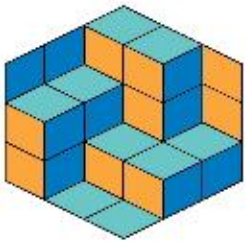


# Алгоритмы конфликтно-ориентированного поиска для задачи много-агентного планирования.

## CBS Basics and enhancements

Проект подготовлен в рамках курса  
“Методы и алгоритмы эвристического поиска”

Boba-team:  
Казовская Анастасия  
Клименко Полина  
Шульженко Александр



# MARF

**MARF** (multi-agent reinforcement learning framework) для нескольких агентов.

**Инстанс задачи** задает среду, начальные условия, цель и награды для каждого из агентов. Также задается стартовое и конечное состояние.

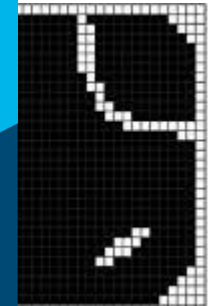
**Задача:** найти оптимальную политику, чтобы агент достиг цели.

**Дополнительные параметры:** например, количество агентов, количество действий, количество состояний.

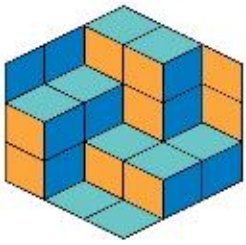
**Применение:** робототехника, автономные транспортные средства, игры.



а пути

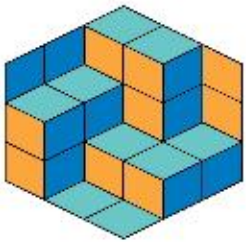


unction,  
ЕНТОВ.

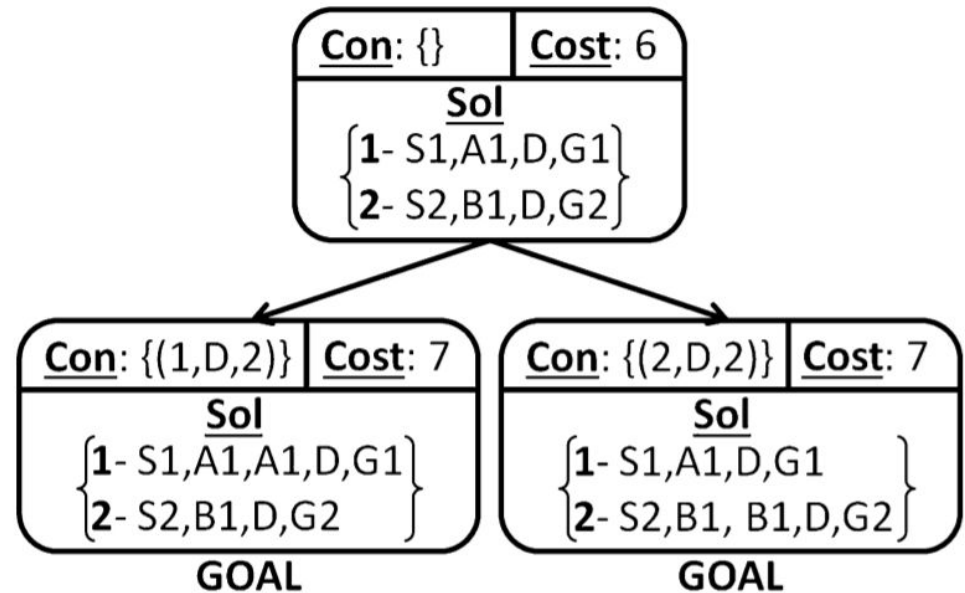
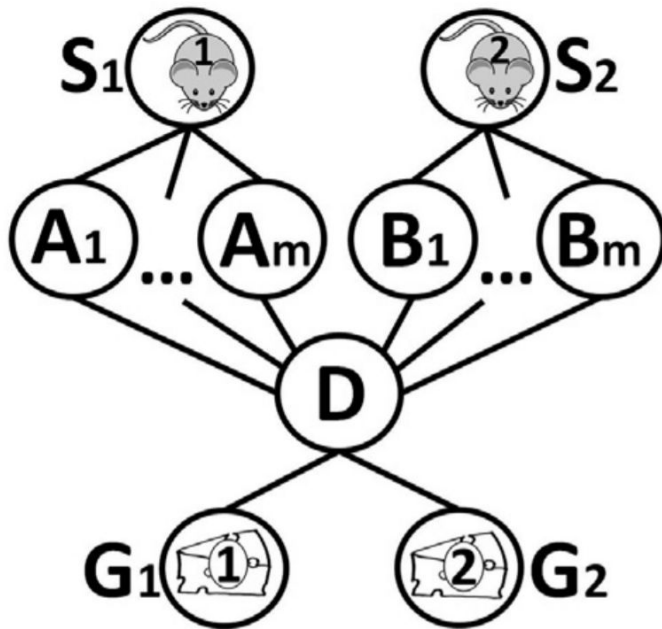


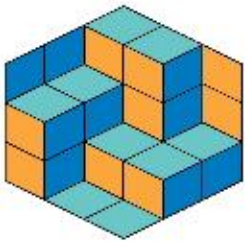
# Формальная постановка задачи и определения

- Направленный граф  $G(V, E)$ :
  - Вершины — возможные положения агентов
  - Ребра — допустимые перемещения между положениями
- $k$  агентов:  $a_1, a_2, \dots, a_k$ , у каждого есть стартовое  $start_i$  и целевое положение  $goal_i$
- Время дискретно. В  $t_0$  каждый агент  $a_i$  находится в  $start_i$
- *Conflict* —  $(a_i, a_j, v, t)$ . *Constraint* —  $(a_i, v, t)$
- Cost-functions:
  - Sum-of-costs
  - Makespan
  - Fuel
  - Любая admissible cost-function



# CBS. Пример





# CBS. Псевдокод

---

## Algorithm 1: High-level of ICBS

---

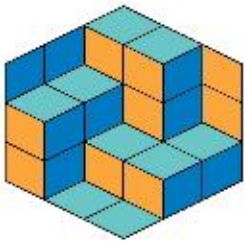
```

1 Main(MAPF problem instance)
2   Init R with low-level paths for the individual agents
3   insert R into OPEN
4   while OPEN not empty do
5     N ← best node from OPEN // lowest solution cost
6     Simulate the paths in N and find all conflicts.
7     if N has no conflict then
8       return N.solution // N is goal
9     C ← find-cardinal/semi-cardinal-conflict(N) // (PC)
10    if C is not cardinal then
11      if Find-bypass(N, C) then // (BP)
12        continue
13    if should-merge(ai, aj) then // Optional, MA-CBS:
14      aij = merge(ai, aj)
15      if MR active then // (MR)
16        Restart search
17      Update N.constraints()
18      Update N.solution by invoking low-level(aij)
19      Insert N back into OPEN
20      continue // go back to the while statement
21    foreach agent ai in C do
22      A ← Generate Child(N, (ai, s, t))
23      Insert A into OPEN
24 Generate Child(Node N, Constraint C = (ai, s, t))
25   A.constraints ← N.constraints + (ai, s, t)
26   A.solution ← N.solution
27   Update A.solution by invoking low level(ai)
28   A.cost ← SIC(A.solution)
29   return A

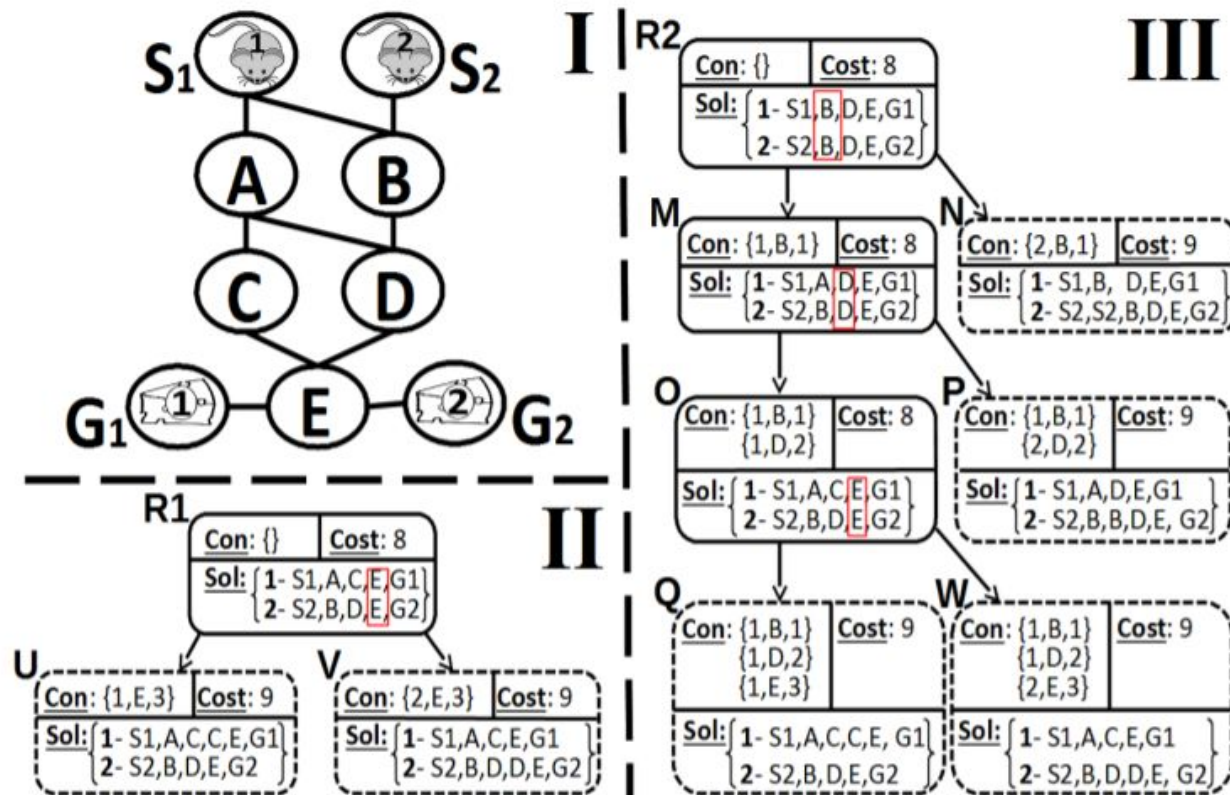
```

---

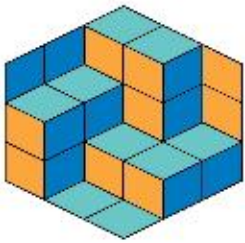
- CBS
- Prioritize Conflicts
- Bypassing
- Meta-Agents
- Merge and Restart



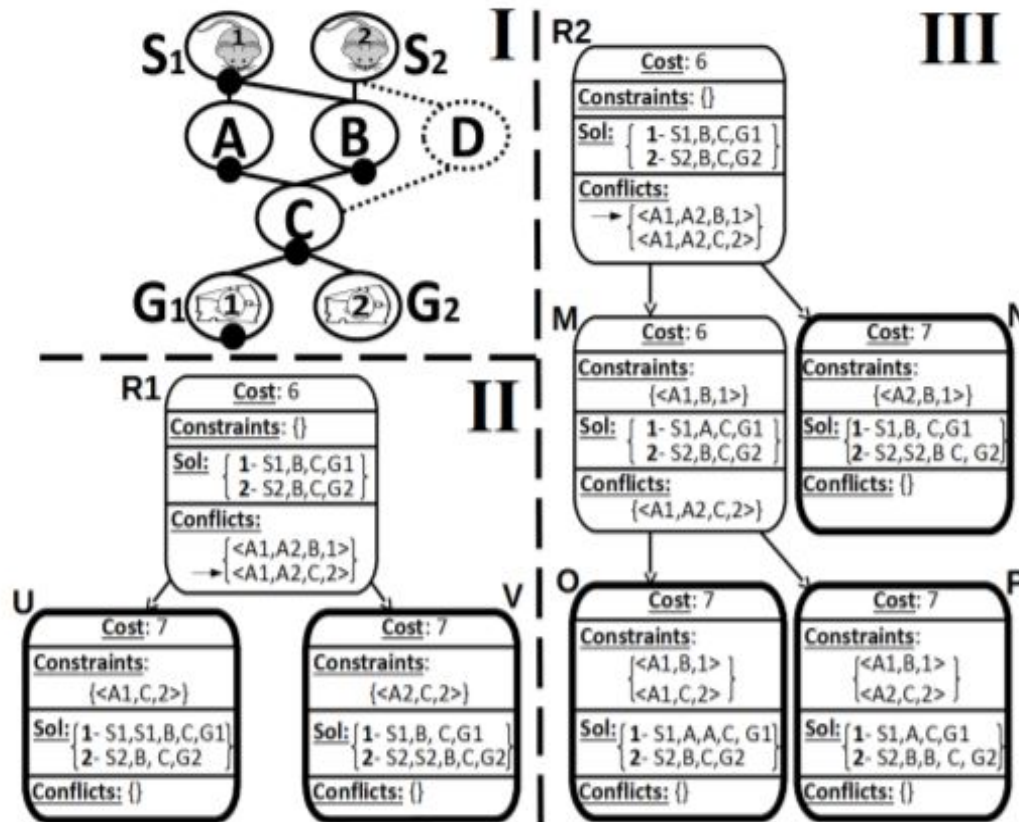
# CBS. Bypassing



[CBS+BP. Псевдокод](#)

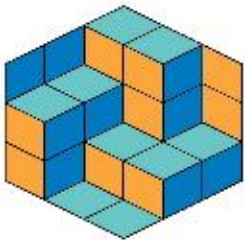


# CBS. Prioritize Conflicts



[CBS+PC. Псевдокод](#)



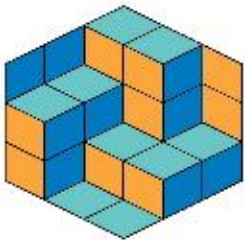


## CBS. Meta-Agents

- MA-CBS — framework для любого MAPF-алгоритма
- Новая операция в Constraint Tree (CT): *merging* агентов в **мета-агента** при превышении лимита на число конфликтов
- Мета-агент никогда не разбивается на мета- или просто агентов
- Для “верхнего” уровня мета-агенты и просто агенты не отличимы
- “Нижний” уровень для мета-агентов использует оптимальный MAPF-алгоритм

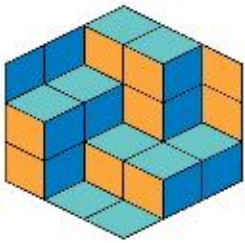
[МА-CBS. Псевдокод](#)



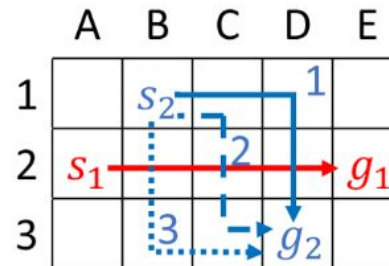


## CBS. Disjoint Splitting

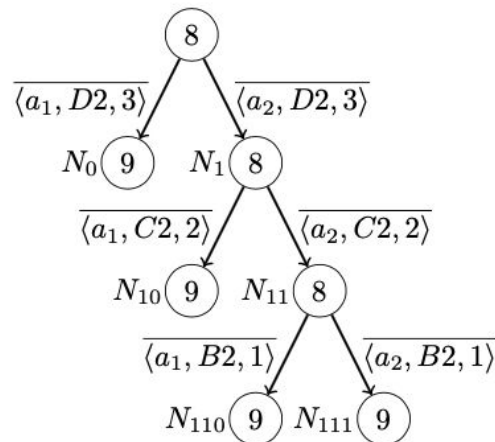
- На “верхнем” уровне возможно пересечение наборов допустимых траекторий движения агентов между вершинами СТ
- Positive constraints —  $(a_i, v, t)$
- Теперь для разных узлов СТ наборы допустимых траекторий не пересекаются
- Ускорение в работе алгоритма



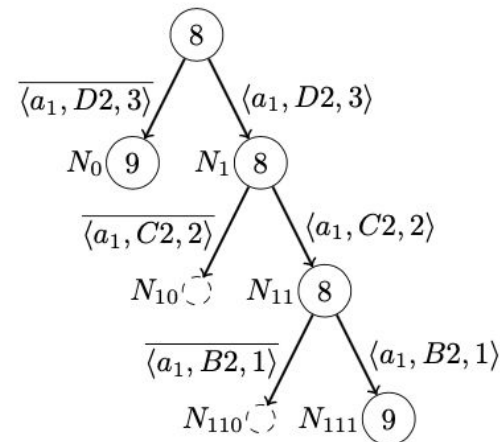
# CBS. Disjoint Splitting. Пример



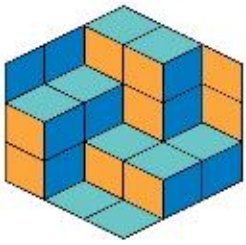
(a) A 2-agent MAPF instance



(b) Non-disjoint splitting

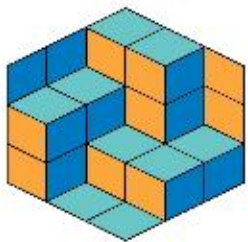


(c) Disjoint splitting



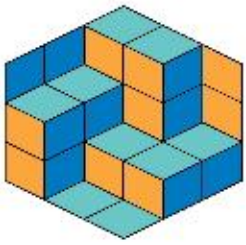
## CBS. High-level heuristics

- CG:
  - Проверить, что в Node попал cardinal conflict
  - Построить cardinal conflict graph
  - Найти minimum vertex cover
  - $h := \text{size}(\text{MVC})$
- DG:
  - Построить pairwise dependency graph
  - Найти minimum vertex cover
  - $h := \text{size}(\text{MVC})$
- WDG:
  - Построить weighted pairwise dependency graph  
( $\text{weight}_{ij} = \text{SOC}_{ij}(\text{Node}) - \min \text{SOC}_{ij}$ )
  - Найти edge-weighted minimum vertex cover  
( $x_i + x_j \geq \text{weight}_{ij}$ )
  - $h := \sum x_i$



# План экспериментов

- Виды карт:
  - City
  - Empty
  - Games
  - Mazes
  - Random
  - Rooms
  - Warehouse
- Baseline-алгоритмы:
  - A\*
  - ICTS + pruning
  - Дополнительно: EPEA\*
- Сравниваем:
  - Success rate от числа агентов (k)
  - Число порожденных вершин от k
  - Время работы от k (+ возможно, paired t-test)



# План работ

- К 05 декабря:
  - CBS, MA-CBS, H — Настя
  - A\*, ICTS + pruning — Полина
  - Подготовка материалов для тестирования (датасеты, функции для сбора статистики, рисования графиков и таблиц) — Саша
- К 15 декабря:
  - Тестирование CBS, MA-CBS, H — Настя
  - PC, BC, MR + тестирование — Полина
  - DS + тестирование — Саша
- К 23 декабря:
  - Доработка, исправление ошибок
  - Дополнительно: EPEA\*, t-tests
  - Подготовка доклада