**基于分治迭代策略的空天观测资源协同任务规划**

伍国华 廖文昆 李夏苗

1中南大学交通运输工程学院       湖南  长沙   410075

2中南大学交通运输工程学院       湖南  长沙   410075

3中南大学交通运输工程学院       湖南  长沙   410075

**摘要：**空天协同对地观测是对地观测领域发展的新趋势。针对空天对地观测资源缺乏协同合作的难题，构建了基于多智能体（multi-agent system, MAS）的空天资源协同任务规划框架，建立了面向对地观测任务的空天对地观测资源协同任务规划模型。本文基于分而治之——迭代优化的思想，根据任务分配到不同观测平台的观测机会和冲突度，对未调度完成的任务进行动态重分配。仿真实验验证了模型、算法的合理性和优越性，对未来空天观测资源传感网络的管控提供了技术支撑。

**关键词**：空天协同观测；多Agent协同框架；分而治之；迭代优化

Collaborative Task Planning for Space-Aeronautics Observation Resources based on Divide-Conquer and Iterative-Optimization

Wu Guohua Liao Wenkun Li Xiamiao

(1*Traffic and Transportation School，Central South University, Changsha，Hunan 410075，China*)

(2*Traffic and Transportation School，Central South University, Changsha，Hunan 410075，China*)

(3*Traffic and Transportation School，Central South University, Changsha，Hunan 410075，China*)

**Abstract** Space-aeronautics Earth-observation is a new trend in the field of Earth observation. In view of the lack of synergy between air and space observation resources, a multi-agent collaborative task planning framework based on multi-agent system (MAS) is constructed, as well as establish a Cooperative task planning Optimization Model for Space-aeronautics Earth-Observation Resources for Earth Observation Missions. Simulation experiments verify the rationality and superiority of the model and algorithm, which has partial technical support for the control of the future Space-aeronautics Observation Resource sensing network.

**Keywords**: space-aeronautics synergistic observation, multi-agent coordinated frame, divide-conquer, iterative optimization

1. **引言**

我国计划在十三五规划中，提出加强前瞻部署，在空天海洋、生命科学、信息网络等领域，培育一批战略型产业。其中，“空天一体化观测系统”是重要目标之一。“空天一体化观测系统”指的是综合利用航空遥感、航天遥感技术，实现对地面目标进行有效、实时、多维、多时空观测[1, 2]。然而，目前对“空天一体化观测系统”的研究相对较少，对单一观测平台的任务规划技术研究较为丰富。其中，卫星观测平台的多星协同任务规划问题研究较多[3-5]，UAV观测平台的多机协同任务规划问题研究相对较少[6-8]。

在国内，国防科大学者阮启明博士[9]基于约束满足，建立了多星协同问题的约束优化问题模型，并提出了一种禁忌算法[10]与约束传播相结合的求解机制。国防科大贺川博士[11]针对应急条件下的成像观测任务，设计了多星协同调度框架，将多星调度问题拆解为任务排序主问题和资源匹配子问题，并采用改进粒子群算法进行求解。针对多UAV协同任务规划问题，国防科大田菁博士[12]认为该问题属于任务分配和资源调度范畴，建立了多UAV协同侦查任务规划模型，并提出了“自适应”的多目标优化算法AEMOM对该问题进行求解。西北工业大学王强博士[13]提出一种改进离散粒子群算法，建立了粒子与实际问题间的映射，设计了基于移位运算的粒子更新方式，并利用粒子多样性评估粒子的进化能力，通过重构策略改善粒子的搜索能力。

单一观测平台的任务规划技术已经趋向成熟，但是面对应急灾害条件下的观测任务，如灾害监测、反恐维稳、群体事件、战场监测，需要观测资源从多维度、多时空、多层次的角度采集任务数据，单一的观测平台并不能满足需求，因此需要多平台多类型传感器互补提升对地观测的能力[14]。

国防科学技术大学白国庆博士[15]提出了多平台协同进化调度算法（MPCCPSA），采用分治-合作策略将任务分解分配到各平台。MPCCPSA采用的是分层式协同进化框架，但是对于多个同类型观测资源没有进行统一管理，当观测资源规模扩大时，不便于管理，可扩展性差。Morris[16]提出了一个基于模型的观测框架，在这个框架中，协同层向观测资源中心提出观测请求，观测资源中心根据自身的观测能力对协同层提出的观测请求做出应答，如果有一个观测中心接受该请求，则其它观测资源中心不接受请求。Herold[17]采取分层式框架，将协同问题转化为子规划中心间的任务分配问题，并对分配到子规划中心的任务采用线性规划的方法求解。然而多星调度问题和多UAV协同任务规划问题属于NP-hard问题，因此现实情况下，线性规划方法并不适用。国防科大余婧[18]在她的硕士论文中，设计了空天对地协同任务规划框架，空天对地观测资源只包括卫星和飞艇，针对飞艇调度提出了基于局部重调度策略和迭代插入替换策略的任务重调度算法，对协同任务分配，采用合同网的思想，针对具体任务的具体需求提出了与之适应的任务协同分配机制。针对多阶段任务，国防科大李军博士[19-21]提出了基于市场模型的异构MAS（Multi-Agent System）多阶段协同任务规划算法和自适应“超级步”的资源Agent协同任务规划算法，基于MAS方法虽然不能保证得到全局最优解，但是具有系统鲁棒性和扩展性强的优点。针对海上移动目标，国防科大梁星星[22]在他的硕士论文中，提出了移动目标的跟踪策略，以及基于卫星观测信息以及UAV能力约束的目标分组方法，将任务分组后直接分配给观测资源Agent去执行。该方法可以得到较好的局部最优解，却不能得到全局最优解。针对点状目标，中南大学伍国华教授[23]提出了一种基于多Agent的分层协同规划框架，整合卫星、UAV及飞艇构成一个分布式和松耦合的对地观测系统，这个系统具有良好的可扩展性以及容错性，并且在协同层，具有整个系统的全局视图，有助于将观测任务合理地分配给不同的子规划中心，但是在任务分配机制和任务分配方案的更新机制方案没有进行深入研究。

本文的创新点：

（1）提出了一种基于分而治之、迭代优化策略的空天资源协同任务规划方法。本文的空天资源包括卫星和UAV，研究对象为点状目标。将多Agent协同任务规划问题转化为子规划中心间的任务分配问题，拆解空天资源协同任务规划问题为多UAV协同任务规划子问题和多星调度子问题，以及任务分配主问题。

（2）改进了任务分配机制，并提出了任务分配方案的更新机制，在任务分配时引入了基于风险评估的冲突度计算方法，以及在任务分配方案更新时结合了禁忌列表策略，可以有效提高算法的性能。

**2. 空天资源协同任务规划框架**

为了求解待观测任务分配给UAV和卫星观测收益值，本文采用一种基于分治策略的多Agent分层协同规划框架[24]，该框架是一种混合式的多Agent体系结构，它通过协同层集中管理和协调各子规划中心Agent协同完成调度任务，各子规划中心Agent采取分布式结构，无主次先后之分，并具有直接交互的能力。基于分而治之的策略，各子规划中心Agent具有自治性和独立性，通过对观测资源进行调度完成分配的任务，实现任务分配方案的全局最优性。

如图3所示，本文设计的多Agent协同框架共有四层，分别是输入层、协同层、子规划中心（sub-planer）规划层和观测资源层。输入层由用户提交的任务观测请求信息管理Agent和观测资源信息管理Agent组成，他们分别对任务信息和观测资源信息进行管理和更新，为协同层处理提供基础数据。子规划中心规划层是由控制观测资源的子规划中心Agent组成，每一个子规划中心Agent控制若干个同种类型的观测资源，例如卫星子规划中心只控制若干个卫星Agent。每一个子规划中心Agent都会对分配到的任务确定一个最优的资源调度方案，确保该子规划中心Agent控制的观测资源协同完成任务获得的累加收益值最大。观测资源层也就是卫星和UAV构成的观测资源网络，它们被分为若干组，分别由服务层中的子规划中心Agent单独控制。在输入层和子规划中心规划层中间的是协同层，它相当于一个“指挥中心”，根据输入层的任务性质，例如观测的优先级、分辨率要求、任务类型需求、频谱要求，以及子规划中心规划层中各子规划中心Agent的能力（能否满足分辨率及频谱要求等）、观测资源的剩余情况等，确定合理的任务分配方案，使得分配的任务能以最大概率被完成。

因此根据多Agent协同规划框架建立多Agent协同规划模型，多Agent协同规划模型是基于多UAV 和多卫星的任务规划模型，它将任务集*T*中的任务分配到UAV和卫星子规划中心，由子规划中心控制的观测资源进行协同调度，因此多Agent协同规划模型的优化目标为：通过合理分配任务到子规划中心，使得任务完成获得总的收益值最大。

图3 多Agent的多观测平台协同规划框架

Fig.3 Multi-agent multi-observation-platform coordinated planning architecture

1. **基于禁忌列表的任务分配算法**

多Agent协同框架的协同层，其作用是根据用户提交的任务性质和子规划中心的能力等情况，确定一个最优的任务分配方案，使得分配给各子规划中心的任务能以最大可能性被完成。因此协同层在任务分配过程中，应根据一个启发式规则操作。当待调度的任务在UAV或卫星下具有观测机会时，由于任务需求的约束和资源的限制，因此待调度的任务应分配到具有充足资源的观测资源上，并且与观测资源已调度的任务尽量不发生冲突。如果待调度的任务与已调度的任务可能会发生冲突，那么就需要进行冲突消解。冲突消解一般有两种手段：一是待调度的任务替换掉已调度的任务，二是待调度的任务不插入到该观测资源的任务序列中，而是选择不发生冲突或者发生冲突可能性更小的观测资源进行插入。根据上述原则，本文提出了基于优先级、观测机会和冲突度三个启发式准则进行任务分配的方法。

**2.1 启发式准则计算**

2.1.1 优先级

用户提交的观测请求具有紧迫程度和重要程度之分，对于时效性较强且重要程度较高的任务，应给予一个较高的权重。用权重的大小来衡量任务的优先级，权重越大的任务，优先级越高。在安排任务时，应尽量先安排优先级高的任务。

2.1.2 观测机会

由于任务分布于不同位置的空间范围内，并具有时间窗的约束，UAV和卫星可能对部分任务不具有观测的可能性。UAV受航程和飞行速度的限制，当任务位于UAV的最大航程之外，或UAV从基地出发，以最大飞行速度赶到任务所在区域的时刻超过任务的截止时间，则任务在此UAV下不具有观测机会。卫星沿着固定的轨道绕地球运动，在某些轨道上卫星可能对部分任务不具有观测机会。

对观测机会进行量化，在一个调度周期内，任务在观测资源Agent下的观测机会数量等于任务在该Agent下的有效观测时间窗的数量。由于卫星在一个调度周期内绕地球运动有若干圈次，因此任务在卫星Agent下可能至少有2个有效观测时间窗。对于UAV，规定任务最多只有1个有效时间窗。

2.1.3 冲突度

由于资源和任务时间窗的限制，待调度的任务与已调度的任务可能会发生冲突。冲突具体的表现为待调度任务的插入会干扰观测资源对已调度任务的完成，导致观测资源只能选择部分任务完成，因此在任务分配到不同子规划中心时，应尽量选择对已调度任务干扰较小的子规划中心进行插入。为了量化冲突度，可以基于任务的优先级来计算。

假设是任务在观测资源*j*上的观测机会集合，其中表示任务在观测资源*j*上的观测机会数量，即有效观测时间窗的数量。设为观测资源*j*上与观测机会对应的已调度任务集，其中表示观测资源*j*上已调度的任务集中与任务在观测机会上可能发生冲突的任务数。对于卫星来说，如果观测机会对应的轨道与卫星观测的轨道不是同一轨道，则不在任务集中。

提出一种基于冲突风险评估的冲突度计算方法，对于未调度任务，在观测机会上，与任务集中的任务都存在发生冲突的可能性，因此对冲突可能性进行量化，并结合任务的权重，可以得到待分配任务分配到观测资源的冲突度。设任务插入到观测机会与任务发生冲突的可能性为，则任务在观测资源*j*上的冲突度为

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
|  |  | （28） |

对于UAV Agent来说，由于能力和时间窗的限制，任务之间可能发生两种冲突，一种是必然冲突，一种是可能冲突。必然冲突指的是两个任务必然会发生冲突，分为最大飞行距离冲突和任务截止期冲突。可能冲突指的是两个任务可能会发生冲突，导致UAV不能同时完成这两个任务。

最大飞行距离冲突：假设*u*表示与观测机会对应的UAV，、和分别表示任务、任务与UAV *u*基地以及任务和任务之间的距离。表示*u*的最大飞行距离。如果满足

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
|  |  | （29） |

则意味着*u*不能在一次飞行过程中不能同时完成任务、任务，即任务和任务发生冲突的可能性。

任务截止期冲突：由于任务具有时间窗的约束，如果先执行任务，*u*在任务的最早开始时间，按任务与任务之间的最短路线，以最大速度飞到任务位置的时刻超过任务的截止期，则视为必然冲突。如果满足

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
|  |  | （30） |

则意味着在UAV *u*下，任务和任务发生冲突的可能性。

可能冲突：提出一种基于线性规划的思想计算两个任务和发生冲突的可能性大小。对于任务和来说，如果既不满足最大飞行距离冲突，也不满足任务截止期冲突，那么任务和的冲突形式必然属于可能冲突。可能冲突指的是两个任务可能会发生冲突，也可能不发生冲突，它是以一定的概率形式而存在。假设、为任务和的有效观测时间窗，和分别是任务和的持续观测时间。分别是*u*执行任务和的观测时间，那么*u*在执行任务和发生冲突必然遵循下面的规则：

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
|  |  | （31） |

上述约束条件（31-1）表示如果*u*先执行任务，假设在时刻执行，那么*u*选择在**时间范围内执行任务，就会发生冲突。约束条件（31-2）表示*u*先执行任务，如果满足此约束两个任务就会发生冲突。因此可以根据上述约束条件构建二维平面来表示，当落在阴影面积内，则表示两个任务必然发生冲突，如果不落在阴影面积内，两个任务就不会发生冲突。这两个任务发生冲突的可能性可以用阴影部分的面积除以矩形ABCD面积来表示，计算方法如下：

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
|  |  | （32） |

其中，分别表示UAV从一个任务飞往另一个任务所需要的调整时间。

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
|  |  | （33） |

对于卫星Agent来说，在同一卫星同一轨道圈次的观测下，两个任务和的有效时间窗如果满足

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
|  |  | （34） |

则两个任务发生冲突的可能性，否则。

2.1.4 效用函数

在子规划中心，如果任务有更多的观测机会，那么任务就倾向于分配给这个子规划中心。同时，如果任务在子规划中心与已调度的任务发生冲突可能会造成任务总收益值的损失，所以冲突度越大，造成任务总的收益值损失的可能性越大，这意味着任务能被该子规划中心所拥有的观测资源调度并完成的可能性越小。因此本文构建一个效用函数，基于任务的观测机会和冲突度，以及子规划中心所属的观测资源数量，按照最大效用值选择对应的子规划中心。

假设子规划中心集为，其中表示子规划中心的观测资源集。效用函数为

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
|  |  | （35） |

其中，表示任务在子规划中心*k*的效用值，表示任务在观测资源*j*下的冲突度。

**2.2 算法流程及框架**

根据分而治之、迭代优化的思想，提出基于禁忌列表策略的两阶段任务规划算法（Two-stage Tasks Assignment Algorithm based on Tabu List, TTAA-TL），按照根据启发式准则构造的效用函数为待调度的任务选择合适的子规划中心进行分配。构造两个禁忌列表，禁忌列表Tabu1对任务删除操作进行禁忌，禁忌列表Tabu2是对任务插入操作进行禁忌。卫星子规划中心Agent采用基于信息素策略的启发式算法为分配给卫星子规划中心的任务进行规划，UAV子规划中心Agent采用SA\_TL算法（结合禁忌列表策略的模拟退火算法）对分配的任务进行规划。任务规划完毕后，得到子规划中心的任务调度情况和未调度情况，各子规划中心的总体调度情况是为空天资源的协同调度方案*G*。对原分配方案构造邻域，获得新的任务分配方案，寻找更优解。

在这个算法中，通过启发式规则对任务进行删除和插入，可以更新任务分配方案，如图5所示，其中，启发式规则有助于算法朝着有利的方向改进，降低了搜索过程反复搜索到劣解的概率。任务的删除和插入操作引出了禁忌列表策略，禁忌列表的作用是对近期执行的搜索操作进行记忆，并对某些操作进行禁忌，可以避免算法快速陷入局部循环。随着算法的进行，对已禁忌的操作进行解禁，对部分操作重访，可以扩大解的搜索范围。



图5 解的编码方式及构造邻域结构

Fig. 5 Solution encoding method and Construct neighborhood structure

该算法分两个阶段，第一阶段采用最大权重最先分配算法（High Weight First Assignment, HWFA）生成初始方案，第二阶段为基于禁忌列表策略更新任务分配方案。算法框架如下；

|  |
| --- |
| 两阶段任务规划算法（TTAA-TL）框架 |
| **Input**：待观测任务集 *T*={1,2,…,*M*}, 观测资源集 *R*={*Ru,Rs*},  子规划中心集 *S=*{*S1,S2,…,Sn*}, 禁忌列表集 Tabu={Tabu1,Tabu2},  观测机会集 *Q*={*Qij* | *i*=1,2,…,*M*; *j*=1,2,…,*NV+NA*};  **Output**：任务分配方案*P*  1: **阶段1（HWFA）**  2: **while**  3: 选择权重最大的任务*i* ;  4: **for** each *Qij* 计算冲突度*cij* ;  5: **for** each *Sk* 根据*cij*计算效用值*Uik* ;  6: 选择具有充足资源的子规划中心*s* according to *Uis* = max{*Uik*|*k*=1,2,…,n};  7: 选择具有充足资源的观测资源*l* of 子规划中心 *s* according to  *Uil* = max{*Uij* | *j* in *Ss* };  8: 将任务*i*分配给子规划中心*s*和观测资源*l* ;  9: **for** each观测资源和子规划中心更新剩余资源；  10: *T* = *T*/{*i*};  11: **end while**  12: **Output** 任务分配方案 *P*;  13: **阶段2**  14: **while** Iter\_num < max\_Iter\_num  15: 调用UAV和Satellite Algorithm计算*f* (*P*) 和调度方案*G*;  16: 根据*G*和*T* 获得未调度任务集*UG* , *P = G* ;  17: **for** *g* from 1 to 4  18: **while** 从子规划中心 *k*中删除任务*t*的操作被Tabu1禁忌  19: 根据删除邻域操作rule-*g*从*G*中选择任务*t* ;  20: **end while**  21: 从子规划中心*k* 中删除任务*t* ;  22: 插入任务*t*到*UG*；  23: **end for**  24:更新任务分配方案*P*；  25: **while**  26: 执行操作from step3 to step5;  27: **while** 插入*i*到子规划中心*s*的操作被Tabu2禁忌  28: 在不考虑已被选择的子规划中心的情况下，选择具有充足资源的  子规划中心*s* according to *Uis* = max{*Uik*|*k*=1,2,…,n}；  29: **end while**  30: 选择具有充足资源的观测资源*l* of *s* according to *Uil* = max{*Uij* | *j* in *Ss* };  31: 将任务*i*分配给子规划中心*s*和观测资源*l* ;  32: 更新任务分配方案*P*；  33: **for** each 观测资源和子规划中心更新剩余资源;  34: *UG* = *UG* /{*i*};  35: **end while**  36: 更新禁忌列表Tabu1 and Tabu2;  37: 获得新的任务分配方案*P’*, 调用UAV和Satellite Algorithm计算*f* (*P’*);  38: **if** *f* (*P’*) > *f* (*P*) **then**  39: *P* = *P’*;  40: **end if**  40: **end while**  41: **Output** 任务分配方案 *P* |

在构造删除-邻域结构时，本文设计了4个启发式规则。

启发式规则1：在调度方案*G*中，随机选择一个子规划中心，从该子规划中心已调度的任务集中选择消耗可用资源最多的任务。对卫星Agent来说，最稀缺的资源是观测机会，也就是可见时间窗。如图6所示，一个任务对一个可见时间窗的占用，会导致其他任务无法完成。对于UAV来说，在已调度的任务集中，与其他任务冲突大的任务消耗资源更多。

启发式规则2：在调度方案*G*中，随机选择一个子规划中心的权重最小的任务进行删除；启发式规则3；在调度方案*G*中，随机选择一个子规划中心的一个任务进行删除；启发式规则4：对UAV子规划中心已调度的任务进行删除操作，选择距离差最大的任务进行删除。



图6 在卫星观测下可执行窗口的冲突示意图

Fig. 6 Diagram of the conflict of executable windows under satellite observation

1. **实验仿真**

在配置为2.80GHz Intel Core CPU、8GB内存、Windows 10操作系统的PC机上，使用Matlab2018b进行实验仿真。假设有8颗卫星，7架UAV。8颗卫星由2个子规划中心控制，7架UAV也由2个子规划中心控制。子规划中心1控制4颗卫星，子规划中心2控制4颗卫星，子规划中心3控制4架UAV，由基地1控制，子规划中心4控制3架UAV，由基地2控制。8颗卫星绕地转动16圈，卫星的轨道数据和待观测任务的观测时间窗使用STK软件仿真生成。关于更具体的卫星、UAV参数及任务的参数数据如下表1所示；

表1 实验参数表

Table 1 Experimental parameters table

|  |  |
| --- | --- |
| 参数 | 设置 |
| 任务点规模（个） | {200,400,600,800,1000} |
| 任务点生成区域 | 北纬[25º,30º]; 东经[90º,110º] |
| 任务点的权重 | [1,10] |
| 任务所需的持续观测时间（s） | [1,10] |
| UAV最大飞行速度（km/h） | 1440 |
| UAV、卫星最大观测持续时间（s） | 3000 |
| UAV、卫星最大开关机次数（次） | 200 |
| UAV最大巡航半径（km） | 2500 |
| UAV基地位置1 | （27ºN，95ºE） |
| UAV基地位置2 | （29ºN，105ºE） |
| 每颗卫星每天调度轨道圈次（次） | 16 |
| 完成每个任务所需的开关机次数（次） | 1 |

通过反复实验的方法确定两个禁忌列表的长度，在实验时，以200、400、600个任务为对象，两个禁忌列表的长度在[3，6]的区间内反复实验，每一组禁忌长度经过重复10次实验，根据实验结果，得到结果稳定且效果良好的禁忌列表长度为TabuL1=TabuL2=3。

对比了三种算法，第一种是HWFA算法，第二种是两阶段任务分配算法（Two-stage Tasks Assignment Algorithm，TTAA），第三种是基于资源优先度的任务分配算法（Tasks Assignment Algorithm based on Resource Priority, TAA-RP）。TTAA是一种贪婪算法，它按照效用值的大小选择子规划中心进行任务的分配，与TTAA-TL相比，没有引入禁忌列表策略，在迭代时，按照同样的规则进行删除和插入操作。TAA-RP认为在进行任务分配时，需要更多考虑稀缺资源，对受限制大的观测资源，任务应优先分配到该观测资源的任务序列中。因此先将任务分配给卫星子规划中心，调用卫星Agent算法得到未调度的任务，对未调度的任务使用K-Means算法对任务进行聚类，将类中的任务分配给适应的UAV子规划中心的任务序列中。为了更新任务分配方案，在重新进行任务分配时，对卫星子规划中心上一次调度完成的部分任务在分配给卫星子规划中心时进行禁忌，在分配给UAV子规划中心时解禁。

在不同的任务规模下，采用TTAA-TL、HWFA、TAA、TAA-RP反复进行15次实验，得到任务收益值和收益率。具体如下表2所示。

表2 各任务分配算法对各案例的求解结果

Table 2 Results of all tasks assignment algorithm solving each case

|  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- |
| Case | 任务规模 | HWFA | | TTAA | | TAA-RP | | TTAA-TL | |
| 收益值 | 收益率 | 收益值 | 收益率 | 收益值 | 收益率 | 收益值 | 收益率 |
| C1 | 200 | 880.60 | 76.51% | 997.40 | 86.67% | 973.40 | 84.57% | 1043.4 | 90.65% |
| C2 | 400 | 1151.40 | 51.47% | 1321.63 | 59.08% | 1274.10 | 56.96% | 1368.5 | 61.18% |
| C3 | 600 | 1317.50 | 39.61% | 1463.40 | 44.00% | 1392.50 | 41.87% | 1579.8 | 47.50% |
| C4 | 800 | 1468.70 | 33.15% | 1591.20 | 35.91% | 1448.25 | 32.68% | 1731.2 | 39.07% |
| C5 | 1000 | 1505.67 | 26.98% | 1637.60 | 29.34% | 1570.25 | 28.14% | 1770.8 | 31.73% |

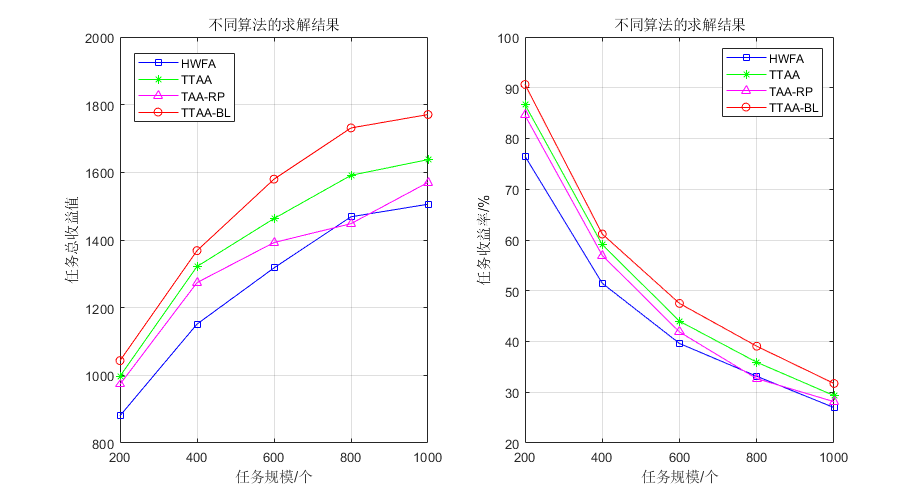


图4 不同任务分配算法的计算结果

Fig. 4 Computational results of different task assignment algorithms

仿真实验结果表明，在求解空天资源协同任务规划问题时，TTAA-BL总是优于HWFA、TTAA及TAA-RP。HWFA算法是一种贪婪算法，缺乏任务分配方案的更新机制，因此由图4可以看出，在大多情况下，HWFA算法的收益值总是最低的。在引入了任务分配方案的更新机制后，结合了禁忌列表策略的TTAA-TL总是比没有结合禁忌列表策略的TTAA效果要好，说明了禁忌列表策略的有效性。TAA-RP是一种基于资源优先度的任务分配算法，它认为应该将任务优先分配给资源更加稀缺的卫星去执行，对未被执行的任务再选择灵活程度更高的UAV去执行，这个思想可以得到较好的初始任务分配方案，在大多数情况下优于HWFA算法得到的初始分配方案，但是在任务分配方案更新时，基于资源优先度的思想，容易使得更有利于UAV去执行的任务却分配给了卫星去执行，导致算法过早地陷入了局部最优解，因此TAA-RP的效果总是比TTAA要差。从图4的两幅子图中可以看出，虽然随着任务规模的扩大，任务收益值有着显著的增长，但是任务收益值的增长很明显不如任务总体收益值的增长，因此在任务规模扩大时，HWFA、TTAA、TAA-RP、TTAA-TL任务收益率之间的差距也越来越小。

接下来分析四种算法中效果最优的算法，TTAA-TL求解到的最优任务规划方案中，卫星观测平台和UAV观测平台的任务完成情况。观测平台指由同类观测资源组成的系统，如卫星观测平台包括所有的卫星子规划中心。

表3 UAV、卫星观测平台的任务完成情况

Table 3 Tasks completion of UAV and Satellite platform

|  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- |
| Case | 任务规模 | UAV观测平台 | | 卫星观测平台 | |
| 任务完成数 | 收益值 | 任务完成数 | 收益值 |
| C6 | 200 | 104.67 | 583.92 | 62.75 | 459.50 |
| C7 | 400 | 112.13 | 757.13 | 75.13 | 611.38 |
| C8 | 600 | 120.08 | 884.89 | 83.46 | 694.97 |
| C9 | 800 | 128.53 | 992.20 | 86.07 | 739.00 |
| C10 | 1000 | 126.50 | 1011.71 | 87.64 | 759.14 |

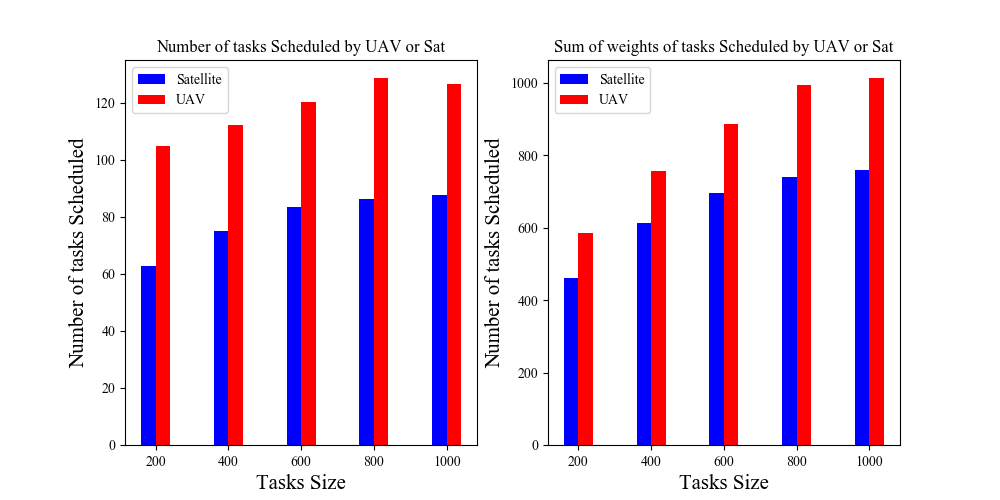


图5 UAV、卫星观测平台的任务完成情况

Fig. 5 Tasks completion of UAV and Satellite platform

上述结果表明，UAV观测平台的完成任务数量和任务收益值总是高于卫星观测平台，说明对小区域内目标的观测，UAV的观测能力比卫星要强。从任务完成数的角度看，UAV完成任务的数量远高于卫星，但是在任务收益值方面，UAV完成任务获得的收益值与卫星相比，虽然高于卫星，但是却不如任务完成数相差得那么巨大。当任务规模为200时，UAV完成任务的平均收益为5.58，卫星完成任务的平均收益为7.32，相差1.74；当任务规模逐渐扩大到400、600、800、1000时，UAV和卫星完成任务的平均收益之差逐渐降为1.39、0.96、0.87、0.66。在任务规模从200扩大到1000时，卫星从比UAV的平均收益高1.74下跌至0.66，说明任务在进行分配时，稀缺资源获得的任务优先级一般较高，而灵活性强的观测资源，安排执行的任务对其优先级要求不是很高，但是该类观测资源对资源的消耗方面要求较高，原则上是越小越好。因此，在任务规模较大时，由于区域内任务密度增大，而且具有较高优先级的任务数增多，这对UAV来说，意味着对资源消耗少且优先级较高的任务数增多了，因此UAV观测平台的任务收益值随着任务规模的扩大，逐渐拉开了与卫星观测平台的差距。

1. **结论**

本文根据分而治之、迭代优化的思想，构建了多Agent协同任务规划模型，设计了任务协同分配机制，将任务合理地分配给服务层中的各子规划中心。提出了基于禁忌列表策略的两阶段任务分配方法（TTAA-TL），是一种针对任务分配方案的寻优方法，通过实验仿真验证了模型的合理性，以及证实了该方法的优越性，与HWFA、TTAA、TAA-RP算法相比，TTAA-TL算法效果更好，本研究对未来空天观测资源传感网络的管控提供了技术支撑。

参考文献

[1] 李德仁. 论军民深度融合的通导遥一体化 空天信息实时智能服务系统[J]. 军民两用技术与产品, 2018(15):14-17.

[2] 李德仁. 论空天地一体化对地观测网络[J]. 地球信息科学学报, 2012,14(4):419-425.

[3] 白保存, 陈英武, 贺仁杰, 等. 综合点目标和区域目标的多星观测调度[J]. 宇航学报, 2009,30(2):754-759.

[4] Xu R, Chen H, Liang X, et al. Priority-based constructive algorithms for scheduling agile earth observation satellites with total priority maximization[J]. Expert Systems with Applications, 2016,51:195-206.

[5] Tangpattanakul P, Jozefowiez N, Lopez P. A multi-objective local search heuristic for scheduling Earth observations taken by an agile satellite[J]. European Journal of Operational Research, 2015,245(2):542-554.

[6] 庞强伟, 胡永江, 李文广, 等. 多无人机协同侦察任务规划方法研究综述[J]. 电讯技术, 2019,59(6):741-748.

[7] 王强. UAV集群自主协同决策控制关键技术研究[D]. 西北工业大学系统工程, 2015.

[8] 赵明. 多无人机系统的协同目标分配和航迹规划方法研究[D]. 哈尔滨工业大学, 2016.

[9] 阮启明, 谭跃进, 李永太, 等. 基于约束满足的多星对区域目标观测活动协同[J]. 宇航学报, 2007,28(1):238-242.

[10] Bianchessi N, Cordeau J F, Desrosiers J, et al. A heuristic for the multi-satellite, multi-orbit and multi-user management of Earth observation satellites[J]. European Journal of Operational Research, 2007,177(2):750-762.

[11] 贺川, 朱晓敏, 邱涤珊. 面向应急成像观测任务的多星协同调度方法[J]. 系统工程与电子技术, 2012,34(4):726-731.

[12] 田菁. 多无人机协同侦察任务规划问题建模与优化技术研究[D]. 国防科学技术大学, 2007.

[13] 王强, 张安, 宋志蛟. UAV协同任务分配的改进DPSO算法仿真研究[J]. 系统仿真学报, 2014,26(05):1149-1155.

[14] Morris R A, Dungan J L, Bresina J L. Challenges in coordinating remote sensing systems: AAAI Spring Symposium - Technical Report, 2006[C].2006.

[15] 白国庆, 邢立宁, 贺仁杰, 等. 基于协同进化的多平台联合对地观测优化调度[J]. 国防科技大学学报, 2013,35(04):182-188.

[16] Morris R A, Dungan J L, Bresina J L. An information infrastructure for coordinating earth science observations: Proceedings - SMC-IT 2006: 2nd IEEE International Conference on Space Mission Challenges for Information Technology, 2006[C].2006.

[17] Herold T M, Abramson M R, Kahn A C, et al. Asynchronous, distributed optimization for the coordinated planning of air and space assets: AIAA Infotech at Aerospace 2010, 2010[C].2010.

[18] 余婧. 空天对地观测资源协同任务规划关键技术研究[D]. 国防科学技术大学, 2011.

[19] 李军. 空天资源对地观测协同任务规划方法[D]. 国防科学技术大学, 2013.

[20] 李军, 李军, 钟志农, 等. 基于SWE的空天资源对地观测协同任务规划服务模型[J]. 国防科技大学学报, 2013,35(3):108-113.

[21] Li J, Li J, Zhong Z, et al. Space-air resources multi-phase cooperation task planning approach based on heterogeneous MAS model[J]. Hangkong Xuebao/Acta Aeronautica et Astronautica Sinica, 2013,34(7):1682-1697.

[22] 梁星星. 面向海上移动目标跟踪观测的空天协同任务规划研究[D]. 国防科学技术大学, 2016.

[23] Wu G, Pedrycz W, Li H, et al. Coordinated Planning of Heterogeneous Earth Observation Resources[J]. IEEE Transactions on Systems, Man, and Cybernetics: Systems, 2016,46(1):109-125.

[24] 倪鹏, 刘进忙, 付强, 等. 异构MAS下反导作战多传感器任务规划分层决策框架[J]. 系统工程与电子技术, 2016,38(8):1816-1825.