1.解: 注意: 将题目中条件 " $X(t) = \left[\frac{t}{h(t)}\right]^{1/2} B(t)$ " 改为 " $X(t) = \left[\frac{t}{h(t)}\right]^{-1/2} B(t)$ ".

(1) 由于  $B(t) \sim N(0,t)$ , 所以  $B(h(t)) \sim N(0,h(t))$ . 从而

$$EB(h(t)) = 0$$
,  $Var(B(h(t))) = h(t)$ .

(2) 对每一个 $t \ge 0$ ,

$$B(h(t)) \sim N(0, h(t)), \quad X(t) = \left[\frac{t}{h(t)}\right]^{-1/2} B(t) \sim N(0, h(t)),$$

故 $B(h(t)) \stackrel{d}{=} X(t)$ .

(3) 设s > t,则有 $cov(B(h(t)),B(h(s))) = h(t) \land h(s) = h(s)$ ,

$$cov(X(t),X(s)) = \left[\frac{t}{h(t)}\right]^{-1/2} \left[\frac{s}{h(s)}\right]^{-1/2} \cdot cov(B(t),B(s)) = \left[\frac{ts}{h(t)h(s)}\right]^{-1/2} \cdot s,$$

故  $cov(B(h(t)), B(h(s))) \neq cov(X(t), X(s))$ , 所以作为过程而言, 两者不同分布. (注: 两个过程同分布是指所有的有限维分布均相同.)

- 2. **M**: (1)  $EX(t) = ae^{-\alpha t}$ ,  $Var(X(t)) = \sigma^4 t$ .
- (2) 要证 $(X(t),t \ge 0)$ 是正态过程,只需证明其任意的有限维分布时正态分布即可,即证明有限维分布的任意线性组合是正态随机变量.

任给  $0 \le t_1 < t_2 < \dots < t_k$ ,考虑 k 维随机向量  $(X(t_1), X(t_2), \dots, X(t_k))$ 的任意线性组合  $a_1 X(t_1) + a_2 X(t_2) + \dots + a_k X(t_k)$ ,  $a_i \in R, 1 \le i \le k$ ,显然是正态随机变量. 所以,  $(X(t), t \ge 0)$  是正态过程.

(3) 任给 $0 \le t_1 < t_2$ , 考虑 $(X(t), t \ge 0)$ 的增量

$$X(t_2)-X(t_1)=ae^{-\alpha t_2}-ae^{-\alpha t_1}+\sigma^2(B(t_2)-B(t_1)).$$

显然, 由 B(t) 的独立增量性可知上述增量具有独立性, 从而独立增量性成立. 另一方面, 该增量是依赖于时间 $t_1,t_2$ 的, 所以不具有平稳性.

3. 证明: 下面只证 $X(t) \stackrel{d}{=} M(t)$ ,  $M(t) \stackrel{d}{=} |B(t)|$  的证明见课本 198 页.

$$X(t) = \max_{0 \le s \le t} B(s) - B(t) = \max_{0 \le s \le t} (B(s) - B(t)) = -\min_{0 \le s \le t} (B(t) - B(s))$$

$$= -\min_{0 \le s \le t} (B(t - s)) = \max_{0 \le s \le t} B(t - s) = \max_{0 \le s \le t} B(s) = M(t).$$

4. 
$$mathref{AF}: EY(t) = E\left(h\int_0^t X(s)ds\right) = h\int_0^t EX(s)ds = h\int_0^t E(x + \mu s + B(s))ds$$

$$= h\int_0^t (x + \mu s)ds = h\left(xt + \frac{1}{2}\mu t^2\right)$$

$$E[Y(t)]^2 = E\left(h^2\left(\int_0^t X(s)ds\right)\left(\int_0^t X(u)du\right)\right)$$

$$= h^2 E\left(\left(\int_0^t X(s)ds\right)\left(\int_0^t X(u)du\right)\right)$$

$$= h^2 \int_0^t \int_0^t E(X(s)X(u))duds$$

$$= h^2 \int_0^t \int_0^t (x^2 + x\mu s + \mu ux + \mu^2 us + \sigma^2 s \wedge u)duds$$

$$= h^2 \left(x^2 t^2 + x\mu t^3 + \frac{1}{4}\mu^2 t^4 + \frac{1}{3}\sigma^2 t^3\right)$$

$$Var(Y(t)) = E(Y(t))^2 - (EY(t))^2 = \frac{1}{2}h^2\sigma^2 t^3.$$

5. 证明: 积分过程 
$$X(t) = e^{\int_0^t B(s)ds}, t \ge 0$$
 是正态过程,且  $EW(t) = 0$ ,  $VarW(t) = \frac{1}{3}t^3$ .

从而,  $\forall t \geq 0, W(t) \sim N(0, \frac{1}{3}t^3)$ . 计算特征函数, 并对其赋值, 可得

$$EX(t) = Ee^{W(t)} = Ee^{\sqrt{\frac{1}{3}t^2} \cdot \frac{W(t)}{\sqrt{\frac{1}{3}t^2}}} = e^{\frac{1}{3}t^2 \cdot \frac{t}{2}} = e^{\frac{1}{6}t^3}.$$

6. 解:  $au_a = \inf\{t: X(t) = a\} = \inf\{t: xe^{B(t)} = a\} = \inf\{t: B(t) = \ln\frac{a}{x}\} = T_{\ln\frac{a}{x}}.$  其中, $T_a$ 的密度函数由(7.17)式给出:

$$f_a(t) = \frac{|a|}{\sqrt{2\pi t^{\frac{3}{2}}}} e^{-\frac{a^2}{2t}}, t > 0.$$

故τ。的密度函数为

$$g_{a}(t) = f_{\ln \frac{a}{x}}(t) = \frac{\left|\ln \frac{a}{x}\right|}{\sqrt{2\pi}t^{\frac{3}{2}}} e^{-\frac{\left(\ln \frac{a}{x}\right)^{2}}{2t}}, t > 0.$$

$$E\tau_{a} = \int_{0}^{\infty} t \frac{\left|\ln \frac{a}{x}\right|}{\sqrt{2\pi}t^{\frac{3}{2}}} e^{-\frac{\left(\ln \frac{a}{x}\right)^{2}}{2t}} dt = \int_{0}^{\infty} \frac{\left|\ln \frac{a}{x}\right|}{\sqrt{2\pi}t^{\frac{1}{2}}} e^{-\frac{\left(\ln \frac{a}{x}\right)^{2}}{2t}} dt = \infty.$$

7.  $\Re$ : (1)  $P(U \le 0) = 0$ ,  $P(U \le 1) = 1$ .

$$P(U \le u) = P((\sin \theta)^2 \le u) = P(-\sqrt{u} \le \sin \theta \le \sqrt{u}) = \frac{2 \arcsin \sqrt{u}}{\pi}.$$

(2) 作变量替换  $\begin{cases} X_1 = r \sin \alpha \\ X_2 = r \cos \alpha \end{cases}$  , r > 0 ,  $\alpha \in [0,2\pi]$  . 相应的雅克比行列式为

$$|J| = \left| \frac{\partial (X_1, X_2)}{\partial (r, \alpha)} \right| = r.$$

由于 $(X_1, X_2)$ 的联合密度函数为

$$p(x_1, x_2) = p(x_1)p(x_2) = \frac{1}{2\pi}e^{-\frac{x_1^2 + x_2^2}{2}} = \frac{1}{2\pi}e^{-\frac{x_2^2}{2}}.$$

从而,  $(r,\alpha)$ 的联合密度函数为

$$q(r,\alpha) = \frac{1}{2\pi} r e^{-\frac{r^2}{2}}.$$

经简单计算可得,  $\alpha$  的边际密度函数为

$$p_{\alpha}(\alpha) = \frac{1}{2\pi}$$
,  $\alpha \in [0,2\pi]$ .

所以,  $\alpha$  是  $[0,2\pi]$  上的均匀分布. 进而,

$$\frac{X_1^2}{X_1^2 + X_2^2} = \sin^2 \alpha \stackrel{d}{=} U.$$

(3) 由(1)可知, U的分布函数为

$$P(U \le u) = \begin{cases} 0, u \le 0 \\ \frac{2 \arcsin \sqrt{u}}{\pi}, 0 < u < 1. \\ 1, u \ge 1 \end{cases}$$

从而,可计算1-U的分布函数

$$P(1-U \le u) = P(U \ge 1-u) = 1 - P(U \le 1-u) = \begin{cases} 0, u \le 0 \\ \frac{2(\frac{\pi}{2} - \arcsin\sqrt{1-u})}{\pi}, 0 < u < 1 \\ 1, u \ge 1 \end{cases}$$

$$= \begin{cases} 0, u \le 0 \\ \frac{2\arcsin\sqrt{u}}{\pi}, 0 < u < 1 \\ 1, u \ge 1 \end{cases}$$

故, 1-U = U.

8. 解:不妨假设 $t \ge s$ ,

$$E(Z(s)Z(t)) = E\left(\int_0^s (B(v))^2 dv \cdot \int_0^t (B(u))^2 du\right)$$
$$= E\left(\int_0^t \int_0^s (B(v)B(u))^2 dv du\right)$$
$$= \int_0^t \int_0^s E(B(v)B(u))^2 dv du$$

其中, 当u > v时,

$$E(B(v)B(u))^{2} = E(B(v)(B(v) + B(u) - B(v)))^{2}$$

$$= E(B(v)^{2} + B(v)(B(u) - B(v)))^{2}$$

$$= E(B(v)^{4} + 2B(v)^{3}(B(u) - B(v)) + B(v)^{2}(B(u) - B(v))^{2})$$

$$= EB(v)^{4} + 2EB(v)^{3} \cdot E(B(u) - B(v)) + EB(v)^{2} \cdot E(B(u) - B(v))^{2}$$

$$= 3v^{2} + 0 + v(u - v)$$

$$= 2v^{2} + vu$$

$$= 2(u \wedge v)^{2} + vu .$$

从而,

$$E(Z(s)Z(t)) = \int_0^t \int_0^s (2(u \wedge v)^2 + vu) dv du$$

$$= \int_0^t \int_0^s 2(u \wedge v)^2 dv du + \int_0^t \int_0^s uv dv du$$

$$= 2\int_0^s \int_u^s u^2 dv du + 2\int_0^s \int_0^u v^2 dv du + 2\int_s^t \int_0^s v^2 dv du + \int_0^t \int_0^s uv dv du$$

$$= \frac{1}{6}s^4 + \frac{1}{6}s^4 + 2 \times \frac{1}{3}s^3(t-s) + \frac{1}{4}t^2s^2$$
$$= \frac{2}{3}s^3t - \frac{1}{3}s^4 + \frac{1}{4}t^2s^2.$$

因此,  $E(Z(s)Z(t)) = -\frac{1}{3}(s \wedge t)^4 + \frac{2}{3}(s \wedge t)^3(s \vee t) + \frac{1}{4}(s \wedge t)^2(s \vee t)^2$ .

10. 证明: 由引理 7.4 可得

$$dX(t) = \left(1 + \frac{B(t)}{2}\right)^2 dB(t) + \frac{1}{4} dt = \sqrt{X(t)} dB(t) + \frac{1}{4} dt.$$

14. 解: (1) 由引理 7.5 可得过程 X(t)满足的随机微分方程为

$$\begin{cases} dX(t) = tdB(t) + B(t)dt \\ X(t) = 0 \end{cases};$$

(2) 由引理 7.5 可得过程 X(t)满足的随机微分方程为

$$\begin{cases} dX(t) = \frac{1}{1+t} dB(t) - \frac{X(t)}{1+t} dt; \\ X(t) = 0 \end{cases}$$

(3) 由引理 7.5 可得过程 X(t)满足的随机微分方程为

$$\begin{cases} dX(t) = \cos B(t)dB(t) - \frac{1}{2}X(t)dt; \\ X(t) = 0 \end{cases}$$

(4) 由引理 7.5 可知

$$dX(t) = 1 \cdot dB(t) - \left(\beta \cdot e^{-\beta t} \cdot \int_0^t e^{\beta s} B(s) ds\right)' dt + \frac{1}{2} \times 0 \cdot dt$$

$$= dB(t) - \left(-\beta^2 \cdot e^{-\beta t} \cdot \int_0^t e^{\beta s} B(s) ds + \beta \cdot e^{-\beta t} \cdot e^{\beta t} B(t)\right) dt$$

$$= dB(t) + \left(\beta^2 \cdot \int_0^t e^{-\beta t + \beta s} B(s) ds - \beta \cdot B(t)\right) dt$$

$$= dB(t) + \left(\beta \cdot (B(t) - X(t)) - \beta \cdot B(t)\right) dt$$

$$= dB(t) - \beta X(t) dt$$

从而, 过程 X(t)满足的随机微分方程为

$$\begin{cases} dX(t) = dB(t) - \beta X(t)dt \\ X(t) = 0 \end{cases}.$$