

제목: 격자 기반 베이지안 방식의 mmWave 대역 채널 추정

저자: 박주성, 백승환, 황상원, 이인규

소속: 고려대학교 통신 및 인공지능 연구실

요약:

밀리미터파 채널은 sparse한 특성을 지니고 있는데, 이는 beam domain 관점에서 적은 수의 nonzero 항으로 표현된다. 따라서 밀리미터파 채널 추정 문제는 beam domain에서 격자 위의 nonzero 항의 위치 및 크기 추정문제로 볼 수 있다. 추가적으로 이전 상황에서의 path 각도 및 크기와 그 변화하는 양상이 사전정보로 주어진다면 확률정보를 활용하여 채널 추정의 정확도를 증가시킬 뿐만 아니라 모든 영역을 탐색하지 않고 필요한 부분 주위로 탐색을 하여 불필요한 overhead를 줄일 수 있다. 문제는 수신신호 $\mathbf{Y} = \sqrt{P}\mathbf{W}^H\mathbf{H}\mathbf{F} + \mathbf{N}$ 에 수신, 송신 빔 \mathbf{W}, \mathbf{F} 를 알 때, \mathbf{H} 를 추정하는 것으로 벡터화를 통해 $\mathbf{y} = \mathbf{Q}\mathbf{h} + \mathbf{n}$ where $\mathbf{y} = \text{vec}(\mathbf{Y}) \in \mathbb{C}^{N_T^{Beam} N_R^{Beam} \times 1}$, $\mathbf{Q} = \sqrt{P}(\mathbf{F}^T \mathbf{A}_T^* \otimes \mathbf{W}^H \mathbf{A}_R) \in \mathbb{C}^{N_T^{Beam} N_R^{Beam} \times N_T N_R}$, $\mathbf{h} = \text{vec}(\mathbf{H}_b) \in \mathbb{C}^{N_T N_R \times 1}$ 에서 \mathbf{Q} 가 주어졌을 때, \mathbf{y} 를 통해 \mathbf{h} 를 추정하는 문제가 된다. 채널 항의 희소성을 이용하기 위해 nonzero 항을 나타내기 위한 indicator로 s 매개변수를 도입한다. 이후 베이지안 방식에 따라서 MMSE 방식으로 도출된 답은 옳은 쪽과 같다. $E[\mathbf{h} | \mathbf{y}] = \int \mathbf{h} P(\mathbf{h} | \mathbf{y}) d\mathbf{h} = \sum P(s | \mathbf{y}) \int \mathbf{h} P(\mathbf{h} | s, \mathbf{y}) d\mathbf{h} = \sum P(s | \mathbf{y}) E[\mathbf{h} | s, \mathbf{y}]$ 이 때, 채널 항의 희소성을 이용하여 다음과 같이 표현 가능하며, $\mathbf{y}_{\Omega_1} = [\mathbf{Q}_{\Omega_1}]_m^H \mathbf{h}(m) + \mathbf{n}_{\Omega_1}$ 문제는 nonzero 채널 항의 위치를 추정하는 문제와 그 값을 추정하는 문제로 일반성을 잃지 않고 나누어지게 된다. 이 때, 계산을 통해 얻은 해답은 다음과 같다.

$$P(\mathbf{y}_{\Omega_1} | \mathbf{s}_{\Omega_1} = \tilde{\mathbf{s}}_{\Omega_1}) = \frac{1}{\pi^{(2\delta+1)^2} \det(\Sigma)} \exp\left(-(\mathbf{y}_{\Omega_1} - \rho h_{\Omega_1, pre} [\mathbf{Q}_{\Omega_1}]_m^H) \Sigma^{-1} (\mathbf{y}_{\Omega_1} - \rho h_{\Omega_1, pre} [\mathbf{Q}_{\Omega_1}]_m)\right)$$

$$\hat{\mathbf{h}} = E[\mathbf{h} | \mathbf{y}] = \sum_{\Omega_1} E[\mathbf{h} | \mathbf{y}_{\Omega_1}]$$

$$P(\mathbf{s}_{\Omega_1} = \tilde{\mathbf{s}}_{\Omega_1} | \mathbf{y}_{\Omega_1}) = \frac{P(\mathbf{y}_{\Omega_1} | \mathbf{s}_{\Omega_1} = \tilde{\mathbf{s}}_{\Omega_1}) P(\mathbf{s}_{\Omega_1} = \tilde{\mathbf{s}}_{\Omega_1})}{\sum_{s \in \Omega_1} P(\mathbf{y}_{\Omega_1} | \mathbf{s}_{\Omega_1}) P(\mathbf{s}_{\Omega_1})}$$

$$E[\mathbf{h} | \mathbf{s}_{\Omega_1}, \mathbf{y}_{\Omega_1}] = \left(\rho h_{\Omega_1, pre} + \frac{1}{P + \frac{\sigma_n^2}{1 - \rho^2}} [\mathbf{Q}_{\Omega_1}]_m^H (\mathbf{y}_{\Omega_1} - \rho h_{\Omega_1, pre} [\mathbf{Q}_{\Omega_1}]_m) \right) \cdot \mathbf{e}_m$$

$$\hat{\mathbf{H}}_b = \text{vec}^{-1}(\hat{\mathbf{h}})$$

$$\therefore \hat{\mathbf{H}} = \mathbf{A}_R (\Theta_R) \hat{\mathbf{H}}_b \mathbf{A}_T^H (\Theta_T)$$

Acknowledgements: 본 연구는 한국연구재단의 지원을 받아 수행되었음. (No. 21A20131612106.)