Sprawozdanie z eksperymentów STRIPS

Bartosz Zieliński, Sergey Zeliuk Projekt 2

31 marca 2025

1 Wprowadzenie

Niniejszy raport przedstawia eksperyment z planowaniem w przód (ang. forward planning) w dziedzinie inspirowanej problemem Air Cargo, wykorzystującym uproszczoną reprezentację typu STRIPS. Kod generuje wiele instancji problemu z różną liczbą lotnisk, samolotów i ładunków, a następnie rozwiązuje je zarówno bez heurystyki, jak i z prostą heurystyką (polegającą na przycinaniu pewnych niepotrzebnych akcji).

1.1 Cel

Celem było sprawdzenie, jak sprawuje się proste przeszukiwanie wszerz (BFS) w przestrzeni stanów przy różnych wielkościach problemu, a także porównanie czasu i długości znalezionych planów w dwóch wariantach:

- bez heurystyki,
- z heurystyka

2 Opis kluczowych fragmentów kodu

W naszym eksperymencie bazowaliśmy na uproszczonej implementacji akcji w stylu STRIPS. Poniżej przedstawiono najważniejsze fragmenty kodu w języku Python:

Listing 1: Definicja akcji STRIPS i dziedziny problemu.

```
class Strips(object):
    def __init__(self, name, preconds, effects, cost=1):
        self.name = name
        self.preconds = preconds
        self.effects = effects
        self.cost = cost

    def __repr__(self):
        return self.name

class STRIPS_domain(object):
    def __init__(self, feature_domain_dict, actions):
        self.feature_domain_dict = feature_domain_dict
        self.actions = actions
```

Pierwsza klasa Strips opisuje pojedynczą akcję (nazwę, prewarunki i efekty). Druga klasa, STRIPS_domain, przechowuje informacje o dziedzinie planowania: wszystkich dopuszczalnych cechach stanu i zbiorze akcji.

Listing 2: Funkcja tworząca akcje LOAD, UNLOAD i FLY w dziedzinie Air Cargo.

```
def create_air_cargo_domain(cargos, planes, airports):
   feature_domain_dict = {}
   for c in cargos:
        feature_domain_dict[f"At_{c}"] = set(airports) | set(planes)
        ...
   actions = set()

# LOAD
   for c in cargos:
```

```
for p in planes:
    for a in airports:
        name = f"LOAD_{c}_onto_{p}_at_{a}"
        preconds = {...}
        effects = {...}
        actions.add(Strips(name, preconds, effects))
# UNLOAD
...
# FLY
...
return STRIPS_domain(feature_domain_dict, actions)
```

Funkcja create_air_cargo_domain tworzy wszystkie akcje LOAD, UNLOAD oraz FLY we wszystkich możliwych kombinacjach (ładunek-samolot-lotnisko).

Listing 3: Fragment BFS.

```
CURRENT_GOAL = {}
def do_heuristics(state, action):
   name_parts = action.name.split("_")
   action_type = name_parts[0]
def plan_with_timeout(problem, use_heuristics, max_time=300):
   global CURRENT_GOAL
   CURRENT_GOAL = problem.goal
   while frontier:
       if time.time() - start_time > max_time:
          return None
       state, path = frontier.popleft()
       if goal_satisfied(state, problem.goal):
           return path
       for action in problem.prob_domain.actions:
          new_state = apply_action(state, action, use_heuristics)
           if new_state is not None:
              frontier.append((new_state, path + [action]))
   return None
```

Widzimy tu prosty mechanizm BFS posługujący się kolejką (frontier). Wariant z heurystyką odrzuca zbędne akcje, np. LOAD ładunku, który jest już w docelowym miejscu. W razie przekroczenia limitu czasu zwracana jest wartość None (timeout).

3 Wyniki eksperymentów

Poniższa tabela zawiera skrócone wyniki wygenerowane przez kod i zapisane w pliku air_cargo_results.csv. Dla każdego problemu pokazano m.in. długość planu, liczbę akcji w domenie, a także czas znalezienia planu bez oraz z heurystyką:

problem_name	$plan_length$	${\bf domain_actions}$	$\mathbf{time_no_h}$	$\mathbf{time_h}$
Normal Problem #1	7	36	0.00000000	0.01332521
Normal Problem #2	6	20	0.00261188	0.00000000
Normal Problem #3	9	28	0.00175166	0.00241542
Subgoals Problem #1	7	36	0.00259566	0.00268722
Subgoals Problem #2	9	36	0.00351882	0.00258493
Subgoals Problem #3	8	36	0.00193691	0.00273800
Bigger Problem #7	20	204	Timeout/No plan	237.48214030
Bigger Problem #8	20	160	110.81333447	85.28159785
Bigger Problem #9	24	136	117.81604290	78.79018116

Tabela 1: Wybrane pola z ${\tt air_cargo_results.csv}$.

Dla przykładu, w Problemie #1 plan bez heurystyki znaleziono natychmiast (czasy okrągłe do 0.000000000s), a z heurystyką plan był identyczny, choć czas nieznacznie wzrósł przez dodatkowe sprawdzanie reguł. W większych problemach heurystyka w niektórych przypadkach skraca czas (Problemy #8, #9), a w Problemie #7 w ogóle umożliwia znalezienie planu.

4 Wnioski

Na podstawie przeprowadzonych eksperymentów można stwierdzić, że:

- Proste przeszukiwanie wszerz szybko znajduje plany w mniejszych problemach,
- Zastosowana heurystyka (przycinanie pewnych akcji) najczęściej przynosi korzyść w większych instancjach, czasem jest nieznacznie wolniejsza w mniejszych,
- Przekroczenie limitu czasu (np. w Problemie #7 bez heurystyki) pokazuje, że podejście BFS w pewnych sytuacjach jest zbyt kosztowne obliczeniowo bez dodatkowych ograniczeń.