



멀티유저 상향링크 Large-MIMO 시스템을 위한 연판정 수신기

박진수, 김인선, 송홍엽

Channel Coding and Crypto Lab.
Yonsei University, Seoul, Korea

2013 / 11 / 30

2013 한국통신학회 추계종합학술발표회

I. 서론

- Large-MIMO 시스템
 - 폭발적으로 증가하는 전송 데이터 양과 요구 속도
 - 여러 개의 안테나를 사용하는 MIMO 시스템이 사용되고 있음
 - 최근 수십개 이상의 안테나를 사용한 Large-MIMO 시스템이 관심을 얻고 있음
 - 그에 따른 연산량 처리 문제
- 일반적인 MIMO 시스템의 수신기
 - ZF (Zero Forcing) 또는 MMSE (Minimum Mean Square Error) detector
 - 수신 신호 벡터에 detector 행렬을 곱하는 선형 연산
 - 해당 행렬을 구하기 위해 필요한 역행렬 연산
 - 이러한 역행렬은 송/수신 안테나 수에 비례하여 커짐
 - Large-MIMO 시스템을 사용할 때, 이러한 역행렬을 구하는 ZF, MMSE detector는 많은 연산량이 필요해짐
 - 그에 따라, 역행렬 연산이 필요 없으면서도 최적에 가까운 성능을 보이는 MRC (Maximal Ratio Combining) detector를 사용할 것이 제안됨

II. 시스템 모델

- 멀티유저 상향링크 Large-MIMO 시스템
 - 하나의 안테나를 가진 K 명의 유저들의 상향링크
 - BS (Base Station) 에서는 M 개의 안테나를 사용
 - BS 측에서 많은 수의 안테나를 사용하는 $K \ll M$ 환경을 가정
 - 송신 벡터 $\mathbf{x} = [x_1 \ x_2 \ \dots \ x_K]^T$
 - i 번째 유저의 송신 신호 $x_i \in \{+1, -1\}$ (BPSK 변조 가정)
 - 채널 행렬 $\mathbf{H} \in \mathbf{C}^{M \times K}$
 - i 번째 유저와 j 번째 수신 안테나 사이의 채널 $h_{ji} \sim \mathbf{CN}(0,1)$
 - 잡음 벡터 $\mathbf{n} = [n_1 \ n_2 \ \dots \ n_M]^T$
 - j 번째 수신 안테나의 잡음 $n_j \sim \mathbf{CN}(0, \sigma_n^2)$
 - 각 채널들은 서로 i.i.d 이며, 각 잡음들 또한 서로 i.i.d
 - 송신 신호 크기 \sqrt{P}
 - 수신 벡터 $\mathbf{y} = [y_1 \ y_2 \ \dots \ y_M]^T$

$$\mathbf{y} = \sqrt{P}\mathbf{H}\mathbf{x} + \mathbf{n}$$

- 수신 BS 측에서는 채널 행렬 \mathbf{H} 를 완벽히 알고 있음을 가정 (CSIR)

III. 연판정 MRC Detector

- MRC Detector (1/2)

- 유저의 수보다 수신 안테나 수가 훨씬 많은 $K \ll M$ Large-MIMO 환경
- 이 때, MRC detector가 최적의 성능에 근접함이 잘 알려져 있음
- MRC detector \mathbf{G}

$$\mathbf{G} = \frac{1}{M\sqrt{P}} \mathbf{H}^H$$

- \mathbf{H} 의 hermitian 연산으로 간단히 구현 가능
- 역행렬 연산이 필요 없음
- 이를 통해 추정된 송신값 $\tilde{\mathbf{x}}$

$$\begin{aligned} \tilde{\mathbf{x}} &= \mathbf{G}\mathbf{y} \\ &= \sqrt{P}\mathbf{G}\mathbf{H}\mathbf{x} + \mathbf{G}\mathbf{n} \\ &= \frac{1}{M}\mathbf{H}^H\mathbf{H}\mathbf{x} + \frac{1}{M\sqrt{P}}\mathbf{H}^H\mathbf{n} \end{aligned}$$

III. 연판정 MRC Detector

- MRC Detector (2/2)

$$\tilde{\mathbf{x}} = \frac{1}{M} \mathbf{H}^H \mathbf{H} \mathbf{x} + \frac{1}{M\sqrt{P}} \mathbf{H}^H \mathbf{n}$$

- 이 때, $K \ll M$ 일 때에는 $\mathbf{H}^H \mathbf{H} \approx M \mathbf{I}_{K \times K}$ 로 근사 가능
- 따라서 추정 벡터 $\tilde{\mathbf{x}}$ 는 다음과 같이 정리 가능

$$\tilde{\mathbf{x}} \approx \mathbf{x} + \frac{1}{M\sqrt{P}} \mathbf{H}^H \mathbf{n}$$

III. 연판정 MRC Detector

- 연판정 MRC Detector (1/2)

- \tilde{x}_i 를 추정 벡터 $\tilde{\mathbf{x}}$ 의 i 번째 값이라 할 때, $\tilde{\mathbf{x}} = \mathbf{G}\mathbf{y}$ 를 풀어 쓰면,

$$\begin{aligned}\tilde{x}_i &= \frac{1}{M\sqrt{P}} \sum_{j=1}^M h_{ji}^* y_j \\ &= \frac{1}{M\sqrt{P}} \sum_{j=1}^M h_{ji}^* \left(\sqrt{P} \sum_{l=1}^K h_{jl} x_l + n_j \right)\end{aligned}$$

- 이 때, \tilde{x}_i 를 Gaussian 분포를 갖는다고 가정
- \tilde{x}_i 의 평균과 분산으로 \tilde{x}_i 의 LLR을 추정 가능

III. 연판정 MRC Detector

- 연판정 MRC Detector (2/2)

- $x_i = +1$ 로 가정하면, \tilde{x}_i 의 평균과 분산은

$$E[\tilde{x}_i | x_i = +1] = \frac{1}{M} \sum_{j=1}^M \sum_{l=1, l \neq i}^K h_{ji}^* h_{jl} E[x_l] + \frac{1}{M} \sum_{j=1}^M h_{ji}^* h_{ji}$$

$$Var[Re(\tilde{x}_i) | x_i = +1] = \frac{1}{M^2} \sum_{j=1}^M \sum_{l=1, l \neq i}^K (Re(h_{ji}^* h_{jl}))^2 Var[x_l] + \frac{\sigma_n^2}{2PM} \sum_{j=1}^M |h_{ji}|^2$$

- 이 때, $E[x_l]$ 와 $Var[x_l]$ 은 각 심볼에 대한 a priori 정보
- 이렇게 구해진 평균과 분산을 통해 \tilde{x}_i 의 LLR값 $L_{\tilde{x}_i}$ 은

$$L_{\tilde{x}_i} = \frac{2\tilde{x}_i Re(E[\tilde{x}_i | x_i = +1])}{Var[Re(\tilde{x}_i) | x_i = +1]}$$

- 같은 원리로 QAM 등에도 확장 가능
- 채널 부호의 연판정 복호를 위해 사용