

文章编号:1007-5321(2020)03-0138-07

DOI:10.13190/j.jbupt.2019-185

多用户无线供电通信网络中基于最大加权和速率的优化方案

李方伟, 吴 玥

(重庆邮电大学 通信与信息工程学院, 重庆 400065)

摘要:针对多用户无线供电通信网络系统中的交叉耦合干扰问题,提出了一种基于时间反演技术联合优化上、下行时间分配和功率分配方案,以最大化上行加权和速率.利用时间反演特有的空时聚焦性抑制交叉耦合干扰;然后建立优化模型,将难以求解的加权和速率问题转化为最小均方误差问题;最后通过分级逐次优化变量,分别求出功率和时间的最优解.仿真结果表明,在引入时间反演技术抑制系统的交叉耦合干扰后,系统的平均加权和速率明显提升.

关键词:无线供电通信网络;交叉耦合干扰;时间反演;加权和速率最大

中图分类号:TN929.5

文献标志码:A

An Optimization Scheme with Weighted Sum-Rate Maximization for Multi-User Wireless Powered Communication Networks

LI Fang-wei, WU Yue

(School of Communication and Information Engineering, Chongqing University of Posts and Telecommunications, Chongqing 400065, China)

Abstract: A jointly optimize time and power allocation in uplink and downlink scheme combined with time reversal technique is proposed to solve the cross-link interference problem in multi-user wireless powered communication networks and maximize the uplink weighted sum-rate. Using the unique time-space focusing of time reversal to suppress the cross-link interference firstly, an optimization model is then established, thus the non-convex weighted sum-rate problem transformed into weighted minimum mean square error problem is solved. The optimal solution of power and time can be obtained separately by gradient optimize variables sequentially. Simulations show that the system average sum-rate significantly improved after introducing the time reversal technique to suppress the cross-link interference.

Key words: wireless powered communication networks; cross-link interference; time reversal; sum-rate maximization

无线供电通信网络(WPCN, wireless powered communication networks)可利用射频能量传输技术,通过将射频信号向低功耗的物联网终端传输能量来实现系统的“自我可持续”^[1-2].在WPCN中,无线

通信设备将下行捕获的射频能量信号用于上行链路的信息传输.

Ju等^[3]于2014年提出基于射频能量传输的WPCN系统,在单小区中,通过时分多址接入(TD-

收稿日期:2019-09-03

基金项目:国家自然科学基金项目(61771084)

作者简介:李方伟(1960—),男,教授, E-mail:lifw@cqupt.edu.cn.

MA, time division multiple access) 方式避免了用户间干扰并提出了基于用户吞吐量最大化的时间分配方案. 在此基础上, Liu 等^[4] 提出了空分多址接入 (SDMA, space division multiple access) 方式, 通过对下行链路波束赋形以及对上行链路功率分配, 最大化用户的最小吞吐量. Lee 等^[5] 在单个小区场景下, 利用预编码矩阵对多输入多输出 (MIMO, multiple input multiple output) WPCN 系统进行上、下行传输, 并利用逐次干扰消除技术进行信息解码, 以实现系统吞吐量最大. Kim 等^[6] 将 WPCN 应用到了多小区环境中, 在分布式大规模 MIMO 系统中考虑了小区间干扰, 并提出了使系统能效最大化的优化算法. Kim 等^[7] 将 WPCN 应用到 N 个用户的干扰信道中. Rezaei 等^[8] 在干扰信道下, 分析了 MIMO WPCN 系统的吞吐量优化问题.

针对多用户干扰信道下的 WPCN 系统, 在异步情况下会产生交叉耦合干扰的问题, Kim 等^[7] 虽然提出了一种基于 TDMA 的分配方案以避免交叉耦合干扰的产生, 但其方案在相同条件下系统的和速率有所降低. 基于此, 采用时间反演技术抑制交叉耦合干扰, 构建了包含多维时间参数及上、下行功率分配的优化模型, 最后通过分级逐次优化, 求出时间和功率的最优解. 同时基于所提优化模型, 分析了小区个数、发射功率等参数与系统加权和速率的关系, 证明了所提方案可有效抑制交叉耦合干扰, 提升系统加权和速率.

1 系统模型

考虑一个具有 N 个用户干扰信道下的 WPCN 系统, 其中第 j 个混合接入点 (H-AP, hybrid access point) 为第 j 个小区的一个用户服务, $j \in \{1, 2, \dots, N\}$. 在 WPCN 系统中, H-AP 首先向用户进行无线能量传输 (WET, wireless energy transfer), 用户接收到能量后将其储存在可蓄电电池中. 与传统 WPCN 系统不同的是, 在 H-AP 向用户发送 WET 信号后, 会继续发送时间反演探测信号, 用户在接收到探测信号后, 再上行进行无线信息传输 (WIT, wireless information transfer). 假定所有的 H-AP 和用户都是单天线并且工作在同一频段内.

在实际情况中, 各个小区发送 WET 信号和 WIT 信号的时间可能不是同步的, 因此, 不对称的时间分配会导致交叉耦合干扰的产生^[9]. 为抑制这种交叉耦合干扰, 在原有的收获-传输 (HTT, harvest then

transfer) 协议基础上, 划分了一个时间反演探测阶段, 如图 1 所示.

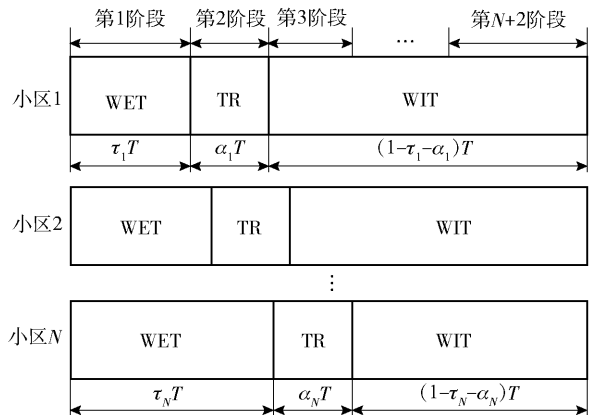


图1 各个小区时间分配框图

把一个时间周期 T 分成了 $N+2$ 个阶段, τ_j 、 α_j 和 $1 - \tau_j - \alpha_j$ 分别表示第 j 个小区的下行 WET 传输时间、时间反演探测时间和上行 WIT 传输时间.

假定所有小区的信道状态信息已知, 且具有信道互易性, 令 $\tau_1 \leq \tau_2 \leq \dots \leq \tau_N$, 且 $\alpha_1 = \alpha_2 = \dots = \alpha_N$. 在第 1 个阶段 $0 \leq t \leq \tau_1$, 所有的 H-AP 都在进行下行 WET 信号传输, 用户进行能量收集. 在多径信道下, 定义第 j 个 H-AP 和第 i 个用户之间的下行信道冲激响应为 $h_{ij}(t)$, $i, j \in \{1, 2, \dots, N\}$, 对其建立抽头延迟线模型, 有

$$h_{ij}(t) = \sum_{l=0}^{L-1} \delta_{ij,l} \delta(t - \sigma_{ij,l}), 1 \leq l \leq L \quad (1)$$

其中: $\delta_{ij,l}$ 为多径信道的第 l 条多径的幅度, $\sigma_{ij,l}$ 为多径信道的第 l 条多径的时延. 当 $h_{ij}(t)$ 离散化为 $h_{ij} \in \mathbb{C}^{L \times 1}$ 时

$$h_{ij} = \{h_{ij}[0], h_{ij}[1], \dots, h_{ij}[L-1]\}^T \quad (2)$$

对信道冲激响应进行时域离散化操作有 $E(h_{ij}[l]) = 0$ 和 $E(|h_{ij}[l]|^2) = \delta_{ij,l}^2$.

令 $r_i^{\text{user}}[n]$ 表示第 i 个用户在第 n 个阶段接收到的信号, $n \in \{1, 2, \dots, N+1\}$, 因此, 用户 i 在 $n=1$ 阶段时接收到的信号为

$$r_i^{\text{user}}[1] = \sum_{j=1}^N \sum_{l=0}^{L-1} \sqrt{p_{d,j}[1]} h_{ij}[l] x_{d,j}[1] + z_i^{\text{user}}[1], \forall i \quad (3)$$

其中: $p_{d,j}[n]$ 表示第 j 个 H-AP 在第 n 个阶段下行传输功率; $x_{d,j}[n]$ 表示第 j 个 H-AP 在第 n 个阶段传输的 WET 信号, 且 $E(|x_{d,j}[n]|^2) = 1$; $z_i^{\text{user}}[n]$ 表示第 i 个用户的复高斯白噪声. 因此, 在第 1 阶段用户 i 收集到的能量 $E_{i,1}$ 为

$$E_{i,1} = \eta \tau_1 \sum_{j=1}^N \sum_{l=0}^{L-1} p_{d,j}[n] |h_{ij}[l]|^2, \forall i \quad (4)$$

其中 η 表示能量收集转换效率. 与 $p_{d,j}[n]$ 相比, 式 (3) 中的白噪声功率可忽略不计.

当 $n=2$ 阶段时, $j \in \{1, 2, \dots, N\}$ 个 H-AP 中开始有部分 H-AP 下行发送探测信号, 获取目标用户的信道状态信息, 此时目标用户端对信号进行时间反演预处理, 接着目标用户上行沿相同信道传输信号, 信号会在对应的 H-AP 处聚焦, 最后进行归一化处理. 因此, 经时间反演操作后, 第 i 个用户和第 j 个 H-AP 之间的上行等效信道为

$$h_{ij} = \{h_{ij}^{\text{tr}}[0], h_{ij}^{\text{tr}}[1], \dots, h_{ij}^{\text{tr}}[L-1]\}^T \quad (5)$$

其中 h_{ij}^{tr} 的每个抽头值可以写为

$$h_{ij}^{\text{tr}}[l] = \frac{h_{ij}^*[L+1-l]}{\sqrt{E \left[\sum_{l=1}^{L-1} \|h_{ij}[l]\|^2 \right]}} \quad (6)$$

剩余的 $n \in \{3, \dots, N\}$ 会产生交叉耦合干扰. 当第 $j_2 \in \{n_1+1, n_1+2, \dots, N\}$ 个 H-AP 发送下行 WET 信号时, 第 $j_1 \in \{n_0+1, n_0+2, \dots, n_1\}$ 个 H-AP 发送 TR 探测信号, 而剩余的 $j_0 \in \{1, 2, \dots, n_0\}$ 个 H-AP 会接收到来自第 i 个用户的 WIT 信息.

$r_j^{\text{H-AP}}[n]$ 表示第 j 个 H-AP, $j \in \{1, 2, \dots, n_0\}$, 在第 n 个阶段收到的信号可表示为

$$\begin{aligned} r_j^{\text{H-AP}}[n] = & \sum_{l=0}^{2L-2} \sqrt{p_{u,i}[n]} (h_{ij} * h_{ij}^{\text{tr}})[l] x_{u,i}[n] |_{(i=j)} + \\ & \sum_{i=1, i \neq j}^{n_0} \sum_{l=0}^{L-1} \sqrt{p_{u,i}[n]} h_{ij}^{\text{tr}}[l] x_{u,i}[n] + \\ & \sum_{k=n_0+1}^{n_1} \sum_{l=0}^{L-1} \sqrt{p_{\text{tr},k}[n]} g_{jk}[l] x_{\text{tr},k}[n] + \\ & \sum_{k=n_1+1}^N \sum_{l=0}^{L-1} \sqrt{\beta p_{d,k}[n]} g_{jk}[l] x_{d,k}[n] + \\ & z_j^{\text{H-AP}}[n] \end{aligned} \quad (7)$$

其中: $p_{u,i}[n]$ 表示第 i 个用户在第 n 个阶段上行传输的功率; $x_{u,i}[n]$ 表示 WIT 信号且 $E[|x_{u,i}[n]|^2] = 1$; β 是 WET 信号的衰减系数; g_{jk} 表示第 j 个 H-AP 和第 k 个 H-AP 的信道相关性; $z_j^{\text{H-AP}}[n]$ 是第 j 个 H-AP 的复高斯白噪声, 其均值为 0, 方差为 σ^2 .

第 j 个 H-AP, $j \in \{1, 2, \dots, n_0\}$, 在第 n 个阶段的可达信息速率如式 (8) (9) 所示.

$$R_j[n] = (\tau_n - \tau_{n-1}) \text{lb}(1 + A_j) \quad (8)$$

$$\begin{aligned} A_j = & p_{u,i}[n] |h_{ij}[L-1]|^2 |h_{ij}^{\text{tr}}[L-1]|^2 |_{(i=j)} / (\sigma^2 + \\ & \sum_{m=0, m \neq L-1}^{2L-2} p_{u,i}[n] |h_{ij}[m]|^2 |h_{ij}^{\text{tr}}[m]|^2 |_{(i=j)} + \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} & \sum_{i=1, i \neq j}^{n_0} \sum_{l=0}^{L-1} p_{u,i}[n] |h_{ij}^{\text{tr}}[l]|^2 + \\ & \sum_{k=n_0+1}^{n_1} \sum_{l=0}^{L-1} p_{\text{tr},k}[n] |g_{jk}[l]|^2 + \\ & \sum_{k=n_1+1}^N \sum_{l=0}^{L-1} \beta p_{d,k}[n] |g_{jk}[l]|^2 \end{aligned} \quad (9)$$

此时, 用户 i 仍在第 n 个阶段收集能量, $i \in \{n_1+1, n_1+2, \dots, N\}$, 其接收到的信号为

$$\begin{aligned} r_i^{\text{user}}[n] = & \sum_{k=n_1+1}^N \sum_{l=0}^{L-1} \sqrt{p_{d,k}[n]} h_{ik}[l] x_{d,k}[n] + \\ & \sum_{k=n_0+1, k \neq i}^{n_1} \sum_{l=0}^{L-1} \sqrt{p_{\text{tr},k}[n]} g_{ik}^{\text{user}}[l] x_{\text{tr},k}[n] + \\ & \sum_{k=1, k \neq i}^{n_0} \sum_{l=0}^{L-1} \sqrt{p_{u,k}[n]} g_{ik}^{\text{user}}[l] x_{u,k}[n] + \\ & z_i^{\text{user}}[n] \end{aligned} \quad (10)$$

其收集的能量表示为

$$\begin{aligned} E_{i,n} = & \eta (\tau_n - \tau_{n-1}) \left(\sum_{k=n_1+1}^N \sum_{l=0}^{L-1} p_{d,k}[n] |h_{ik}[l]|^2 + \right. \\ & \sum_{k=n_0+1}^{n_1} \sum_{l=0}^{L-1} p_{\text{tr},k}[n] |g_{ik}^{\text{user}}[l]|^2 + \\ & \left. \sum_{k=1, k \neq i}^{n_0} \sum_{l=0}^{L-1} p_{u,k}[n] |g_{ik}^{\text{user}}[l]|^2 \right) \end{aligned} \quad (11)$$

当 $n=N+2$, 所有的用户上行发送信息, 第 j 个 H-AP 接收到的信息为

$$\begin{aligned} r_j^{\text{H-AP}}[N+2] = & \sum_{l=0}^{L-1} \sqrt{p_{u,i}[N+2]} (h_{ij} * h_{ij}^*)[l] x_{u,i}[N+2] |_{(i=j)} + \\ & \sum_{k=1, k \neq j}^N \sum_{l=0}^{L-1} \sqrt{p_{u,k}[N+2]} h_{kj}[l] x_{u,k}[N+2] + \\ & z_j^{\text{H-AP}}[N+2] \end{aligned} \quad (12)$$

第 j 个 H-AP 在第 $(N+2)$ 个阶段的可达信息速率为

$$\begin{aligned} R_j[N+2] = & (1 - \tau_j - \alpha_j) \times \\ & \text{lb} \left(1 + \frac{p_{u,i}[N+2] |h_{ij}[L-1]|^2 |h_{ij}^{\text{tr}}[L-1]|^2 |_{(i=j)}}{B_j} \right) \end{aligned} \quad (13)$$

$$\begin{aligned} B_j = & \sum_{k=1, k \neq j}^N \sum_{l=0}^{L-1} p_{u,k}[N+2] |h_{kj}[l]|^2 + \\ & \sum_{m=0, m \neq L-1}^{2L-2} p_{u,i}[N+2] |h_{ij}[m]|^2 |h_{ij}^{\text{tr}}[m]|^2 |_{(i=j)} + \sigma^2 \end{aligned} \quad (14)$$

对于用户 i 而言, 其总可达速率为 $R_i \triangleq \sum_{n=i+2}^{N+2} R_{i,n}$

2 联合时间及功率分配方案

2.1 问题描述

各个小区时间反演探测时长相同,因此各个小区时间反演功率分配变量 $\{p_{r,j}[n]\}$ 相等,且需要满足距离最远的小区可以接收到探测信号.

联合时间变量 $\{\tau_i, \alpha_i\}$ 、下行功率变量 $\{p_{d,j}[n]\}$ 及上行功率分配变量 $\{p_{u,i}[n]\}$ 最大化系统加权速率和问题可描述为

$$\begin{aligned} & \max_{\{\tau_i, \alpha_i\}, \{p_{u,i}[n]\}, \{p_{d,j}[n]\}} R(\{\tau_i, \alpha_i\}, \{p_{u,i}[n]\}, \{p_{d,j}[n]\}) \triangleq \\ & \sum_{i=1}^N \sum_{n=i+2}^{N+2} \psi_i R_i[n] \\ \text{s. t. C1: } & \sum_{n=i+2}^{N+2} (\tau_n - \tau_{n-1}) p_{u,i}[n] \leq E_i, \forall i, \\ \text{C2: } & p_{d,j}[n] \leq p_{\text{peak},j}, \forall j \text{ and } n \in \{1, 2, \dots, j\} \\ \text{C3: } & \alpha_i \geq s_{\text{max}}/c, \\ \text{C4: } & \tau_1 \leq \tau_2 \leq \dots \leq \tau_N \leq 1, \tau_0 = 0, \tau_{N+2} = 1 \quad (15) \end{aligned}$$

2.2 问题求解

由于目标函数及约束条件 C1 的非凸性,式(15)的最优解不能直接求出,因此,利用一种逐次分级优化的方法可以求得式(15)的局部最优解. 通过将 WRS 问题转换为 WMMSE 问题^[10],先固定 $\{\tau_i, \alpha_i\}$,更新 $\{p_{u,i}[n], p_{d,j}[n]\}$,然后固定 $\{p_{u,i}[n], p_{d,j}[n]\}$,通过内点法计算 $\{\tau_i, \alpha_i\}$.

首先固定变量 $\{\tau_i, \alpha_i\}$,然后引入2个新的变量 $q_{d,j}[n] = (\tau_n - \tau_{n-1}) p_{d,j}[n] (\forall j \text{ 且 } n \in \{1, 2, \dots, j\})$ 和 $q_{u,i}[n] = (\tau_n - \tau_{n-1}) p_{u,i}[n] (\forall i \text{ 且 } n \in \{i+2, \dots, N+2\})$. 令 $\{W_{i,n}\}$ 表示第*i*个用户在第*n*个阶段的正加权变量, $\{U_{i,n}\}$ 表示第*i*个用户在第*n*个阶段的 MMSE 接收器,此时式(15)等价于下面的 WMMSE 问题:

$$\begin{aligned} & \min_{\{W_{i,n}\}, \{U_{i,n}\}, \{p_{u,i}[n]\}, \{p_{d,j}[n]\}} \sum_{n=3}^{N+2} \sum_{i=1}^{n-2} \psi_i (\tau_n - \tau_{n-1}) (W_{i,n} e_{i,n} - \ln W_{i,n}) \\ \text{s. t. C1: } & \sum_{n=i+2}^{N+2} q_{u,i}[n] \leq E_i, \forall i, \\ \text{C2: } & q_{d,j}[n] \leq (\tau_n - \tau_{n-1}) p_{\text{peak},j}, \forall j \text{ and } n \in \{1, 2, \dots, j\} \quad (16) \end{aligned}$$

其中: $e_{i,n}(\{U_{i,n}\}, \{q_{u,i}[n]\}, \{q_{d,j}[n]\})$ 代表均方误差^[10]; $n \in \{i+2, \dots, N+2\}$,表示为

$$\begin{aligned} e_{i,n}(\{U_{i,n}\}, \{q_{u,i}[n]\}, \{q_{d,j}[n]\}) = & \left| \frac{\omega_1 U_{i,n}^*}{\sqrt{\tau_n - \tau_{n-1}}} - 1 \right|^2 + \left| \frac{\sum_{l'=0, l' \neq L-1}^{2L-2} \omega_2 U_{i,n}^*}{\sqrt{\tau_n - \tau_{n-1}}} \right|^2 + \\ & \sum_{k=1, k \neq i}^{n_0} \left| \frac{\sum_{l=0}^{L-1} \omega_3 U_{i,n}^*}{\sqrt{\tau_n - \tau_{n-1}}} \right|^2 + \sum_{k=n_0+1}^{n_1} \left| \frac{\sum_{l=0}^{L-1} \omega_4 U_{i,n}^*}{\sqrt{\tau_n - \tau_{n-1}}} \right|^2 + \\ & \sum_{k=n_1+1}^N \left| \frac{\sum_{l=0}^{L-1} \omega_5 U_{i,n}^*}{\sqrt{\tau_n - \tau_{n-1}}} \right|^2 + \sigma^2 |U_{i,n}|^2 \quad (17) \end{aligned}$$

其中: $\omega_1 = \sqrt{q_{u,i}[n]} (h_{ii}^* h_{ii}^{\text{tr}}) [L-1]$, $\omega_2 = \sqrt{q_{u,i}[n]} (h_{ii}^* h_{ii}^{\text{tr}}) [l'] |_{(i=j)}$, $\omega_3 = \sqrt{q_{u,i}[n]} h_{ik}^{\text{tr}} [l]$, $\omega_4 = \sqrt{q_{\text{tr}}[n]} g_{ik} [l]$, $\omega_5 = \sqrt{\beta q_{d,k}[n]} g_{ik} [l]$.

对于式(17)中的目标函数而言,优化变量 $\{W_{i,n}\}$, $\{U_{i,n}\}$ 和 $\{q_{u,i}[n], q_{d,j}[n]\}$ 都是凸的,因此通过逐次分级,优化固定其余2个变量,可以求出剩下一个变量的最优值. 由此可以得到局部优化的 MMSE 接收变量 $\{U_{i,n}^{\text{opt}}\}$ 和权重 $\{W_{i,n}^{\text{opt}}\}$ 为

$$U_{i,n}^{\text{opt}} = \frac{\sqrt{q_{u,i}[n]} (h_{ii}^* h_{ii}^{\text{tr}}) [L-1]}{\sqrt{\tau_n - \tau_{n-1}} C_{i,n}} \quad (18)$$

$$\begin{aligned} C_{i,n} = & \sum_{l=0}^{2L-2} \frac{q_{u,i}[n] |h_{ii}^*|^2 |h_{ii}^{\text{tr}}|^2}{\tau_n - \tau_{n-1}} + \\ & \sum_{k=1, k \neq i}^{n_0} \sum_{l=0}^{L-1} \frac{q_{u,k}[n] |h_{ik} [l]|^2}{\tau_n - \tau_{n-1}} + \\ & \sum_{k=n_0+1}^{n_1} \sum_{l=0}^{L-1} \frac{q_{\text{tr}}[n] |g_{ik} [l]|^2}{\tau_n - \tau_{n-1}} + \\ & \sum_{k=n_1+1}^N \sum_{l=0}^{L-1} \frac{\beta q_{d,k}[n] |g_{ik} [l]|^2}{\tau_n - \tau_{n-1}} + \sigma^2 \quad (19) \end{aligned}$$

$$W_{i,n}^{\text{opt}} = e_{i,n}^{-1}, \forall i \text{ 且 } n \in \{i+2, \dots, N+1\} \quad (20)$$

将 $\{U_{i,n}^{\text{opt}}\}$ 和 $\{W_{i,n}^{\text{opt}}\}$ 的值代入目标函数式(16),可以看出式(15)和式(16)是等价的,因此式(15)中的优化变量 $\{p_{u,i}[n], p_{d,j}[n]\}$ 可以通过求式(16)中的优化变量 $\{q_{u,i}[n], q_{d,j}[n]\}$ 得到. 将已经得到的 $\{U_{i,n}^{\text{opt}}\}$ 和 $\{W_{i,n}^{\text{opt}}\}$ 代入式(16)计算可得

$$\begin{aligned} & \min_{\{q_{u,i}[n]\}, \{q_{d,j}[n]\}} f(\{q_{u,i}[n]\}, \{q_{d,j}[n]\}) \\ \text{s. t. C1: } & \sum_{n=i+2}^{N+1} q_{u,i}[n] \leq E_i, \forall i, \\ \text{C2: } & q_{d,j}[n] \leq (\tau_n - \tau_{n-1}) p_{\text{peak},j}, \\ & \forall j \text{ and } n \in \{1, 2, \dots, j\} \quad (21) \end{aligned}$$

其中

$$f(\{q_{u,i}[n]\}, \{q_{d,j}[n]\}) \triangleq \sum_{n=3}^{N+2} \sum_{i=1}^{n_0} \psi_i(\tau_n - \tau_{n-1}) W_{i,n}^{\text{opt}} \times \left(\left| \frac{\omega_1(U_{i,n}^{\text{opt}})^*}{\sqrt{\tau_n - \tau_{n-1}}} - 1 \right|^2 + \left| \frac{\sum_{l'=0, l' \neq L-1}^{2L-2} \omega_2(U_{i,n}^{\text{opt}})^*}{\sqrt{\tau_n - \tau_{n-1}}} \right|^2 + \sum_{k=1, k \neq i}^{n_0} \left| \frac{\sum_{l=0}^{L-1} \omega_3(U_{i,n}^{\text{opt}})^*}{\sqrt{\tau_n - \tau_{n-1}}} \right|^2 + \sum_{k=n_0+1}^{n_1} \left| \frac{\sum_{l=0}^{L-1} \omega_4(U_{i,n}^{\text{opt}})^*}{\sqrt{\tau_n - \tau_{n-1}}} \right|^2 + \sum_{k=n_1+1}^N \left| \frac{\sum_{l=0}^{L-1} \omega_5(U_{i,n}^{\text{opt}})^*}{\sqrt{\tau_n - \tau_{n-1}}} \right|^2 \right) \quad (22)$$

式(21)可由拉格朗日对偶法求得最优解

$$\mathcal{L} = f(\{q_{u,i}[n]\}, \{q_{d,j}[n]\}) + \sum_{i=1}^N \mu_i \left(\sum_{n=i+2}^{N+1} q_{u,i}[n] - E_i \right) \quad (23)$$

其中 μ_i 为关于约束条件 C1 的非负对偶变量, 对偶函数为

$$g(\{\mu_i\}) \triangleq \min_{\{q_{u,i}[n]\}, \{q_{d,j}[n]\}} \mathcal{L} \quad \text{s. t. C1: } q_{d,j}[n] \leq (\tau_n - \tau_{n-1}) p_{\text{peak},j}, \quad \forall j \text{ and } n \in \{1, 2, \dots, j\} \quad (24)$$

为了得到对偶函数 $g(\{\mu_i\})$ 的解, 需要先求出式(23)中变量 $\{q_{u,i}[n], q_{d,j}[n]\}$ 的值. 而变量 $\{q_{u,i}[n], q_{d,j}[n]\}$ 的值可以通过分别对其求导, 并令导数为 0 得到. 因此, 有

$$q_{u,i}[n] = \left(\psi_i \sqrt{\tau_n - \tau_{n-1}} W_{i,n}^{\text{opt}} \text{Re}\{U_{i,n}^{\text{opt}}(h_{ii}^{\text{tr}} * h_{ii}^{\text{tr}})[L-1]\} / \left(\mu_i + \sum_{s=1}^{n_0} \sum_{l=0}^{2L-2} \psi_s W_{s,n}^{\text{opt}} |U_{s,n}^{\text{opt}}|^2 |(h_{ii}^{\text{tr}} * h_{ii}^{\text{tr}})[l]|^2 + \sum_{s=n_0+1}^{n_1} \sum_{l=0}^{L-1} \psi_s W_{s,n}^{\text{opt}} |U_{s,n}^{\text{opt}}|^2 |h_{is}^{\text{tr}}[l]|^2 - \eta \sum_{s=n_1+1}^N \sum_{l=0}^{L-1} \mu_s |g_{si}^{\text{user}}|^2 \right) \right)^2 \quad (25)$$

$$q_{d,j}[n] = \begin{cases} (\tau_n - \tau_{n-1}) p_{\text{peak},j}, & \text{if } \tilde{q}_{d,j}[n] \leq 0 \\ 0, & \text{else} \end{cases} \quad (26)$$

其中 $\text{Re}\{\cdot\}$ 表示复数的实部, 其中

$$\tilde{q}_{d,j}[n] = \sum_{k=1}^{n_0} \sum_{l=0}^{L-1} \psi_k \beta W_{k,n}^{\text{opt}} |U_{k,n}^{\text{opt}}|^2 |g_{kj}[l]|^2 - \eta \sum_{k=n_1+1}^N \sum_{l=0}^{L-1} \mu_k |h_{kj}[l]|^2 \quad (27)$$

由式(25)、式(26)结合内点法可以求出式(24)的解. 因此, 式(21)的最优解 $\{q_{u,i}^{\text{opt}}\}$ 和 $\{q_{d,j}^{\text{opt}}\}$ 可通过将 μ_i^{opt} 分别代入式(25)、式(26)求出.

当求出最优解 $\{q_{u,i}^{\text{opt}}\}$ 和 $\{q_{d,j}^{\text{opt}}\}$ 后, 代入式(15)可以求出时间变量 $\{\tau_i, \alpha_i\}$ 的解, 此时问题变为

$$\max_{\tau_i, \alpha_i} R(\tau_i, \alpha_i) \triangleq \sum_{i=1}^N \sum_{n=i+2}^{N+2} \psi_i R_i[n] \quad \text{s. t. C1: } \alpha_i \geq \frac{s_{\max}}{c}, \quad (28)$$

$$\text{C2: } \tau_1 \leq \tau_2 \leq \dots \leq \tau_N \leq 1, \tau_0 = 0, \tau_{N+2} = 1$$

为使问题简化, 令 $\boldsymbol{\varepsilon} = [\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_{N+1}]^T$, 其中 $\varepsilon_i = \tau_{i+1} - \tau_i$, 此时式(28)变为

$$\max_{\alpha_i, \varepsilon} \sum_{i=1}^N \sum_{n=i+2}^{N+2} \psi_i \varepsilon_{n-1} g_1(\boldsymbol{\varepsilon}) \quad \text{s. t. C1: } \alpha_i \geq \frac{s_{\max}}{c}$$

$$\text{C2: } \sum_{n=1}^{N+1} \varepsilon_n \leq 1 \quad (29)$$

其中 $g_1(\boldsymbol{\varepsilon})$ 如式(30)、式(31)所示. 式(29)为二次规划问题, 可通过内点法得到最优解.

$$g_1(\boldsymbol{\varepsilon}) = \text{lb} \left(1 + \frac{q_{u,i}[n] | (h_{ii}^{\text{tr}} * h_{ii}^{\text{tr}})[L-1] |^2}{\varepsilon_{n-1} D} \right) \quad (30)$$

$$D = \frac{\sum_{l'=0, l' \neq L-1}^{2L-2} q_{u,i}[n] | (h_{ii}^{\text{tr}} * h_{ii}^{\text{tr}})[l'] |^2}{\varepsilon_{n-1}} + \frac{\sum_{k=1, k \neq i}^{n_0} \sum_{l=0}^{L-1} q_{u,k}[n] | h_{ik}^{\text{tr}}[l] |^2}{\varepsilon_{n-1}} + \frac{\sum_{k=n_0+1}^{n_1} \sum_{l=0}^{L-1} q_{tr}[n] | g_{ik}[l] |^2}{\varepsilon_{n-1}} + \frac{\sum_{k=n_1+1}^N \sum_{l=0}^{L-1} \beta q_{d,k}[n] | g_{ik}[l] |^2}{\varepsilon_{n-1}} + \sigma^2 \quad (31)$$

2.3 算法步骤

综合上述的功率分配方案和时间分配方案, 为解决式(15), 求得最大加权和速率, 将功率变量和时间变量的值不断迭代更新, 直至 $R(\{\tau_i, \alpha_i\}, \{p_{u,i}[n]\}, \{p_{d,j}[n]\})$ 收敛, 因此式(15)的算法描述

如下:

步骤1 初始化 $\{\tau_n, \alpha_n\}$. 随机产生一对 $\{\tau_n, \alpha_n\}$, 且满足 $\tau_n + \alpha_n \leq 1$;

步骤2 初始化 $\{p_{u,i}[n], p_{d,j}[n]\}$, 根据式(18)、式(19)计算出 $\{U_{i,n}^{\text{opt}}\}$, 然后将 $\{U_{i,n}^{\text{opt}}\}$ 代入式(17), 根据式(17)、式(20)计算出 $\{W_{i,n}^{\text{opt}}\}$;

步骤3 将算出的 $\{U_{i,n}^{\text{opt}}\}$ 、 $\{W_{i,n}^{\text{opt}}\}$ 分别代入式(25)、式(26), 计算 $\{q_{u,i}[n], q_{d,j}[n]\}$;

步骤4 判断 $R(\{q_{u,i}\}, \{q_{d,j}\})$ 是否达到收敛条件; 否则, 返回步骤2;

步骤5 固定计算出的 $\{q_{u,i}[n], q_{d,j}[n]\}$, 使用内点法计算 $\{\tau_n, \alpha_n\}$;

步骤6 判断 $R(\{\tau_n, \alpha_n\}, \{q_{u,i}\}, \{q_{d,j}\})$ 是否达到收敛条件; 否则, 返回步骤。

3 仿真结果及分析

针对干扰信道下的系统加权和速率进行了仿真分析。在上、下行信道中, 信道增益为 $|h_{i,j}|^2 = d_{i,j}^{-\lambda} K_{i,j} |\tilde{h}_{i,j}|^2$, $|g_{i,j}|^2 = d_{i,j}^{-\lambda} K_{i,j} |\tilde{g}_{i,j}|^2$, 其中 $d_{i,j}$ 表示第 i 个 H-AP 和第 j 个用户之间的距离, λ 表示路径损耗因子, $K_{i,j}$ 为信道的干扰强度, $\tilde{h}_{i,j}$ 为第 i 个 H-AP 和第 j 个用户之间的小尺度瑞利衰落系数。仿真时, H-AP 到用户之间的距离为 10 m, H-AP 之间及用户之间的距离为 15 m, $\lambda = 2$, $\eta = 0.5$, 噪声功率 $\sigma^2 = -50$ dBm, $\beta = 1$, $\psi_i = 1$, $\forall i$ 。参与对比的方案有 Ju 等^[3]提出的 TDMA 方案、Kim 等^[7]提出的异步时间功率分配方案和一种保护间隔方案, 即将时间反演阶段所用时间(图1中的 TR 阶段)仅作为保护间隔的方案, 而不传输任何信息。

图2所示为4个 P_{tr} 功率下, 平均加权和速率随着基站功率 P_{r} 增大的变化。从图2可以看出, 系统的平均加权和速率随着基站功率的增大而增大, 但增大的趋势逐渐减缓。随着时间反演阶段探测信号功率的增大, 系统的平均加权和速率逐渐减小, 因为时间反演在聚焦信号的同时, 也会对其他用户的上行传输产生干扰。

图3所示为4种方案在不同信道干扰强度下的平均加权和速率。从图3中可以看出, 随着信道干扰强度的增加, 所提方案、文献[7]方案及保护间隔方案中系统的平均加权和速率逐渐减小, 但减小的趋势逐渐减缓, 而文献[3]的 TDMA 方案中, 随着信道干扰强度增加, 系统的加权和速率增

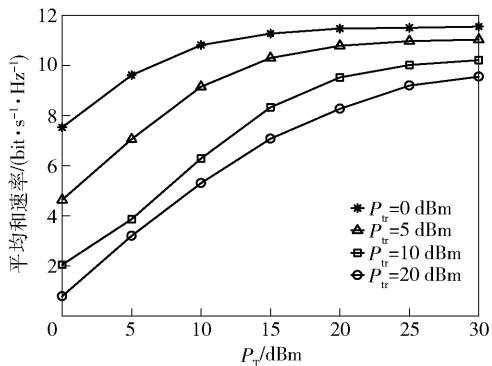


图2 平均加权和速率与基站功率的关系

加, 直至稳定。

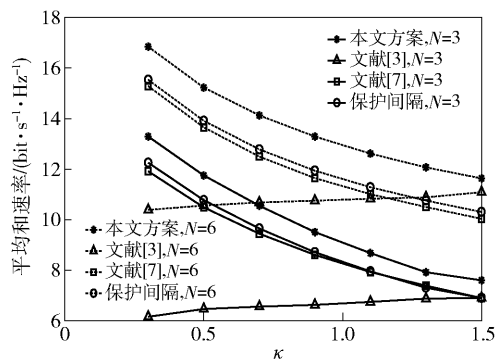


图3 干扰强度与平均加权和速率的关系

图4所示为随着平均功率的增加, 平均加权和速率的变化。从图4可以看出, 平均加权和速率随平均功率的增大而增大, 并且在相同条件下, 所提方案的平均加权和速率优于其他3种方案。

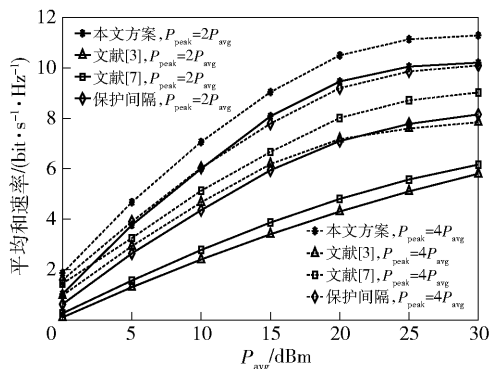


图4 平均功率与平均加权和速率的关系

4 结束语

在干扰信道下, 研究了多用户无线供电通信网络中的加权和速率最大问题。在引入时间反演技术抑制系统的交叉耦合干扰后, 对多维时间段及上、下行传输功率进行分配, 以求得系统的最大加权和速

率,并分析了基站功率、信道干扰强度、平均功率等对平均加权和速率的影响。仿真结果证明了所提方案可以有效地抑制干扰,显著提升系统的平均加权和速率。

参考文献:

- [1] 杨帆. 无线供电的通信网络资源分配方法研究[D]. 北京: 北京邮电大学, 2019.
- [2] Choi K W, Ginting L, Rosyady P A, et al. Wireless-powered sensor networks: how to realize [J]. IEEE Transactions on Wireless Communications, 2016, 16(1): 221-234.
- [3] Ju H, Zhang R. Throughput maximization in wireless powered communication networks[J]. IEEE Transactions on Wireless Communications, 2014, 13(1): 418-428.
- [4] Liu L, Zhang R, Chua K C. Multi-antenna wireless powered communication with energy beamforming[J]. IEEE Transactions on Communications, 2014, 62(12): 4349-4361.
- [5] Lee H, Lee K J, Kong H B. Sum-rate maximization for multiuser MIMO wireless powered communication networks[J]. IEEE Trans Veh Technol, 2016, 65(11): 9420-9424.
- [6] Kim W, Yoon W. Energy efficiency maximization for WPCN with distributed massive MIMO system[J]. Electronics Letters, 2016, 52(19): 1642-1644.
- [7] Kim H, Lee H, Duan Lingjie, et al. Sum-rate maximization methods for wirelessly powered communication networks in interference channels[J]. IEEE Transactions on Wireless Communications, 2018, 17(10): 6464-6474.
- [8] Rezaei O, Naghsh M M, Rezaei Z, et al. Throughput optimization for wireless powered interference channels[J]. IEEE Transactions on Wireless Communications, 2019, 18(5): 2464-2476.
- [9] Shen Zukang, Khoryaev A, Eriksson E, et al. Dynamic uplink-downlink configuration and interference management in TD-LTE [J]. IEEE Commun Mag, 2012, 50(11): 51-59.
- [10] Shi Qingjiang, Razaviyayn M, Luo Zhiqun, et al. An iteratively weighted MMSE approach to distributed sum-utility maximization for a MIMO interfering broadcast channel[J]. IEEE Transactions on Signal Processing, 2011, 59(9): 4331-4340.