

The background of the slide is a complex digital pattern. It features a grid of binary digits (0s and 1s) in various shades of blue and green. Overlaid on this grid are four stylized, glowing eyes, two in the upper half and two in the lower half, looking towards the center. The eyes are composed of concentric circles and lines, giving them a digital or artificial appearance. The overall effect is a high-tech, data-driven aesthetic.

随机过程及应用

Stochastic Processes with its Applications

电子科技大学 — 数学科学学院
武德安

第二章几种重要随机过程

§ 2.1 正态过程(高斯过程)

§ 2.2 维纳过程

§ 2.3 泊松过程

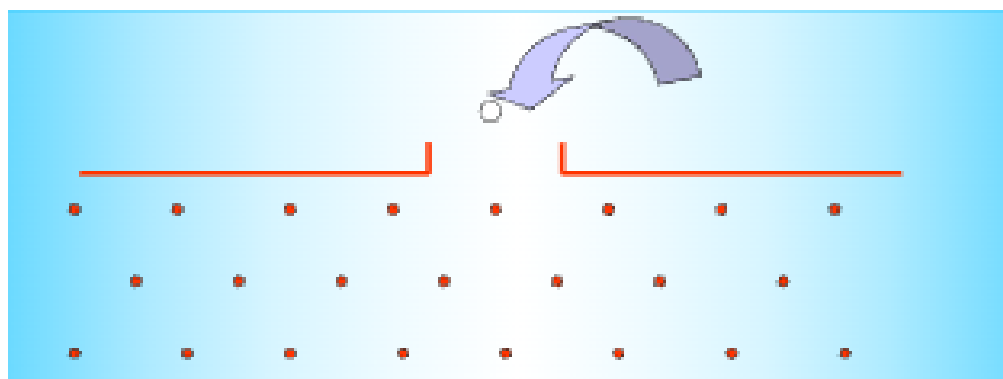
§ 2.4 泊松过程的推广

§2.2 维纳过程

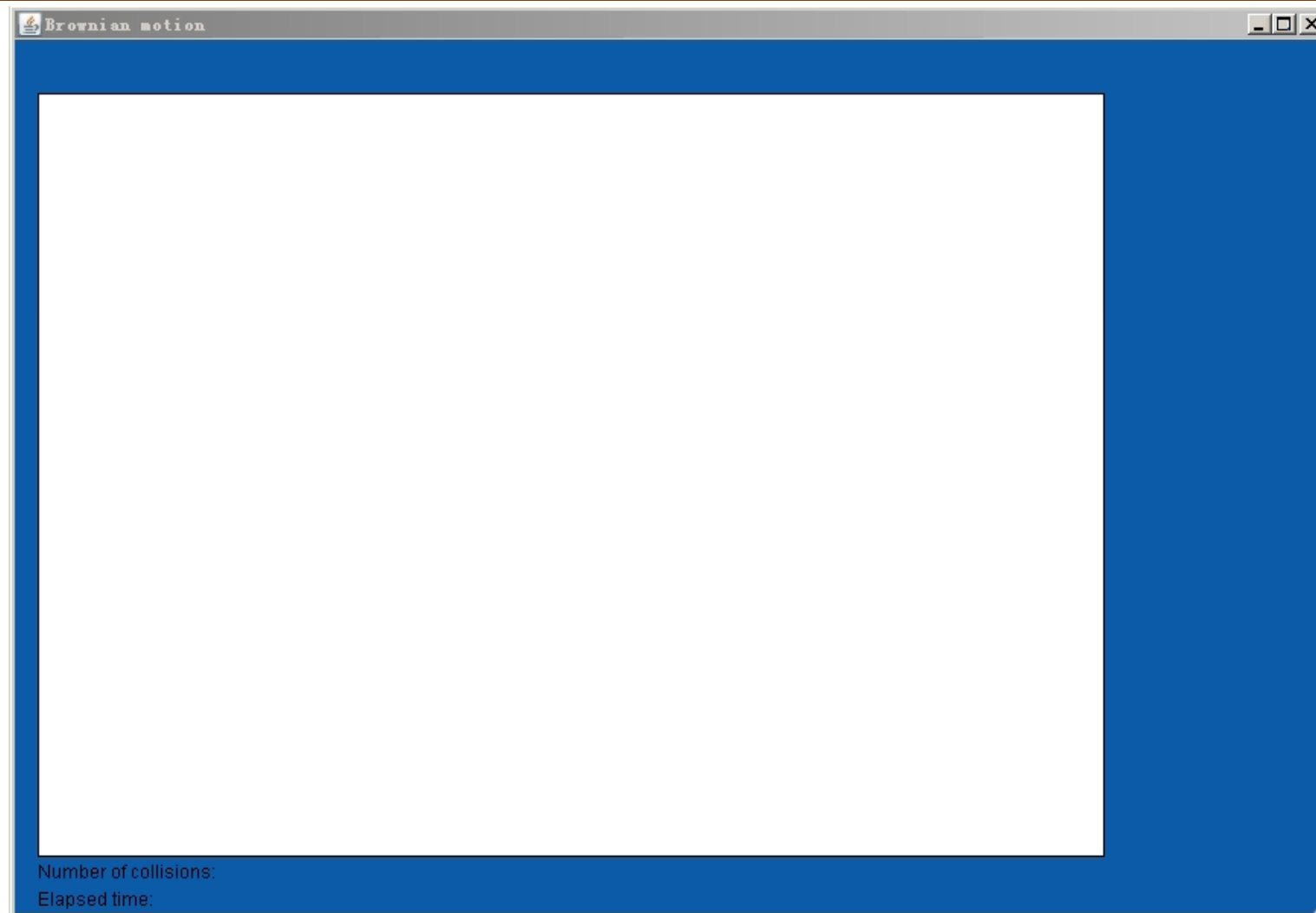
一、维纳过程的数学模型

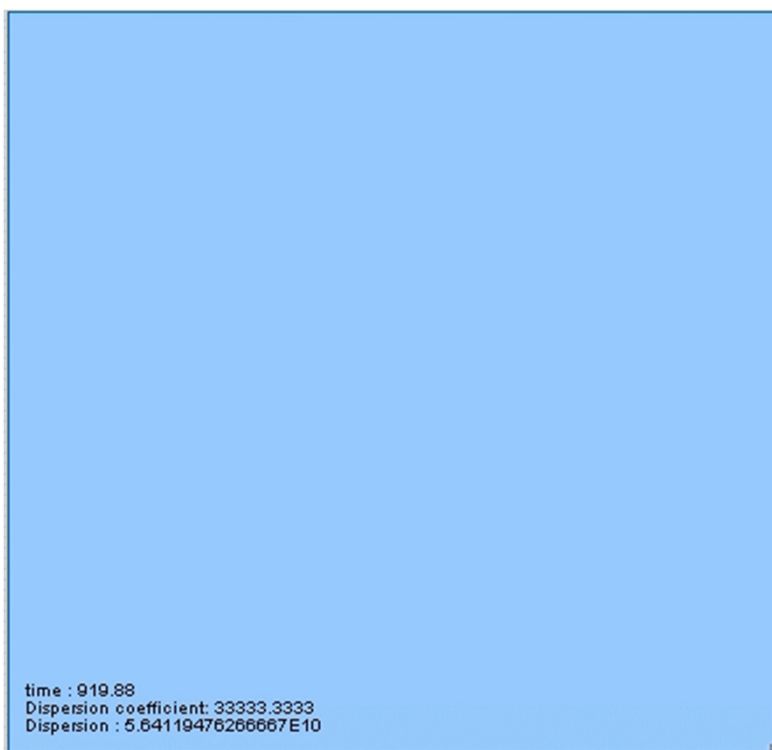
维纳过程是英国植物学家罗伯特·布朗在观察漂浮在液面的花粉运动—布朗运动规律时建立的随机游动数学模型.

Eg.1 (高尔顿钉板模拟试验)将一个小球投入无限大高尔顿钉板内,小球各以 $\frac{1}{2}$ 的概率向左或向右移动一格.





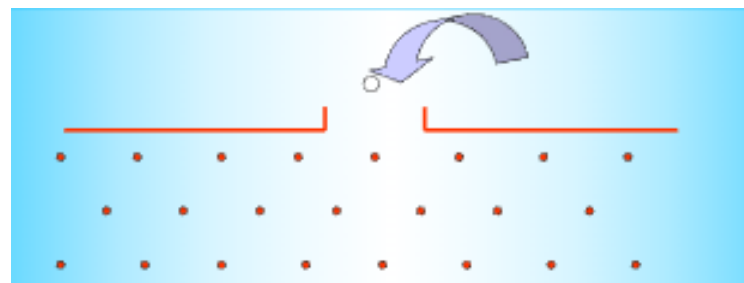




Eg.1 (高尔顿钉板模拟试验)将一个小球投入无限大高尔顿钉板内,小球各以 $\frac{1}{2}$ 的概率

向左或向右移动一格.

$$X(k) = \begin{cases} 1, & \text{在第 } k \text{ 层向右位移一格;} \\ -1, & \text{在第 } k \text{ 层向左位移一格.} \end{cases}$$



$\{X(k), k \in N^+\}$ 是一个独立随机过程, 令

$$Y(n) = \sum_{k=0}^n X(k)$$

$X(k)$	-1	1
$P\{X(k) = i\}$	1/2	1/2

小球在第 n 次碰撞后所处位置

$\{Y(n), n \in N^+\}$ 是一个平稳独立增量过程.

均值函数为 $E[Y(n)] = E\left(\sum_{k=1}^n X(k)\right) = 0$, **方差函数**为 $D[Y(n)] = \sum_{k=1}^n D(X(k)) = n$,

由**独立同分布中心极限定理**知

$$\text{as } n \rightarrow \infty P\left\{\frac{Y(n)}{\sqrt{n}} \leq y\right\} = P\left\{\frac{\sum_{k=1}^n X(k)}{\sqrt{n}} \leq y\right\} \rightarrow \Phi(y)$$

即 $Y^*(n) = \frac{Y(n)}{\sqrt{n}}, n = 1, 2, \dots$ 依分布收敛于标准正态分布随机变量.

参见教材P 41 花粉微粒的一维运动

泛函中心极限定理(functional central limit Theorem)

设随机变量序列 $\{X_t, t = 1, 2, \dots\}$ 是相互独立同分布的, 且满足:

$$1) E(X_t) = 0; \quad 2) D(X_t) = E(X_t^2) = \sigma^2 < \infty;$$

设 r 为闭区间 $[0, 1]$ 上的任一正实数, 则统计量 $R_T(r) = \sum_{t=0}^{[Tr]} X_t$ as $T \rightarrow \infty, R_T(r)$ 弱收敛于 $W(r)$.

其中 $W(r), r \in [0, 1]$ 满足:

$$\left\{ \begin{array}{l} (1) W(0) = 0; \\ (2) E\{W(r)\} = 0; \\ (3) W(r) \sim N(0, \sigma^2 r), (\sigma > 0). \\ (4) \text{具有平稳独立增量;} \end{array} \right. \quad D[W(r)] \text{ 随时间的推移而增大}$$

二、维纳过程的定义

定义3.2.1: 若随机过程 $\{W(t), t \geq 0\}$ 满足上条件

(1)(4)称 $\{W(t), t \geq 0\}$ 是参数为 σ^2 的**维纳过程** (或**布朗运动**) 。

维纳过程应用广泛: 电路理论、通信和控制、生物、经济管理等.

维纳过程的研究成果应用于计量经济学,使其方法论产生了一次飞跃,成功地应用于非平稳的经济过程,如激烈变化的金融商品价格的研究。

三、维纳过程的分布

1. 一维分布: $W(t) \sim N(0, \sigma^2 t)$;

2. 增量分布: $W(t) - W(s) \sim N(0, \sigma^2 |t - s|)$;

设 $t > s$, 因 $W(0) = 0$, 且 $W(t)$ 是平稳独立增量过程, 故

$W(t) - W(s) = W(t - s + s) - W(s)$ 与 $W(t - s) - W(0) = W(t - s)$

有相同分布 $N(0, \sigma^2(t - s))$.

3. 维纳过程是正态过程. 证设维纳过程

$\{W(t), t \geq 0\}$ 的参数是 σ^2 , 任取 n 及 $t_1 < t_2 < \cdots < t_n$, $X_k \triangleq W(t_k) - W(t_{k-1})$,

则 $X_k \sim N(0, \sigma^2(t_k - t_{k-1}))$, $t_0 = 0, k = 1, 2, \cdots, n$ 相互独立, 且有

$$W(t_k) = X_1 + X_2 + \cdots + X_k \Rightarrow \begin{bmatrix} W(t_1) \\ W(t_2) \\ \vdots \\ W(t_n) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ \vdots \\ X_n \end{bmatrix}$$

正态随机向量的线性变换服从正态分布

四、维纳过程的数字特征

1. $E[W(t)] = 0; D[W(t)] = \sigma^2 t$ 维纳过程是平稳独立增量过程

2. $C(s, t) = R(s, t) = \sigma^2 \min(s, t)$

Eg.2 设 $\{W(t), t \geq 0\}$ 是参数为 σ^2 的维纳过程, 求下列过程的均值函数和相关函数.

1) $X(t) = W^2(t), t \geq 0;$

2) $X(t) = tW\left(\frac{1}{t}\right), \quad t > 0.$

解1) $m_X(t) = E[X(t)] = E[W^2(t)] = D[W(t)] + \{E[W(t)]\}^2 = \sigma^2 t$

$$\begin{aligned} R_X(s, t) &= E[X(s)X(t)] = E[W^2(s)W^2(t)] \\ &= E\{W^2(s)[W(t) - W(s) + W(s)]^2\} \quad (s < t) \\ &= E\{W^2(s)[W(t) - W(s)]^2\} + E[W^4(s)] + 2E\{W^3(s)[W(t) - W(s)]\} \\ &= E[W^2(s)]E\{[W(t) - W(s)]^2\} + E[W^4(s)] \\ &= \sigma^2 s \sigma^2 (t - s) + 3\sigma^4 s^2 = \sigma^4 (st + 2s^2) \end{aligned}$$

$R_X(s, t) = \sigma^4(st + 2s^2)$, 故 $R_X(s, t) = \sigma^4(st + 2\min^2(s, t))$, 其中因

$$W(t) \sim N(0, \sigma^2 t), W(t) - W(s) \sim N(0, \sigma^2 |t - s|)$$

另因若 $X \sim N(0, \sigma^2)$, 有 $E(X^n) = \begin{cases} 0, & n = 1, 3, 5, \dots \\ \sigma^n (n-1)(n-3) \cdots 1, & n = 2, 4, 6, \dots \end{cases}$

$$2) \quad m_X(t) = E[X(t)] = tE\left[W\left(\frac{1}{t}\right)\right] = 0, \quad t > 0.$$

$$\begin{aligned} R_X(s, t) &= E\left[sW\left(\frac{1}{s}\right)tW\left(\frac{1}{t}\right)\right] = stE\left[W\left(\frac{1}{s}\right)W\left(\frac{1}{t}\right)\right] \\ &= st\sigma^2 \min\left(\frac{1}{s}, \frac{1}{t}\right) = \sigma^2 \min(s, t). \end{aligned}$$