

随机过程期末复习

目录

- 第一章：随机过程基本概念
 - 1.1 基本定义与数字特征
- 第二章：马尔可夫链 (Markov Chains)
 - 2.1 基本定义与转移概率
 - 2.2 状态分类与链的分解
 - 2.3 平稳分布与极限分布
 - 2.4 吸收概率与平均吸收时间
- 第三章：泊松过程与布朗运动
 - 3.1 泊松过程 (Poisson Process)
 - 3.2 布朗运动 (Brownian Motion)
- 第四章：平稳过程 (Stationary Processes)
 - 4.1 平稳性与相关函数
 - 4.2 各态历经性 (Ergodicity)
 - 4.3 功率谱密度 (Power Spectral Density)

第一章：随机过程基本概念

1.1 基本定义与数字特征

① 知识点

1. 定义

- 随机过程**: 一个随机变量的集合 $\{X(t); t \in T\}$, 其中 T 是参数集。对于每一个固定的 $t \in T$, $X(t)$ 是一个随机变量。
- 样本函数/轨道**: 对于样本空间中的一个固定结果 ω , $X(t, \omega)$ 是一个关于时间 t 的普通函数。
- 状态空间**: 随机过程所有可能取值的集合。

2. 数字特征

- 均值函数: $\mu_X(t) = E[X(t)]$
- 方差函数: $\sigma_X^2(t) = D[X(t)] = E[X^2(t)] - (E[X(t)])^2$
- 自相关函数: $R_X(t_1, t_2) = E[X(t_1)X(t_2)]$
- 自协方差函数: $C_X(t_1, t_2) = \text{Cov}(X(t_1), X(t_2)) = R_X(t_1, t_2) - \mu_X(t_1)\mu_X(t_2)$
- 互相关函数: $R_{XY}(t_1, t_2) = E[X(t_1)Y(t_2)]$
- 互协方差函数: $C_{XY}(t_1, t_2) = \text{Cov}(X(t_1), Y(t_2)) = R_{XY}(t_1, t_2) - \mu_X(t_1)\mu_Y(t_2)$

🔗 应试技巧

这部分题型通常是送分题，主要考察对定义的理解和基本期望、方差、协方差的计算。

1. 分清概念：随机过程 $X(t)$ 是一个函数族，而样本函数是其中的一个具体实现。
2. 计算期望：计算均值、相关函数时，本质是求期望。如果过程由多个独立的随机变量（如 A, B ）定义，记得使用期望的性质，如 $E[g(A)h(B)] = E[g(A)]E[h(B)]$ 。
3. 善用公式：牢记 $C_X(t_1, t_2) = R_X(t_1, t_2) - \mu_X(t_1)\mu_X(t_2)$ ，它连接了相关和协方差。

三 历年真题

② (2016-2017 秋学期补考 第二题 & 19-20 回忆卷)

设 $X(t) = At + B, t \geq 0$ ，这里 A 和 B 相互独立服从相同分布，

$P(A = 1) = 0.6, P(A = -1) = 0.4$ 。

- (1) 写出 $X(t)$ 的全部样本函数；
- (2) 求 $(X(1), X(2))$ 的联合分布律及 $X(2)$ 的边缘分布律；
- (3) 求 $\{X(t); t \geq 0\}$ 的均值函数和自相关函数。

✓ 答案与解析 >

(1) 样本函数

A 和 B 的可能取值为 1 或 -1。共有 $2 \times 2 = 4$ 种组合，对应 4 条样本函数：

- $A=1, B=1: x_1(t) = t + 1$
- $A=1, B=-1: x_2(t) = t - 1$
- $A=-1, B=1: x_3(t) = -t + 1$

- $A=-1, B=-1: x_4(t) = -t - 1$

(2) 联合分布律与边际分布律

首先计算 A, B 的概率: $P(B = 1) = 0.6, P(B = -1) = 0.4$ 。

$$X(1) = A + B, X(2) = 2A + B.$$

可能的取值及概率:

- $A=1, B=1: X(1) = 2, X(2) = 3$. 概率 $0.6 \times 0.6 = 0.36$
- $A=1, B=-1: X(1) = 0, X(2) = 1$. 概率 $0.6 \times 0.4 = 0.24$
- $A=-1, B=1: X(1) = 0, X(2) = -1$. 概率 $0.4 \times 0.6 = 0.24$
- $A=-1, B=-1: X(1) = -2, X(2) = -3$. 概率 $0.4 \times 0.4 = 0.16$

联合分布律 $P(X(1) = i, X(2) = j)$:

$X(1) \setminus X(2)$	-3	-1	1	3	$P(X(1) = i)$
-2	0.16	0	0	0	0.16
0	0	0.24	0.24	0	0.48
2	0	0	0	0.36	0.36
$P(X(2) = j)$	0.16	0.24	0.24	0.36	1

$X(2)$ 的边际分布律:

$$P(X(2) = -3) = 0.16, P(X(2) = -1) = 0.24, P(X(2) = 1) = 0.24, P(X(2) = 3) = 0.36.$$

(3) 均值函数与自相关函数

首先计算 A, B 的期望和二阶矩:

$$E[A] = E[B] = 1 \times 0.6 + (-1) \times 0.4 = 0.2$$

$$E[A^2] = E[B^2] = 1^2 \times 0.6 + (-1)^2 \times 0.4 = 1$$

均值函数:

$$\mu_X(t) = E[At + B] = E[A]t + E[B] = 0.2t + 0.2$$

自相关函数:

$$R_X(t_1, t_2) = E[X(t_1)X(t_2)] = E[(At_1 + B)(At_2 + B)]$$

$$= E[A^2t_1t_2 + AB(t_1 + t_2) + B^2]$$

$$\text{由于 } A, B \text{ 独立, } E[AB] = E[A]E[B] = 0.2 \times 0.2 = 0.04.$$

$$R_X(t_1, t_2) = E[A^2]t_1t_2 + E[AB](t_1 + t_2) + E[B^2]$$

$$= 1 \cdot t_1t_2 + 0.04(t_1 + t_2) + 1 = t_1t_2 + 0.04(t_1 + t_2) + 1$$

第二章：马尔可夫链 (Markov Chains)

2.1 基本定义与转移概率

① 知识点

1. Markov 性 (无记忆性)

过程在未来的演变，只与当前所处的状态有关，而与过去的状态无关。

$$P(X_{n+1} = j | X_n = i, X_{n-1} = i_{n-1}, \dots, X_0 = i_0) = P(X_{n+1} = j | X_n = i)$$

2. 转移概率

- **一步转移概率**: 从状态 i 经过一步转移到状态 j 的概率，记为

$$P_{ij} = P(X_{n+1} = j | X_n = i)。$$

- **一步转移矩阵**: $P = [P_{ij}]$ 。矩阵的各元素非负，且各行之和为1。

- **n步转移概率**: 从状态 i 经过 n 步转移到状态 j 的概率，记为

$$P_{ij}^{(n)} = P(X_{n+m} = j | X_m = i)。$$

3. Chapman-Kolmogorov (C-K) 方程

$$P_{ij}^{(n+m)} = \sum_{k \in I} P_{ik}^{(n)} P_{kj}^{(m)}$$

矩阵形式: $P^{(n+m)} = P^{(n)} P^{(m)}$ 。特别地, $P^{(n)} = P^n$ 。

🔗 应试技巧

- **构建转移矩阵** 是解决马尔可夫链问题的首要步骤。仔细阅读题目描述，确定状态空间和状态之间的一步转移概率。
- **计算 n 步转移概率** 通常就是计算转移矩阵 P 的 n 次幂 P^n 。对于步数较小（如2步、3步）的题目，直接进行矩阵乘法即可。

≡ 历年真题

🔗 (17.md 第一题)

有四个人（分别为1, 2, 3, 4），互相传球，拿到球的人，以等概率将篮球传给其他三个人。

a) 求一步转移概率矩阵；

- b) 求3步转移概率矩阵；
c) 求经过3次传球，球回到原来这个人手里的概率。

✓ 答案与解析 >

a) 一步转移概率矩阵 P

状态空间 $I = \{1, 2, 3, 4\}$ 。

从任意状态 i 传给其他三个状态 $j \neq i$ 的概率均为 $1/3$ 。对角线元素（传给自己）的概率为 0。

$$P = \begin{pmatrix} 0 & 1/3 & 1/3 & 1/3 \\ 1/3 & 0 & 1/3 & 1/3 \\ 1/3 & 1/3 & 0 & 1/3 \\ 1/3 & 1/3 & 1/3 & 0 \end{pmatrix}$$

b) 3步转移概率矩阵 $P^{(3)}$

$$P^2 = P \times P = \begin{pmatrix} 0 & 1/3 & 1/3 & 1/3 \\ 1/3 & 0 & 1/3 & 1/3 \\ 1/3 & 1/3 & 0 & 1/3 \\ 1/3 & 1/3 & 1/3 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1/3 & 1/3 & 1/3 \\ 1/3 & 0 & 1/3 & 1/3 \\ 1/3 & 1/3 & 0 & 1/3 \\ 1/3 & 1/3 & 1/3 & 0 \end{pmatrix}$$

计算 $P_{11}^2 = 0 + 1/9 + 1/9 + 1/9 = 3/9 = 1/3$ 。

计算 $P_{12}^2 = 0 + 0 + 1/9 + 1/9 = 2/9$ 。

由于对称性， P^2 的对角线元素均为 $1/3$ ，非对角线元素均为 $2/9$ 。

$$P^2 = \begin{pmatrix} 1/3 & 2/9 & 2/9 & 2/9 \\ 2/9 & 1/3 & 2/9 & 2/9 \\ 2/9 & 2/9 & 1/3 & 2/9 \\ 2/9 & 2/9 & 2/9 & 1/3 \end{pmatrix}$$

$$P^3 = P^2 \times P$$

计算 $P_{11}^3 = (1/3 \times 0) + (2/9 \times 1/3) + (2/9 \times 1/3) + (2/9 \times 1/3) = 6/27 = 2/9$ 。

计算 $P_{12}^3 = (1/3 \times 1/3) + (2/9 \times 0) + (2/9 \times 1/3) + (2/9 \times 1/3) = 1/9 + 4/27 = 7/27$ 。

由于对称性， P^3 的对角线元素均为 $2/9$ ，非对角线元素均为 $7/27$ 。

$$P^3 = \begin{pmatrix} 2/9 & 7/27 & 7/27 & 7/27 \\ 7/27 & 2/9 & 7/27 & 7/27 \\ 7/27 & 7/27 & 2/9 & 7/27 \\ 7/27 & 7/27 & 7/27 & 2/9 \end{pmatrix}$$

c) 3次传球后球回到原来的人手里的概率

这就是 $P^{(3)}$ 的对角线元素。无论球从谁开始，概率都是相同的。

$$P_{ii}^{(3)} = 2/9。$$

2.2 状态分类与链的分解

① 知识点

1. 可达与互达

- **可达** ($i \rightarrow j$): 从 i 出发, 经有限步能到达 j ($P_{ij}^{(n)} > 0$ for some $n \geq 1$)。
- **互达** ($i \leftrightarrow j$): $i \rightarrow j$ 且 $j \rightarrow i$ 。互达是一种等价关系, 它将状态空间划分为不相交的互达等价类。
- **不可约链**: 如果整个状态空间就是一个互达等价类。

2. 常返与暂留

- f_{ii} 是从状态 i 出发, 在有限步内首次返回 i 的概率。
- **常返态 (Recurrent)**: 若 $f_{ii} = 1$ 。
- **暂留态 (Transient)**: 若 $f_{ii} < 1$ 。
- **判别法**: 状态 i 是常返的 $\iff \sum_{n=1}^{\infty} P_{ii}^{(n)} = \infty$ 。状态 i 是暂留的 $\iff \sum_{n=1}^{\infty} P_{ii}^{(n)} < \infty$ 。
- **正常返与零常返**: 对于常返态 i , 其平均返回时间 $\mu_i = \sum_{n=1}^{\infty} n f_{ii}^{(n)}$ 。若 $\mu_i < \infty$, 则为正常返; 若 $\mu_i = \infty$, 则为零常返。

3. 周期

- 状态 i 的周期 $d(i)$ 是所有从 i 返回自身的步数 n ($P_{ii}^{(n)} > 0$) 的最大公约数。
- 若 $d(i) = 1$, 称 i 是非周期的。

4. 重要性质

- 同一互达等价类中的状态性质相同: 同为常返或暂留, 且周期相同。
- **闭集**: 一个状态集合 C , 如果从 C 内的任何状态出发, 都无法转移到 C 外, 则 C 是闭集。
- **有限状态链中**:
 - 常返态的等价类是闭集。
 - 闭集中的状态都是常返的, 非闭集中的状态都是暂留的。
 - 至少存在一个正常返态。

🔗 应试技巧

1. 画出状态转移图：这是最关键的一步，能直观地看出状态间的关系。
2. 找等价类：从一个状态出发，沿着箭头找到所有能互相到达的状态，圈起来就是一个等价类。
3. 判断闭集与常返/暂留：
 - 看一个等价类是否有箭头指向外部。有，则该类中所有状态都是暂留的。没有，则是闭集，该类中所有状态都是常返的（对于有限链）。
4. 判断周期：
 - 找一个状态 i 的所有回路（从 i 出发回到 i ）。
 - 计算这些回路的步数。
 - 这些步数的最大公约数就是周期。
 - 技巧：如果一个状态有自环（ $P_{ii} > 0$ ），那么它的周期一定是1。如果一个图中包含两个长度互质的回路，那么图中所有状态周期都为1。

三 历年真题

② (2016-2017 秋学期补考 第五题, 19-20 回忆卷类似)

设 $\{X_n; n \geq 0\}$ 是时齐的 Markov 链, 状态空间 $I = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$, 一步转移概率为:

$$P_{11} = P_{54} = P_{62} = 0.4, P_{12} = P_{56} = P_{65} = 0.6, P_{21} = P_{34} = P_{43} = 1.$$

- (1) 求出所有的互达等价类, 并指出哪些是闭的;
- (2) 求出各状态的周期和常返性。

✓ 答案与解析 >

(1) 互达等价类与闭集

首先画出状态转移图:

- $1 \leftrightarrow 2$ (因为 $1 \rightarrow 1, 1 \rightarrow 2, 2 \rightarrow 1$)
- $3 \leftrightarrow 4$ (因为 $3 \rightarrow 4, 4 \rightarrow 3$)
- $5 \leftrightarrow 6$ (因为 $5 \rightarrow 6, 6 \rightarrow 5$)

状态转移关系: $1 \leftrightarrow 2, 3 \leftrightarrow 4, 5 \leftrightarrow 6$ 。还有 $5 \rightarrow 4$ 和 $6 \rightarrow 2$ 。

- 互达等价类:

$$C_1 = \{1, 2\}$$

$$C_2 = \{3, 4\}$$

$$C_3 = \{5, 6\}$$

- 闭集判断:

C_1 : 从 1, 2 出发的箭头都指向 1 或 2, 没有指向外部的。所以 C_1 是**闭集**。

C_2 : 从 3, 4 出发的箭头都指向 3 或 4, 没有指向外部的。所以 C_2 是**闭集**。

C_3 : 从 5 可到 4 (在 C_2 中), 从 6 可到 2 (在 C_1 中)。有指向外部的箭头。所以 C_3 **不是闭集**。

(2) 周期和常返性

- 常返/暂留性:

C_1 和 C_2 是有限状态链的闭集, 因此状态 $\{1, 2, 3, 4\}$ 都是**正常返**的。

C_3 不是闭集, 因此状态 $\{5, 6\}$ 都是**暂留**的。

- 周期:

状态 1: 有自环 $1 \rightarrow 1$ (1步)。所以 $d(1) = 1$ 。因此 $d(2) = 1$ 。 C_1 中状态是**非周期**的。

状态 3: 回路只有 $3 \rightarrow 4 \rightarrow 3$ (2步)。所有回路步长都是2的倍数。所以 $d(3) = 2$ 。
因此 $d(4) = 2$ 。

状态 5: 回路只有 $5 \rightarrow 6 \rightarrow 5$ (2步)。所有回路步长都是2的倍数。所以 $d(5) = 2$ 。
因此 $d(6) = 2$ 。

② (17.md 第二题)

一个马尔可夫链的转移概率矩阵为: (从状态 $n \geq 1$ 以概率 p_n 转移到 $n+1$, 以概率 $1-p_n$ 转移到 0; 从状态 0 以概率 p_0 转移到 1, 以概率 $1-p_0$ 停在 0)。

a) 求其为常返链的充要条件;

b) 当 $p_n = e^{-1/(n+1)}$ 和 $p_n = e^{-(1/(n+1))^2}$ 时, 判断常返性。

✓ 答案与解析 >

a) 常返链的充要条件

这是一个不可约链 (所有状态都能到达 0, 从 0 能到达 1, 再到任意状态)。因此, 所有状态同为常返或同为暂留。我们只需判断状态 0 的常返性。

状态 0 是常返的 \iff 从 0 出发最终能返回 0 的概率 $f_{00} = 1$ 。

$$f_{00} = P(\text{返回0} \mid \text{从0出发}) = (1 - p_0) \cdot 1 + p_0 \cdot f_{10}$$

其中 f_{10} 是从状态1出发，最终能到达0的概率。

从状态1出发，不返回0的唯一路径是 $1 \rightarrow 2 \rightarrow 3 \rightarrow \dots$ ，永不访问0。

其概率为 $P(\text{永不返回0} \mid \text{从1出发}) = p_1 \cdot p_2 \cdot p_3 \cdots = \prod_{k=1}^{\infty} p_k$ 。

因此， $f_{10} = 1 - \prod_{k=1}^{\infty} p_k$ 。

代入 f_{00} 的表达式：

$$f_{00} = 1 - p_0 + p_0(1 - \prod_{k=1}^{\infty} p_k) = 1 - p_0 \prod_{k=1}^{\infty} p_k$$

要使 $f_{00} = 1$ ，必须有 $p_0 \prod_{k=1}^{\infty} p_k = 0$ 。

假设 $p_0 > 0$ ，则充要条件为 $\prod_{k=1}^{\infty} p_k = 0$ 。

对于正项级数， $\prod_{k=1}^{\infty} p_k = 0 \iff \sum_{k=1}^{\infty} (1 - p_k) = \infty$ 。

所以，该链为常返链的充要条件是 $\sum_{k=1}^{\infty} (1 - p_k) = \infty$ 。

b) 判断常返性

1. 当 $p_n = e^{-1/(n+1)}$ 时：

$$1 - p_n = 1 - e^{-1/(n+1)}。$$

当 $n \rightarrow \infty$ ， $x = \frac{1}{n+1} \rightarrow 0$ 。利用泰勒展开 $e^{-x} \approx 1 - x$ ，我们有 $1 - p_n \approx \frac{1}{n+1}$ 。

级数 $\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n+1}$ 是发散的（调和级数）。

因此，当 $p_n = e^{-1/(n+1)}$ 时，链是常返的。

2. 当 $p_n = e^{-(1/(n+1))^2}$ 时：

$$1 - p_n = 1 - e^{-(1/(n+1))^2}。$$

当 $n \rightarrow \infty$ ， $x = (\frac{1}{n+1})^2 \rightarrow 0$ 。利用泰勒展开 $e^{-x} \approx 1 - x$ ，我们有 $1 - p_n \approx (\frac{1}{n+1})^2$ 。

级数 $\sum_{n=1}^{\infty} (\frac{1}{n+1})^2$ 是收敛的（p-级数， $p=2>1$ ）。

因此，当 $p_n = e^{-(1/(n+1))^2}$ 时，链是暂留的。

2.3 平稳分布与极限分布

① 知识点

1. 平稳分布 (Stationary Distribution)

- 一个概率分布 $\pi = (\pi_1, \pi_2, \dots)$ 称为平稳分布，如果它满足：

- $\pi_j \geq 0$ 且 $\sum_j \pi_j = 1$

2. $\pi = \pi P$ (即 $\pi_j = \sum_i \pi_i P_{ij}$ for all j)

- **物理意义**: 如果初始分布是平稳分布, 那么经过任意多步转移后, 系统的状态分布保持不变。

2. 极限分布 (Limiting Distribution)

- 如果对于任意初始状态 i , 当 $n \rightarrow \infty$ 时, $P_{ij}^{(n)}$ 收敛到一个与 i 无关的值 π_j , 即 $\lim_{n \rightarrow \infty} P_{ij}^{(n)} = \pi_j$, 则称 $\pi = (\pi_j)$ 为极限分布。

3. 定理

- 对于一个不可约、正常返的马尔可夫链, 存在唯一的平稳分布 π 。
- 该平稳分布为 $\pi_j = \frac{1}{\mu_j}$, 其中 μ_j 是状态 j 的平均返回时间。
- 如果该链还是非周期的 (即遍历的), 则极限分布存在且等于平稳分布。
- 如果链是暂留或零常返的, 则 $\lim_{n \rightarrow \infty} P_{ij}^{(n)} = 0$ 。

🔗 应试技巧

1. **判断存在性**: 首先判断链是否不可约、正常返。对于有限状态不可约链, 平稳分布一定唯一存在。

2. **求解平稳分布 π** :

- 列出方程组 $\pi = \pi P$ 。
- 加上约束条件 $\sum \pi_j = 1$ 。
- 解这个线性方程组即可得到 π 。

3. **求解极限概率**:

- 如果链是遍历的 (不可约、正常返、非周期), 极限概率就是平稳分布 π_j 。
- 如果链是可约的, 需要分情况讨论:

如果最终会进入某个吸收态或闭的等价类, 极限概率只在这些类中非零。

如果从状态 i 出发, 最终会进入暂留态 j , 则 $\lim_{n \rightarrow \infty} P_{ij}^{(n)} = 0$ 。

4. **计算平均返回时间**: 求出平稳分布后, $\mu_j = 1/\pi_j$ 。

≡ 历年真题

② (2016-2017 秋学期补考 第五题 后续)

对于上题中的马尔可夫链:

(3) 计算所有正常返态的平均回转时;

(4) 计算 $\lim_{n \rightarrow \infty} P_{12}^{(n)}$ 和 $\lim_{n \rightarrow \infty} P_{53}^{(n)}$ 。

✓ 答案与解析 >

(3) 平均回转时

正常返态为 $\{1, 2, 3, 4\}$, 分布在两个闭的等价类 $C_1 = \{1, 2\}$ 和 $C_2 = \{3, 4\}$ 。我们需要分别计算在这两个子链上的平稳分布。

• 对于 $C_1 = \{1, 2\}$:

转移矩阵为 $P_1 = \begin{pmatrix} 0.4 & 0.6 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$ 。

设平稳分布为 (π_1, π_2) 。

$$\begin{cases} \pi_1 = 0.4\pi_1 + 1\pi_2 \\ \pi_2 = 0.6\pi_1 + 0\pi_2 \\ \pi_1 + \pi_2 = 1 \end{cases} \implies \begin{cases} 0.6\pi_1 = \pi_2 \\ \pi_1 + \pi_2 = 1 \end{cases}$$

解得 $\pi_1 = 5/8, \pi_2 = 3/8$ 。

平均回转时: $\mu_1 = 1/\pi_1 = 8/5, \mu_2 = 1/\pi_2 = 8/3$ 。

• 对于 $C_2 = \{3, 4\}$:

转移矩阵为 $P_2 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$ 。

设平稳分布为 (π_3, π_4) 。

$$\begin{cases} \pi_3 = \pi_4 \\ \pi_4 = \pi_3 \\ \pi_3 + \pi_4 = 1 \end{cases}$$

解得 $\pi_3 = 1/2, \pi_4 = 1/2$ 。

平均回转时: $\mu_3 = 1/\pi_3 = 2, \mu_4 = 1/\pi_4 = 2$ 。

(4) 极限概率

• 求 $\lim_{n \rightarrow \infty} P_{12}^{(n)}$:

状态 1 和 2 属于闭的等价类 $C_1 = \{1, 2\}$ 。这个子链是不可约、正常返的。

周期 $d(1) = d(2) = 1$, 所以是非周期的。

因此, 极限分布存在且等于平稳分布。

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P_{12}^{(n)} = \pi_2 = 3/8。$$

• 求 $\lim_{n \rightarrow \infty} P_{53}^{(n)}$:

状态 5 是暂留态。从暂留态出发, 经过无限步后停留在任意一个特定状态的概率为 0。

$\lim_{n \rightarrow \infty} P_{5j}^{(n)} = 0$ 对所有 j 成立。

因此, $\lim_{n \rightarrow \infty} P_{53}^{(n)} = 0$ 。

2.4 吸收概率与平均吸收时间

① 知识点

吸收态: 如果一个状态 i 满足 $P_{ii} = 1$, 则称 i 为吸收态。

吸收概率: 从暂留态 i 出发, 最终被吸收态 (或吸收集) A 吸收的概率, 记为 h_i 。

平均吸收时间: 从暂留态 i 出发, 首次到达吸收集 A 的平均步数, 记为 m_i 。

先走一步法 (First-Step Analysis):

- 求吸收概率 h_i :

1. 边界条件:

- 如果 $k \in A$ (在目标吸收集里), $h_k = 1$ 。
- 如果 k 在另一个吸收集里, 无法到达 A , 则 $h_k = 0$ 。

2. 递推方程: 对每个暂留态 i ,

$$h_i = \sum_{j \in I} P_{ij} h_j$$

3. 解这个线性方程组。

- 求平均吸收时间 m_i :

1. 边界条件:

- 如果 $k \in A$ (在吸收集里), $m_k = 0$ 。

2. 递推方程: 对每个暂留态 i ,

$$m_i = 1 + \sum_{j \in I} P_{ij} m_j$$

3. 解这个线性方程组。

🔗 应试技巧

赌徒输光问题是吸收概率的经典应用。

1. 确定状态: 状态通常是参与者的钱数。
2. 确定吸收态: 输光 (钱数为0) 和赢光 (钱数为总钱数) 是吸收态。
3. 设未知数: 设 h_i 为从持有 i 元钱开始, 最终输光的概率。

4. 列方程:

- 边界条件: $h_0 = 1$ (已经输光), $h_N = 0$ (已经赢光)。
- 递推方程: $h_i = p \cdot h_{i+1} + q \cdot h_{i-1} + r \cdot h_i$ (其中 p 为赢1元的概率, q 为输1元的概率, r 为平局的概率)。

5. 解方程: 这是一个二阶差分方程, 可以解出通式。

三 历年真题

② (2016-2017 秋学期补考 第四题)

甲乙两人玩游戏, 每局甲赢一元的概率为 0.4, 输一元的概率为 0.3, 平局的概率为 0.3。假设一开始甲有1元, 乙有2元, 游戏直到某人输光为止。

- (1) 建立一步转移矩阵 P ;
- (2) 求甲输的概率。

✓ 答案与解析 >

(1) 一步转移矩阵

状态是甲拥有的钱数。总钱数为 $1 + 2 = 3$ 元。状态空间 $I = \{0, 1, 2, 3\}$ 。

状态 0 (甲输光) 和 3 (乙输光) 是吸收态。

- $P_{00} = 1, P_{33} = 1$ 。
- 从状态 1: 赢1元到2 (概率0.4), 输1元到0 (概率0.3), 平局留1 (概率0.3)。
 $P_{10} = 0.3, P_{11} = 0.3, P_{12} = 0.4$ 。
- 从状态 2: 赢1元到3 (概率0.4), 输1元到1 (概率0.3), 平局留2 (概率0.3)。
 $P_{21} = 0.3, P_{22} = 0.3, P_{23} = 0.4$ 。

$$P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0.3 & 0.3 & 0.4 & 0 \\ 0 & 0.3 & 0.3 & 0.4 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

(2) 甲输的概率

我们要求从状态 1 开始, 最终被吸收态 0 吸收的概率。设 h_i 为甲有 i 元时, 最终输光的概率。

- 边界条件: $h_0 = 1, h_3 = 0$ 。
- 递推方程:

$$h_1 = 0.3h_0 + 0.3h_1 + 0.4h_2 \implies h_1 = 0.3(1) + 0.3h_1 + 0.4h_2 \implies 0.7h_1 = 0.3 + 0$$

$$h_2 = 0.3h_1 + 0.3h_2 + 0.4h_3 \implies h_2 = 0.3h_1 + 0.3h_2 + 0.4(0) \implies 0.7h_2 = 0.3h_1$$

• 解方程:

从第二个方程得 $h_2 = \frac{3}{7}h_1$ 。

代入第一个方程:

$$0.7h_1 = 0.3 + 0.4(\frac{3}{7}h_1)$$

$$0.7h_1 = 0.3 + \frac{1.2}{7}h_1$$

$$4.9h_1 = 2.1 + 1.2h_1$$

$$3.7h_1 = 2.1$$

$$h_1 = \frac{2.1}{3.7} = \frac{21}{37}$$

甲一开始有1元，所以甲输的概率是 $h_1 = \frac{21}{37}$ 。

🔍 (17.md 第三题)

一个非均匀的硬币，出现head(H)的概率 $P(H)=0.4$ 。

a) 求出现HH的平均等待时间;

b) 求HH比TTT先出现的概率。

✓ 答案与解析 >

a) 出现HH的平均等待时间

设 m_0 为从初始状态开始的平均等待时间， m_H 为上一次是H的平均等待时间。

- $m_0 = 1 + P(H)m_H + P(T)m_0 = 1 + 0.4m_H + 0.6m_0$
- $m_H = 1 + P(H) \cdot 0 + P(T)m_0 = 1 + 0.6m_0$ (如果下一个是H，则成功，时间停止，贡献为0)

解方程组:

$$0.4m_0 = 1 + 0.4(1 + 0.6m_0)$$

$$0.4m_0 = 1 + 0.4 + 0.24m_0$$

$$0.16m_0 = 1.4$$

$$m_0 = \frac{1.4}{0.16} = \frac{140}{16} = \frac{35}{4} = 8.75$$

通用公式法: 对模式 S ，其平均等待时间 $E[T_S] = \frac{1}{P(S)} + \sum_{k=1}^{L-1} \frac{I_k}{P(S_k)}$ ，其中 I_k 是指示函数，表示模式的前 k 个字符是否与后 k 个字符相同。

对于 HH, $L=2, p=0.4$ 。前1位(H)和后1位(H)相同, 所以 $I_1 = 1$ 。

$$E[T_{HH}] = \frac{1}{0.4^2} + \frac{1}{0.4} = \frac{1}{0.16} + 2.5 = 6.25 + 2.5 = 8.75。$$

b) HH比TTT先出现的概率

设 P_i 为从状态 i 出发, HH先于TTT出现的概率。令 $p = P(H) = 0.4, q = P(T) = 0.6$ 。

状态: S_0 (初始), S_H (上一次H), S_{HH} (吸收, HH出现), S_T (上一次T), S_{TT} (上两次T), S_{TTT} (吸收, TTT出现)。

- 边界: $P_{HH} = 1, P_{TTT} = 0$ 。

- 方程:

$$P_0 = pP_H + qP_T$$

$$P_H = pP_{HH} + qP_T = p(1) + qP_T = 0.4 + 0.6P_T$$

$$P_T = pP_H + qP_{TT}$$

$$P_{TT} = pP_H + qP_{TTT} = pP_H + q(0) = 0.4P_H$$

- 解方程:

$$P_T = 0.4P_H + 0.6(0.4P_H) = 0.4P_H + 0.24P_H = 0.64P_H$$

$$P_H = 0.4 + 0.6(0.64P_H) = 0.4 + 0.384P_H$$

$$0.616P_H = 0.4 \implies P_H = \frac{0.4}{0.616} = \frac{400}{616} = \frac{50}{77}$$

$$P_0 = pP_H + qP_T = pP_H + q(0.64P_H) = P_H(p + 0.64q) = \frac{50}{77}(0.4 + 0.64 \times 0.6) = \frac{50}{77}$$

HH比TTT先出现的概率为 $28/55 \approx 0.509$ 。

第三章：泊松过程与布朗运动

3.1 泊松过程 (Poisson Process)

① 知识点

1. 定义 (齐次泊松过程)

强度为 λ 的计数过程 $\{N(t), t \geq 0\}$ 是泊松过程, 若:

- $N(0) = 0$ 。
- 具有**独立增量**: 不重叠时间段内事件发生数相互独立。
- 具有**平稳增量**: 在长度为 t 的时间段内, 事件发生数 $N(s+t) - N(s)$ 的分布与 s 无关。

- $P(N(t) = k) = \frac{(\lambda t)^k e^{-\lambda t}}{k!}$ 。

2. 相关性质与分布

- **等待时间** W_n : 第 n 个事件发生的时刻, 服从 $\Gamma(n, \lambda)$ 分布。
- **到达间隔** $T_n = W_n - W_{n-1}$: 相互独立, 且服从参数为 λ 的**指数分布**, 即 $f(t) = \lambda e^{-\lambda t}$ 。

- **条件分布:**

已知在 $(0, t]$ 内发生了 n 个事件, 这些事件的发生时刻, 等价于 n 个在 $(0, t]$ 上独立的均匀分布随机变量的次序统计量。

$$P(N(s) = k | N(t) = n) = C_n^k \left(\frac{s}{t}\right)^k \left(1 - \frac{s}{t}\right)^{n-k}, \text{ for } s < t \text{ (二项分布)}。$$

3. 泊松过程的合成与分解

- **合成 (Superposition)**: 两个独立的泊松过程 $\{N_1(t)\}$ (强度 λ_1) 和 $\{N_2(t)\}$ (强度 λ_2) 之和 $N(t) = N_1(t) + N_2(t)$ 也是一个泊松过程, 强度为 $\lambda_1 + \lambda_2$ 。
- **分解 (Thinning)**: 一个强度为 λ 的泊松过程, 每个事件以概率 p 被归为类型1, 以概率 $1 - p$ 被归为类型2。那么类型1事件构成的过程 $\{N_1(t)\}$ 和类型2事件构成的过程 $\{N_2(t)\}$ 是两个**相互独立**的泊松过程, 强度分别为 λp 和 $\lambda(1 - p)$ 。

🔗 应试技巧

1. **识别过程**: 题目描述“单位时间平均发生...”、“事件到达速率为...”通常指泊松过程。

2. **合成与分解是核心考点**:

- 多个独立来源的事件汇合, 用**合成**。
- 一种事件根据属性分为多种, 用**分解**。分解后过程的独立性非常重要。

3. **计算概率**:

- “在时间 t 内发生 k 次” → 直接用泊松分布公式 $P(N(t) = k)$ 。
- 涉及多个时间段 → 利用独立增量性质, 将 $P(N(t_1) = k_1, N(t_2) = k_2)$ 转化为 $P(N(t_1) = k_1, N(t_2) - N(t_1) = k_2 - k_1)$ 。
- 条件概率 → 常用 $P(A|B) = P(AB)/P(B)$ 或二项分布公式。

≡ 历年真题

🔗 (17.md 第五题)

一个路口有三种汽车经过，红色，绿色，蓝色，速率分别为 $\lambda_R, \lambda_G, \lambda_B$ ，互相独立。

- 求到达汽车的时间间隔的概率密度；
- 在 t_0 时刻一辆红车经过，分别求下一辆为红车，蓝车，非红车的概率；
- 在 t_0 时刻一辆红车经过，求下三辆为红车，第四辆非红车的概率；

✓ 答案与解析 >

a) 到达汽车的时间间隔的概率密度

三种颜色的车流是独立的泊松过程。根据泊松过程的合成性质，总的车流 $\{N(t)\}$ 也是一个泊松过程，其总速率 $\lambda = \lambda_R + \lambda_G + \lambda_B$ 。

泊松过程的到达时间间隔服从指数分布，参数为总速率 λ 。

所以时间间隔 T 的概率密度函数为：

$$f_T(t) = \lambda e^{-\lambda t} = (\lambda_R + \lambda_G + \lambda_B) e^{-(\lambda_R + \lambda_G + \lambda_B)t}, \quad t > 0$$

b) 下一辆车的颜色概率

这可以看作是泊松过程的分解。任意一辆到达的汽车，它是红色的概率为 $p_R = \frac{\lambda_R}{\lambda_R + \lambda_G + \lambda_B}$ ，是蓝色的概率为 $p_B = \frac{\lambda_B}{\lambda_R + \lambda_G + \lambda_B}$ ，是绿色的概率为 $p_G = \frac{\lambda_G}{\lambda_R + \lambda_G + \lambda_B}$ 。

泊松过程的无记忆性意味着，不管上一辆是什么车，下一辆车的颜色分布都是一样的。

- 下一辆为红车的概率: $P(\text{红}) = \frac{\lambda_R}{\lambda_R + \lambda_G + \lambda_B}$
- 下一辆为蓝车的概率: $P(\text{蓝}) = \frac{\lambda_B}{\lambda_R + \lambda_G + \lambda_B}$
- 下一辆为非红车的概率: $1 - P(\text{红}) = \frac{\lambda_G + \lambda_B}{\lambda_R + \lambda_G + \lambda_B}$

c) 下三辆红，第四辆非红的概率

由于每次到达的车辆颜色是独立的，这相当于一个伯努利试验。

$$P(\text{红, 红, 红, 非红}) = P(\text{红})^3 \cdot P(\text{非红})^1$$

$$= \left(\frac{\lambda_R}{\lambda_R + \lambda_G + \lambda_B} \right)^3 \left(\frac{\lambda_G + \lambda_B}{\lambda_R + \lambda_G + \lambda_B} \right)$$

② (19-20 回忆卷 大题4 & 2016-2017补考 第三题 类似)

已知一人在 t 时刻钓到的鱼数量服从 $\lambda = 5$ 条/h 的泊松过程，鱼的质量服从 $(0.1, 0.6)$ 的均匀分布，有 $>0.3\text{kg}$ 和 $\leq 0.3\text{kg}$ 两种鱼之分。

(改编自原题)

- 求1小时内至少钓到1条鱼，且3小时内恰好钓到2条鱼的概率。
- 求1小时内钓到的 $>0.3\text{kg}$ 的鱼的数量的分布。
- 已知1小时内至多钓到2条鱼，求至少有1条是 $>0.3\text{kg}$ 的概率。

✓ 答案与解析 >

(1) 概率计算

设 $N(t)$ 为钓到鱼的数量。

事件 A: 1小时内至少钓到1条鱼 ($N(1) \geq 1$)。

事件 B: 3小时内恰好钓到2条鱼 ($N(3) = 2$)。

我们要求 $P(A \cap B) = P(N(1) \geq 1, N(3) = 2)$ 。

$$\begin{aligned} P(N(1) \geq 1, N(3) = 2) &= P(N(1) = 1, N(3) = 2) + P(N(1) = 2, N(3) = 2) \\ &= P(N(1) = 1, N(3) - N(1) = 1) + P(N(1) = 2, N(3) - N(1) = 0) \end{aligned}$$

由于独立增量性:

$$= P(N(1) = 1)P(N(2) = 1) + P(N(1) = 2)P(N(2) = 0)$$

$$\lambda = 5, \lambda t_1 = 5, \lambda t_2 = 10.$$

$$P(N(1) = 1) = \frac{5^1 e^{-5}}{1!} = 5e^{-5}$$

$$P(N(2) = 1) = \frac{10^1 e^{-10}}{1!} = 10e^{-10}$$

$$P(N(1) = 2) = \frac{5^2 e^{-5}}{2!} = 12.5e^{-5}$$

$$P(N(2) = 0) = \frac{10^0 e^{-10}}{0!} = e^{-10}$$

$$P(A \cap B) = (5e^{-5})(10e^{-10}) + (12.5e^{-5})(e^{-10}) = 50e^{-15} + 12.5e^{-15} = 62.5e^{-15}$$

(2) >0.3kg 鱼的数量分布

这是一个泊松过程的分解。

首先计算任意一条鱼质量 >0.3kg 的概率 p 。

质量 $W \sim U(0.1, 0.6)$ 。

$$p = P(W > 0.3) = \frac{0.6-0.3}{0.6-0.1} = \frac{0.3}{0.5} = 0.6.$$

设 $N_L(t)$ 为钓到 >0.3kg 的鱼的数量。这是一个泊松过程，其强度为 $\lambda_L = \lambda \cdot p = 5 \times 0.6 = 3$ 条/h。

所以，1小时内钓到的>0.3kg的的鱼的数量 $N_L(1)$ 服从参数为 $\lambda_L = 3$ 的泊松分布。

(3) 条件概率

设 $N_S(t)$ 为钓到 $\leq 0.3\text{kg}$ 的鱼的数量，其强度为 $\lambda_S = \lambda(1 - p) = 5 \times 0.4 = 2$ 。

$N_L(t)$ 和 $N_S(t)$ 相互独立。总数 $N(t) = N_L(t) + N_S(t)$ 。

我们要求 $P(N_L(1) \geq 1 | N(1) \leq 2)$ 。

$$P(N_L(1) \geq 1 | N(1) \leq 2) = \frac{P(N_L(1) \geq 1, N(1) \leq 2)}{P(N(1) \leq 2)}$$

分母: $P(N(1) \leq 2) = P(N(1) = 0) + P(N(1) = 1) + P(N(1) = 2)$

$$= e^{-5} + 5e^{-5} + \frac{5^2}{2}e^{-5} = (1 + 5 + 12.5)e^{-5} = 18.5e^{-5}$$

分子: $P(N_L(1) \geq 1, N(1) \leq 2) = P(N_L(1) = 1, N(1) \leq 2) + P(N_L(1) = 2, N(1) \leq 2)$

- $P(N_L(1) = 1, N_S(1) + N_L(1) \leq 2) = P(N_L(1) = 1, N_S(1) \leq 1)$
 $= P(N_L(1) = 1) \cdot P(N_S(1) \leq 1)$
 $= \left(\frac{3^1 e^{-3}}{1!}\right) \cdot (e^{-2} + 2e^{-2}) = 3e^{-3} \cdot 3e^{-2} = 9e^{-5}$
- $P(N_L(1) = 2, N_S(1) + N_L(1) \leq 2) = P(N_L(1) = 2, N_S(1) \leq 0)$
 $= P(N_L(1) = 2) \cdot P(N_S(1) = 0)$
 $= \left(\frac{3^2 e^{-3}}{2!}\right) \cdot (e^{-2}) = 4.5e^{-3} \cdot e^{-2} = 4.5e^{-5}$

$$\text{分子} = 9e^{-5} + 4.5e^{-5} = 13.5e^{-5}$$

$$\text{最终概率} = \frac{13.5e^{-5}}{18.5e^{-5}} = \frac{13.5}{18.5} = \frac{27}{37}$$

3.2 布朗运动 (Brownian Motion)

① 知识点

1. 定义 (标准布朗运动)

一个随机过程 $\{B(t), t \geq 0\}$ 是标准布朗运动，如果：

- $B(0) = 0$ 。
- 具有**独立增量**。
- 具有**平稳增量**： $B(t) - B(s) \sim N(0, t - s)$ for $t > s$ 。
- 样本轨道几乎处处连续。

2. 重要性质

- **分布**: $B(t) \sim N(0, t)$ 。
- **协方差**: $\text{Cov}(B(s), B(t)) = \min(s, t)$ 。
- **高斯过程**: 布朗运动是高斯过程，其任意有限维分布都是多元正态分布。
- **首次击中时间** $T_a = \inf\{t > 0 : B(t) = a\}$:

$$P(T_a \leq t) = P(\max_{0 \leq s \leq t} B(s) \geq a) = 2P(B(t) \geq a) = 2(1 - \Phi(\frac{a}{\sqrt{t}})) \text{ for } a > 0.$$

- **布朗桥** $X(t) = B(t) - tB(1), 0 \leq t \leq 1$:

$$X(0) = X(1) = 0.$$

$$\text{Cov}(X(s), X(t)) = s(1 - t) \text{ for } s \leq t.$$

1. **核心是正态分布：**所有计算都围绕正态分布的性质展开。
2. **独立增量是关键：**处理协方差和条件概率时，务必将表达式凑成独立增量的形式。例如， $\text{Cov}(B(3) - 2B(1), B(2))$ 可以分解为 $\text{Cov}(B(3) - B(2) + B(2) - B(1) - B(1), B(2))$ 。
3. **记住公式：** $\text{Cov}(B(s), B(t)) = \min(s, t)$ 和首次击中时间的概率公式是高频考点。
4. **条件概率：** $P(B(t_2) > b | B(t_1) = a)$ (其中 $t_2 > t_1$) 等价于 $P(B(t_2) - B(t_1) > b - a)$ ，这是一个关于 $N(0, t_2 - t_1)$ 的无条件概率。

三 历年真题

② (2016-2017 秋学期补考 第一题)

设 $\{B(t); t \geq 0\}$ 是标准布朗运动。

- (1) $B(3) - 2B(1)$ 服从什么分布？
- (2) 求 $\text{Cov}(B(3) - 2B(1), B(2))$ 。
- (3) 求 $P(B(5.5) > 5 | B(1.1) = 3, B(1.5) = 1)$ 。
- (4) 求 $P(\max_{0 \leq t \leq 6.25} B(t) < 2.5)$ 。

✓ 答案与解析 >

(1) 分布

$$B(3) - 2B(1) = (B(3) - B(1)) - B(1)。$$

这是一个正态随机变量的线性组合，所以它服从正态分布。

- **均值：** $E[B(3) - 2B(1)] = E[B(3)] - 2E[B(1)] = 0 - 0 = 0。$

- **方差：**

$$\begin{aligned} D(B(3) - 2B(1)) &= D(B(3)) + 4D(B(1)) - 4\text{Cov}(B(3), B(1)) \\ &= 3 + 4(1) - 4\min(3, 1) = 3 + 4 - 4 = 3。 \end{aligned}$$

所以， $B(3) - 2B(1) \sim N(0, 3)$ 。

(2) 协方差

$$\begin{aligned} \text{Cov}(B(3) - 2B(1), B(2)) &= \text{Cov}(B(3), B(2)) - 2\text{Cov}(B(1), B(2)) \\ &= \min(3, 2) - 2\min(1, 2) = 2 - 2(1) = 0。 \end{aligned}$$

(3) 条件概率

由于马尔可夫性，未来的状态只与当前状态有关。

$$\begin{aligned}
 P(B(5.5) > 5 | B(1.1) = 3, B(1.5) = 1) &= P(B(5.5) > 5 | B(1.5) = 1) \\
 &= P(B(5.5) - B(1.5) > 5 - 1 | B(1.5) = 1) \\
 &= P(B(4) > 4)
 \end{aligned}$$

$$B(4) \sim N(0, 4)。令 Z = B(4)/\sqrt{4} = B(4)/2 \sim N(0, 1)。$$

$$P(B(4) > 4) = P(Z > 2) = 1 - \Phi(2) = 1 - 0.98 = 0.02。$$

(4) 极值概率

$$P(\max_{0 \leq t \leq 6.25} B(t) < 2.5) = 1 - P(\max_{0 \leq t \leq 6.25} B(t) \geq 2.5)$$

使用首次击中时间公式：

$$= 1 - 2P(B(6.25) \geq 2.5)$$

$$B(6.25) \sim N(0, 6.25)。令 Z = B(6.25)/\sqrt{6.25} = B(6.25)/2.5 \sim N(0, 1)。$$

$$P(B(6.25) \geq 2.5) = P(Z \geq 1) = 1 - \Phi(1)。$$

$$概率 = 1 - 2(1 - \Phi(1)) = 2\Phi(1) - 1 = 2(0.84) - 1 = 1.68 - 1 = 0.68。$$

第四章：平稳过程 (Stationary Processes)

4.1 平稳性与相关函数

① 知识点

1. 严平稳 (Strict-Sense Stationary, SSS)

过程的任意有限维分布不随时间推移而改变。即 $(X(t_1), \dots, X(t_n))$ 与 $(X(t_1 + h), \dots, X(t_n + h))$ 同分布。

2. 宽平稳 (Wide-Sense Stationary, WSS)

过程的二阶矩存在，且：

- 均值函数为常数: $E[X(t)] = \mu_X$ 。
- 自相关函数只与时间差有关: $R_X(t_1, t_2) = R_X(t_2 - t_1) = R_X(\tau)$ 。

3. 关系

- 严平稳 \implies 宽平稳 (如果二阶矩存在)。
- 宽平稳 + 高斯过程 \implies 严平稳。
- 通常说的“平稳过程”指宽平稳过程。

4. 自相关函数 $R_X(\tau)$ 的性质

- $R_X(0) = E[X^2(t)]$ (平均功率)。
- $R_X(\tau) = R_X(-\tau)$ (偶函数)。
- $|R_X(\tau)| \leq R_X(0)$ (在0点取最大值)。
- $R_X(\tau)$ 是非负定的。

🔗 应试技巧

证明宽平稳的步骤：

1. 计算均值函数 $E[X(t)]$: 看结果是否为与 t 无关的常数。通常需要计算定义中随机变量的期望。
2. 计算自相关函数 $R_X(t_1, t_2) = E[X(t_1)X(t_2)]$: 看结果是否只依赖于时间差 $\tau = t_2 - t_1$ 。
 - 对于三角函数形式的过程，大量使用三角恒等式，如

$$\cos A \cos B = \frac{1}{2} [\cos(A+B) + \cos(A-B)]。$$
 - 如果随机变量是独立的，利用 $E[f(A)g(B)] = E[f(A)]E[g(B)]$ 。
 - 如果随机变量是均匀分布，积分求期望时要特别注意积分限和概率密度。

≡ 历年真题

② (2016-2017 秋学期补考 第六题)

设 $X(t) = A \cos(t + 2\pi B)$, $-\infty < t < \infty$, 这里A,B相互独立同服从区间 $(0, 1)$ 上的均匀分布。

(1) 计算 $\{X(t)\}$ 的均值函数和自相关函数，并证明它是一个宽平稳过程。

✓ 答案与解析 >

(1) 均值函数与自相关函数

首先计算 A, B 的期望和相关矩：

$A, B \sim U(0, 1)$

- $E[A] = \int_0^1 a \cdot 1 da = \frac{1}{2}$
- $E[A^2] = \int_0^1 a^2 \cdot 1 da = \frac{1}{3}$
- $E[\cos(t + 2\pi B)] = \int_0^1 \cos(t + 2\pi b) db = \frac{1}{2\pi} [\sin(t + 2\pi b)]_0^1 = \frac{1}{2\pi} (\sin(t + 2\pi) - \sin(t)) = 0$

均值函数:

$$\begin{aligned}\mu_X(t) &= E[A \cos(t + 2\pi B)] = E[A]E[\cos(t + 2\pi B)] \quad (\text{因} A, B \text{独立}) \\ &= \frac{1}{2} \cdot 0 = 0.\end{aligned}$$

均值为常数, 满足第一个条件。

自相关函数:

$$\begin{aligned}R_X(t_1, t_2) &= E[X(t_1)X(t_2)] = E[A \cos(t_1 + 2\pi B) \cdot A \cos(t_2 + 2\pi B)] \\ &= E[A^2] \cdot E[\cos(t_1 + 2\pi B) \cos(t_2 + 2\pi B)]\end{aligned}$$

利用积化和差公式: $\cos \alpha \cos \beta = \frac{1}{2} [\cos(\alpha - \beta) + \cos(\alpha + \beta)]$

$$\begin{aligned}E[\cos(t_1 + 2\pi B) \cos(t_2 + 2\pi B)] &= E\left[\frac{1}{2} (\cos(t_1 - t_2) + \cos(t_1 + t_2 + 4\pi B))\right] \\ &= \frac{1}{2} \cos(t_1 - t_2) + \frac{1}{2} E[\cos(t_1 + t_2 + 4\pi B)]\end{aligned}$$

$$\text{计算 } E[\cos(t_1 + t_2 + 4\pi B)] = \int_0^1 \cos(t_1 + t_2 + 4\pi b) db = \frac{1}{4\pi} [\sin(t_1 + t_2 + 4\pi b)]_0^1 = 0.$$

所以, $E[\cos(t_1 + 2\pi B) \cos(t_2 + 2\pi B)] = \frac{1}{2} \cos(t_1 - t_2)$ 。

$$R_X(t_1, t_2) = E[A^2] \cdot \frac{1}{2} \cos(t_1 - t_2) = \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{2} \cos(t_1 - t_2) = \frac{1}{6} \cos(t_1 - t_2)$$

自相关函数只依赖于时间差 $\tau = t_2 - t_1$ (令 $t_1 = t, t_2 = t + \tau$, 则

$$R_X(t, t + \tau) = \frac{1}{6} \cos(-\tau) = \frac{1}{6} \cos(\tau)。$$

结论:

由于均值为常数0, 自相关函数只依赖于时间差, 所以 $\{X(t)\}$ 是一个**宽平稳过程**。

4.2 各态历经性 (Ergodicity)

① 知识点

1. 定义

各态历经性描述了随机过程的**时间平均**与**统计平均** (**集合平均**) 之间的关系。

- **时间平均:** 对单个样本轨道在时间上求平均。

$$\text{均值: } \langle x(t) \rangle = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-T}^T x(t) dt$$

$$\text{自相关: } \langle x(t)x(t + \tau) \rangle = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-T}^T x(t)x(t + \tau) dt$$

- **统计平均:** 对所有样本轨道在某个时刻求平均 (即期望)。

$$\text{均值: } \mu_X = E[X(t)]$$

$$\text{自相关: } R_X(\tau) = E[X(t)X(t + \tau)]$$

2. 均值各态历经性

如果一个平稳过程的时间均值等于其统计均值（以概率1成立），即 $P(\langle X(t) \rangle = \mu_X) = 1$ ，则称该过程是均值各态历经的。

3. 判据

对于一个宽平稳过程 $\{X(t)\}$ ，其均值具有各态历经性的一个充要条件是：

$$\lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-2T}^{2T} \left(1 - \frac{|\tau|}{2T}\right) C_X(\tau) d\tau = 0$$

一个更常用、更简单的推论（判据）：

如果 $\lim_{\tau \rightarrow \infty} C_X(\tau) = 0$ （即自协方差函数在无穷远处趋于0），则过程是均值各态历经的。

等价地，如果 $\lim_{\tau \rightarrow \infty} R_X(\tau) = \mu_X^2$ ，则过程是均值各态历经的。

🔗 应试技巧

1. 判断各态历经性通常是判断均值各态历经性。
2. 首选判据：计算自相关函数 $R_X(\tau)$ ，然后求其在 $\tau \rightarrow \infty$ 时的极限。
3. 计算 μ_X^2 ：计算均值 μ_X 并平方。
4. 比较：
 - 如果 $\lim_{\tau \rightarrow \infty} R_X(\tau) = \mu_X^2$ ，则具有均值各态历经性。
 - 如果不等，则不具有均值各态历经性。
5. 注意：对于包含周期分量（如 $\cos(\omega_0 \tau)$ ）的 $R_X(\tau)$ ，其极限通常不存在，因此一般不具有各态历经性。对于包含常数项的 $R_X(\tau)$ ，要特别小心。

≡ 历年真题

② (2016-2017 秋学期补考 第六题 后续)

对于上题中的过程 $X(t) = A \cos(t + 2\pi B)$

(2) 计算 $\{X(t)\}$ 的时间均值 $\langle X(t) \rangle$ 和时间相关函数 $\langle X(t)X(t+\tau) \rangle$ ，判断 $\{X(t)\}$ 是否为各态历过程，说明理由。

✓ 答案与解析 >

(2) 时间平均与各态历经性

时间均值：

$$\langle X(t) \rangle = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-T}^T A \cos(t + 2\pi B) dt$$

$$\begin{aligned}
&= A \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} [\sin(t + 2\pi B)]_{-T}^T \\
&= A \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} [\sin(T + 2\pi B) - \sin(-T + 2\pi B)] \\
&= A \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} [2 \cos(2\pi B) \sin(T)] = 0
\end{aligned}$$

时间均值 $\langle X(t) \rangle = 0$ 。

统计均值 $\mu_X = 0$ 。

由于时间均值恒等于统计均值，所以该过程是**均值各态历经**的。

时间相关函数：

$$\begin{aligned}
\langle X(t)X(t+\tau) \rangle &= \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-T}^T [A \cos(t + 2\pi B)][A \cos(t + \tau + 2\pi B)] dt \\
&= A^2 \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-T}^T \frac{1}{2} [\cos(-\tau) + \cos(2t + \tau + 4\pi B)] dt \\
&= \frac{A^2}{2} \cos(\tau) + \frac{A^2}{2} \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-T}^T \cos(2t + \tau + 4\pi B) dt
\end{aligned}$$

后面一项的积分为 $\frac{1}{2} [\sin(2t + \tau + 4\pi B)]_{-T}^T$ ，当 $T \rightarrow \infty$ 时极限为0。

所以 $\langle X(t)X(t+\tau) \rangle = \frac{A^2}{2} \cos(\tau)$ 。

这是一个随机变量，不等于统计相关函数 $R_X(\tau) = \frac{1}{6} \cos(\tau)$ (除非 $A^2 = 1/3$ 碰巧成立)。

结论：

因为时间相关函数不等于统计相关函数，所以该过程**不是相关函数各态历经**的。

综合来看，该过程**不是（完全的）各态历经过程**。

另：使用判据法判断均值各态历经性

$$\mu_X = 0, \mu_X^2 = 0。$$

$$R_X(\tau) = \frac{1}{6} \cos(\tau)。$$

$\lim_{\tau \rightarrow \infty} R_X(\tau)$ 极限不存在。

此时判据 $\lim_{\tau \rightarrow \infty} R_X(\tau) = \mu_X^2$ 不适用。必须回到定义。如上计算，时间均值恒为0，等于统计均值，所以是均值各态历经的。

4.3 功率谱密度 (Power Spectral Density)

① 知识点

1. 定义 (Wiener-Khinchin 定理)

宽平稳过程的功率谱密度 (PSD) $S_X(\omega)$ 是其自相关函数 $R_X(\tau)$ 的**傅里叶变换**。

- $S_X(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} R_X(\tau) e^{-i\omega\tau} d\tau$
- $R_X(\tau) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} S_X(\omega) e^{i\omega\tau} d\omega$

2. 性质

- $S_X(\omega)$ 是实函数且为偶函数 ($S_X(\omega) = S_X(-\omega)$)。
- $S_X(\omega) \geq 0$ (非负性)。
- 平均功率: $E[X^2(t)] = R_X(0) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} S_X(\omega) d\omega$ 。

3. 常用傅里叶变换对

$$| R_X(\tau) | S_X(\omega) |$$

$$| :----- | :-----$$

$$|$$

$$| \delta(\tau) | 1 |$$

$$| A \text{ (常数)} | 2\pi A \delta(\omega) |$$

$$| e^{-a|\tau|} (a > 0) | \frac{2a}{a^2 + \omega^2} |$$

$$| \cos(\omega_0 \tau) | \pi [\delta(\omega - \omega_0) + \delta(\omega + \omega_0)] |$$

$$| A \cos(\omega_0 \tau) + B | \pi A [\delta(\omega - \omega_0) + \delta(\omega + \omega_0)] + 2\pi B \delta(\omega) |$$

$$| \text{白噪声: } R_X(\tau) = N_0 \delta(\tau) | \text{白噪声: } S_X(\omega) = N_0 \text{ (常数)} |$$

🌀 应试技巧

1. 计算谱密度的问题就是求傅里叶变换。
2. 背熟常用变换对，特别是常数、余弦函数和冲激函数的变换。
3. 线性性质: $R_X(\tau)$ 是几项之和，其谱密度就是这几项分别傅里叶变换后的和。
4. 识别常数项: 如果 $R_X(\tau)$ 包含一个常数项 C ，那么 $S_X(\omega)$ 中一定包含一个冲激函数 $2\pi C \delta(\omega)$ 。
5. 识别均值: 如果 $S_X(\omega)$ 在 $\omega = 0$ 处有一个冲激函数 $2\pi \mu_X^2 \delta(\omega)$ ，则说明过程的均值 μ_X 不为0。

≡ 历年真题

🔗 (2022-2023 夏 回忆卷 第四题)

设 $X(t) = B \sin(t - A)$ ，其中 $P(B = 1) = P(B = 0) = 0.5$ ， $A \sim U(0, 1)$ ， A, B 独立。

- (1) 计算 $X(t)$ 的均值函数与自相关函数，证明它是一个宽平稳过程。
- (2) 计算 $X(t)$ 的谱密度函数。

✓ 答案与解析 >

(1) 均值与自相关

- $E[B] = 1 \times 0.5 + 0 \times 0.5 = 0.5$
- $E[B^2] = 1^2 \times 0.5 + 0^2 \times 0.5 = 0.5$
- $E[\sin(t - A)] = \int_0^1 \sin(t - a) da = [-\cos(t - a)]_1^0 = \cos(t) - \cos(t - 1)$

均值函数:

$$\mu_X(t) = E[B]E[\sin(t - A)] = 0.5(\cos t - \cos(t - 1))。$$

均值不是常数，所以该过程不是宽平稳的。

(题目可能有误，通常这类题会设计成宽平稳。例如，如果 $A \sim U(0, 2\pi)$ ，均值会是0。我们按 $A \sim U(0, 2\pi)$ 修正题目并作答)

修正后: $A \sim U(0, 2\pi)$

- $E[\sin(t - A)] = \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} \sin(t - a) da = \frac{1}{2\pi} [\cos(t - a)]_0^{2\pi} = \frac{1}{2\pi} [\cos(t - 2\pi) - \cos t] = 0$
- $\mu_X(t) = E[B]E[\sin(t - A)] = 0.5 \times 0 = 0$ (常数)。

自相关函数 (修正后):

$$\begin{aligned} R_X(t_1, t_2) &= E[B^2 \sin(t_1 - A) \sin(t_2 - A)] = E[B^2]E[\sin(t_1 - A) \sin(t_2 - A)] \\ &= 0.5E\left[\frac{1}{2}(\cos(t_1 - t_2) - \cos(t_1 + t_2 - 2A))\right] \\ &= 0.25 \cos(t_1 - t_2) - 0.25E[\cos(t_1 + t_2 - 2A)] \end{aligned}$$

$$E[\cos(t_1 + t_2 - 2A)] = \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} \cos(t_1 + t_2 - 2a) da = 0$$

$$R_X(t_1, t_2) = 0.25 \cos(t_1 - t_2)。$$

自相关函数只与时间差 $\tau = t_2 - t_1$ 有关， $R_X(\tau) = 0.25 \cos(\tau)$ 。

因此，修正后的过程是宽平稳的。

(2) 谱密度函数 (修正后)

$$R_X(\tau) = 0.25 \cos(\tau)。$$

利用傅里叶变换对 $\cos(\omega_0 \tau) \leftrightarrow \pi[\delta(\omega - \omega_0) + \delta(\omega + \omega_0)]$ ，这里 $\omega_0 = 1$ 。

$$S_X(\omega) = \mathcal{F}[0.25 \cos(\tau)] = 0.25 \cdot \pi[\delta(\omega - 1) + \delta(\omega + 1)]$$

$$S_X(\omega) = \frac{\pi}{4}[\delta(\omega - 1) + \delta(\omega + 1)]$$