

随机过程

1 随机过程基本概念

廖振宇

华中科技大学电子信息与通信学院

2025年2月25日

目录

1 随机过程的定义和分类

2 随机过程的概率分布

3 随机过程的数字特征

4 几种重要的随机过程

目录

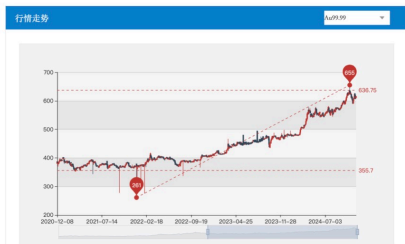
1 随机过程的定义和分类

2 随机过程的概率分布

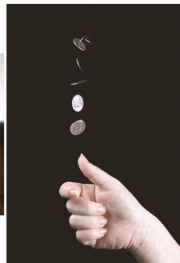
3 随机过程的数字特征

4 几种重要的随机过程

随机性的世界还是确定性的世界？



上海黄金交易所



掷骰子、掷硬币

Example (随机伯努利实验)

每隔一分钟随机抛掷一次硬币，观察结果 X_0, X_1, \dots

$$X = \begin{cases} 1, & \text{硬币正面朝上: } \mathbb{P}(X) = p \in [0, 1] \\ 0, & \text{硬币反面朝上: } \mathbb{P}(X) = 1 - p \in [0, 1] \end{cases}$$

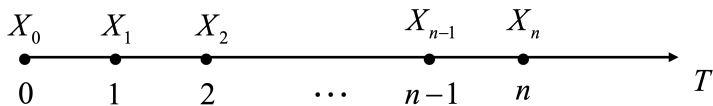
在时间轴上得到序列 $\{X_n; n = 0, 1, 2, \dots\}$, $X_n = 1$ 或 0

随机伯努利实验：两个观测时刻、 n 个观测时刻

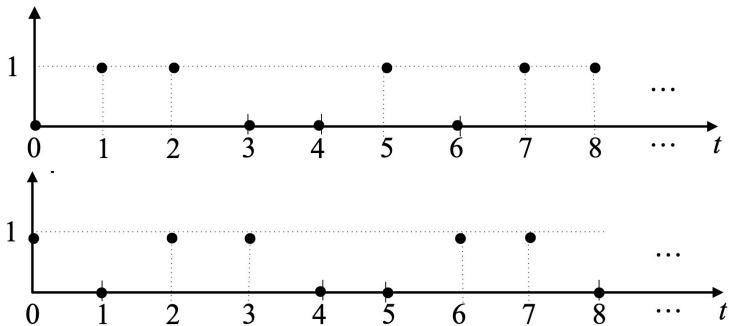
考虑随机伯努利掷硬币实验中两个不同时刻 $t_1 \neq t_2 \in \{0, 1, \dots\}$ 的实验结果 (X_{t_1}, X_{t_2}) :

(X_{t_1}, X_{t_2})	0	1
0	$\mathbb{P}(X_{t_1} = 0, X_{t_2} = 0)$	$\mathbb{P}(X_{t_1} = 0, X_{t_2} = 1)$
1	$\mathbb{P}(X_{t_1} = 1, X_{t_2} = 0)$	$\mathbb{P}(X_{t_1} = 1, X_{t_2} = 1)$

- 形成二维度随机变量/向量 (X_1, X_2) ，样本空间为 $\{(0, 0), (0, 1), (1, 0), (1, 1)\}$
- 可进一步推广至 n 个观测时刻，形成 n 维随机向量



两个同学的抛硬币结果



图：甲乙两个同学分别 n 次抛硬币的结果

随机过程的定义

定义 (随机过程)

考虑概率空间 $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ 和实数集合 T , 对于任意给定的 $t \in T, X(t, \omega), \omega \in \Omega$ 是 $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ 上的随机变量, 我们称为随机变量族 $X(t, \omega), t \in T, \omega \in \Omega$ 上的**随机过程**。

- 包含两个“变量” (ω, t)
- 其中 $\omega \in \Omega$ 刻画随机样本; t 称为**参数**, T 称为**参数集**
- 如 $T = \{0, 1, \dots, 100\}$ 为掷硬币实验的观察时间集合, t 为观察时间
- 给定 t , 随机过程 $X(t, \omega)$ 在时刻 t 的取值称为该随机过程在时刻的**状态**, 是一个随机变量
- 给定 $\omega \in \Omega, X(t), t$ 称为**样本函数**, 或随机过程的一个**实现**

定义 (随机过程)

考虑概率空间 $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ 和实数集合 T , 对于任意给定的 $t \in T, X(t, \omega), \omega \in \Omega$ 是 $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ 上的随机变量, 我们称为随机变量族 $X(t, \omega), t \in T, \omega \in \Omega$ 上的**随机过程**。

- 1 包含两个“变量” (ω, t)
- 2 考虑 ω, t 均为变量时, 随机过程是一个时间函数族, 或依赖于参数 t 的随机变量族;
- 3 当 t 是变量, ω 固定时, 是一个确定的时间函数 (**样本函数**);
- 4 当 t 固定, ω 是变量时, 是一个随机变量 (**状态**);
- 5 当 t 和 ω 均固定时, 是一个确定的值。

为简便起见, 书写时常省略随机因素 ω , 将随机过程简记为 $X(t)$ 。

实函数、随机变量和随机过程的区别

- **实函数**：实数（集合） \rightarrow 实数（集合）的映射
- **随机变量**：随机实验结果 \rightarrow 实数的映射
- **随机过程**：引入时间（参数） t ：随机实验结果 \rightarrow 时间的函数



图：随机变量（左）和随机过程（右）的区别示意图

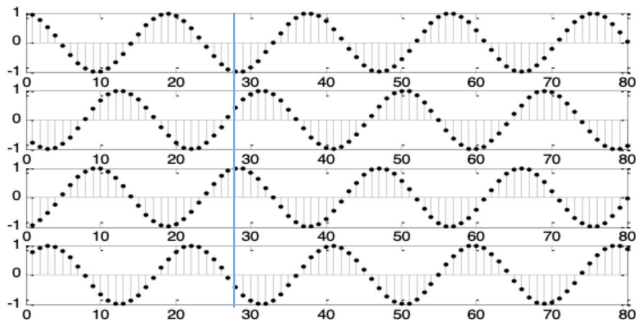
例子：随机相位正弦波信号

Example (随机相位正弦波信号)

考虑随机相位正弦波信号 $X(t) = a \cos(\omega t + \theta)$ ，其中 a, ω 为常数参数， θ 是在 $[2, \pi)$ 内服从均匀分布的随机变量。

- 1 对于任何给定的时间参数 $t = t_i = 1s$ ， $X(t_i) = a \cos(\omega t_i + \theta) = a \cos(\omega + \theta)$ 是一个 **随机变量**；
- 2 若考虑随机变量 θ 的一次实现 $\theta = \theta_i = \pi/4$ ，得到样本函数 $x_i(t) = a \cos(\omega t_i + \theta_i)$ ，是时间 t 的 **确定性函数**（关于 t 的序列）
- 3 若 $t = t_i, \theta = \theta_i$ 均给定， $x_i(t_i) = a \cos(\omega t_i + \theta_i)$ 为一个 **实数**

例子：随机相位正弦波信号



图：随机相位正弦波信号 $X(t) = a \cos(\omega t + \theta)$

- 1 从上往下看： $x_1(t) = a \cos(\omega t + \theta_1)$, $x_2(t) = a \cos(\omega t + \theta_2)$, $x_3(t) = a \cos(\omega t + \theta_3)$, $x_4(t) = a \cos(\omega t + \theta_4)$ 是参数 t 的四个**确定性函数**
- 2 确定（时间）参数 $t = t_i$ （图中**蓝线**），则得到一个随机变量 $X(t_i) = a \cos(\omega t_i + \theta)$ （的四次实现）

随机过程的分类：按参数集和状态空间是离散还是连续

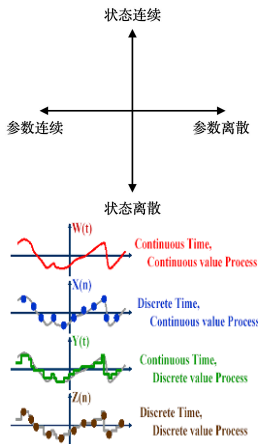
■ 离散时间VS连续时间:

- ▶ 若参数集 T 是可数有限集 $T = \{t_k, k = 0, 1, 2, \dots, n\}$, 称为**有限随机变量序列**;
若参数集 T 是可数无限集 $T = \{t_k, k = 0, 1, 2, \dots\}$, 称为**无限随机变量序列**; 统称**离散时间随机过程**, 简称**随机序列**
- ▶ 若参数集 T 是不可数有限集 $T = \{t, a \leq t \leq b\}$ 或 $T = \{t, t \geq t_0\}$; 或者若参数集 T 是不可数无限集 $T = \{t, -\infty < t < +\infty\}$ 或 $T = \{t, 0 \leq t < +\infty\}$; 称为**连续时间随机过程**

■ 离散型VS连续型: 若随机过程 $X(t)$ 在任意时刻的过程 $X(t_i)$ 是离散型随机变量, 称为**离散型随机过程**; 若是 $X(t_i)$ 连续型随机变量, 称为**连续型随机过程**

随机过程的分类

- 1 参数离散、状态离散的随机过程，或**离散随机序列**。如伯努利过程： $T = \{1, 2, 3, \dots\}, \Omega = \{0, 1\}$
- 2 参数离散、状态连续的随机过程，或**(连续)随机序列**。如数字信号；每隔一定时间对随机噪声进行采样， $T = \{\dots, -2\Delta t, -\Delta t, 0, \Delta t, 2\Delta t, \dots\}, \Omega = \mathbb{R}$
- 3 参数连续、状态离散的随机过程。如计数过程；电话呼叫次数， $T = [0, \infty), \Omega = \{0, 1, 2, \dots\}$
- 4 参数连续、状态连续的随机过程。如热噪声电压， $T = [0, \infty), \Omega = \mathbb{R}$



图：随机过程的分类

随机过程的其他分类方式

- 按随机过程**概率分布规律**可分为：
 - ▶ 独立过程、独立增量过程、高斯过程、泊松过程、维纳过程、马尔可夫过程、瑞利过程、平稳过程，等等。
- 按随机过程**统计平稳特性**可分为：
 - ▶ 严平稳过程、宽平稳过程、周期平稳过程、非严平稳过程，等。
- 按随机过程的**遍历特性**可分为：
 - ▶ 遍历过程、非遍历过程。
- 按随机过程的**功率谱特性**可分为：
 - ▶ 宽带过程、窄带过程，等。

目录

1 随机过程的定义和分类

2 随机过程的概率分布

3 随机过程的数字特征

4 几种重要的随机过程

随机过程的一维概率分布

设 $\{X(t), t \in T\}$ 是一个随机过程，对于任意固定的 $t \in T$ ， $X(t)$ 是个随机变量，其分布函数为

$$F(x, t) = \mathbb{P}\{X(t) \leq x\}$$

称为随机过程 $\{X(t), t \in T\}$ 的**一维分布函数**。

如果存在

$$F(x, t) = \int_{-\infty}^x f(y, t) dy$$

则

$$f(x, t) = \frac{\partial F(x, t)}{\partial x}$$

称 $f(x, t)$ 为随机过程 $\{X(t), t \in T\}$ 的**一维概率密度函数**。

随机过程的二维概率分布

设 $\{X(t), t \in T\}$ 是一个随机过程，对于任意固定的两个 $t_1, t_2 \in T$ ， $\{X(t_1), X(t_2)\}$ 是一个二维随机变量，其联合分布函数为

$$F(x_1, x_2; t_1, t_2) = \mathbb{P}\{X(t_1) \leq x_1, X(t_2) \leq x_2\}$$

称为随机过程 $\{X(t), t \in T\}$ 的二维分布函数。

如果存在

$$F(x_1, x_2; t_1, t_2) = \int_{-\infty}^{x_1} \int_{-\infty}^{x_2} f(y_1, y_2; t_1, t_2) dy_2 dy_1$$

则

$$f(x_1, x_2; t_1, t_2) = \frac{\partial^2 F(x_1, x_2; t_1, t_2)}{\partial x_1 \partial x_2}$$

称 $f(x_1, x_2; t_1, t_2)$ 为随机过程 $\{X(t), t \in T\}$ 的二维概率密度函数。

随机过程的二维概率分布

针对一个随机过程 $X(t)$ ，一维概率分布可以看成是二维概率分布的**边缘分布**，有下列关系：

$$f(x_1; t_1) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x_1, x_2; t_1, t_2) dx_2$$

$$f(x_2; t_2) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x_1, x_2; t_1, t_2) dx_1$$

$$F(x_1; t_1) = F(x_1, \infty; t_1, t_2)$$

$$F(x_2; t_2) = F(\infty, x_2; t_1, t_2)$$

随机过程的n维概率分布

设 $\{X(t), t \in T\}$ 是一随机过程, 对于任意时刻 $t_1, t_2, \dots, t_n \in T$, $\{X(t_1), X(t_2), \dots, X(t_n)\}$ 组成 n维随机变量, 其 联合分布函数 为

$$F(x_1, x_2, \dots, x_n; t_1, t_2, \dots, t_n) = \mathbb{P}\{X(t_1) \leq x_1, X(t_2) \leq x_2, \dots, X(t_n) \leq x_n\}$$

称为随机过程 $\{X(t), t \in T\}$ 的 n维分布函数
如果存在

$$F(x_1, \dots, x_n; t_1, \dots, t_n) = \int_{-\infty}^{x_1} \dots \int_{-\infty}^{x_n} f(y_1, \dots, y_n; t_1, \dots, t_n) dy_1 \dots dy_n$$

或者

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n; t_1, t_2, \dots, t_n) = \frac{\partial^n F(x_1, x_2, \dots, x_n; t_1, t_2, \dots, t_n)}{\partial x_1 \partial x_2 \dots \partial x_n}$$

称 $f(x_1, x_2, \dots, x_n; t_1, t_2, \dots, t_n)$ 为随机过程 $\{X(t), t \in T\}$ 的 n维概率密度函数

有限维分布函数族

随机过程 $\{X(t), t \in T\}$ 的一维分布函数、二维分布函数、...、 n 维分布函数等的全体：

$$\{F(x_1, x_2, \dots, x_n; t_1, t_2, \dots, t_n), t_1, t_2, \dots, t_n \in T, n \geq 1\}$$

称为随机过程 $\{X(t), t \in T\}$ 的有限维分布函数族
同样地，概率密度的整体

$$\{f(x_1, x_2, \dots, x_n; t_1, t_2, \dots, t_n), t_1, t_2, \dots, t_n \in T, n \geq 1\}$$

称为随机过程 $\{X(t), t \in T\}$ 的有限维概率密度族

- 它们描述了随机过程的概率分布！

$n + m$ 维联合分布函数

- 设 $\{X(t), t \in T\}$ 和 $\{Y(t), t \in T\}$ 是两个随机过程，称 $\{[X(t), Y(t)]^T, t \in T\}$ 为**二维随机过程**
- 对于任意的 $t_i \in T, t'_j \in T, i = 1, 2, \dots, n, j = 1, 2, \dots, m$ ，把 $n + m$ 维随机变量 $[X(t_1), X(t_2), \dots, X(t_n), Y(t'_1), Y(t'_2), \dots, Y(t'_m)]$ 的联合分布函数

$$F_{XY}(x_1, x_2, \dots, x_n; y_1, y_2, \dots, y_m; t_1, t_2, \dots, t_n; t'_1, t'_2, \dots, t'_m) \\ = \mathbb{P}\{X(t_1) \leq x_1, \dots, X(t_n) \leq x_n, Y(t'_1) \leq y_1, \dots, Y(t'_m) \leq y_m\}$$

称为**二维随机过程** $\{[X(t), Y(t)]^T, t \in T\}$ 的 $n + m$ 维**联合分布函数**

$n + m$ 维联合概率密度

类似的, 若存在

$$\begin{aligned}
 & F_{XY}(x_1, \dots, x_n; y_1, \dots, y_m; t_1, t_2, \dots, t_n; t'_1, t'_2, \dots, t'_m) \\
 &= \int_{-\infty}^{x_1} \cdots \int_{-\infty}^{x_n} \int_{-\infty}^{y_1} \cdots \int_{-\infty}^{y_m} f_{XY}(x_1, \dots, x_n; y_1, \dots, y_m; t_1, \dots, t_n; t'_1, \dots, t'_m) \\
 & \quad dx_1 dx_2 \cdots dx_n dy_1 \cdots dy_m
 \end{aligned}$$

或者

$$\begin{aligned}
 & f_{XY}(x_1, \dots, x_n; y_1, \dots, y_m; t_1, \dots, t_n; t'_1, \dots, t'_m) \\
 &= \frac{\partial^{n+m}}{\partial x_1 \partial x_2 \cdots \partial x_n \partial y_1 \cdots \partial y_m} F_{XY}(x_1, \dots, x_n; y_1, \dots, y_m; t_1, \dots, t_n; t'_1, \dots, t'_m)
 \end{aligned}$$

称

$$f_{XY}(x_1, \dots, x_n; y_1, \dots, y_m; t_1, \dots, t_n; t'_1, \dots, t'_m)$$

为随机过程 $\{X(t), t \in T\}$ 和 $\{Y(t), t \in T\}$ 的 $n + m$ 维联合概率密度

分布函数的性质

1 对称性: 对于 $(1, 2, \dots, n)$ 的任意一种排列 (j_1, j_2, \dots, j_n) , 有

$$F(x_1, x_2, \dots, x_n; t_1, t_2, \dots, t_n) = F(x_{j_1}, x_{j_2}, \dots, x_{j_n}; t_{j_1}, t_{j_2}, \dots, t_{j_n})$$

事实上有 $\mathbb{P}\{X(t_1) \leq x_1, X(t_2) \leq x_2, \dots, X(t_n) \leq x_n\} = \mathbb{P}\{X(t_{j_1}) \leq x_{j_1}, X(t_{j_2}) \leq x_{j_2}, \dots, X(t_{j_n}) \leq x_{j_n}\}$

2 相容性: 对于任意整数 $m < n$, 有

$$\begin{aligned} F(x_1, x_2, \dots, x_m; t_1, t_2, \dots, t_m) &= F(x_1, x_2, \dots, x_m, \infty, \dots, \infty; t_1, t_2, \dots, t_n) \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \dots \int_{-\infty}^{\infty} f(x_1, x_2, \dots, x_m, x_{m+1}, \dots, x_n; t_1, t_2, \dots, t_n) dx_{m+1} \dots dx_n \end{aligned}$$

3 存在性定理: 若分布函数族 $\{F(x_1, \dots, x_n; t_1, \dots, t_n), t_1, \dots, t_n \in T, n \geq 1\}$ 满足对称性和相容性, 则必存在一个随机过程 $\{X(t), t \in T\}$, 使得 $F(x_1, \dots, x_n; t_1, \dots, t_n, n \geq 1)$ 为 $\{X(t), t \in T\}$ 的有限维分布函数族, 即

$$F(x_1, x_2, \dots, x_n; t_1, t_2, \dots, t_n) = \mathbb{P}\{X(t_1) \leq x_1, X(t_2) \leq x_2, \dots, X(t_n) \leq x_n\}$$

分布函数的性质：独立性

- **独立性（充要条件）**：对于随机过程 $\{X(t), t \in T\}$ ，若 $X(t_1), X(t_2), \dots, X(t_n)$ 统计独立，则有

$$\begin{aligned} F(x_1, x_2, \dots, x_n; t_1, t_2, \dots, t_n) \\ &= F(x_1; t_1) \cdot F(x_2; t_2) \cdots F(x_n; t_n) \\ f(x_1, x_2, \dots, x_n; t_1, t_2, \dots, t_n) \\ &= f(x_1; t_1) \cdot f(x_2; t_2) \cdots f(x_n; t_n) \end{aligned}$$

- 如果随机过程 $\{X(t), t \in T\}$ 和 $\{Y(t), t \in T\}$ 相互独立，则有

$$\begin{aligned} F_{XY}(x_1, \dots, x_n; y_1, \dots, y_m; t_1, \dots, t_n; t'_1, \dots, t'_m) \\ &= F_X(x_1, \dots, x_n; t_1, \dots, t_n) \cdot F_Y(y_1, \dots, y_m; t'_1, \dots, t'_m) \\ f_{XY}(x_1, \dots, x_n; y_1, \dots, y_m; t_1, \dots, t_n; t'_1, \dots, t'_m) \\ &= f_X(x_1, \dots, x_n; t_1, \dots, t_n) \cdot f_Y(y_1, \dots, y_m; t'_1, \dots, t'_m) \end{aligned}$$

伯努利随机序列

Example (伯努利随机序列)

考虑伯努利随机序列 $\{X(n), n = 1, 2, \dots\}$ 。在 $t = n$ 时刻，事件发生，记作 $X(n) = 1$ ；在 $t = n$ 时刻，事件不发生，记作 $X(n) = 0$ 。已知 $\mathbb{P}\{X(n) = 1\} = p$, $\mathbb{P}\{X(n) = 0\} = 1 - p = q$, 计算该随机序列的**一维、二维概率分布**和**密度函数**。

$X(n)$ 分布率

$X(n)$	0	1
\mathbb{P}	$q = 1 - p$	p

根据定义，有

$$F(x; n) = \mathbb{P}(X(n) \leq x) = \begin{cases} 0, & x \leq 0 \\ q, & 0 < x \leq 1 \\ 1, & x > 1 \end{cases} = \boxed{pU(x-1) + qU(x)}$$

其中， $U(x)$ 是单位阶跃函数，定义为 $U(x) = \begin{cases} 1, & x \geq 0 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$

Example (伯努利随机序列)

考虑伯努利随机序列 $\{X(n), n = 1, 2, \dots\}$ 。在 $t = n$ 时刻，事件发生，记作 $X(n) = 1$ ；在 $t = n$ 时刻，事件不发生，记作 $X(n) = 0$ 。已知 $\mathbb{P}\{X(n) = 1\} = p, \mathbb{P}\{X(n) = 0\} = 1 - p = q$ ，计算该随机序列的**一维、二维概率分布和密度函数**。

一维概率密度函数为：

$$f(x; n) = \frac{\partial F(x, n)}{\partial x} = p\delta(x - 1) + q\delta(x)$$

其中， $\delta(x)$ 为单位冲激函数。其二维概率分布函数，由 $X(n_1), X(n_2)$ 统计独立

$$\begin{aligned} F(x_1, x_2; n_1, n_2) &= \mathbb{P}[X(n_1) \leq x_1, X(n_2) \leq x_2] = \mathbb{P}[X(n_1) \leq x_1] \cdot \mathbb{P}[X(n_2) \leq x_2] \\ &= p^2 U(x_1 - 1, x_2 - 1) + pq U(x_1 - 1, x_2) + pq U(x_1, x_2 - 1) + q^2 U(x_1, x_2) \end{aligned}$$

二维概率密度函数为

$$f(x_1, x_2; n_1, n_2) = p^2 \delta(x_1 - 1, x_2 - 1) + pq \delta(x_1 - 1, x_2) + pq \delta(x_1, x_2 - 1) + q^2 \delta(x_1, x_2)$$

其中， $U(x, y) = U(x)U(y)$ 是二维单位阶跃函数， $\delta(x, y) = \delta(x)\delta(y)$ 为二维单位冲激函数。

例子：袋中取球

Example (袋中取球)

袋中放有一个白球，两个红球，每隔单位时间从袋中任取一球，取后放回，对于每一个固定的 t 对应随机变量

$$X(t) = \begin{cases} \frac{t}{3}, & \text{如果 } t \text{ 时刻取得红球} \\ e^t, & \text{如果 } t \text{ 时刻取得白球} \end{cases}$$

求这个随机过程的一维分布函数族。

其分布律为

$X(t)$ 取值	$\frac{t}{3}$	e^t
$\mathbb{P}(X(t) = x_i)$	$2/3$	$1/3$

故一维分布函数为：

$$F(x_1; t_1) = \mathbb{P}(X(t_1) \leq x_1) = \begin{cases} 0, & x_1 < \frac{t_1}{3} \\ \frac{2}{3}, & \frac{t_1}{3} \leq x_1 < e^{t_1} \\ 1, & x_1 \geq e^{t_1} \end{cases}$$

目录

1 随机过程的定义和分类

2 随机过程的概率分布

3 随机过程的数字特征

4 几种重要的随机过程

目录

1 随机过程的定义和分类

2 随机过程的概率分布

3 随机过程的数字特征

4 几种重要的随机过程