

# AI Planning - How to plan planning

Filip Dvořák



# Contents

- Introduction
- Motivation
- State of the field



# Plánování

- V modelu světa se snažíme najít plán, který z počátečního stavu světa dosáhne cíle.

# What can we plan?

- Anything
  - But, ...
- Variants of AI planning
  - Observability (partially, fully)
  - Uncertainty
  - Result expectance (realtime, dynamic, offline)
  - Quality expectance (satisficing, optimal)
  - Human interaction (assisted, automated)



# STRIPS formalism

- $(V, I, G, O)$ 
  - $V$  – set of atoms
  - $I$  – set of initial literals
  - $G$  – set of goal literals
  - $O$  – set of operators
    - $\text{open}(\text{person } x, \text{ door } y, \text{ key } z)\{$ 
      - pre:  $\text{closed}(y), \text{has}(x, z), \text{nearby}(x, y)$
      - eff<sup>+</sup>:  $\text{open}(y)$
      - eff<sup>-</sup>:  $\text{closed}(y)$

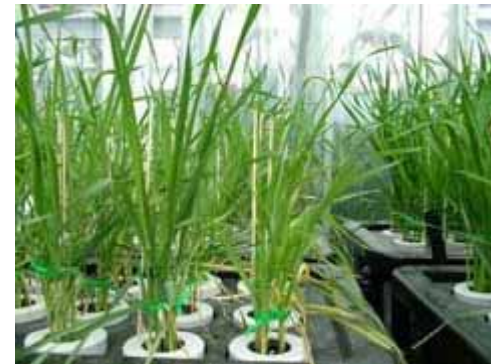
# Motivation

- Domain independence
  - Reusability
  - Flexibility
  - Performance (!)



# Greenhouse Logistic

- Phenomics facilities
  - Accelerated growth of genetically modified plants.
- Completely automated environment
- State space
  - $10^{738}$  (University of Adelaide)



# State of the field



- Optimality?
  - Too expensive (at least guaranteed optimality).
  - Not useful for practice (scaling).
    - We are still in PSPACE ...
- Satisfaction & sufficiency = Satisficing planning
- Domain “independent” structural analysis
  - Heuristics





# Search

- Forward search
- Backward search
- Representation dependant
  - POCL
  - BlackBox (CSP, SAT, Evolutionary)

# Heuristics

- $h: 2^{|V|} \rightarrow \mathbb{R}$ 
  - $h^*(s)$  being optimal
- Admissible heuristic
  - $h(s) \leq h^*(s)$
- $h$  dominates  $h'$ 
  - $h'(s) \leq h(s)$

# Heuristics

- Delete relaxation
  - $h^+$ ,  $h^{\max}$ ,  $h^{\text{add}}$ ,  $h^{\text{FF}}$ ,  $h^{\text{pmax}}$ ,  $h^{\text{sa}}$
- Critical paths
  - $h^{\text{m}}$
- Abstractions
  - Pattern databases, merge-and-shrink, structural patterns
- Landmarks
  - $h^{\text{LM}}$ ,  $h^{\text{L}}$ ,  $h^{\text{LA}}$




# Combining heuristics

- Maximum, sum
- Cost alternation
- Alternation
- Pareto optimality

# References

- **Strengthening Landmark Heuristics via Hitting Sets.** In Helder Coelho, Rudi Studer and Michael Wooldridge (eds.), Proceedings of the 19th European Conference on Artificial Intelligence (ECAI 2010), pp. 329-334. IOS Press 2010.
- **Sound and Complete Landmarks for And/Or Graphs.** In Helder Coelho, Rudi Studer and Michael Wooldridge (eds.), Proceedings of the 19th European Conference on Artificial Intelligence (ECAI 2010), pp. 335-340. IOS Press 2010.
- **The Scanalyzer Domain: Greenhouse Logistics as a Planning Problem.** In Ronen Brafman, Héctor Geffner, Jörg Hoffmann and Henry Kautz (eds.), Proceedings of the 20th International Conference on Automated Planning and Scheduling (ICAPS 2010), pp. 234-237. AAAI Press 2010.
- **The More, the Merrier: Combining Heuristic Estimators for Satisficing Planning.** In Ronen Brafman, Héctor Geffner, Jörg Hoffmann and Henry Kautz (eds.), Proceedings of the 20th International Conference on Automated Planning and Scheduling (ICAPS 2010), pp. 246-249. AAAI Press 2010.
- **Landmarks, Critical Paths and Abstractions: What's the Difference Anyway?** In Proceedings of the 19th International Conference on Automated Planning and Scheduling (ICAPS 2009), pp. 162-169. AAAI Press 2009.
- **Preferred Operators and Deferred Evaluation in Satisficing Planning.** In Proceedings of the 19th International Conference on Automated Planning and Scheduling (ICAPS 2009), pp. 273-280. AAAI Press 2009.



# Filuta

## Plánování s časem a zdroji

Filip Dvořák, Roman Barták

Matematicko-fyzikální fakulta Univerzity Karlovy

# Plánování s časem a zdroji

- V modelu světa se snažíme najít plán, který z počátečního stavu světa dosáhne cíle.
- Plánování s explicitním časem.
  - Akce mají dobu trvání, jsou rozvrženy v čase a jejich efekty mohou interferovat.
- Proč zdroje v plánování?
  - Reálné problémy je vyžadují.
  - Přenesením zdrojů do plánování můžeme sledovat kritéria zajímavá pro rozvrhování již během konstrukce plánu.

# Filuta plánuje ...

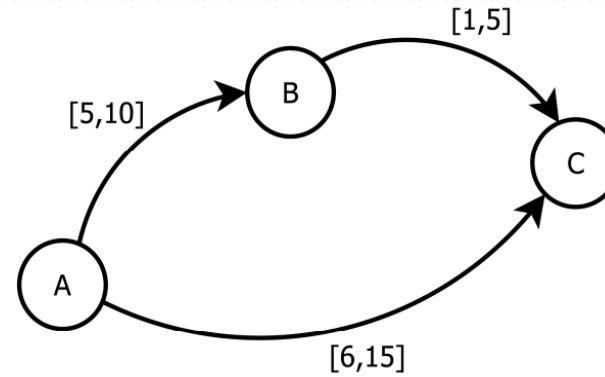
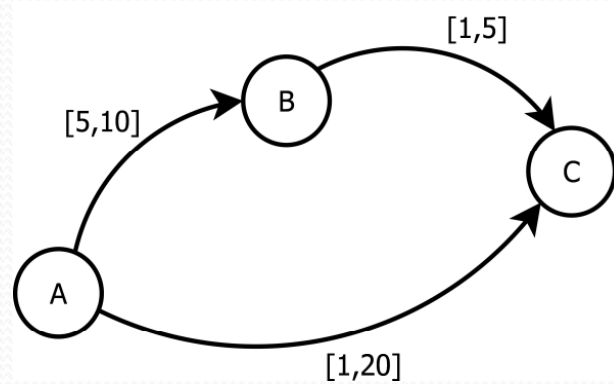
- Offline.
- V plně pozorovatelném a deterministickém světě.
- Minimalizuje čas nutný k vykonání plánu.
- Vstup je v PDDL (verze 2.1: typing, durative-actions, částečně numeric-fluents).
  
- Navážeme popisem reprezentace času, světa, zdrojů a akcí.



# Reprezentace času

- Simple Temporal Problem (~CSP)
  - Množina časových proměnných, reprezentujících události.
  - Množina binárních podmínek ( $A [5,10] B$ )
- Proměnné a podmínky tvoří časovou síť (STN)
  - Síť lze minimalizovat a odvodit tak mezní podmínky mezi všemi páry proměnných.
  - Incrementálně v  $O(n^2)$ , kde  $n$  je počet proměnných.

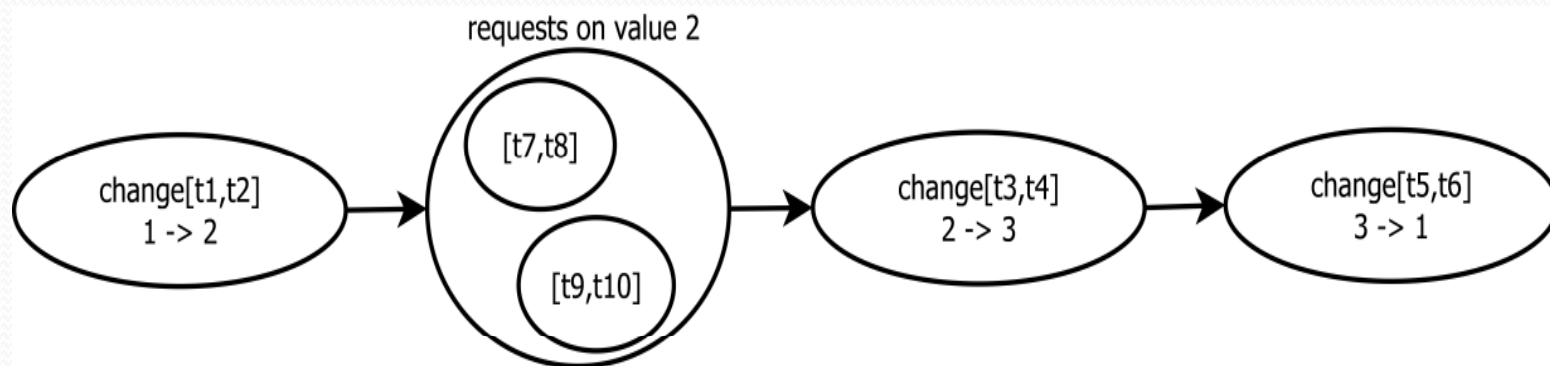
# Simple Temporal Network



# Reprezentace světa

- Stavové proměnné
  - Množiny vzájemně vylučných výroků o světě.
  - Stav světa je popsán jako přiřazení hodnot proměnným.
- Časové databáze
  - Pro každou stavovou proměnnou vytvoříme databázi.
  - Databáze modeluje posloupnost změn hodnot stavové proměnné v čase.
  - Úvodní hodnoty v časových databázích kódují počáteční stav světa.
  - Změny jsou v databázi anotovány časovými proměnnými.

# Časové databáze



# Reprezentace zdrojů

- Modelujeme známé unární zdroje, diskrétní zdroje a rezervoáry.
- Pro každý zdroj v plánovacím problému vytvoříme instanci zdroje.
  - Instance zdroje je množina zdrojových událostí.
  - Události jsou anotovány časovými proměnnými.
  - Např. „dveře jsou otevřeny v čase X až Y“.
- Zdroje spravujeme jako problém omezujících podmínek nad časovou sítí.

# Reprezentace akcí

- Časové operátory.
- Parametrizovány časovými proměnnými.
- Obsahují změny a požadavky na hodnoty
- Příklad:
  - $\text{přesuň\_auto\_A\_B}(t_s, t_e) \{$ 
    - $t_e - t_s = 22,$
    - $\text{pozice-auto}[t_s, t_e]: A \rightarrow B,$
    - $\text{řidič}[t_s, t_e]: \text{auto},$
    - $\text{palivo-auto}[t_e, t_e]: -10$
  - $\}$

# Plánovací problém

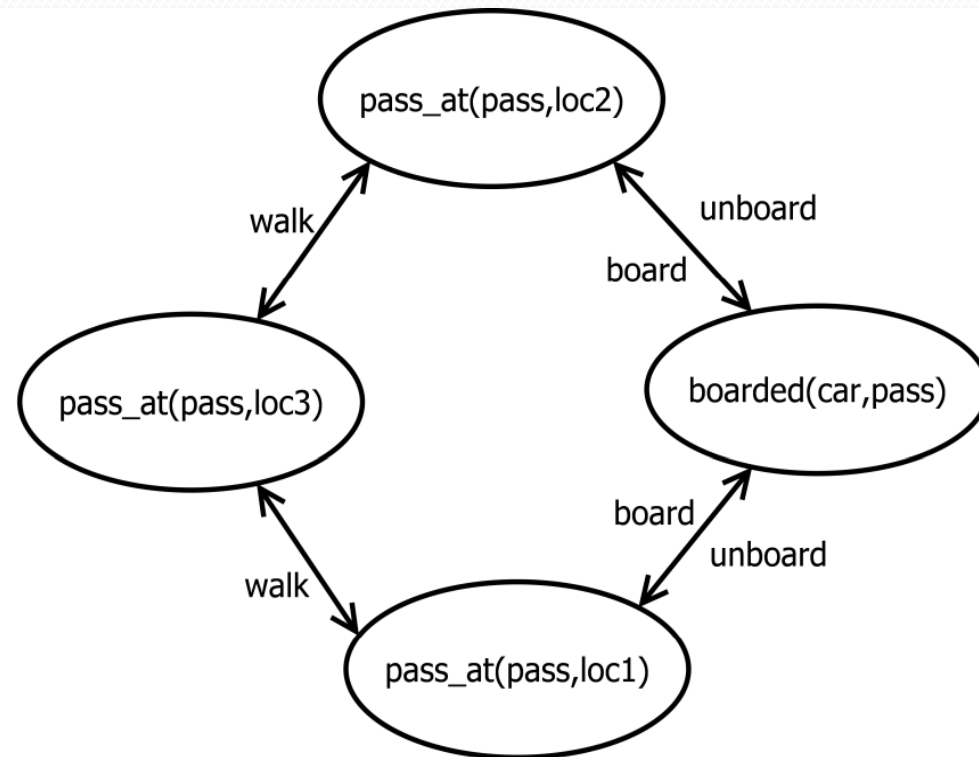
- (STN, TDBs, Actions, RIs, Goals)
- Počáteční stav
  - (STN, TDBs, RIs, Plán)
    - Plán je prázdný.
- Cílový stav
  - (STN', TDBs', RIs', Plán')
    - STN', TDBs', RIs' jsou konzistentní a vyvinuly se z STN, TDBs, RIs prostřednictvím přidávání akcí do Plán.
    - Cíle jsou splněny.

# Předzpracování

- Grafy doménových přechodů
  - Nad doménami stavových proměnných.
  - Orientovaný (multi) graf, vrcholy odpovídají hodnotám stavové proměnné, hrana  $(v,w)$  odpovídá akci obsahující změnu stavové proměnné  $v \rightarrow w$ .
  - Najdeme všechny nejkratší cesty.
    - Heuristika pro výběr akce (#hran, čas).
    - Dolní mez pro prořezávání (čas).



# Grafy doménových přechodů



# Algoritmus

- Plánovací problém rozdělíme na podproblémy dle cílů
  - Cyklicky řešíme podproblémy, dokud nejsou všechny cíle splněny.
- Podproblémy řešíme metodou větví a mezí
  - Větvíme na
    - Výběru hrany v doménovém grafu (= volba akce).
    - Výběru časového kontextu pro změnu nebo požadavek.
    - Výběru akce řešící zdrojový konflikt.
  - Meze
    - Horní mez je dosud nejlepší nalezené řešení.
    - Dolní mez je spočtena ze všech zbývajících cest v doménových grafech k aktuálnímu stavu.

# Algoritmus - prohledávání

- Vyřešení podproblému (splnění jednoho cíle) představuje nalezení cesty v odpovídajícím doménovém grafu.
  - Prohledáváme do hloubky s heuristikami (#hran, čas) a fewest-options-first.
  - Každý přechod hrany vytvoří nutnost uspokojit ostatní změny, požadavky a zdrojové události, které obsahovala akce reprezentující tuto hranu.
    - Uspokojení změn a požadavků je opět problém nalezení cesty v (jiném) grafu.
    - Zdrojová událost může vyvolat zdrojový konflikt, který je nutno řešit přidáním další akce.

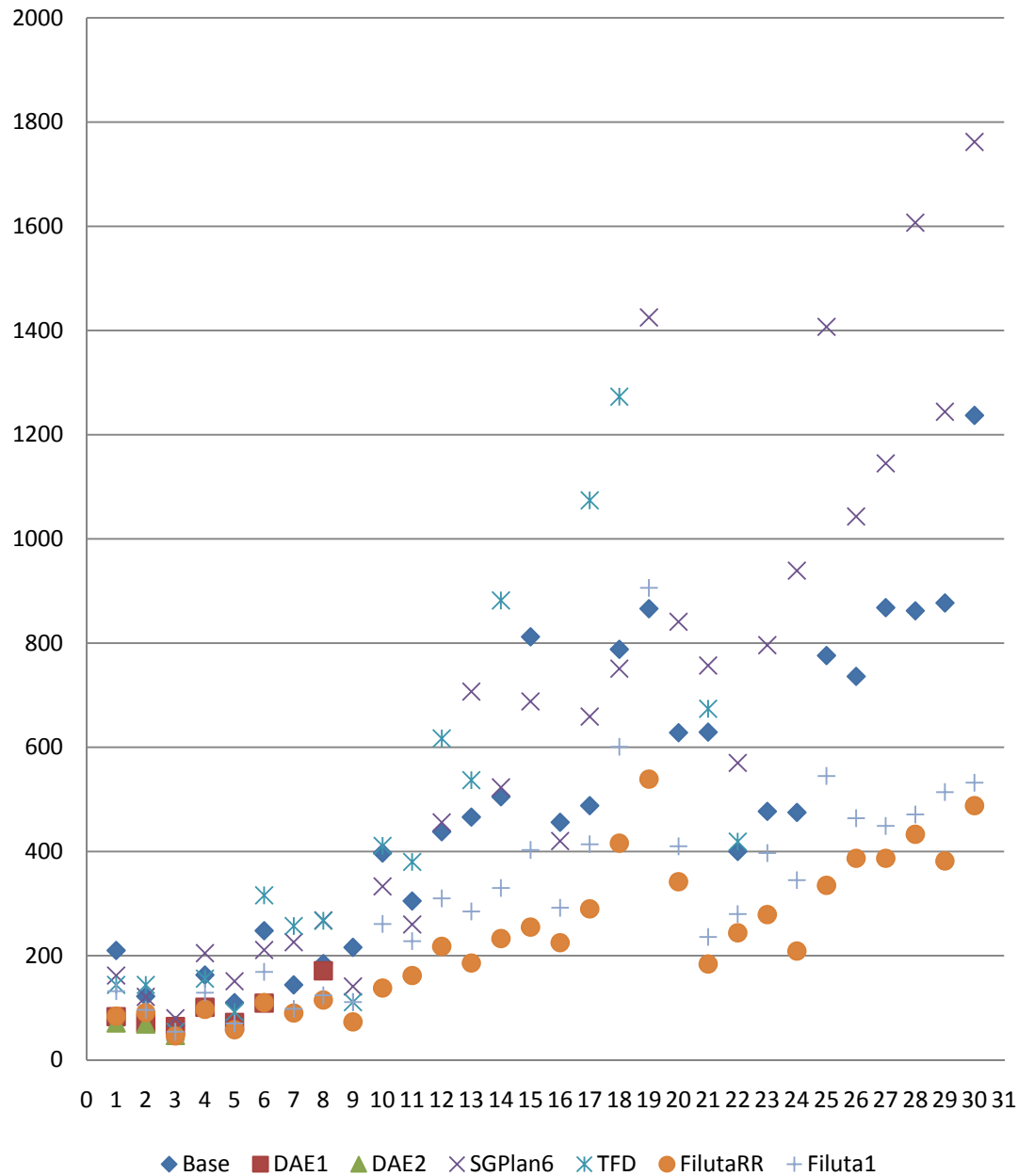
# Algoritmus – anytime verze

- Popsaný algoritmus skončí po nalezení prvního plánu.
- Rozšíříme algoritmus o náhodné restarty pořadí, v jakém jsou splňovány cíle.
- Zároveň každý restart používá předchozí řešení jako prvotní horní mez.

# Jak dobře to funguje?

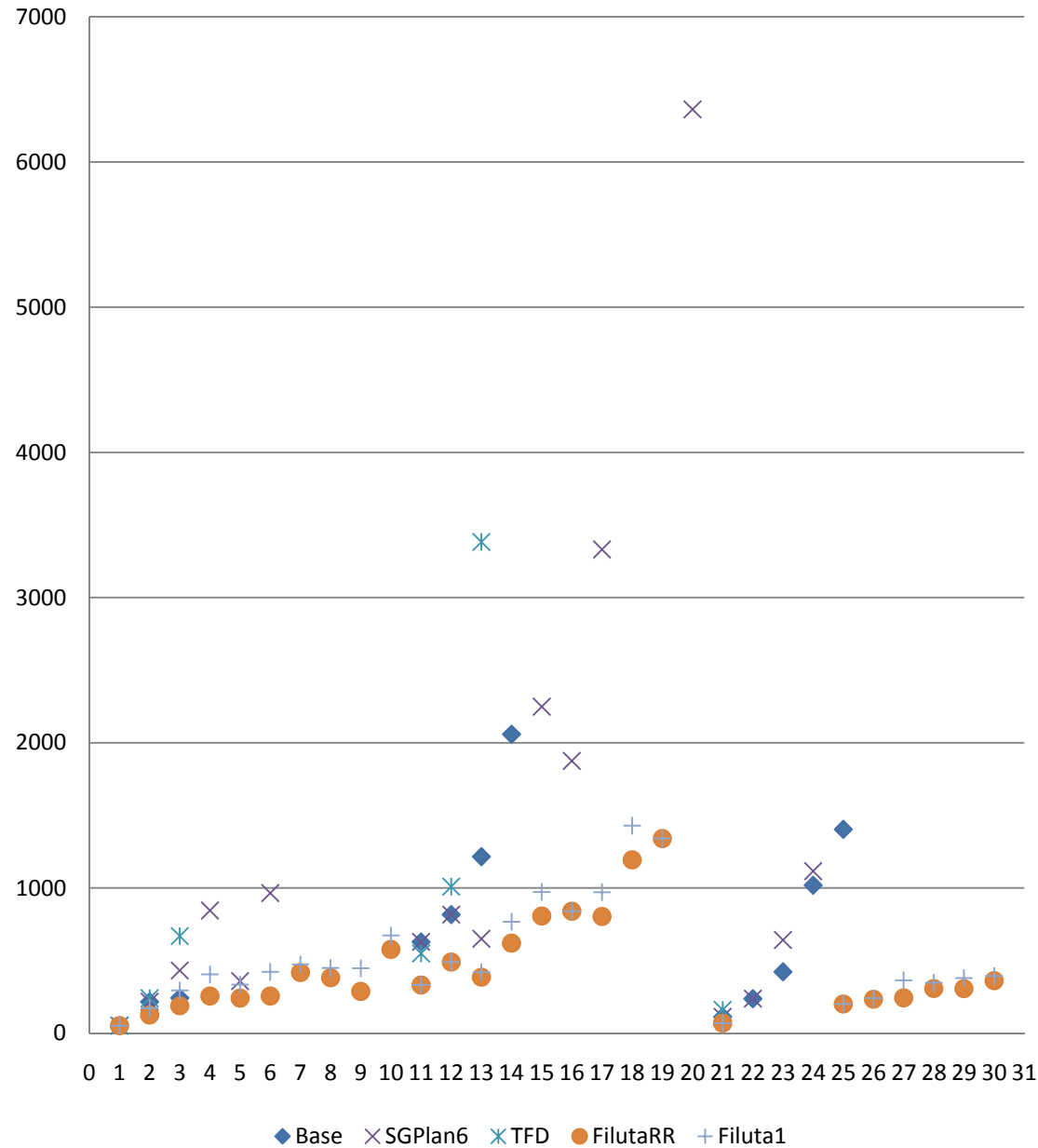
- 3 domény z IPC2008, 30 problémů v každé
  - Elevators: makespan v průměru o 38% nižší,
  - Transport: makespan v průměru o 50% nižší,
  - Openstacks: makespan v průměru o 13% nižší.
- Celkem vyřešeno
  - Elevators: 30/30,
  - Transport: 26/30,
  - Openstacks: 11/30.

elevators domain - 30 problem instances - makespan



elevators domain - 30 problem instances - makespan							
	Base	DAE1	DAE2	SGPlan6	TFD	Filuta <sup>RR</sup>	Filuta <sup>1</sup>
1	210	83	71	162	144	84	132
2	122	71	69	121	144	91	96
3	66	64	47	80	54	46	54
4	163	101		205	156	97	129
5	110	72		151	92	58	70
6	248	109		211	316	110	169
7	144			226	257	90	98
8	185	171		268	267	115	124
9	216			141	111	73	111
10	397			333	411	138	261
11	305			260	380	162	228
12	438			456	617	218	310
13	466			707	537	186	285
14	505			523	882	233	330
15	812			688		255	403
16	456			420		225	292
17	488			659	1074	290	414
18	788			751	1273	416	601
19	866			1425		539	906
20	628			841		342	410
21	629			757	674	184	236
22	400			570	419	244	280
23	477			796		279	397
24	475			939		209	345
25	776			1407		335	545
26	736			1043		387	464
27	868			1145		387	449
28	862			1607		433	471
29	877			1244		382	514
30	1237			1762		488	532

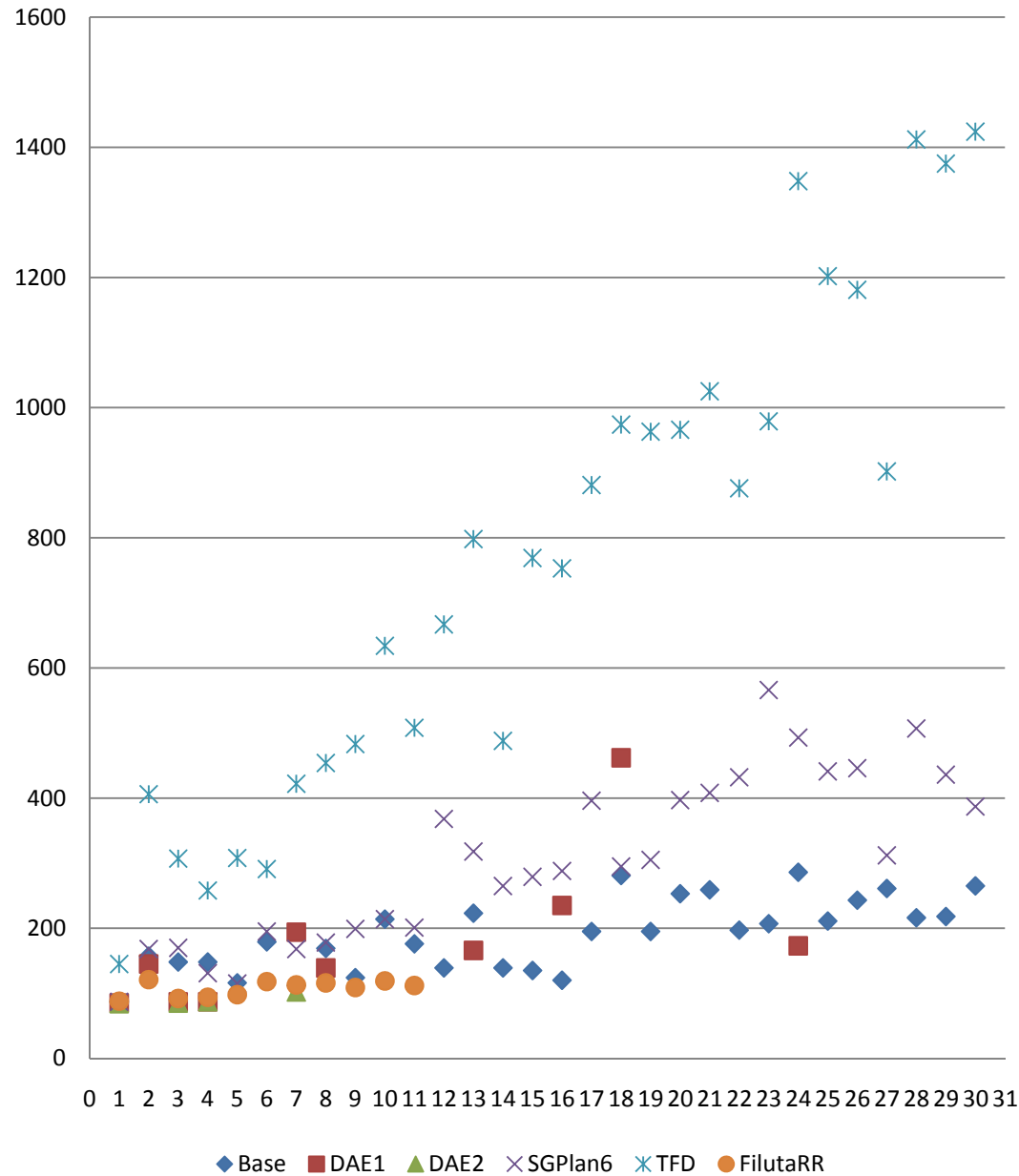
transport domain - 30 problem instances - makespan



transport domain - 30 problem instance - makespan

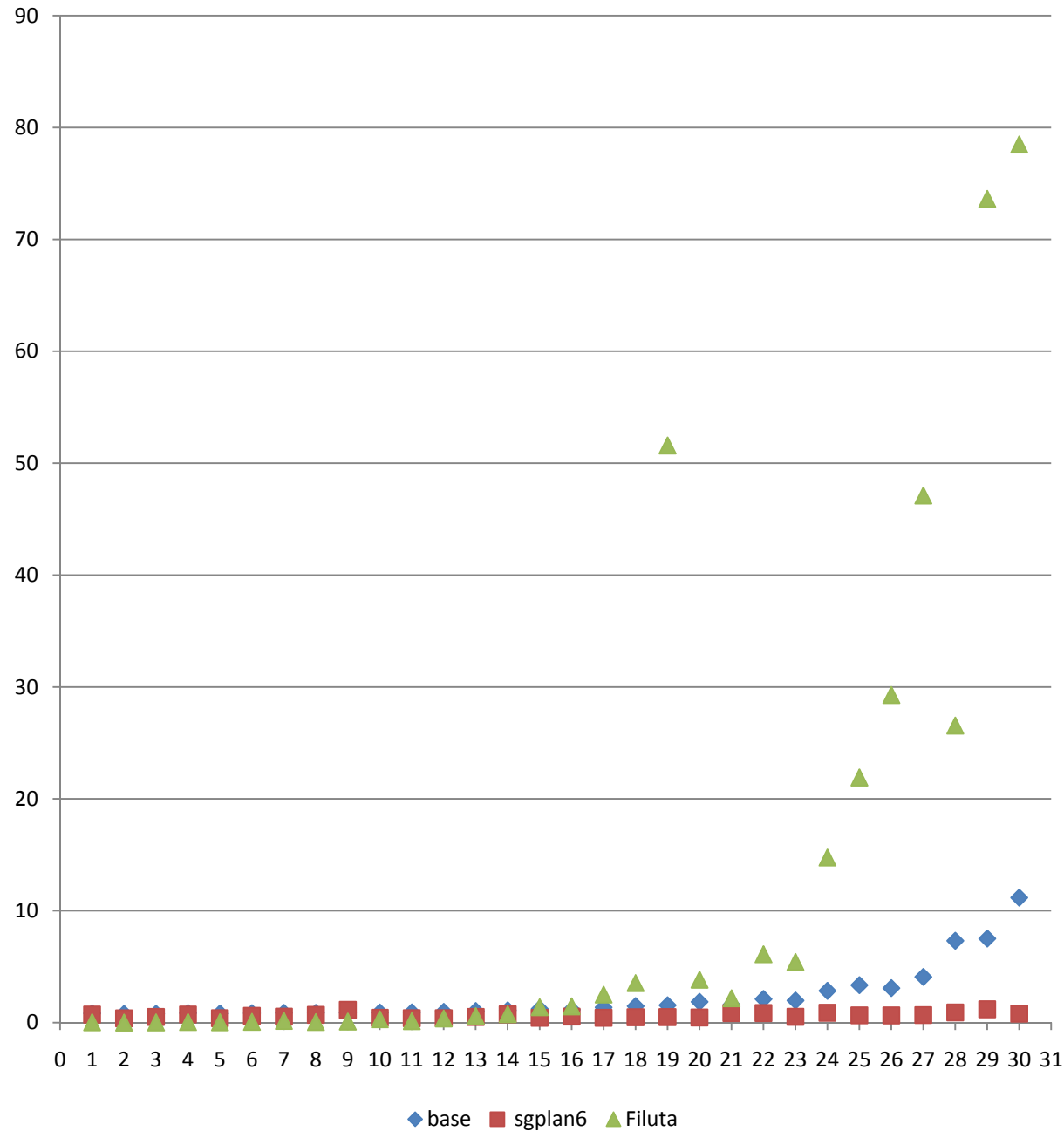
	Base	SGPlan6	TFD	Filuta <sup>RR</sup>	Filuta <sup>1</sup>
1	52	52	52	52	52
2	217	217	241	126	173
3	243	432	669	189	295
4		845		256	405
5		359		242	335
6		965		256	423
7				418	474
8				382	449
9				288	447
10				577	673
11	629	629	549	332	332
12	817	817	1009	490	490
13	1216	650	3383	386	420
14	2059			620	768
15		2249		807	973
16		1875		840	840
17		3331		804	971
18				1194	1429
19				1341	1341
20		6362			
21	113	113	161	69	69
22	238	238			
23	423	642			
24	1019	1116			
25	1404			201	201
26				234	241
27				244	364
28				308	348
29				307	380
30				362	394

openstacks domain - 30 problem instances - makespan

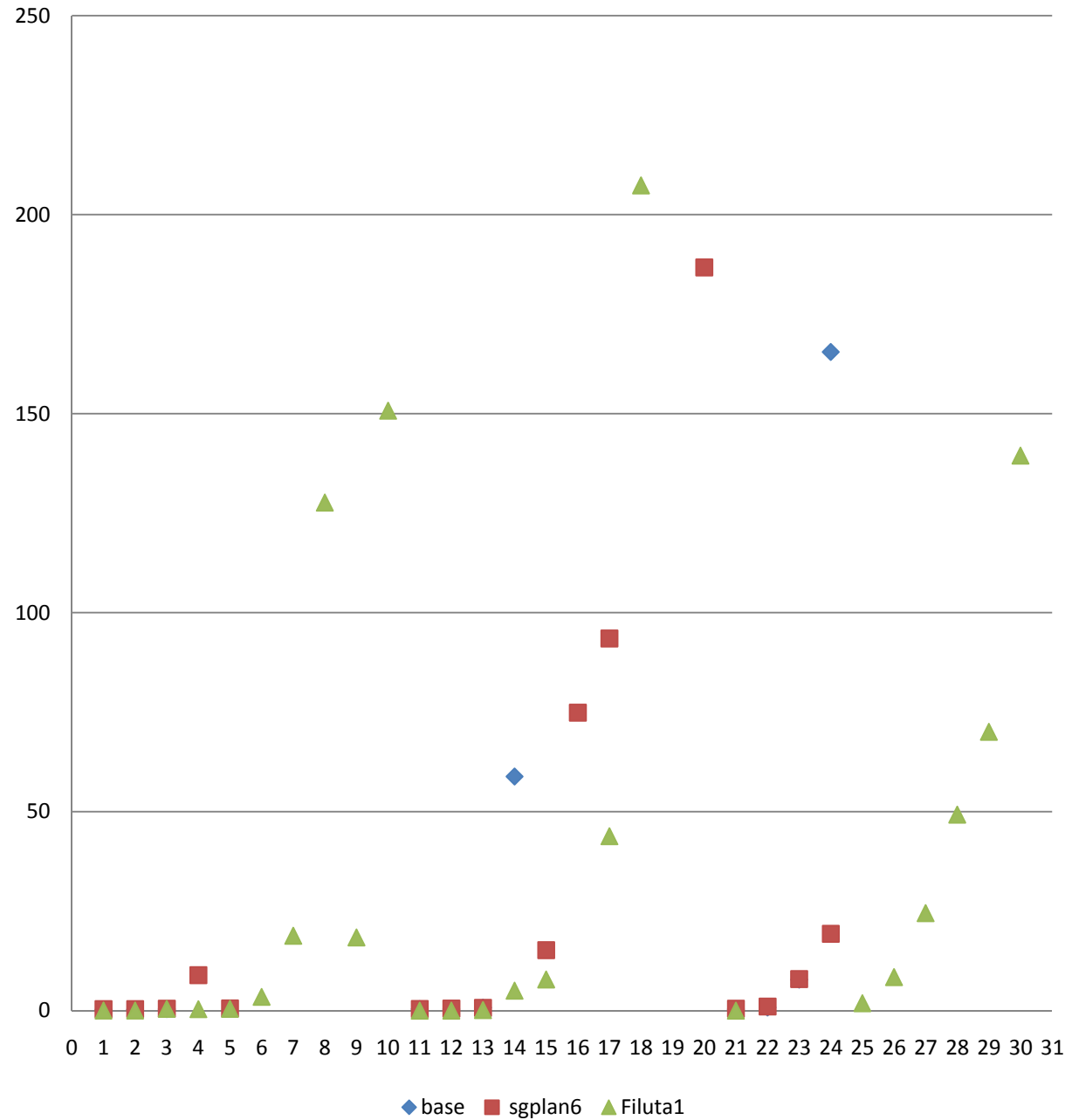


openstacks domain - 30 problems - makespan						
	Base	DAE1	DAE2	SGPlan6	TFD	Filuta <sup>RR</sup>
1	87	85	84	87	145	88
2	157	145		168	406	121
3	148	87	85	170	307	92
4	148	87	87	131	258	94
5	116			115	308	98
6	179			195	291	118
7	112	194	102	168	422	113
8	169	139		178	454	116
9	124			199	483	109
10	214			214	634	119
11	176			201	508	112
12	139			368	667	
13	223	166		318	798	
14	139			265	488	
15	135			279	769	
16	120	235		288	753	
17	195			396	881	
18	281	462		295	974	
19	195			305	963	
20	253			397	966	
21	259			408	1025	
22	197			432	876	
23	207			566	979	
24	286	173		493	1348	
25	211			441	1202	
26	243			446	1181	
27	261			312	902	
28	216			507	1412	
29	218			436	1375	
30	265			387	1424	

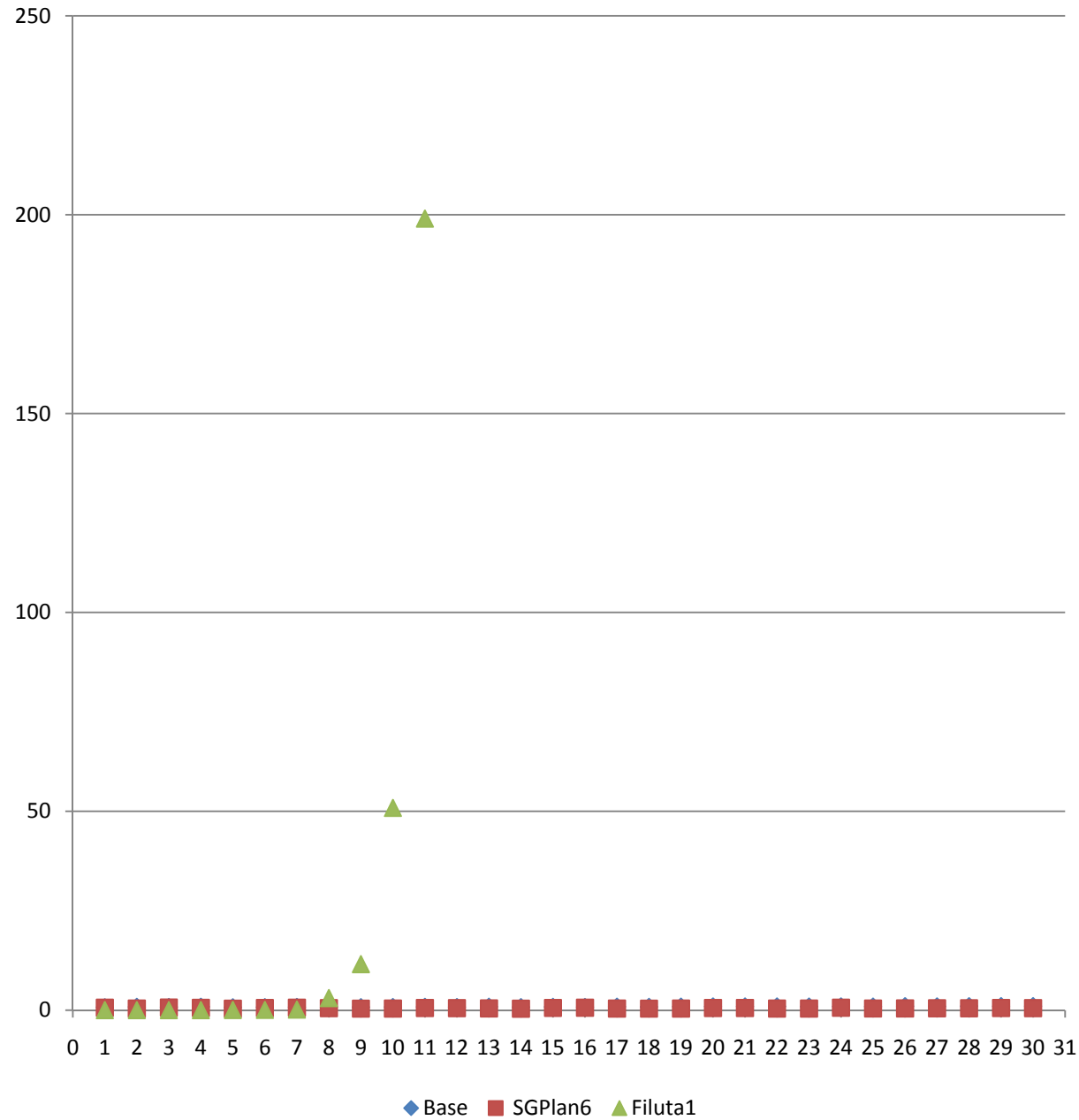




elevators - time (s)			
	base	sgplan6	Filuta <sup>1</sup>
1	0.836	0.716	0.031
2	0.784	0.384	0.001
3	0.796	0.508	0.016
4	0.856	0.724	0.047
5	0.816	0.392	0.031
6	0.848	0.608	0.062
7	0.876	0.532	0.156
8	0.876	0.696	0.047
9	0.884	1.144	0.094
10	0.908	0.432	0.297
11	0.92	0.396	0.125
12	0.976	0.4	0.361
13	1.044	0.508	0.578
14	1.112	0.744	0.751
15	1.228	0.424	1.375
16	1.16	0.536	1.453
17	1.364	0.432	2.502
18	1.48	0.484	3.532
19	1.556	0.496	51.579
20	1.864	0.452	3.828
21	1.608	0.852	2.172
22	2.116	0.856	6.109
23	1.98	0.516	5.422
24	2.848	0.884	14.751
25	3.352	0.648	21.907
26	3.088	0.64	29.281
27	4.088	0.676	47.109
28	7.32	0.912	26.546
29	7.516	1.192	73.625
30	11.173	0.8	78.485

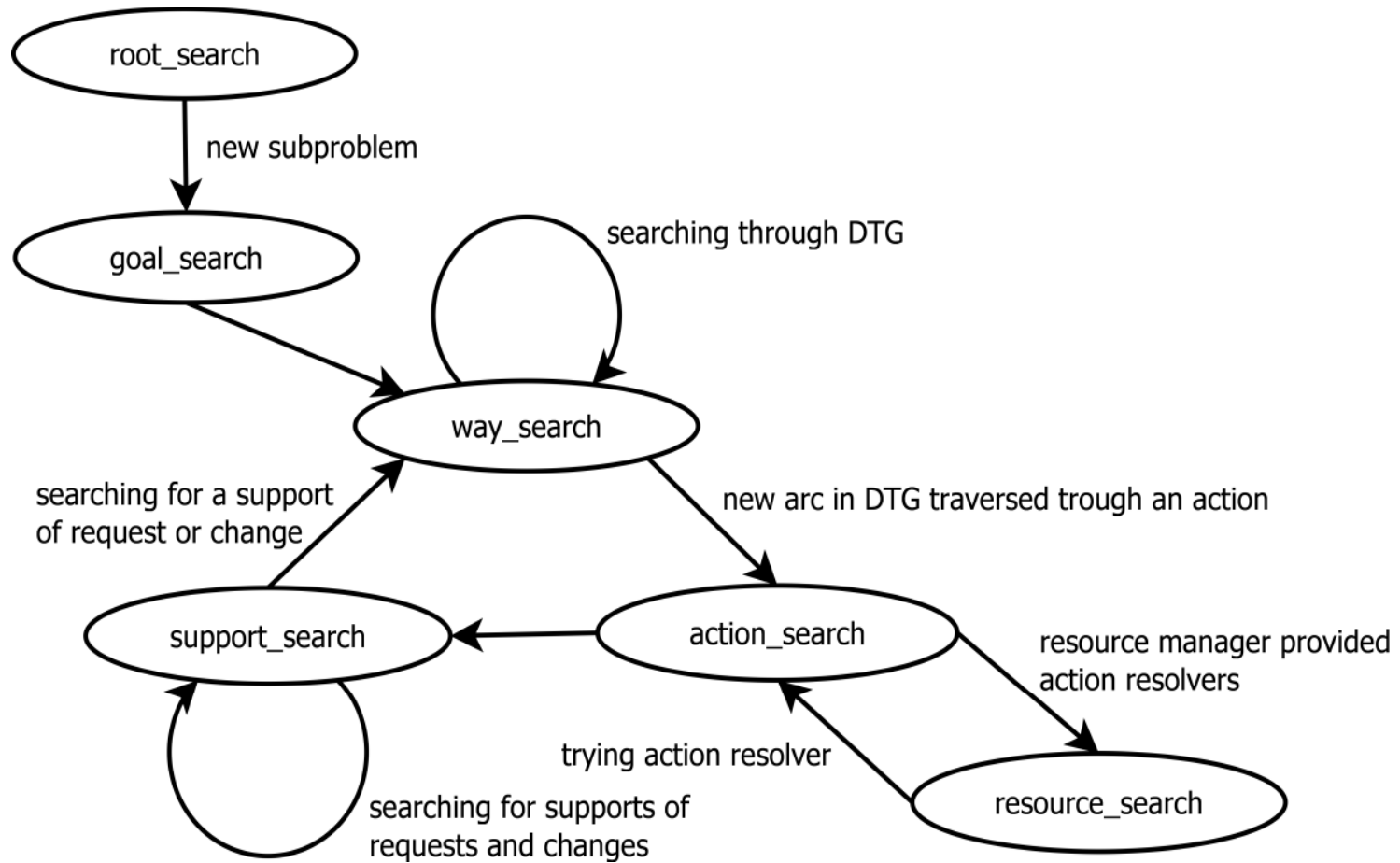


transport - time (s)			
	base	sgplan6	Filuta1
1	0.248	0.388	0.031
2	0.296	0.392	0.031
3	0.392	0.5	0.468
4		8.909	0.375
5		0.572	0.454
6		478.698	3.4693
7			18.828
8			127.656
9			18.406
10			150.734
11	0.408	0.416	0.001
12	0.4	0.508	0.016
13	0.772	0.688	0.157
14	58.84		5.016
15		15.181	7.828
16		74.869	1194.719
17		93.502	43.828
18			207.343
19			1647.611
20		186.732	
21	0.368	0.488	0.001
22	0.8	1.024	
23	7.804	7.936	
24	165.518	19.293	
25	460.069		1.875
26			8.437
27			24.516
28			49.251
29			70.062
30			139.453

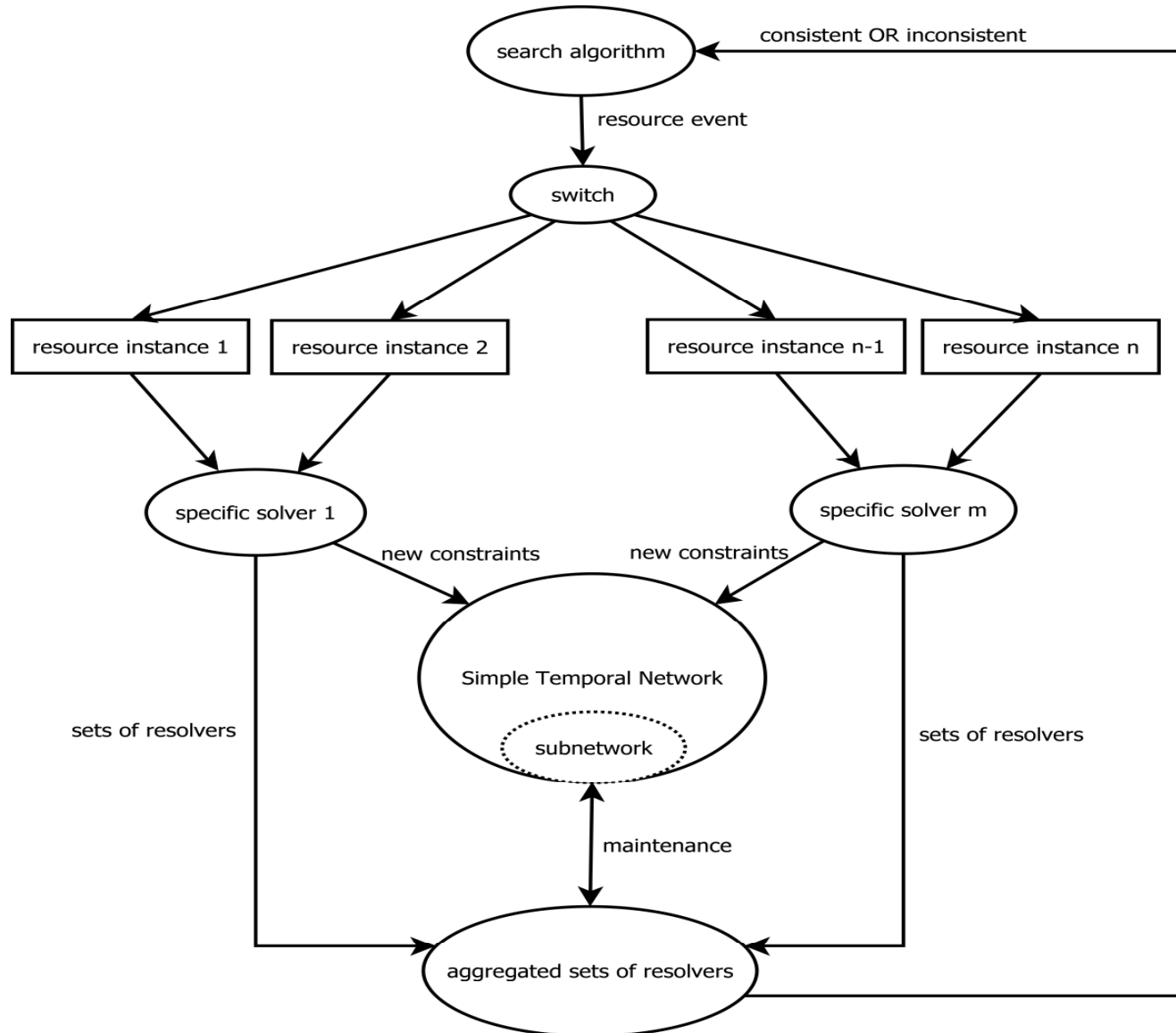


openstacks - time (s)			
	Base	SGPlan6	Filuta <sup>1</sup>
1	0.724	0.596	0.016
2	0.812	0.4	0.001
3	0.78	0.64	0.001
4	0.844	0.564	0.015
5	0.724	0.38	0.047
6	0.748	0.528	0.0061
7	0.784	0.624	0.0141
8	0.756	0.508	3.031
9	0.756	0.38	11.576
10	0.796	0.392	50.846
11	0.816	0.532	199.012
12	0.768	0.508	
13	0.848	0.432	
14	0.756	0.364	
15	0.82	0.552	
16	0.784	0.6	
17	0.856	0.4	
18	0.828	0.376	
19	0.876	0.388	
20	0.908	0.544	
21	0.916	0.524	
22	0.932	0.392	
23	0.9	0.388	
24	0.916	0.6	
25	0.904	0.412	
26	0.984	0.432	
27	0.94	0.476	
28	0.984	0.46	
29	0.988	0.528	
30	1.004	0.5	

# Algorithmus



# Resource manager



# Příklad

