Simulating Different Receivers in a Rayleigh Fading, SISO Environment Project #1

Intelligent Communication Systems (ICS) Lab. 노용재

Winter Intern Seminar (2023-1)

Contents

1	Implementation	2
	1.1 Common Environment Variables	
	1.2 ZF(Zero-forcing)	
	1.3 MMSE(Minimum Mean Square Error)	2
	1.4 MLD(Maximum Likelihood Detection)	9
2	결과 및 분석 2.1 Simulation Result . . 2.2 Normalization Factor . . 2.3 Binary Modulation, 4-QAM에서 ZF, MMSE간 BER 일치 현상 . . 2.4 ZF와 MLD간 BER의 동일성 . .	4
3	Entire Code	8

Binary Modulation, 4-QAM, 16-QAM의 modulation 환경에서 Zero-forcing (ZF) receiver, Minimum Mean Square Error (MMSE) receiver, Maximum Likelihood Detection (MLD)의 BER (bit error rate)를 구하기 위해 실험을 MATLAB에서 수행하였다. 실험의 공통된 조건은 다음과 같다.

- SISO; Single Input, Single Output
- Rayleigh Fading
- Es/N0는 -2dB~20dB(2dB 간격)
- 신호의 평균전력은 1W이 되도록한다. (Es=1)

1 Implementation

1.1 Common Environment Variables

$$y = hs + n \tag{1}$$

```
EsN0_dB = -2:2:20;
   EsNO = db2pow(EsNO_dB);
3
   EbNO = EsNO / log2(M);
   EbNO_dB = pow2db(EbNO);
7
   NumberOfSignals = 1;
   LengthBitSequence = NumberOfSignals*log2(M); % log2(M) bits per signal
9
10 % Bit Generation
BitSequence = randi([0 1], 1, LengthBitSequence);
   SymbolSequence = qammod(BitSequence.', M, 'InputType', 'bit', '
      UnitAveragePower', 1).';
13
14 % Noise (n) Generation
15 | NoiseSequence = (randn(1, length(SymbolSequence)) + 1j * randn(1, length(
      SymbolSequence))) / sqrt(2);
16
17
   % Channel (h) Generation
18
  H = (randn(1, length(SymbolSequence)) + 1j * randn(1, length(
      SymbolSequence))) ./ sqrt(2);
19
20 % Received Signal (y = s + n) Generation
  ReceivedSymbolSequence = H .* SymbolSequence + NoiseSequence * sqrt(1 /
21
      EsNO(indx_EbNO));
```

1.2 ZF(Zero-forcing)

$$z = wy : w_{ZF} = (h)^{-1} (2)$$

$$\hat{s} = \underset{\circ}{\operatorname{argmin}} |z - s|^2 \tag{3}$$

```
w_zf = H.^(-1);
DetectionSymbolSequence_ZF = ReceivedSymbolSequence .* w_zf; % Detection (
    Zero-Forcing: y / h)

DetectionBitSequence_ZF = qamdemod(DetectionSymbolSequence_ZF.', M, '
    OutputType', 'bit', 'UnitAveragePower', 1)';
```

1.3 MMSE(Minimum Mean Square Error)

$$z = wy : w_{MMSE} = (|h|^2 + 1/\rho)^{-1}h^*$$
(4)

$$\hat{s} = \operatorname{argmin}|z - s|^2 \tag{5}$$

```
w_mmse = (abs(H).^2+1/EsNO(indx_EbNO)).^(-1) .* conj(H);
DetectionSymbolSequence_MMSE = ReceivedSymbolSequence .* w_mmse;
DetectionBitSequence_MMSE = qamdemod(DetectionSymbolSequence_MMSE.', M, 'OutputType', 'bit', 'UnitAveragePower', 1)';
```

1.4 MLD(Maximum Likelihood Detection)

$$\hat{s} = \underset{s}{\operatorname{argmin}} |y - hs|^2 \tag{6}$$

```
alphabet = qammod([0:M-1], M, 'UnitAveragePower', true);
arg = (ones(length(alphabet),1) * ReceivedSymbolSequence) - (alphabet.' *
        H);
[val,idx] = min(abs(arg).^2;);
DetectionBitSequence_MLD = reshape(de2bi(idx-1, log2(M), 'left-msb')', 1,
        []);
```

 $arg \vdash (y - hs)$ 를 나타낸 matrix이다. arg의 $length(alphabet) \times length(SymbolSequence)$ 이다. $(M \times l)$

$$Received Symbol Sequence = \{d_1, d_2, ..., d_l\}$$
(7)

$$alphabet = \{a_1, a_2, ..., a_M\}$$
 (8)

$$H = \{h_1, h_2, ..., h_l\} \tag{9}$$

(10)

$$arg = \begin{bmatrix} d_1 & d_2 & \dots & d_{l-1} & d_l \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ d_1 & d_2 & \dots & d_{l-1} & d_l \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} a_1h_1 & a_1h_2 & \dots & a_1h_{l-1} & a_1h_l \\ a_2h_1 & a_2h_2 & \dots & a_2h_{l-1} & a_2h_l \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{M-1}h_1 & a_{M-1}h_2 & \dots & a_{M-1}h_{l-1} & a_{M-1}h_l \\ a_Mh_1 & a_1h_2 & \dots & a_{M-1}h_{l-1} & a_Mh_l \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} d_1 - a_1h_1 & d_2 - a_1h_2 & \dots & d_{l-1} - a_1h_{l-1} & d_l - a_1h_l \\ d_1 - a_2h_1 & d_2 - a_2h_2 & \dots & d_{l-1} - a_2h_{l-1} & d_l - a_2h_l \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ d_1 - a_{M-1}h_1 & d_2 - a_{M-1}h_2 & \dots & d_{l-1} - a_{M-1}h_{l-1} & d_l - a_{M-1}h_l \\ d_1 - a_Mh_1 & d_2 - a_1h_2 & \dots & d_{l-1} - a_{M-1}h_{l-1} & d_l - a_Mh_l \end{bmatrix}$$

$$(11)$$

2 결과 및 분석

2.1 Simulation Result

이론값은 Matlab의 berfading 함수를 통해 얻어졌다.

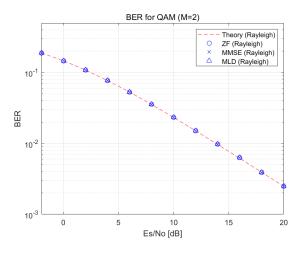


Figure 1: Binary Modulation

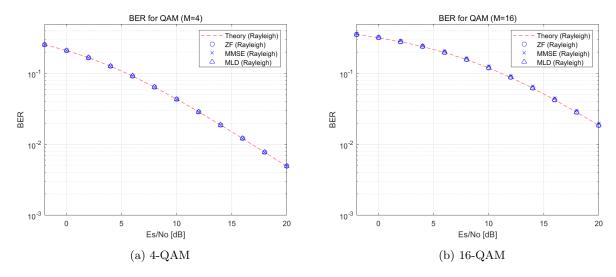


Figure 2: QAM

2.2 Normalization Factor

코드 내에서 직접적으로 쓰이지는 않았지만 생각해볼 만한 부분은 $Normalization\ Factor$ 이다. 이 $Normalization\ Factor$ 를 사용하여 평균 전력이 1W가 되게끔 할 수 있다.

Code1

```
alphabet = qammod([0:M-1], M, 'UnitAveragePower', true);
```

Code 2

```
Normalization_Factor = sqrt(2/3*(M-1));
```

alphabet = qammod([0:M-1], M) / Normalization_Factor;

Code 1과 Code 2는 동일한 결과를 이룬다.

 $M=2^{2n}\;(n=1,2,3,...)$ 일 때의 $Normalization\;Factor$ 를 일반화 시켜보겠다. 일반적인 QAM의 Constellation Diagram을 살펴보면 실수 \sqrt{M} 개, 허수 \sqrt{M} 개의 point를 갖는 것을 알 수 있다. 하나의 신호에 대한 값을 그 신호의 alphabet이라고하자. M개의 alphabet이 다음과 같다고하자.

$$alphabet = \pm (2n-1) \pm j \cdot (2n-1) \qquad n \in 1, 2, ..., \frac{\sqrt{M}}{2}$$
 (12)

그렇다면 신호의 평균전력은 다음과 같이 일반화 가능하다.

$$E_{s} = E[|s|^{2}] = \frac{1}{M} \sum_{n=1}^{M} |s_{n}|^{2}$$

$$= \frac{1}{M} \cdot 4 \sum_{n=1}^{\frac{\sqrt{M}}{2}} \sum_{m=1}^{\frac{\sqrt{M}}{2}} [(2n-1)^{2} + (2m-1)^{2}]$$

$$= \frac{1}{M} \cdot 4 \sum_{n=1}^{\frac{\sqrt{M}}{2}} \sum_{m=1}^{\frac{\sqrt{M}}{2}} [(2n-1)^{2}] + \sum_{n=1}^{\frac{\sqrt{M}}{2}} \sum_{m=1}^{\frac{\sqrt{M}}{2}} [(2m-1)]^{2}$$

$$= \frac{1}{M} \cdot 4 \sum_{n=1}^{\frac{\sqrt{M}}{2}} \sum_{m=1}^{\frac{\sqrt{M}}{2}} [(2n-1)^{2}] \cdot 2$$

$$= \frac{1}{M} \cdot 4 \sum_{n=1}^{\frac{\sqrt{M}}{2}} [(2n-1)^{2} \cdot \sqrt{M}]$$

$$= \frac{4}{\sqrt{M}} \sum_{n=1}^{\frac{\sqrt{M}}{2}} [4n^{2} - 4n + 1]$$

$$= \frac{2}{3} (M-1)$$

$$(13)$$

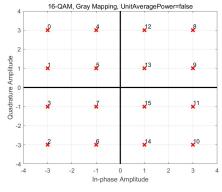
(13)에서의 결과를 토대로 normalization이 이뤄진 alphabet을 구할 수 있다.

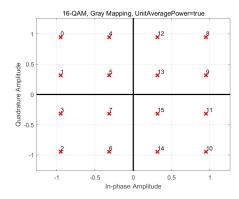
$$normalized \ alphabet = \left[\pm \frac{2n-1}{\sqrt{\frac{2}{3}(M-1)}} \pm j \cdot \frac{2n-1}{\sqrt{\frac{2}{3}(M-1)}} \right] \qquad n \in \{1, 2, ..., \sqrt{M}\}$$
 (14)

해당 결과를 토대로 다시 평균 전력을 구한다면 E_s 가 1W임을 확인할 수 있다.

참고자료

다음은 16-QAM의 Constellation이다.





(a) Non-normalized Constellation

(b) Normalized Constellation

Figure 3: 16-QAM Constellation

2.3 Binary Modulation, 4-QAM에서 ZF, MMSE간 BER 일치 현상

실험 결과에 따르면, Binary Modulation일 때와 4-QAM일 때 ZF 혹은 MMSE 방식을 사용한지와 무관하게 BER이 동일한 것을 관찰할 수 있었다. ZF와 MMSE에 해당하는 조건식들은 다음과 같다.

$$\hat{s} = \underset{s}{\operatorname{argmin}} |z - s|^2 \tag{15}$$

$$z = w(hs + n) \tag{16}$$

$$w_{ZF} = (h)^{-1} (17)$$

$$w_{MMSE} = (|h|^2 + 1/\rho)^{-1}h^*$$
(18)

z는 post-processing signal에 해당된다. ZF와 MMSE, 각각의 post-processing signal을 살펴보겠다.

ZF의 Post-processing Signal

$$z_{ZF} = w_{ZF}(hs+n)$$

$$= h^{(-1)}(hs+n)$$

$$= s + \frac{n}{h}$$
(19)

MMSE의 Post-processing Signal

$$z_{MMSE} = w_{MMSE}(hs+n)$$

$$= (|h|^2 + 1/\rho)^{-1}h^*(hs+n)$$

$$= (|h|^2 + 1/\rho)^{-1}h^*h(s+\frac{n}{h})$$
(20)

위의 결과를 토대로 다음과 같이 표현이 가능하다.

$$z_{MMSE} = (|h|^2 + 1/\rho)^{-1}h^*h \cdot z_{ZF}$$

$$\operatorname{sgn}(z_{MMSE}) = \operatorname{sgn}((|h|^2 + 1/\rho)^{-1}h^*h \cdot z_{ZF})$$

$$= \operatorname{sgn}(z_{ZF}) \quad (: A \in \mathbb{R} \text{ and } A \ge 0 \mid A = (|h|^2 + 1/\rho)^{-1}h^*h)$$
(21)

 $Complex\ signum$ 의 정의에 따라, $sgn(z)=\frac{z}{|z|}$ 임을 따르면, $sgn(z_{MMSE})=sgn(z_{ZF})$ 라는 것은 극 좌표계로 나타냈을 때의 각도가 같다는 것을 의미한다. Binary modulation이나 4-QAM의 경우 신호의 감지에 amplitude가 아닌 phase에만 영향을 받기 때문에 z의 값의 phase가 같은 ZF와 MMSE는 BER이 동일해진다.

```
>>> [theta_zf, rho_zf] = cart2pol(real(DetectionSymbolSequence_ZF), imag(DetectionSymbolSequence_ZF));
>>> [theta_mmse, rho_mmse] = cart2pol(real(DetectionSymbolSequence_MMSE), imag(DetectionSymbolSequence_MMSE));
>>> max(abs(theta_zf-theta_mmse))
ans =
4.4409e-16
```

Figure 4: EsN0=5dB

Figure 4는 Matlab을 통해 z_{MMSE} 와 z_{ZF} 를 직교좌표계로 바꾼 뒤, 두 θ 값을 비교한 것이다. θ 값의 차이 중 가장 큰 값은 $4.4409e^{-16}$ 이었다. 이는 매우 작은 값으로 컴퓨터가 가지는 'finite precision'로 인해 생겨난 오차로 생각할 수 있다. 그러므로 모든 경우에 대해서 $\theta_{MMSE} - \theta_{ZF} = 0$ 로 생각할 수 있다. 즉, 실험적으로도 $\theta_{MMSE} = \theta_{ZF}$ 이 성립함을 확인한 것이다. Figure 5의 z_{MMSE} 와 z_{ZF} 가 하나의 직선 위에 나타난 것을 통해 이를 시각적으로도 확인할 수 있다.

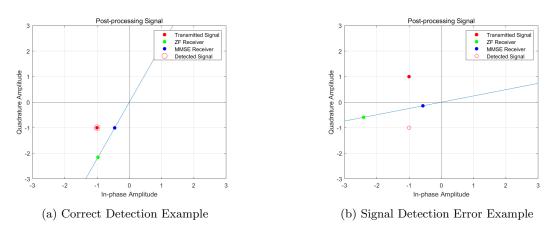


Figure 5: 4-QAM의 ZF, MMSE Post-processing Signal Example

2.4 ZF와 MLD간 BER의 동일성

 \hat{s} 를 감지된 신호라고 하자.

$$\hat{s}_{ZF} = \underset{s}{\operatorname{argmin}} |z - s|^{2}$$

$$= \underset{s}{\operatorname{argmin}} |wy - s|^{2}$$

$$= \underset{s}{\operatorname{argmin}} |\frac{y}{h} - s|^{2}$$

$$= \underset{s}{\operatorname{argmin}} |\frac{y - hs}{h}|^{2}$$
(22)

$$\hat{s}_{ML} = \underset{s}{\operatorname{argmin}} |y - hs|^2 \tag{23}$$

 $\mathrm{argmin}_s |rac{y-hs}{h}|^2 = \mathrm{argmin}_s |y-hs|^2$ 이 성립한다면 $\hat{s}_{ZF} = \hat{s}_{ML}$ 또한 성립한다.

 $y - hs = \alpha \angle \theta, h = \gamma \angle \phi$ 라 하자.

$$|\frac{y - hs}{h}| = |\frac{\alpha \angle \theta}{\gamma \angle \phi}|$$

$$= |\frac{\alpha}{\gamma} \angle (\theta - \phi)|$$

$$= \frac{\alpha}{\gamma}$$

$$= \frac{|y - hs|}{|h|}$$
(24)

$$\underset{s}{\operatorname{argmin}} \left| \frac{y - hs}{h} \right|^{2} = \underset{s}{\operatorname{argmin}} \left(\frac{|y - hs|}{|h|} \right)^{2}$$

$$= \underset{s}{\operatorname{argmin}} \left(\frac{|y - hs|}{\gamma} \right)^{2}$$

$$= \underset{s}{\operatorname{argmin}} \frac{|y - hs|^{2}}{\gamma^{2}}$$

$$= \underset{s}{\operatorname{argmin}} |y - hs|^{2}$$

$$(25)$$

 $\underset{h}{\operatorname{argmin}}_{s}|\frac{y-hs}{h}|^{2}=\underset{h}{\operatorname{argmin}}_{s}|y-hs|^{2}$ 이 성립하므로, $\hat{s}_{ZF}=\hat{s}_{ML}$ 이다.

즉, 감지되는 신호가 같으므로 ZF와 MLD의 BER은 modulation order와 관계없이 동일하다.

3 Entire Code ¹

```
close all
   clear
3
   clc
5
   % Simulation
   M = [2 \ 4 \ 16]
   Nt = 1;
   NumberOfSignals = 10^2;
   LengthBitSequence = Nt * NumberOfSignals*log2(M); % log2(M) bits per
      signal
10
11
   NumberIteration = 10^3;
12
13 | Es = 1;
14
15 \mid EsN0_dB = -2:2:20;
   EsNO = db2pow(EsNO_dB);
16
17
18
   EbNO = EsNO / log2(M);
   EbNO_dB = pow2db(EbNO);
19
20
21 | ErrorCount_ZF = zeros(1, length(EbN0_dB));
22 | ErrorCount_MMSE = zeros(1, length(EbN0_dB));
   ErrorCount_MLD = zeros(1, length(EbNO_dB));
24
```

 $^{^{1}} Uploaded \ on \ https://github.com/lightwick/ICS_project$

```
alphabet = qammod([0:M-1], M, 'UnitAveragePower', true);
26
27
   for iTotal = 1 : NumberIteration
28
       % Bit Generation
       BitSequence = randi([0 1], 1, LengthBitSequence);
29
30
       SymbolSequence = qammod(BitSequence.', M, 'InputType', 'bit', '
          UnitAveragePower', 1).';
31
32
       % Noise (n) Generation
33
       NoiseSequence = (randn(1, length(SymbolSequence)) + 1j * randn(1,
          length(SymbolSequence))) / sqrt(2);
34
       % Channel (h) Generation
35
       36
          SymbolSequence))) ./ sqrt(2);
37
38
       for indx_EbN0 = 1 : length(EbN0)
39
           % Received Signal (v = s + n) Generation
           ReceivedSymbolSequence = H .* SymbolSequence + NoiseSequence *
40
              sqrt(1 / EsNO(indx_EbNO));
41
42
           % ZF Receiver
           w_zf = H.^(-1);
43
           DetectionSymbolSequence_ZF = ReceivedSymbolSequence .* w_zf; %
44
              Detection (Zero-Forcing: y / h)
45
46
           % MMSE Receiver
           w_mmse = (abs(H).^2+1/EsNO(indx_EbNO)).^(-1) .* conj(H);
47
           DetectionSymbolSequence_MMSE = ReceivedSymbolSequence .* w_mmse;;
48
49
50
           % MLD Receiver;
           arg = (ones(length(alphabet),1) * ReceivedSymbolSequence) - (
              alphabet.' * H);
52
           arg = abs(arg).^2;
           [val,idx] = min(arg);
54
           % Symbol Sequence -> Bit Sequence
56
           DetectionBitSequence_ZF = qamdemod(DetectionSymbolSequence_ZF.', M
              , 'OutputType', 'bit', 'UnitAveragePower', 1)'; % Detection
           DetectionBitSequence_MMSE = qamdemod(DetectionSymbolSequence_MMSE
              .', M, 'OutputType', 'bit', 'UnitAveragePower', 1)'; % tmp
              value;
           DetectionBitSequence_MLD = reshape(de2bi(idx-1, log2(M), 'left-msb
              ')', 1, []);
           ErrorCount_ZF(1, indx_EbN0) = ErrorCount_ZF(1, indx_EbN0) + sum(
60
              DetectionBitSequence_ZF~=BitSequence);
           ErrorCount_MMSE(1, indx_EbN0) = ErrorCount_MMSE(1, indx_EbN0) +
61
              sum(DetectionBitSequence_MMSE~=BitSequence);
           ErrorCount_MLD(1, indx_EbN0) = ErrorCount_MLD(1, indx_EbN0) + sum(
62
              DetectionBitSequence_MLD~=BitSequence);
63
       end
64
  end
65
```

```
BER_Simulation_ZF = ErrorCount_ZF / (LengthBitSequence * NumberIteration);
   BER_Simulation_MMSE = ErrorCount_MMSE / (LengthBitSequence *
67
      NumberIteration);
68
   BER_Simulation_MLD = ErrorCount_MLD / (LengthBitSequence * NumberIteration
      );
69
   if M==2
71
       BER_Theory = berfading(EbNO_dB, 'psk', 2, 1);
72
   else
73
       BER_Theory = berfading(EbNO_dB, 'qam', M, 1); % not sure if 'dataenc'
          needs to be specified; I don't even know what it does
74
   end
75
76 | % Plot
77
   figure()
   semilogy(EsNO_dB, BER_Theory, 'r--');
79
   hold on
80 | semilogy(EsNO_dB, BER_Simulation_ZF, 'bo');
81 semilogy(EsNO_dB, BER_Simulation_MMSE, 'bx');
   semilogy(EsNO_dB, BER_Simulation_MLD, 'b^');
83
84
85 axis([-2 20 10^-3 0.5])
   grid on
  legend('Theory (Rayleigh)', 'ZF (Rayleigh)', 'MMSE (Rayleigh)', 'MLD (
87
      Rayleigh)');
88 | xlabel('Es/No [dB]');
   ylabel('BER');
90 | title('BER for QAM (M='+string(M)+')');
```