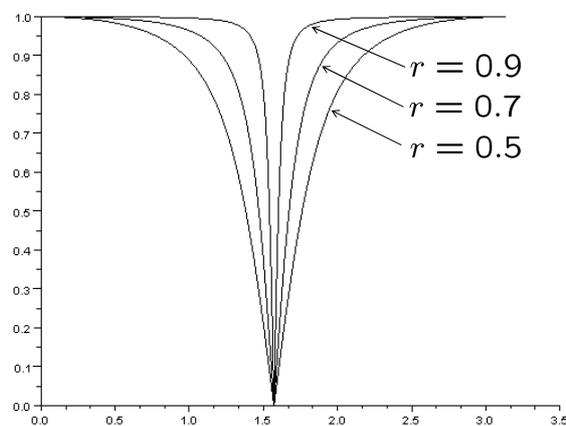


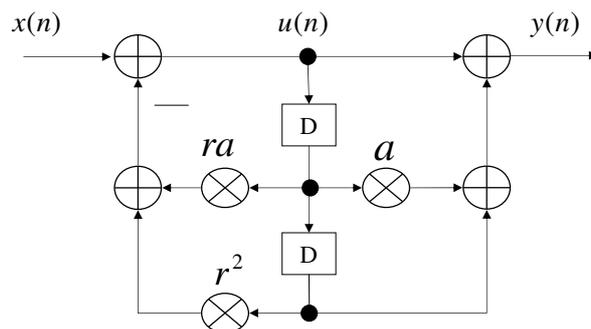
## 章末問題完全解答

### 3章 コラム 章末問題

1. ノイズ源からマイクロホンまでの伝達関数 .
2. 音声とノイズが無相関であればよい .
3.  $\mu$  が小さい場合 , ノイズが除去されるまでの時間が長くなるが , ノイズ除去性能は高くなる . 一方 ,  $\mu$  が大きければ , ノイズが除去されるまでの時間は短くなるが , ノイズ除去性能が下がり , 音質劣化が生じる .  
 また ,  $\mu$  が適切に設定されているとき ,  $N_a > N_u$  ならノイズ除去可能 .  $N_a < N_u$  ならノイズは小さくなるが一部のノイズは除去できない .
4.  $h_m(n)$  に対する  $e^2(n)$  の勾配と逆符号の方向に更新すればよい . つまり ,  $\partial e^2(n)/\partial h_m(n)$  と逆符号の方向 .
5. ある周波数に対する応答が 0 で , その他の周波数に対する応答がほぼ 1 となる特性を維持する .
6.  $r$  を変更すると , 除去帯域幅が広くなり , 収束後の出力パワーが小さくなる . また ,  $\mu$  を大きくするにつれ , 係数の収束が速くなるが , 限度を超えると出力が発散する .
7. 下図の通り .



8. 下図の通り .



ただし,  $a = -2r \cos(\omega_N)$  としている.

9. FFT, あるいは DFT .
10. 窓関数 .
11. 振幅スペクトル .
12. ミュージカルノイズ
13.  $N$  は音声定常とみなせる 30ms 前後に選択すると最もノイズ除去性能が良いことがわかる . また,  $L$  を大きくするほどノイズスペクトルの推定値が, 雑音の平均的なスペクトルに近づく .
14. Decision Directed 法において,  $\beta$  を 0 に近づけると現在のフレームから推定される音声スペクトルを重視した結果が得られ,  $\beta$  を 1 に近づけると 1 フレーム前の音声スペクトルを重視した結果が得られる . しかし, 現在の音声スペクトルは, Decision Directed 法の結果から改めて計算されるので, 一般的には 1 フレーム前の結果を重視し,  $\beta$  を 1 に近い値に設定することが多い .
15. 式 (18) に式 (16) と (17) を代入すると ,

$$\varepsilon = -\ln \{2\pi(\sigma_s^2 + \sigma_d^2)\} - \left( \frac{|X - S|^2}{\sigma_d^2} + \frac{|S|^2}{\sigma_s^2} \right) \quad (1)$$

を得る . ここで,  $S = |S|e^{j\angle S}$ ,  $X = |X|e^{j\angle X}$  と表現すると ,

$$\begin{aligned} |X - S|^2 &= (X - S)(X - S)^* \\ &= |X|^2 + |S|^2 - 2|SX| \cos(\angle S - \angle X) \end{aligned} \quad (2)$$

と書ける . したがって,  $\varepsilon$  を  $\angle S$  で微分すると ,

$$\begin{aligned} \frac{\partial \varepsilon}{\partial \angle S} &= -\frac{1}{\sigma_d^2} \frac{\partial |X - S|^2}{\partial \angle S} \\ &= -\frac{1}{\sigma_d^2} \sin(\angle S - \angle X) \end{aligned} \quad (3)$$

となる．これを0とおいて  $\angle S$  について解くと， $\angle S$  の最適値  $\angle \hat{S}$  として

$$\angle \hat{S} = \angle X$$

が得られる．同様に， $|S|$  についても

$$\frac{\partial \varepsilon}{\partial |S|} = -\frac{2|S| - 2|X| \cos(\angle S - \angle X)}{\sigma_d^2} - \frac{2|S|}{\sigma_s^2} = 0$$

を解く．上式で， $\angle S = \angle X$  とすれば最適値  $|\hat{S}|$  が次のように得られる．

$$|\hat{S}| = \frac{\sigma_s^2}{\sigma_s^2 + \sigma_d^2} |X|$$

結局， $|\hat{S}|e^{j\angle \hat{S}} = GX$  より，ウィナーフィルタのスペクトルゲインとして，

$$G_{\text{Wiener}} = \frac{\sigma_s^2}{\sigma_s^2 + \sigma_d^2}$$

を得る．

16. ノイズ・スペクトルの実部，虚部をそれぞれ  $D_{Re}$ ,  $D_{Im}$  とし，それぞれ半分ずつの分散をもつとする．このとき，それぞれの PDF を  $p(D_{Re})$ ,  $p(D_{Im})$  とすると，

$$p(D_{Re}) = \frac{1}{\sqrt{\pi\sigma_d^2}} \exp\left(-\frac{|D_{Re}|^2}{\sigma_d^2}\right)$$

$$p(D_{Im}) = \frac{1}{\sqrt{\pi\sigma_d^2}} \exp\left(-\frac{|D_{Im}|^2}{\sigma_d^2}\right)$$

となる．ノイズ全体の PDF は， $p(D) = p(D_{Re})p(D_{Im})$  なので，

$$p(D) = \frac{1}{\sqrt{\pi\sigma_d^2}} \exp\left(-\frac{|D_{Re}|^2 + |D_{Im}|^2}{\sigma_d^2}\right)$$

ここで  $X = D + S$  より， $|D_{Re}|^2 + |D_{Im}|^2 = |D|^2 = |X - S|^2$  であり， $p(D) = p(X|S)$  であるから結局，式 (32)

$$p(X|S) = \frac{1}{\pi\sigma_d^2} \exp\left(-\frac{|X - S|^2}{\sigma_d^2}\right)$$

を得る．

17. 音声の振幅と位相が独立であると仮定すると  $p(S) = p(\angle S)p(|S|)$  である．これを式 (31), (33) で表現し，ノイズの PDF(32) とともに式 (18) に代入すると

次式を得る .

$$\begin{aligned}
\varepsilon &= -\ln(\pi^2 \sigma_s^2 \sigma_d^2) + \ln|S| - \frac{|S|^2}{\sigma_s^2} - \frac{|X - S|^2}{\sigma_d} \\
&= -\ln(\pi^2 \sigma_s^2 \sigma_d^2) + \ln|S| - \frac{|S|^2}{\sigma_s^2} - \frac{|X|^2 + |S|^2 - XS^* - X^*S}{\sigma_d} \\
&= \ln|S| - \frac{|S|^2}{\sigma_s^2} - \frac{|S|^2 - |XS|e^{(\angle X - \angle S)} - |XS|e^{-(\angle X - \angle S)}}{\sigma_d} + C
\end{aligned}$$

ここで ,

$$C = -\ln(\pi^2 \sigma_s^2 \sigma_d^2) - \frac{|X|^2}{\sigma_d}$$

である . よって ,

$$\frac{\partial \varepsilon}{\partial \angle S} = -\frac{1}{\sigma_d^2} \sin(\angle S - \angle X) = 0$$

より ,  $\angle S = \angle X$  を得る . 次に ,

$$\frac{\partial \varepsilon}{\partial |S|} = \frac{1}{|S|} - 2 \left( \frac{1}{\sigma_s^2} + \frac{1}{\sigma_d^2} \right) |S| + \frac{2|X|}{\sigma_d^2} \cos(\angle X - \angle S) = 0$$

より ,  $\angle S = \angle X$  を代入して整理すると ,

$$2 \left( \frac{\sigma_s^2 + \sigma_d^2}{\sigma_s^2 \sigma_d^2} \right) |S|^2 - 2 \frac{|X|}{\sigma_d^2} |S| - 1 = 0$$

を得る . 上式はさらに次のように変形できる .

$$2(1 + \xi)|S|^2 - 2\xi|X||S| - \xi\sigma_d^2 = 0 \quad (4)$$

$|S| \geq 0$  より ,

$$|S| = \frac{\xi|X| + \sqrt{\xi^2|X|^2 + 2(1 + \xi)\xi\sigma_d^2}}{2(1 + \xi)}$$

となる . これを  $|X|$  でくくれば式 (34) を得る .

18. 音声の振幅と位相が独立であると仮定すると  $p(S) = p(\angle S)p(|S|)$  である . これを式 (31), (33) で表現し , ノイズの PDF(32) とともに式 (18) に代入すると ,

$$\varepsilon = -\frac{|X - S|^2}{\sigma_d^2} - \mu \frac{|S|}{\sigma_s} + \nu \ln|S| + C$$

を得る . ただし ,

$$C = \ln \left( \frac{1}{\pi \sigma_d^2} \cdot \frac{\mu^{\nu+1}}{\Gamma(\nu + 1) \sigma_s^{\nu+1}} \cdot \frac{1}{2\pi} \right)$$

である．よって，

$$\frac{\partial \varepsilon}{\partial \angle S} = -\frac{1}{\sigma_d^2} \sin(\angle S - \angle X) = 0$$

より， $\angle S = \angle X$  を得る．次に，

$$\frac{\partial \varepsilon}{\partial |S|} = -\frac{1}{\sigma_d^2} \{2|S| - 2|X| \cos(\angle S - \angle X)\} - \frac{\mu}{\sigma_S} + \frac{\nu}{|S|} = 0$$

として  $\angle S = \angle X$  を代入すると，

$$-\frac{2|S|}{\sigma_d^2} + \frac{\nu}{|S|} + \left( \frac{2|X|}{\sigma_d^2} - \frac{\mu}{\sigma_S} \right) = 0$$

を得る．両辺に  $-|S|\sigma_d^2/2$  をかければ，

$$|S|^2 - \left( |X| - \frac{\mu \sigma_d^2}{2 \sigma_S} \right) |S| - \frac{\nu}{2} \sigma_d^2 = 0 \quad (5)$$

を得る．ここで，式 (38) で定義される  $u$  を用いると，

$$\left( |X| - \frac{\mu \sigma_d^2}{2 \sigma_S} \right) = 2u|X|$$

であるから，

$$|S|^2 - 2u|S||X| - \frac{\nu}{2} \sigma_d^2 = 0$$

の表現を得る． $|S| > 0$  であるから，

$$|S| = \left( u + \sqrt{u^2 + \frac{\nu}{2\gamma}} \right) |X|$$

となり結果として

$$G_{\text{L.MAP}} = u + \sqrt{u^2 + \frac{\nu}{2\gamma}}$$

を得る．