第二章 随机过程基本知识

主讲人:李伟

西安电子科技 数学与统计学院

公共邮箱: suijiguocheng2014@126.com

Passwords: suijiguocheng

引言

> 随机过程应用广泛

随机过程在自然科学、社会科学以及工程技术的各领域均有应用.

一在我校的一些专业:雷达、通信、无线电技术、自动控制、生物工程、经济管理等领域有着极为广泛的应用。

教材

1. 《随机过程-计算与应用》冯海林 薄立军 西安电子科技大学出版社 2012

参考教材

- 1. 《随机过程》张卓奎 陈慧婵 西安电子科技大学出版社 2003
- 2.《随机过程与应用》田铮 秦超英 科学出版社 2007
- 3.《随机过程》毛用才 胡奇英 西安电子科技大学出版社 1998
- 4.《随机过程理论》 周荫清 电子工业出版社 第二版 2006
- 5. 《 An introduction to stochastic processes 》

Edward P.C. kao Thomson 2003

随机过程的起源

1931年,柯尔莫果洛夫 (Kolmogorov)《概率论的解 析方法》

1934年,辛钦 (Khintchine)《平稳过程 的相关理论》

奠定了马尔可夫过程与 平稳过程理论

1953年,杜布(Doob)《随机过程论》

《机过程的奠基人

随机过程的研究背景

• 生活和工作中的随机过程:

银行排队:队列长度、等候时间

internet: 流量、响应时间、延迟

股票交易: 行情、盈亏

•教材中的举例:

电话呼叫的次数随时间的变化 液面上微粒的扩散 振荡器输出的随机相位正弦波过程

特点:不确定性;不能用一个确定性的函数来描述,不能用确定性函数的分析方法

引言

- > 课程的教学内容
- 随机过程的基本知识
- 布朗运动(维纳过程)
- 跳跃随机过程(泊松过程)
- 平稳过程
- 离散时间马尔可夫链

引言

> 作业与考试

作业:每章均有一定量的作业,每章结束后

交本章作业

考试: 闭卷考试

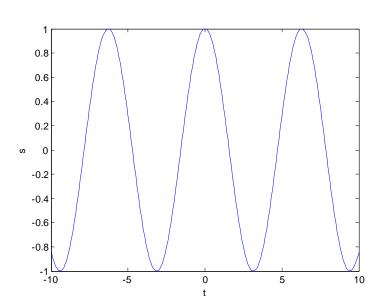
第二章——随机过程基本知识

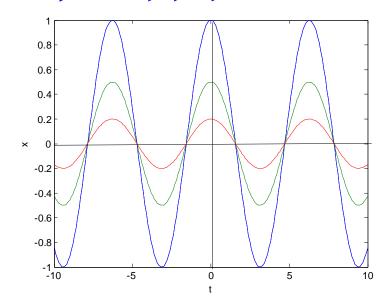
- > 教学内容
- 随机过程的定义
- 随机过程的分类与举例
- 有限维分布函数族
- 数字特征

第一节:1)随机过程的定义及分类

2) 有限维分布函数族

随机过程引例





正弦信号: s(t)=cos(wt), w为常数;

随机信号: $x(t)=A\cos(wt)$, $t\in\mathbb{R}$, A 是均匀分布于[0,1]之间的随机变量

- 正弦信号 s(t) =cos(wt), w 为常数;
- X(t) = Acos(wt), (- ∞<t<∞), A 是均匀分布于[0, 1]之间的随机变量。</p>

$$X(0) = A$$

$$X(t, \xi_1) = \cos(t) \qquad X(\pi/4) = \frac{1}{\sqrt{2}} A$$

$$X(t, \xi_2) = \frac{1}{2} \cos(t) \qquad X(3\pi/4) = -\frac{1}{\sqrt{2}} A$$

$$X(t, \xi_3) = \frac{1}{3} \cos(t) \qquad X(\pi/2) = 0$$

- 随机过程在任意一个给定时刻的取值是一个随机变量。
- 随机过程在任意一组给定时刻的取值是一组随机变量。

随机过程定义

设(Ω , F, P)为一概率空间, T和S为参数集, T, S \in R,

若对每一 t \in T, 均有定义在(Ω , F, P)上的一个取值 为S的随机变量X(ω ,t),(ω \in Ω)与之对应,则称随机变量族 X(ω , t)为(Ω , F, P)上的一个随机过程 (S.P.),

记{ $X(\omega,t)$, $\omega \in \Omega$, $t \in T$ }, 简记{X(t), $t \in T$ },或X(t) 或 $X_t(\omega)$.

- S——随机过程{X(t),t∈T} 的状态空间.
- T——随机过程{X(t),t∈T} 的时间指标集合
- X(t)——样本轨迹(样本函数),固定 $\omega \in \Omega$

随机过程引例

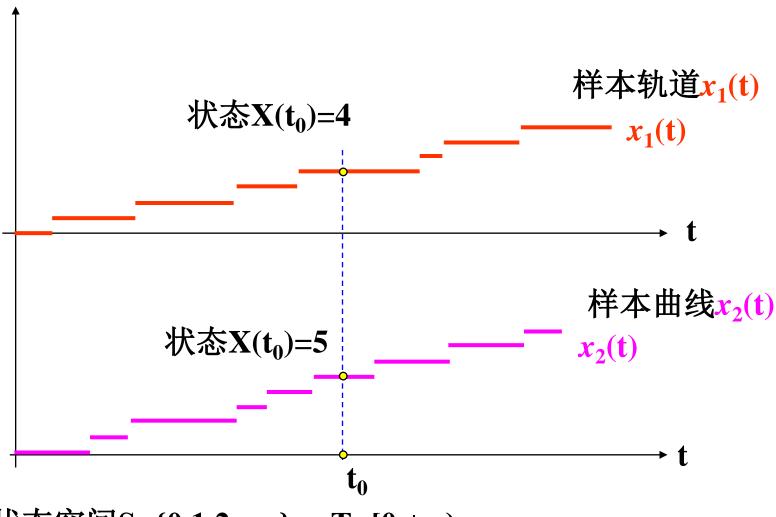
例1. 考察 $[0, t_0]$ 时间内某网站收到的访问次数 $X(t_0)$,则 $X(t_0)$ 是一个随机变量.

问题: 如果要考察长时间内该网站的访问情况,该如何做?

则需要让t 变化起来,即t趋于无穷大,则X(t)是一族随机变量.

此时 X(t) 是与时间有关系的随机变量,称 $\{X(t), t \in [0,\infty)\}$ 是随机过程.

X(t) 例1的样本曲线与状态(网站的访问次数)



状态空间 $S=\{0,1,2,....\}$, $T=[0,+\infty)$

随机过程引例

例 2. 具有随机初位相的简谐波

$$X(t) = A\cos(\omega t + \Phi)$$

其中A ω为常数, φ 服从[0,2 π]上的均匀分布.

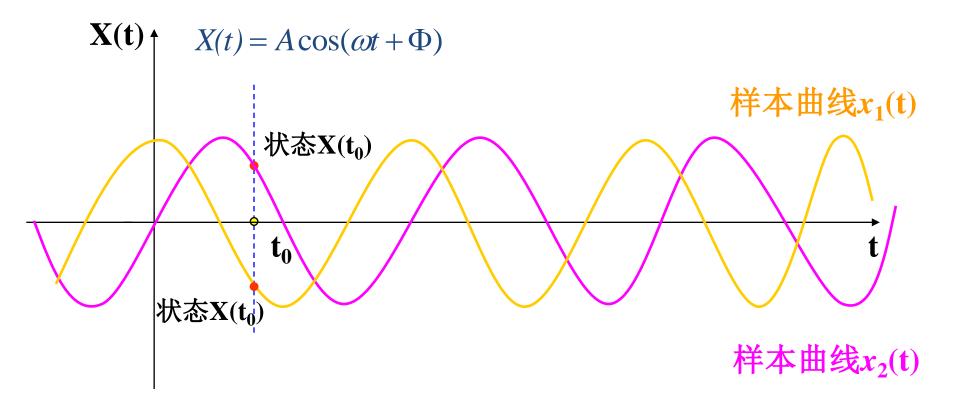
由于初位相的随机性,在某时刻 $t=t_0$, $X(t_0)$ 是一个随机变量.

问题: 若要了解该谐波的波形与规律,该如何观察?在哪里观察?

若要观察任一时刻t的波形,则需要用一族随机变量 X(t)描述.

则称 $\{X(t), t \in [0, +\infty)\}$ 为随机过程.

例2的样本曲线与状态(具有随机初相位的简谐波)



状态空间S=[-A,A],参数集 $T=[-\infty,+\infty]$

例 3.生物群体的增长问题.

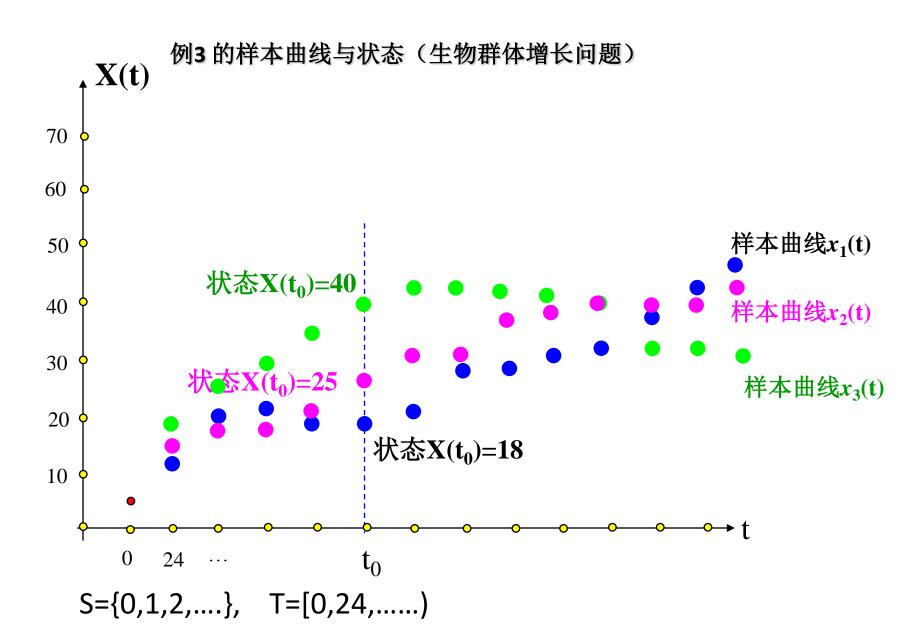
以 X_t 表示在时刻t某种生物群体的个数,则对每一个固定的t, X_t 是一个随机变量.

问题: 要了解其生长规律,需怎么做?

如果从t=0 开始每隔24小时对群体的个数观察一次,则对每一个t, X_t 是一族随机变量.

则称 $\{X_t, t=0,24,48,....\}$ 是随机过程.

也记为Xn, n= 0, 1,



随机过程引例

例4. 在天气预报中,以X_t表示某地区第t次统计所得到的最高气温,则X_t是一个随机变量.

为了预报该地区未来的气温,要让t趋于无穷大,则可得到一族随机变量: X_t , t=0,1,2,...,

称 $\{X_t, t=0, 1, 2,,\}$ 是随机过程.

以上4个例子的共同特点是: 对某参数集中的任意一个参数t,就有一个 随机变量X(t)与之对应.

随机过程定义

t称为参数,一般表示时间或空间.

时间指标集合通常有以下形式:

- (1) $T = \{0,1,2,...\}$ $\vec{\mathbf{x}}$ $T = \{...-2,-1,0,1,2,...\}$
- (2) T=[a,b],其中a 可以为一 ∞ , b可以为+ ∞ .
- (3) T=N

当时间指标集合为形式(1)时, 随机过程X(t)也称为随机序列

问题: 怎样理解随机过程? 它与函数及随机变量有何不同?

- 随机过程将普通函数的概念从实数与实数的对应 关系推广到实数与随机变量的对应关系;
- 随机过程将随机变量概念从ω与实数对应推广到 ω与实函数的对应;
- 随机过程是一族随机变量,又是一族样本函数;

随机过程定义的进一步解释:

- 1. $X(\omega t)$ 的两个特点:随机性与函数性. 因此, $X(\omega,t)$,实质上为定义在 $T \times \Omega$ 上的二元单值函数.
- 2. 对每一个固定的t, X_t 为一随机变量.随机变 X_t ($t \in T$) 所有可能取值的集合,称为随机过程 $X(\omega,t)$ 的状态空间,记为S. S中的元素称为状态.
- 3. 对每一个 $\omega_0 \in \Omega$, $X(\omega_0,t)$ 是定义在T上的普通函数. 记为 $x(\omega_0,t)$, 称为随机过程的一个样本函数. 或样本轨道.

样本函数的图形称为样本曲线.

基本定义

设 $X = \{X_t(\omega): t \in T\}$ 定义在概率空间(Ω , F, P)上取实值的随机过程,若对任意的 $t \in T$,

- 1): $p(\lim_{s\to t}|X_s-X_t|=0)=1$ 成立,称 $X_t(\omega)$ 样本轨道连续;
- 2) 若对任意的 $\varepsilon > 0$, $\lim_{s \to t} p(|X_s X_t| \ge \varepsilon) = 0$, 称 $X_t(\omega)$ 依概率连续;
- 3)若 $\lim_{s\to t} E(|X_s X_t|^2) = 0$,称 $X_t(\omega)$ 均方连续,记为 L^2 -连续;
- 4) 若 $t \in N$, $\lim_{n\to\infty} E(|X_n \xi|^2) = 0$, 则称 $\{X_n, n = 1, 2, \cdots\}$ 均方收敛到 $\{X_n, n = 1, 2, \cdots\}$

例 1: 设ζ(ω)和η(ω)是定义在同一概率空间上的两个随机变量,定义随机过程 $X = \{X_t(\omega): t \geq 0\}$ 为:

$$X_t(\omega) = \zeta(\omega) + t \eta(\omega)$$

则可以验证

$$\underset{s \to t}{lim}|X_s(\omega) - X_t(\omega)| = \underset{s \to t}{lim}|(s-t)\eta(\omega)| = 0$$

故随机过程 $X_t(\omega)$ 样本轨道连续

例 2.设随机过程 $X(t) = V\cos\omega t$, $t \in (-\infty, +\infty)$, 其 中 ω 为常数, V 服从[0,1]上的均匀分布.

- (1)确定{X(t),t∈(-∞,+∞)}的两个样本函数.
- (2)求 t=0,t=3π /4ω 时,随机变量的概率密度函数.
- (3)求 $t=\pi/2\omega$ 时 X(t) 的分布函数.

解: 1) 取 V=1/2, 1/3 分别得到两个样本函数

$$X_1(t) = \frac{1}{2}\cos\omega t$$
, $X_2(t) = \frac{1}{3}\cos\omega t$

(2) t = 0时, $X(t) = V \cos \omega 0 = V$,而V为[0,1] 上均匀分布,则

$$f_{\mathbf{X}(0)}(x) = \begin{cases} 1 & 0 \le x \le 1 \\ 0 & \sharp \dot{\Xi} \end{cases}$$

$$t = \frac{3\pi}{4\omega}$$
 Fig. $X(t) = V \cos \omega \frac{3\pi}{4\omega} = -\frac{\sqrt{2}}{2}V$

由于函数
$$x = -\frac{\sqrt{2}}{2}V$$
的反函数为 $V = h(x) = -\sqrt{2}x$,
其导数为 $h'(x) = -\sqrt{2}$,则利用公式

$$f_{X(\frac{3\pi}{4\omega})}(x) = \begin{cases} f_V(h(x))|h'(x)| & 0 \le h(x) \le 1\\ 0 & \text{ } \ \ \, \ \end{cases}$$

$$= \begin{cases} \sqrt{2} & 0 \le -\sqrt{2}x \le 1 \\ 0 & \text{#} \\ \hline \end{cases}$$

$$= \begin{cases} \sqrt{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} \le x \le 0 \\ 0 & \text{#} \\ \hline \end{cases}$$

$$t = \frac{\pi}{2\omega}$$
时, $X(t) = V \cos \omega \frac{\pi}{2\omega} = 0$,

此时
$$X(\frac{\pi}{2\omega})$$
 是单点分布,则

$$F_{X(\frac{\pi}{2\omega})}(x) = P\{X(\frac{\pi}{2\omega}) \le x\}$$

$$= \begin{cases} 1 & x \ge 0 \\ 0 & x < 0 \end{cases}$$

随机过程的分类

根据时间指标集合T与状态空间S离散与否, 随机过程可分为

- 1. 离散时间+离散状态的随机过程 (生物群体增长问题)
- 2. 离散时间+连续状态的随机过程 (天气预报)
- 3. 连续时间+离散状态的随机过程 (网站访问人数)
- 4. 连续时间+连续状态的随机过程 (随机相位波)

伯努利过程——离散时间+离散状态 严高斯过程——离散时间+连续状态 泊松过程 ——连续时间+离散状态 正态过程 ——连续时间+连续状态

二随机过程的有限维分布函数族

设{X(t), t∈T}是定义在概率空间上的随机过程

1.一维分布函数

对任意固定的 $t \in T, X(t)$ 为一维随机变量. 称其分布函数

$$F(t;x)=P(X(t) \le x), x \in \mathbb{R}$$

为随机过程 $\{X(t), t \in T\}$ 的一维分布函数.

2. 二维分布函数

对任意固定的 $t_1, t_2 \in T, X(t_1), X(t_2)$ 为两个随机变量. 称其联合分布函数

$$F(t_1,t_2;x_1,x_2)=P(X(t_1) \le x_1, X(t_2) \le x_2),$$

 $x_1,x_2 \in R$

为随机过程 $\{X(t), t \in T\}$ 的二维分布函数.

3. n维分布函数

对任意固定的 $t_1, t_2, ..., t_n \in T, X(t_1), X(t_2), ..., X(t_n)$ 为n个随机变量. 称其联合分布函数

$$F(t_1,t_2,...,t_n; x_1, x_2,..., x_n)$$

$$= P(X(t_1) \le x_1, X(t_2) \le x_2 ... X(t_n) \le x_n)$$

$$x_1 x_2,..., x_n \in \mathbb{R}$$

为随机过程{ $X(t), t \in T$ }的n维分布函数.

4.有限维分布函数族

称随机过程{ $X(t), t \in T$ }的一维分布函数,二维分布函数,…,n维分布函数,…,的全体为随机过程的有限维分布函数族.

$$\begin{aligned} \mathbf{F} &= \left\{ \mathbf{F}_{t_1,t_2,\cdots t_n} \big(\mathbf{x}_1, \ \mathbf{x}_2, \ \cdots \mathbf{x}_n \big) \colon \forall t_1, t_2, \cdots t_n \right. \\ &\in \mathbf{T}, \mathbf{x}_1, \ \mathbf{x}_2, \ \cdots \mathbf{x}_n \in \mathbf{R}, n \in \mathbf{N} \right\} \end{aligned}$$

注:有限维分布函数族能够描述随机过程的统计特性.另一个工具是有限维特征函数族。

有限维分布函数族的性质

对称性

设 i_1,i_2,\cdots,i_n 是1,2,…,n的任意一个排列,则

$$F(t_{i_1}, t_{i_2}, \dots, t_{i_n}; x_{i_1}, x_{i_2}, \dots, x_{i_n})$$

$$= F(t_1, t_2, \dots, t_n; x_1, x_2, \dots, x_n)$$

相容性 设 m < n, 则

$$F(t_{1}, t_{2}, \dots, t_{m}; x_{1}, x_{2}, \dots, x_{m})$$

$$= F(t_{1}, t_{2}, \dots, t_{m}, t_{m+1}, \dots, t_{n}; x_{1}, x_{2}, \dots, x_{m}, +\infty, \dots +\infty)$$

定义: (s.p.相互独立) 设 $\{X(t), t \in T\}$ 和 $\{Y(t), t \in T\}$ 是 定义在同一概率空间(Ω , F, P)上取实值的两个随机过程,若 对任意的自然数 $m, n \ge 1$, m+n 个不同的时间指标 t_1 , t_2 , … t_m , s_1 , s_2 , … $s_n \in T$, 以及 m+n 个实数 $x_1, x_2, \dots x_m, y_1, y_2, \dots y_n \in \mathbb{R}$, 若 $p(X_{t_1} \le x_1, X_{t_2} \le x_2, \cdots X_{t_m} \le x_m, Y_{s_1} \le y_1, Y_{s_2})$ $\leq y_2, \cdots Y_{s_n} \leq y_n$ $= \mathbf{F}_{t_1, t_2, \dots t_m}^{\mathbf{X}} (\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots \mathbf{x}_m) \mathbf{F}_{s_1, s_2, \dots s_n}^{\mathbf{Y}} (\mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2, \dots \mathbf{y}_n)$ 则称 S. P. X 与 Y 相互独立。

柯尔莫果洛夫(Kolmogorov)存在定理 对于给定的参数集 T 和具有对称性与相容性的分布函数 族

$$F = \{F_{t_1,t_2,\cdots t_n}(x_1, x_2, \cdots x_n): \forall t_1, t_2, \cdots t_n$$

$$\in T, x_1, x_2, \cdots x_n \in R, n \in N\}$$

一定存在某个随机过程 $\{X(t), t \in T\}$,使得 F 恰好是该随机过程的有限分布函数族

例3: 设随机过程 X(t)=A+Bt, $t\geq 0$, 其中A, B 是相互独立的随机变量, 且都服从标准正态分布N(0,1). 求该随机过程的一维和二维分布.

解 对任意的t≥0, X(t)=A+Bt, 由题意知X(t)是正态分布.

又
$$E[X(t)]=0$$
, $D[X(t)]=1+t^2$

所以X(t)的一维分布为 $X(t) \sim N(0,1+t^2)$

又对任意的 $t_1 \ge 0$, $t_2 \ge 0$,

$$X(t_1)=A+Bt_1 \sim N(0,1+t_1^2)$$
 $X(t_2)=A+Bt_2 \sim N(0,1+t_2^2)$

$$\exists \mathbb{P} \qquad (X(t_1) \quad X(t_2)) = (A \quad B) \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ t_1 & t_2 \end{pmatrix}$$

由A,B独立知, (A,B)服从二维正态分布

补充定理: 正态随机变量的线性变换仍是正态随机变量

所以($X(t_1)$, $X(t_2)$) 也服从二维正态分布

$$\nabla Cov(X(t_1), X(t_2)) = E[X(t_1)X(t_2)] - E[X(t_1)]E[X(t_2)]$$

$$= E[(A + Bt_1)(A + Bt_2)]$$

$$= 1 + t_1t_2$$

所以协方差矩阵为

$$M = \begin{pmatrix} 1 + t_1^2 & 1 + t_1 t_2 \\ 1 + t_1 t_2 & 1 + t_2^2 \end{pmatrix}$$

而($X(t_1)$, $X(t_2)$)的均值向量为 μ =(0,0)

所以该S.P.的二维分布为

$$(X(t_1) \ X(t_2)) \sim N(\mu, M), t_1 \ge 0, t_2 \ge 0$$

例3. 设S.P.X(t) = $A\cos t, t \ge 0$ 其中A具有以下概率分布

$$P(A=i) = \frac{1}{3}, i = 1,2,3.$$

试求: (1)该S.P.的一维分布函数 $F(\frac{\pi}{4}, x), F(\frac{\pi}{2}, x)$

(2)该S.P.的二维分布函数 $F(0, \frac{\pi}{3}; x_1, x_2)$

$$\Re$$
 (1): $X(\frac{\pi}{4}) = A\cos\frac{\pi}{4} = \frac{\sqrt{2}}{2}A$,

分布律为
$$\begin{pmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & \sqrt{2} & \frac{3}{2}\sqrt{2} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \end{pmatrix}$$

::分布函数为

$$F\left(\frac{\pi}{4};x\right) = \begin{cases} 0, & x < \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{1}{3}, & \frac{\sqrt{2}}{2} \le x < \sqrt{2} \\ \frac{2}{3}, & \sqrt{2} \le x < \frac{3}{2}\sqrt{2} \\ 1, & x \ge \frac{3}{2}\sqrt{2} \end{cases}$$

(2)
$$F(0, \frac{\pi}{3}; x_1, x_2) = P(X(0) \le x_1, X(\frac{\pi}{3}) \le x_2)$$

= $P(A \le x_1, \frac{A}{2} \le x_2)$
= $P(A \le x_1, A \le 2x_2)$

$$= \begin{cases} P(A \le x_1) & x_1 \le 2x_2 \\ P(A \le 2x_2) & x_1 > 2x_2 \end{cases}$$

$$= \begin{cases} 0, & x_1 < 1 \\ \frac{1}{3}, & 1 \le x_1 < 2 \\ \frac{2}{3}, & 2 \le x_1 < 3 \end{cases} (x_1 \le 2x_2) \xrightarrow{\text{pl}} \begin{cases} 1 \le 2x_2 < 2 \\ 2 \le 2x_2 < 3 \\ 1, & x_1 \ge 3 \end{cases} (x_1 > 2x_2)$$

例4. 利用重复掷硬币的试验定义一个随机过程

$$X(t) = \begin{cases} \cos \pi t, \\ 2t, \\ \exists t, \\ \exists t \in \mathbb{R} \end{cases}$$
 $0 \le t < +\infty$

出现正面与反面的概率相等.

- (1) 求X(t)的一维分布函数F(1/2; x), F(1; x).
- (2) 求X(t) 的二维分布函数 $F(1/2,1;x_1,x_2)$.

例5. 利用掷一次硬币的试验定义一个随机过程

随机过程可推广到

- > 多维随机过程
- 定义设 $\{X_t,t\in T\}$ 和 $\{Y_t,t\in T\}$ 是定义 在同一概率空间 (Ω,F,P) 上的两个实随机过程.则称 $\{X_t,Y_t,t\in T\}$ 是二维随机过程.
- > 复随机过程
- 定义 设 $\{X_t, t \in T\}$ 和 $\{Y_t, t \in T\}$ 是定义在同一概率空间 (Ω, F, P) 上的两个实随机过程。令 $Z_t = X_t + \mathbf{j}Y_t$ $t \in T$

则称 $\{Z_t, t \in T\}$ 是复随机过程.