拓扑对偶  $\tilde{X}^* \cong X^*/\Theta$ , 易见在  $\tilde{X}^*$  中,  $\nu(\xi) = 0 \Leftrightarrow \xi = 0$ ;

(2) 限制测度  $\mu$  到  $\tilde{X}$ , 对  $\forall \xi, \eta \in X^*$  定义

$$(\xi, \eta) = \int_X \xi(x) \eta(x) d\mu(x),$$

$|\xi| = \sqrt{(\xi, \xi)} = \sqrt{\nu(\xi)}$ , 由(1)知,  $|\xi| = 0 \Leftrightarrow \xi = 0, \xi \in \tilde{X}^*$ . 令  $\mathcal{X}^*$  是  $\tilde{X}^*$  关于内积  $(\xi, \eta)$  完备化所成的 Hilbert 空间,  $\mathcal{X}$  是  $\mathcal{X}^*$  的拓扑对偶空间, 由[4]知  $\mathcal{X}$  是  $\tilde{X}$  的稠 Hilbert 子空间, 记  $H = \mathcal{X}$  则  $\mu$  是  $H$  上标准高斯柱测度  $\mu_H$  在  $\tilde{X}$  中的  $\sigma$ -延拓,  $(\tilde{X}, \mu)$  关于  $H$  是遍历拟不变的.

证毕

对于抽象 Wiener 空间上的拟可加泛函, 定义如下:

**定义 2.7** 设  $X$  是线性拓扑空间,  $\mathcal{B}$  是  $\mathcal{X}$  上的 Borel  $\sigma$ -代数,  $(X, \mathcal{B}, \mu)$  是正则概率测度空间, 相应于  $H$  是遍历拟不变的 ( $H$  是可测变换群). 设  $f(g)$  是  $(X, \mathcal{B})$  上的实可测函数, 对  $\forall h \in H$ , 存在实数  $\tilde{f}(h)$ , 和子集  $E_h \in \mathcal{B}, \mu(E_h) = 0$ , 使

$$f(g+h) = f(g) + \tilde{f}(h), \quad \text{对 } g \in \overline{E_h}$$

则称  $f$  是  $(X, \mathcal{B}, \mu)$  上相应于  $H$  的拟可加泛函.

在文[1, 2]中研究遍历拟不变测度的基础上, 得到了许多 0-1 律. 作为应用, 特别适用于抽象 Wiener 空间. 作为引理叙述如下:

**引理 2.8** 设  $\Omega = (X, \mathcal{B}, \mu)$  为正则概率测度空间, 相应于  $\Omega$  上的可测变换群  $H$  是遍历拟不变的, 取  $H$  上适当的拓扑  $\mathcal{J}$  (见[3]), 使  $(H, \mathcal{J})$  是满足第一可列公理、第二纲的线性拓扑空间. 如果  $\{f_i(g)\}_{i=1, 2, \dots}$  是  $\Omega$  上相应于  $H$  的一列拟可加泛函, 则有下列 0-1 律成立:

$$\mu\left\{g \mid \sum_{i=1}^{\infty} f_i(g) \text{ 收敛}\right\} = 0 \text{ 或 } 1.$$

Landau-Shepp's 定理是关于高斯随机变量 0-1 律的最著名定理之一<sup>[5]</sup>. 下述结果可以看作 Landau-Shepp's 定理的推广.

**定理 2.9** 概率测度空间  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  上一列 Gauss 随机变量  $\{F_n(w)\}$ , 且对任何有限实数  $t_i, \sum_{i=1}^n t_i F_i(w)$  是 Gauss 的, 则有

$$P\left\{w \mid \sum_{i=1}^{\infty} F_i(w) \text{ 收敛}\right\} = 0 \text{ 或 } 1.$$

**证明** 设高斯随机变量  $F_n(w)$  相应的期望值为  $a_n (n = 1, 2, \dots)$ .

设  $f_n(w) = F_n(w) - a_n$ , 则  $\{f_n(w)\}$  为一列均值为 0 的 Gauss 随机变量, 其样本集中于可分 Hilbert 空间  $X$ , 由定理 2.6,  $\{f_n(w)\}$  可以看作  $(\tilde{X}, \mathcal{B}, \mu)$  上的 Gauss 随机变量  $\{x_n(x)\}$ , 是  $\tilde{X}$  上的线性泛函. 对于  $\forall h \in H$ , 存在实数  $\tilde{x}_n(h) = (h, x_n), n \in N$  和子集  $E_h \in \mathcal{B}, \mu(E_h) = 0$ , 使得

$$x_n(h+g) = x_n(g) + \tilde{x}_n(h), \text{ 对 } g \in \overline{E_h},$$

所以  $\{x_n(x) + a_n\}$  是  $(\tilde{X}, \mathcal{B}, \mu)$  上相应于  $H$  的拟可加泛函, 由

$$x_n(h+g) + a_n = (x_n(g) + a_n) + \tilde{x}_n(h), \text{ 对 } g \in \overline{E_h}$$

知  $\{x_n(x) + a_n\}$  是  $(\tilde{X}, \mathcal{B}, \mu)$  上相应于  $H$  的拟可加泛函序列, 由引理 2.8, 推得

$$\mu\left\{x \mid \sum_{i=1}^{\infty} (x_i(x) + a_i) \text{ 收敛}\right\} = 0 \text{ 或 } 1.$$

由  $F_n(w) = f_n(w) + a_n$ , 及样本空间的性质, 即得

$$P\left\{w \mid \sum_{i=1}^{\infty} F_i(w) \text{ 收敛}\right\} = 0 \text{ 或 } 1.$$

证毕

## 参 考 文 献

- 1 杨亚立. On the ergodic quasi-invariant measures. *Scientia Sinica*, 1981, 24: 739~743
- 2 杨亚立. On the zero-one laws for the ergodic quasi-invariant measures. *Chin Ann of math*, 1983, 4B(2): 145~151
- 3 夏道行. 无限维空间上的测度和积分理论. 上海科技出版社, 1965
- 4 Sato H. Gaussian measure on a Banach space and abstract Wiener measure. *Nagoya Math J*, 1969, 36: 65~81
- 5 Landau H J, Shepp L A. On the supremum of Gaussian process. *Sankhya Ser A*, 1971, 32: 369~378

## The Convergence of Gaussian Stochastic Sequences and Abstract Wiener Spaces

*Yang Yali*

(Shanghai Teachers' University)

*Fan Wen*

(Shanghai Teachers' College)

**Abstract** The 0-1 Laws of sequences of Gaussian stochastic variables and related abstract Wiener spaces are studied. The main result is as follows:

Let  $\{F_n(w)\}$  be a sequence of Gaussian stochastic variables on a probability space  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$ . Suppose that for any real numbers  $\alpha_i (i = 1, 2, \dots, n)$ ,  $\sum_{i=1}^n \alpha_i F_i(w)$  is a Gaussian stochastic variable. Then we have

$$P \left\{ w \mid \sum_{i=1}^{\infty} F_i(w) \text{ is convergent} \right\} = 0 \text{ or } 1.$$

**Key words** Gaussian stochastic variable; sample space; abstract Wiener space; ergodic quasi-invariant measure; zero-one law