

# MIMO 技术

zfdzr

2020 年 9 月 10 日

## 目录

|     |                   |   |
|-----|-------------------|---|
| 1   | MIMO 技术背景         | 2 |
| 2   | MIMO 系统框架         | 2 |
| 3   | MIMO 检测           | 2 |
| 4   | MIMO 信道           | 2 |
| 5   | MIMO 信道检测         | 2 |
| 6   | MIMO CSI-feedback | 2 |
| 7   | MIMO 预编码          | 2 |
| 7.1 | 点对点 MIMO 系统模型     | 2 |
| 7.2 | 系统容量              | 2 |
| 7.3 | 传输侧无 CSI          | 3 |
| 7.4 | 传输侧有 CSI          | 3 |
| 7.5 | MIMO 注水算法         | 5 |
| 8   | Latex 语法学习        | 5 |
| 8.1 | 伪代码               | 5 |
| 8.2 | 超链接               | 5 |

## 1 MIMO 技术背景

## 2 MIMO 系统框架

## 3 MIMO 检测

## 4 MIMO 信道

## 5 MIMO 信道检测

## 6 MIMO CSI-feedback

## 7 MIMO 预编码

### 7.1 点对点 MIMO 系统模型

$$y = Hx + z \quad (1)$$

其中,  $y \in C^{N_r \times 1}$ ,  $x \in C^{N_t \times 1}$ ,  $z \in C^{N_r \times 1}$ , 发送端总能量为  $E\{x^H x\} = P$ , 噪声功率谱密度为  $N_0$ , 即  $E\{zz^H\} = N_0 I_{N_r}$ , 且

$$\begin{aligned} R_{yy} &= E\{yy^H\} \\ &= HR_{xx}H^H + N_0 I_{N_r} \end{aligned} \quad (2)$$

### 7.2 系统容量

$$\begin{aligned} I(x; y) &= H(x) - H(x|y) \\ &= H(y) - H(y|x) \\ &= H(y) - H(Hx + z|x) \\ &= H(y) - H(z|x) \\ &= H(y) - H(z) \end{aligned} \quad (3)$$

其中,  $z$  是满足复高斯随机分布的多维向量, 因此当且仅当  $y$  也满足复高斯随机分布时, 上式取得最大值, 且

$$\begin{aligned} H(y) &= \log_2 |\pi e R_{yy}| = \log_2 |\pi e H R_{xx} H^H + \pi e N_0 I_{N_r}| \\ H(z) &= \log_2 |\pi e N_0 I_{N_r}| \end{aligned} \quad (4)$$

于是,

$$I(x; y) = \log_2 \left| I_{N_r} + \frac{H R_{xx} H^H}{N_0} \right| \quad (5)$$

### 7.3 传输侧无 CSI

假设每根天线上的发送信号能量相等且相互独立, 即  $R_{xx} = \frac{P}{N_t} I_{N_t}$ , 则

$$\begin{aligned} C &= \log_2 \left| I_{N_r} + \frac{P}{N_t N_0} H H^H \right| \\ &= \sum_{i=1}^{N_t} \log_2 \left( 1 + \frac{P}{N_t N_0} \lambda_i \right) \end{aligned} \quad (6)$$

### 7.4 传输侧有 CSI

预编码提高信道容量

对信道矩阵  $H$  使用 SVD 分解, 即  $H = U \Sigma V^H$ , 一般假设  $N_r > N_t$ , 则

$$\Sigma = \begin{bmatrix} \sqrt{\lambda_1} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \sqrt{\lambda_2} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \sqrt{\lambda_{N_t}} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad (7)$$

令调制后信号能量表示为  $\tilde{x}$ , 预编码后的发送信号能量为  $x = V^H \tilde{x}$ , 则

$$\begin{aligned} y &= Hx + z \\ &= U \Sigma V^H V \tilde{x} + z \\ &= U \Sigma \tilde{x} + z \end{aligned} \quad (8)$$

$$U^H y = U^H U \Sigma \tilde{x} + U^H z = \tilde{y} = \Sigma \tilde{x} + \tilde{z} \quad (9)$$

上式展开为

$$\begin{bmatrix} \tilde{y}_1 \\ \tilde{y}_2 \\ \vdots \\ \tilde{y}_{N_t} \\ \vdots \\ \tilde{y}_{N_r} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sqrt{\lambda_1} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \sqrt{\lambda_2} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \sqrt{\lambda_{N_t}} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \tilde{x}_1 \\ \tilde{x}_2 \\ \vdots \\ \tilde{x}_{N_t} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \tilde{z}_1 \\ \tilde{z}_2 \\ \vdots \\ \tilde{z}_{N_t} \\ \vdots \\ \tilde{z}_{N_r} \end{bmatrix} \quad (10)$$

即

$$\tilde{y}_i = \sqrt{\lambda_i} \tilde{x}_i + \tilde{z}_i, i = 1, \dots, r. \quad r = N_t \quad (11)$$

原始的 MIMO 信道等效为  $r$  个 SISO 信道，每个 SISO 信道的信道容量可以表示为：

$$C_i(P_i) = \log_2(1 + \frac{\lambda_i P_i}{N_0}) \quad (12)$$

其中， $P_i$  表示第  $i$  根天线上的信号能量，且

$$E\{x^H x\} = \sum_{i=1}^{N_t} E\{|x_i|^2\} = \sum_{i=1}^{N_t} P_i = P \quad (13)$$

于是，信道总容量为：

$$C = \sum_{i=1}^{N_t} C_i(P_i) = \sum_{i=1}^{N_t} \log_2(1 + \frac{\lambda_i P_i}{N_0}) \quad (14)$$

可以通过注水算法优化功率分配，达到更大的信道容量，即

$$\begin{aligned} C &= \arg \max_{\{P_i\}} \sum_{i=1}^{N_t} C_i(P_i) = \sum_{i=1}^{N_t} \log_2(1 + \frac{\lambda_i P_i}{N_0}) \\ s.t. \quad &\sum_{i=1}^{N_t} P_i = P \end{aligned} \quad (15)$$

最优解为

$$\begin{aligned} P_i^{opt} &= (\mu - \frac{N_0}{\lambda_i})^+, i = 1, \dots, r \\ \sum_{i=1}^{N_t} P_i &= P \end{aligned} \quad (16)$$

## 7.5 MIMO 注水算法

---

**Algorithm 1:** 注水算法

---

Step1: 迭代计算  $p=1$ , 计算  $\mu = \frac{N_t}{r-\rho+1}$

Step2: 用  $\mu$  计算  $\gamma_i = \mu - \frac{N_t N_0}{E_x \lambda_i}, i = 1, 2, \dots, r - p + 1$

Step3: 若分配到最小增益的信道能量为负值, 即设

$\gamma_{r-p+1} = 0, p = p + 1$ , 转至 Step1

若任意  $\gamma_i$  非负, 即得到最佳注水功率分配策略

---

## 8 Latex 语法学习

### 8.1 伪代码

<http://hustsxh.is-programmer.com/posts/38801.html>

**algorithmic** 和 **algorithmics**    **algorithmic** 和 **algorithmicx**, 这两个包很像, 很多命令都是一样的, 只是 **algorithmic** 的命令都是大写, **algorithmicx** 的命令都是首字母大写, 其他小写 (EndFor 两个大写)。下面是 **algorithmic** 的基本命令还有 **algorithm2e, latex** 的与 **algorithm** 相关的包常用的有几个, **algorithm**、**algorithmic**、**algorithmicx**、**algorithm2e**, 可以大致分成三类, 或者说三个排版环境。最原始的是使用 **algorithm+algorithmic**, 这个最早出现, 也是最难用的, 需要自己定义一些指令。第二个排版环境是 **algorithm+algorithmicx**, **algorithmicx** 提供了一些宏定义和一些预定义好了的环境 (layout), 指令类似 **algorithmic**。第三个是 **algorithm2e**, 只需要一个包, 使用起来和编程的感觉很像, 也是我更倾向使用的包。下面是使用 **algorithm2e** 的例子。[1]

### 8.2 超链接

需要的宏包 **hyperref**,