



随机过程

上海财经大学

统计与管理学院

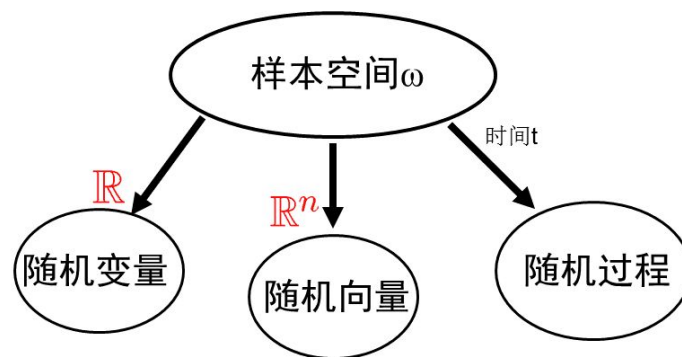




引入

- **随机变量**：在每次试验的结果中，以一定的概率取某个事先未知，但为确定的数值。
- **随机向量**：由多个随机变量组成的向量。
- **随机过程**：随着时间或空间变化的多个随机变量。

随机现象的数学模型





引入

- 随机过程：
随着时间或空间变化的多个随机变量。
- 在一条生产线上，我们对产品逐个检查，以 $N(t)$ 表示以一天从开工($t = 0$)到时刻 t 累计的次品数。 $\{N(t), t \geq 0\}$ 就是随时间变化的随机变量，它描述了次品数的累积的过程。
- 在一个电话交换站里，以 $N(t)$ 表示一天从上班($t = 0$)到时刻 t 为止接到的呼叫次数，那么 $\{N(t), t \geq 0\}$ 就是随时间变化的随机变量，它描述了呼叫数的累积的过程。





引入

相关应用:

- 2020年, “逃废债”一词在时隔多年后再次成为经济金融领域热点, 背后是以债券违约为代表的信用风险事件频发, 国有企业频频出现密集的信用债券违约, 成为金融市场最令人意外的“热点”。如何定量的分析企业的违约时间? → 泊松过程
- 保险公司的破产问题: 2020年, 保险资产曾一度达到2万亿的安邦保险集团破产倒闭, 保险公司的破产问题引起了人们的关注。如何定量地给出保险公司破产的可能性? → 复合泊松过程
- 谷歌PageRank搜索算法 → 离散时间马尔可夫链
- 现代资本市场理论认为证券期货价格具有随机性特征 → 布朗运动



引入

- 第一章 随机过程的基本概念
- 第二章 泊松过程
- 第三章 离散时间的马尔可夫链
- 第四章 连续时间的马尔可夫链
- 第五章 布朗运动
- 第六章 鞅

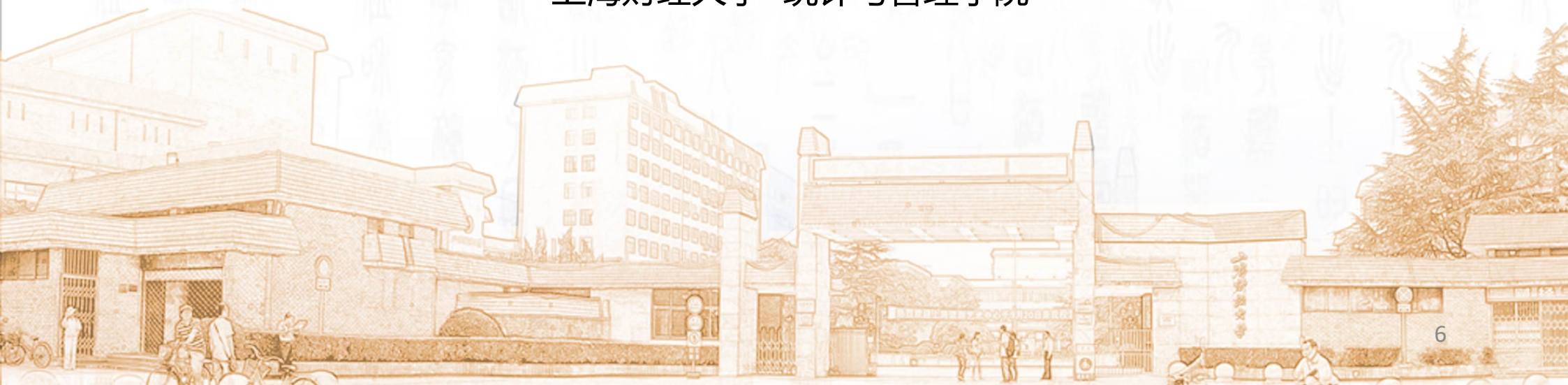




随机过程

第一章 随机过程的基本概念

上海财经大学 统计与管理学院





第一节：随机过程的定义与有穷维分布族

定义1.1

- 给定概率空间 (Ω, \mathcal{F}, P) 及指标集 $T (\neq \phi)$ ，若每 $t \in T$ 都有 $X_t(\omega)$ 为随机变量，即满足对 $\forall c \in \mathcal{R}$ 都有 $\{\omega: X_t(\omega) \leq c\} \in \mathcal{F}$ 。则称随机变量族 $\{X_t(\omega), t \in T\}$ 为随机过程(Stochastic Process)。
- T 称为指标（参数）集，当 $T \subset R$ 时，可称 t 为时间， X_t （或记为 $X(t)$ ）为时刻 t 的状态，在此过程的取值范围即状态空间记为 E 。

定义1.2 按随机过程的定义，过程是关于 $t \in T$ 与 $\omega \in \Omega$ 的二元函数 $X(t, \omega)$ ，当 t 固定时， $X(t, \cdot)$ 为一随机变量，当 ω 固定时， $X(\cdot, \omega)$ 为 $t \in T$ 的普通函数，称之为样本函数或轨道或过程的实现。



第一节：随机过程的定义与有穷维分布族

例1.1

1. 记 $T = [0, 24]$ ，每时刻 $t \in T$ 记录气温 X_t ，则 $\{X_t, t \in T\}$ 为随机过程。
2. （随机游动）一个醉汉在路上行走，以概率 p 前进一步，以概率 $1 - p$ 后退一步（假定其步长相同）。以 X_t 记他 t 时刻在路上的位置，则 $\{X_t\}$ 就是直线上的随机游动。
3. 在某海区 T 内，每 $t \in T$ ， T 中每参数 $t = (u, v)$ 记录在每 t 上的海拔 $X_t = X_{(u, v)}$ ，是一个二参数的随机过程。





第一节：随机过程的定义与有穷维分布族

定义1.3（有穷维分布族）对以 T 为参数集的实值随机过程 $\{X_t, t \in T\}$ ，对任 $n \geq 1$ 和 $\forall t_1, \dots, t_n \in T$ ，可得 $(X_{t_1}, \dots, X_{t_n})$ 的联合分布函数：

$$F_{t_1, \dots, t_n}(x_{t_1}, \dots, x_{t_n}) = P\{X_{t_1} \leq x_{t_1}, \dots, X_{t_n} \leq x_{t_n}\}$$

则称 $\{F_{t_1, \dots, t_n}(x_{t_1}, \dots, x_{t_n}) : \forall n \geq 1, \forall t_1, \dots, t_n \in T\}$ 为随机过程的有穷维分布函数族，记为 \mathcal{D} 。

此外 $(X_{t_1}, \dots, X_{t_n})$ 的联合矩母函数定义为

$$\varphi_{t_1, \dots, t_n}(u_{t_1}, \dots, u_{t_n}) = E[e^{\sum_{j=1}^n u_{t_j} X_{t_j}}]$$

则称 $\{\varphi_{t_1, \dots, t_n}(u_{t_1}, \dots, u_{t_n}) : \forall n \geq 1, \forall t_1, \dots, t_n \in T\}$ 为随机过程的有穷维矩母函数族，记为 \mathcal{C} 。

\mathcal{C} 与 \mathcal{D} 的建立是一一对应的，统称为有穷维分布族。



第一节：随机过程的定义与有穷维分布族

例1.2 【独立随机过程】过程 $\{X_t, t \in T\}$ 的有穷维分布满足

$$F_{t_1, \dots, t_n}(x_{t_1}, \dots, x_{t_n}) = F_{t_1}(x_{t_1}) \cdots F_{t_n}(x_{t_n}), \quad (\forall n, \forall t_n)$$

则称之为独立随机过程。

$$\text{或} \Leftrightarrow \varphi_{t_1, \dots, t_n}(u_{t_1}, \dots, u_{t_n}) = \varphi_{t_1}(u_{t_1}) \cdots \varphi_{t_n}(u_{t_n});$$

或 $\Leftrightarrow \forall n \geq 1, \forall t_1, \dots, t_n \in T, X_{t_1}, \dots, X_{t_n}$ 为相互独立的随机变量。





第一节：随机过程的定义与有穷维分布族

例1.3 【广义随机游动】 设 $\{X_n, n \geq 1\}$ 为独立随机序列，每 X_n 有矩母函数 $\varphi_n(u)$ ，每 $n \geq 1$ ，取部分和 $S_n = \sum_{k=1}^n X_k$ ，称 $\{S_n, n \geq 1\}$ 为广义随机游动。它的 n 维矩母函数为

$$\begin{aligned} & \tilde{\varphi}_{S_1, \dots, S_n}(u_1, \dots, u_n) \\ &= \varphi_1(u_1 + \dots + u_n) \varphi_2(u_2 + \dots + u_n) \cdots \varphi_{n-1}(u_{n-1} + u_n) \varphi_n(u_n) \end{aligned}$$





第一节：随机过程的定义与有穷维分布族

定义1.4 对 (Ω, \mathcal{F}, P) 上的随机过程 $\{X_t, t \in T\}$,

- 称 $m(t) = E(X_t)$ 为其均值函数;
- 称 $D(t) = Var(X_t) = E(X_t - m(t))^2$ 为方差函数;
- 称 $k(s, t) = cov(X_s, X_t) = E((X_s - m(s))(X_t - m(t)))$ 为其协方差函数, 其中 $s, t \in T$, 称 $R(s, t) = E(X_s X_t)$ 为自相关函数。





第一节：随机过程的定义与有穷维分布族

例1.5 考察对称随机游动 $S_n = \sum_{k=1}^n X_k, n \geq 1$ ，其中 $\{X_k\}$ 独立同分布

$$P(X_k = -1) = \frac{1}{2}, P(X_k = 1) = \frac{1}{2}$$

求 $\{S_n, n \geq 1\}$ 的均值函数 $m(n)$ 和协方差函数 $k(m, n)$ 。





第一节：随机过程的定义与有穷维分布族

例1.6 【随机振幅正弦波的叠加】

考虑频率为 $a(>0)$ 且振幅为随机变量的正弦波之叠加, $t \geq 0$

$$X_t = A \cos at + B \sin at$$

其中 A, B 独立, 同 $N(0, \sigma^2)$ 分布。求 $\{X_t, t \geq 0\}$ 的均值函数 $m(t)$ 和协方差函数 $k(s, t)$ 。





第一节：随机过程的定义与有穷维分布族

例1.7 设随机变量 A, B 独立，同 $U(0,1)$ 分布， $X_t = A + Bt, t \geq 0$ ，求 $\{X_t, t \geq 0\}$ 的 $m(t), k(s, t)$ 。





第二节：随机过程的分类

随机过程可以按照参数集 T 及状态空间 E 分类。

按照参数集 T 的类别分类：

- 当参数集是可数的， $\{X_t, t \in T\}$ 被称为离散时间随机过程，即 $T = \{0, 1, 2, \dots\}$ 。一般情况下，当 T 是离散的，我们将 X_t 表示成 X_n 。
- 当参数集是实轴上的区间，则 $\{X_t, t \in T\}$ 被称为连续时间随机过程。

按照状态空间 E 的类别：

- 当状态空间是可数的，则称 $\{X_t, t \in T\}$ 具有离散的状态空间。
- 当状态空间是实轴上的区间，则称 $\{X_t, t \in T\}$ 具有连续的状态空间。



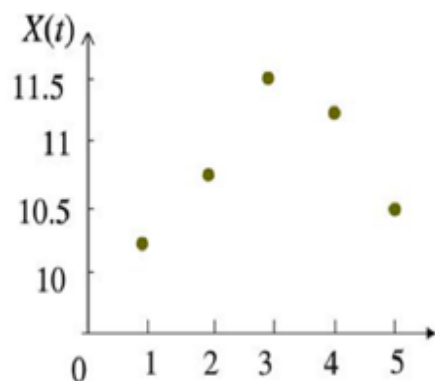


第二节：随机过程的分类

例2.1

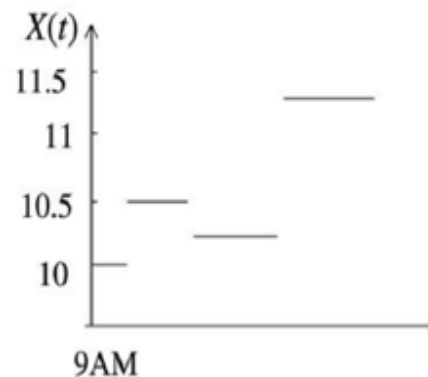
- 随机变量 $X(t)$ 表示IBM股票每天的收盘价格，它的状态空间是以 $1/8$ 为增量的数，单位为美元，则 $\{X(t), t \in T\}$ 为具有离散状态空间的离散时间随机过程。
- 给定一天，随机变量 $X(t)$ 表示IBM股票在时刻 t 的价格，它的状态空间是以 $1/8$ 为增量的数，单位为美元。则 $\{X(t), t \in T\}$ 为具有离散状态空间的连续时间随机过程。

具有离散状态空间的离散时间过程的样本路径



$X(t)$: 股票在第 t 天的收盘价

具有离散状态空间的连续时间过程的样本路径



$X(t)$: 指定日期下，股票在 t 时刻的价格



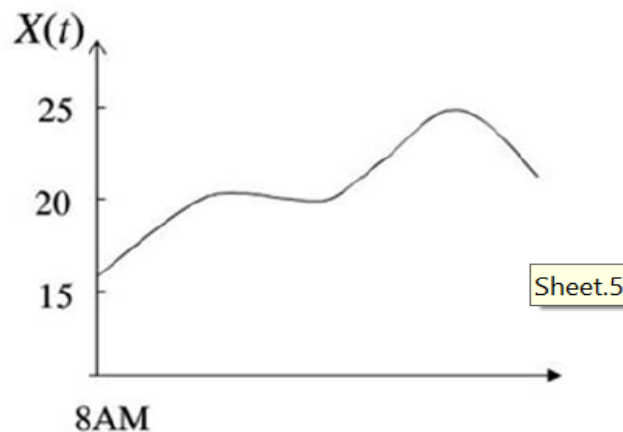


第二节：随机过程的分类

例2.2

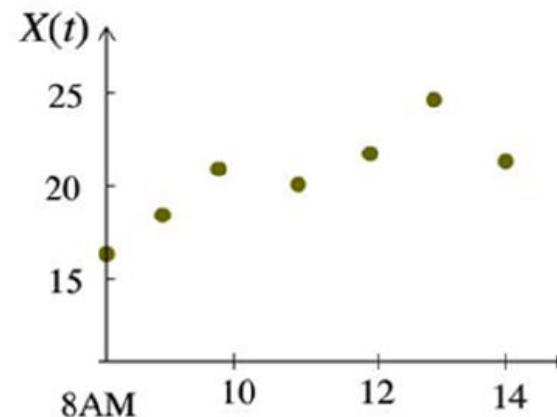
- 给定的时间内，随机变量 $X(t)$ 不间断地记录了机场 t 时刻的温度，则 $\{X(t), t \in T\}$ 为具有连续状态空间的连续时间随机过程。
- 给定时间内，随机变量 $X(t)$ 记录了机场每隔一小时的温度，则 $\{X(t), t \in T\}$ 为具有连续状态空间的离散时间随机过程。

具有连续状态空间的连续
时间过程的样本路径



$X(t)$:机场在 t 时刻的温度

具有连续状态空间的离散
时间过程的样本路径

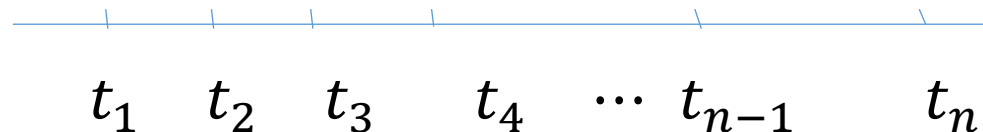


$X(t)$:机场在 t 时刻的温度



第二节：随机过程的分类

定义2.1（独立增量过程）如果随机过程 $\{X_t, t \in T\}$ 满足， $\forall 0 \leq t_1 < t_2 < t_3 < t_4 < \cdots < t_{n-1} < t_n$,



增量 $X_{t_2} - X_{t_1}, X_{t_3} - X_{t_2}, \cdots, X_{t_n} - X_{t_{n-1}}$ 相互独立，则称 $\{X_t, t \in T\}$ 为独立增量过程。

进一步，如果增量 $X_{t+h} - X_t$ 的分布与计时 t 无关，则称 $\{X_t, t \in T\}$ 为平稳增量过程。兼具独立增量和平稳增量的过程称为平稳独立增量过程。





第二节：随机过程的分类

例2.3 广义随机游动 $S_n = \sum_{k=1}^n X_k$ ，其中 $\{X_n, n \geq 1\}$ 为独立随机序列。这里 $\forall 1 \leq n_1 < n_2 \leq n_3 < n_4$ ，有增量 $S_{n_2} - S_{n_1} = \sum_{k=n_1+1}^{n_2} X_k$ 与 $S_{n_4} - S_{n_3} = \sum_{k=n_3+1}^{n_4} X_k$ 相互独立，所以广义随机游动为独立增量过程。





第二节：随机过程的分类

定义2.2 （计数过程）随机过程 $\{N_t, t \geq 0\}$ 称为一个计数过程，若 N_t 表示到时刻 t 为止已发生的事件的总数。则计数过程需满足如下条件：

- (1) $N_0 = 0$;
- (2) N_t 是整数值;
- (3) 若 $s < t$, 则 $N_s \leq N_t$;
- (4) 当 $s < t$ 时, $N_t - N_s$ 等于区间 $(s, t]$ 中发生的事件的个数。

例2.4 在一条生产线上，我们对产品逐个检查，以 N_t 表示以一天从开工 $t = 0$ 到时刻 t 累计的次品数，则 $\{N_t, t \geq 0\}$ 为计数过程。





第二节：随机过程的分类

定义2.3 （正态过程） (Ω, \mathcal{F}, P) 上的随机过程 $\{X_t, t \in T\}$ ，如果其所有 n 维分布均为 n 维正态分布($n \geq 1$)，则称为正态过程（或Gauss高斯过程）。

注：正态过程的有穷维分布由 $m(t)$ 和 $k(s, t)$ 完全决定。

如 $t_1 = 1, t_2 = 2$ 时

$$\begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \end{pmatrix} \sim N \left(\begin{pmatrix} m(1) \\ m(2) \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{pmatrix} \right).$$

其中 $b_{ij} = k(t_i, t_j)$ 。

定理2.1 随机过程 $\{X_t, t \in T\} (T \subset \mathcal{R})$ 是正态过程当且仅当 $\forall n \geq 1, \forall t_1, \dots, t_n \in T, \forall a_1, \dots, a_n, \sum_{k=1}^n a_k X_{t_k}$ 服从一维正态分布。



第二节：随机过程的分类

例2.5 随机正弦波的叠加 $X_t = A\cos at + B\sin at, t \geq 0, a > 0$ ，其中 A, B 独立同 $N(0, \sigma^2)$ 分布，则 $\{X_t, t \geq 0\}$ 为正态过程。





第二节：随机过程的分类

定义2.4 （弱（宽、协方差）平稳过程） 随机过程 $\{X_t, t \in T\}$ ，如果满足

- (1) 均值函数为常数；
- (2) 协方差函数满足 $k(s, s + t) = B(t)$
- (3) $E(X_t^2) < +\infty$

则称它为弱（宽、协方差）平稳过程。

注： $k(s, s + t) = B(t)$ 表明 $k(s, t) = k(s + h, t + h), \forall h$ ，即对时间推移不变。宽平稳的定义体现在用了一、二阶矩，只是部分概率性质。





第二节：随机过程的分类

例2.6 随机正弦波 $X_t = A\cos at + B\sin at, t \geq 0$ 是宽平稳过程，其中 A, B 独立同 $N(0, \sigma^2)$ 分布。





第二节：随机过程的分类

例2.7 【白噪声】 考虑序列 $\{X_n, n \in \mathcal{N}\}$, 如果 $E(X_n) \equiv 0$, 而

$$E(X_n X_m) = \delta_{nm} = \begin{cases} 1, & n = m; \\ 0, & n \neq m. \end{cases}$$

该序列是宽平稳的。





第二节：随机过程的分类

定义2.5（强（严，狭义）平稳过程） 设概率空间的随机过程 $\{X_t, t \in T\}$ ，如对 $\forall n$ 个参数 $t_1 < t_2 < \dots < t_n$ 及任意的 h 有：

$$P(X_{t_1} \leq \lambda_1, \dots, X_{t_n} \leq \lambda_n) = P(X_{t_1+h} \leq \lambda_1, \dots, X_{t_n+h} \leq \lambda_n)$$

即 $(X_{t_1}, \dots, X_{t_n})$ 与 $(X_{t_1+h}, \dots, X_{t_n+h})$ 同分布，则称 $\{X_t, t \in T\}$ 为强（严，狭义）平稳过程。

注：

1. 严平稳过程是有穷维分布族推移不变的过程。
2. 二阶矩存在的严平稳过程必为宽平稳的。
3. 正态宽平稳过程必为严平稳过程。





第二节：随机过程的分类

例2.8 独立随机过程 $\{X_t, t \in T\}$ 是严平稳当且仅当各 X_t 同分布。





谢谢!
Thank You

