

SIGS现代信号处理2024年秋季学期期末考试

1.请简述自适应算法（lms算法）基本思想和设计思路

2. 已知功率谱密度求自相关函数

$$S(f) = \begin{cases} \frac{\sigma^2}{B} & -\frac{B}{2} \leq f \leq \frac{B}{2} \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

3.求服从高斯分布概率密度函数的变量的熵和谱熵

4.略

5.rao界

6.推导卡尔曼滤波

7.1arma 写出线性差分方程，给出wold分解定理并说说你的理解

□ 平稳ARMA过程

若离散随机过程 $\{x(n)\}$ 服从线性差分方程

$$x(n) + \sum_{i=1}^p \alpha_i x(n-i) = e(n) + \sum_{j=1}^q b_j e(n-j)$$

AR阶数 MA阶数
AR参数 MA参数

式中 $e(n)$ 为一离散白噪声，则称 $\{x(n)\}$ 为ARMA过程

□ Wold分解定理：任何有限方差的ARMA或MA过程都可表示成阶数可能无穷大的AR过程。同样，任何ARMA或AR过程也可表示成一个阶数可能无穷大的MA过程

理解：

1) 如果三种模型中选择一个错误的模型，仍然可以通过一个很高的阶数获得一个合理的近似。如ARMA模型可以用一个阶数足够大的AR模型来近似。

2) ARMA模型不仅需要AR和MA阶数确定，而且还需要AR和MA参数估计(其中MA参数估计还涉及非线性方程)

3) AR模型只需要AR参数估计(可通过求解线性方程获得)。因此AR模型在工程中获得广泛应用

7.2arma

□ 白噪声中的AR(p)过程

假定 $\{s(n)\}$ 为AR(p)过程，在方差为 σ_v^2 的加性白噪声 $\{v(n)\}$ 中观测

$$s(n) + \alpha_1 s(n-1) + \dots + \alpha_p s(n-p) = e(n), \quad e(n) \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$$

其中 $s(n)$ 与 $v(n)$ 相互独立。考察 $\{x(n)\}$ 的功率谱密度。

首先，信号 $\{s(n)\}$ 的谱密度为

$$P_s(\omega) = \frac{\sigma^2}{|1 + \alpha_1 e^{-j\omega} + \dots + \alpha_p e^{-j\omega p}|^2} = \frac{\sigma^2}{|A(z)|^2} \Big|_{z=e^{-j\omega}}$$

$$P_x(\omega) = P_s(\omega) + P_v(\omega) = \frac{\sigma^2}{|A(z)|^2} \Big|_{z=e^{-j\omega}} + \sigma_v^2 = \sigma_v^2 \frac{|B(z)|^2}{|A(z)|^2} \Big|_{z=e^{-j\omega}} \quad \begin{matrix} v(n) \\ s(n) \end{matrix} \text{独立}$$

试推导

$$\text{其中 } \sigma_x^2 = \sigma^2 + \sigma_v^2, \quad |B(z)|^2 = (\sigma^2 + \sigma_v^2 |A(z)|^2) / (\sigma^2 + \sigma_v^2)$$

因此白噪声中的AR(p)过程是ARMA(p,p)过程，激励噪声是白的，方差为 $\sigma_x^2 = \sigma^2 + \sigma_v^2$

7.3均值和方差最大似然估计