

# Rozwiązywanie problemów więzowych

Paweł Rychlikowski

Instytut Informatyki UWr

29 marca 2019

# Algorytm A\*. Właściwości i wątpliwości

## Definicje

- $g(n)$  – koszt dotarcia do węzła  $n$
- $h(n)$  – szacowany koszt dotarcia od  $n$  do (najbliższego) punktu docelowego ( $h(s) \geq 0$ )
- $f(n) = g(n) + h(n)$

## Algorytm

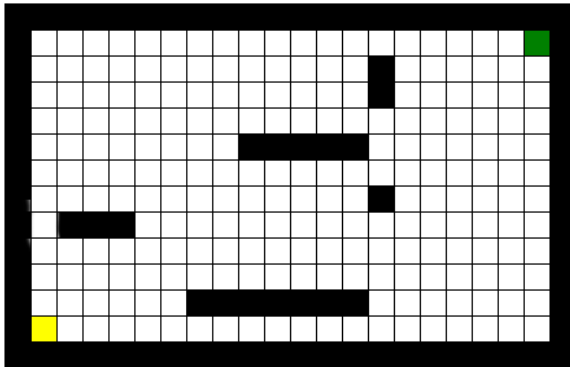
Przeprowadź przeszukiwanie, wykorzystując  $f(n)$  jako priorytet węzła (czyli rozwijamy węzły od tego, który ma najmniejszy  $f$ ).

## Kluczowa właściwość

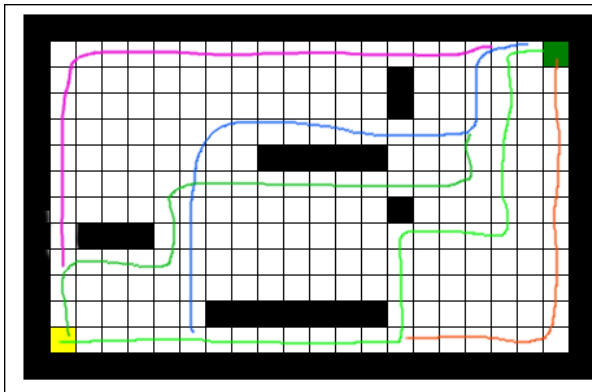
1. A\* rozwija wszystkie węzły t.ż.  $f(n) < C^*$ .
2. A\* rozwija niektóre węzły t.ż.  $f(n) = C$
3. A\* nie rozwija węzłów t.ż.  $f(n) > C^*$ .

Co się będzie działo, jeżeli nasza funkcja  $h$  będzie liczyła **dokładną** odległość od celu?

Bierzemy heurystykę Manhatańską (przyjmijmy, że cel jest jeden),  
czyli  $h(n) = |g_x - n_x| + |g_y - n_y|$



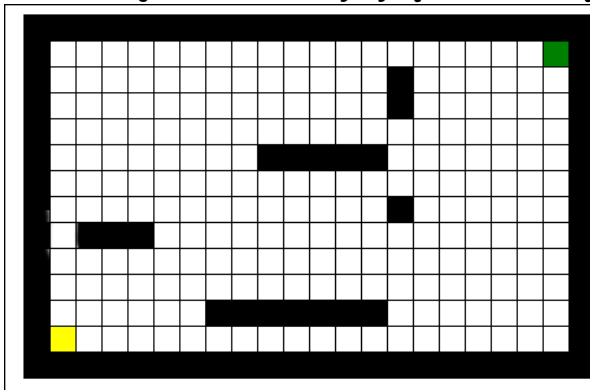
## Płaska funkcja $f$



Wszystkie ścieżki idące w prawo i do góry są optymalne. Funkcja  $f$  jest stała.

# Porównanie heurystyk

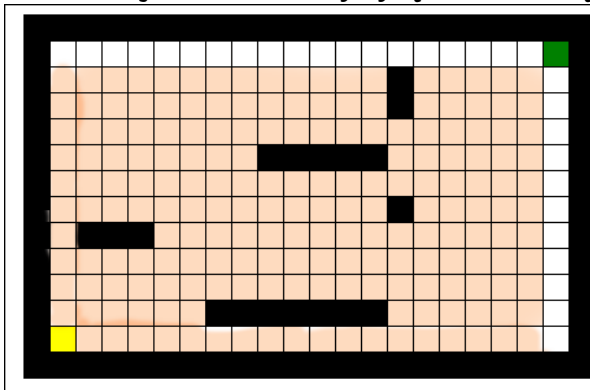
Porównajmy na przykładzie heurystykę manhatańską i euklidesową.  
Która jest lepsza? **Poniżej zaznaczone węzły, które na pewno musi obejrzeć  $A^*$  z heurystyką Euklidesową**



# Porównanie heurystyk

Porównajmy na przykładzie heurystykę manhatańską i euklidesową.

Która jest lepsza? **Poniżej zaznaczone węzły, które na pewno musi obejrzeć  $A^*$  z heurystyką Euklidesową**



# Heurystyki niedopuszczalne w praktyce

- **Pytanie:** Jaka jest najprostsza heurystyka niedopuszczalna
- **Odpowiedź:**  $(1 + \varepsilon)h(n)$ , gdzie  $h$  jest dopuszczalna

Czy ma ona jakiś sens?

Dla małego  $\varepsilon$  będziemy rozstrzygać remisy oryginalnej funkcji  $f$  preferując węzły, które wydają się być bliższe celowi.

# Spójność więzów. Przykład

**Więz:**  $X < Y$

**Dziedzina X:**  $\{4, 6, 7, 10, 20\}$

**Dziedzina Y:**  $\{1, 2, 4, 6, 7, 10\}$

**Brak spójności**

- Jeżeli weźmiemy  $X$ , to możemy wykreślić wartości 10, 20
- Jeżeli weźmiemy  $Y$ , to możemy wykreślić wartości 1, 2, 4

Po wykreśleniu tych wartości warto przyjrzeć się innym więzom z  $X$  i  $Y$ .



Algorytm zapewnia spójność łukową sieci więzów.

## Idea

1. Zarządzamy kolejką więzów,
2. Usuwamy niepasujące wartości z dziedzin, analizując kolejne więzy z kolejki,
3. Po usunięciu wartości z dziedziny  $B$ , sprawdzamy wszystkie zmienne  $X$ , które występują w jednym więzie z  $B$

# Algorytm AC-3

**function** AC-3( $csp$ ) **returns** false if an inconsistency is found and true otherwise

**inputs:**  $csp$ , a binary CSP with components  $(X, D, C)$

**local variables:**  $queue$ , a queue of arcs, initially all the arcs in  $csp$

**while**  $queue$  is not empty **do**

$(X_i, X_j) \leftarrow \text{REMOVE-FIRST}(queue)$

**if** REVISE( $csp, X_i, X_j$ ) **then**

**if** size of  $D_i = 0$  **then return** false

**for each**  $X_k$  **in**  $X_i.\text{NEIGHBORS} - \{X_j\}$  **do**

            add  $(X_k, X_i)$  to  $queue$

**return** true

**function** REVISE( $csp, X_i, X_j$ ) **returns** true iff we revise the domain of  $X_i$

$revised \leftarrow \text{false}$

**for each**  $x$  **in**  $D_i$  **do**

**if** no value  $y$  in  $D_j$  allows  $(x, y)$  to satisfy the constraint between  $X_i$  and  $X_j$  **then**

            delete  $x$  from  $D_i$

$revised \leftarrow \text{true}$

**return**  $revised$

- Zwróćmy uwagę na niesymetryczność funkcji Revise (oznacza ona konieczność dodawania każdej pary zmiennych dwukrotnie)
- Zwróćmy uwagę, że istotny jest efekt uboczny tej funkcji: zmieniają się wartości dziedzin!

# Złożoność algorytmu AC-3

- Mamy  $n$  zmiennych, dziedziny mają wielkość  $O(d)$ . Mamy  $c$  więzów.
- Obsługa więzu to  $O(d^2)$
- Każdy więz może być włożony do kolejki co najwyżej  $O(d)$  razy.

## Złożoność

Złożoność wynosi zatem  $O(cd^3)$  (raczej pesymistycznie)

- Obrazki logiczne da się zapisać jako sieć więzów, z więzami typu:

$$\text{wiersz}_{[2,3,3]}(B_1, \dots, B_n)$$

dla wierszy i kolumn.

- Ale te więzy mają dużą arność, a my chcemy więzów binarnych.

## Opcje

- a) Utworzyć problem dualny (całkiem sensowna)
- b) Połączyć zmienne z problemu dualnego i oryginalne.

- Mamy zmienne  $B_i$  odpowiadające poszczególnym kratkom,
- Mamy zmienne  $K_i$  odpowiadające kolumnom i  $W_i$  odpowiadające wierszom
- Zwróćmy uwagę, że za definicję zadania w zasadzie odpowiadają więzy unarne na zmiennych  $K$  oraz  $W$ .
- Musimy powiązać kratki, wiersze i kolumny:

$B_{ij}$  jest-elementem-j  $W_i$

oraz

$B_{ij}$  jest-elementem-i  $K_j$

## Uwaga

Binarna sieć więzów, zatem można stosować AC-3.

- Z wiersza (kolumny) do pola: pole  $B_{ij}$  musi mieć wartość  $b$ , bo wszystkie wartości  $W_i$  mają na  $j$ -tym polu  $b$
- Z pola do wiersza (kolumny): skoro pole  $B_{ij}$  ma wartość  $b$ , to możemy wykreślić wszystkie układy z dziedziny  $K_j$ , które nie mają na  $i$ -tej pozycji  $b$ .

Dokładnie tak rozwiązują obrazki logiczne ludzie. Ale to nie zawsze doprowadzi do sukcesu...

# Poszukiwanie z nawrotami dla problemów więzowych

przeszukiwanie z nawrotami = backtracking search

- Wariant przeszukiwania w głąb, w którym stanem jest **niepełne podstawienie**.
- Nie pamiętamy całej historii, ale potrafimy zrobić **undo**
- Po każdym przypisaniu wykonujemy jakąś formę **wnioskowania**, bo może da się zmniejszyć dziedziny...



# Backtracking

```
function BACKTRACK(assignment, csp) returns a solution, or failure
  if assignment is complete then return assignment
  var  $\leftarrow$  SELECT-UNASSIGNED-VARIABLE(csp)
  for each value in ORDER-DOMAIN-VALUES(var, assignment, csp) do
    if value is consistent with assignment then
      add { var = value } to assignment
      inferences  $\leftarrow$  INFERENCE(csp, var, value)
      if inferences  $\neq$  failure then
        add inferences to assignment
        result  $\leftarrow$  BACKTRACK(assignment, csp)
        if result  $\neq$  failure then
          return result
    remove { var = value } and inferences from assignment
  return failure
```

1. Możliwy jest też taki wariant, że najpierw uruchamiamy AC-3, potem Backtracking z jakimś uproszczonym wnioskowaniem.
2. Wnioskowanie może nie tylko wykreślać elementy z dziedziny, może również dodawać inne więzy (implikacje)

W wielu sytuacjach, jak mechanizm wnioskowania jest silny, to wykonywane jest bardzo niewiele **zgadnień**.

# Parametry backtrackingu

- 1 Jak wybieramy zmienną do podstawienia (**SelectUnassignedVariable**)
- 2 W jakim porządku sprawdzamy dla niej wartości (**OrderDomainValue**)
- 3 Jak przeprowadzamy wnioskowanie (**Inference**)

- Rozmieszczamy lekcje: zajęcia otrzymują termin
- Mamy naturalne więzy:
  - Jeżeli  $Z_1$  i  $Z_2$  mają tego samego nauczyciela (klasę, salę), wówczas  $Z_1 \neq Z_2$
  - Nauczyciele nie mogą mieć zajęć o określonych porach (bo na przykład pracują w innych miejscach)
  - Wszystkie zajęcia klasy  $X$  danego dnia spełniają określone warunki: brak okienek, po jednej godzinie przedmiotu, itd.

## Pytanie

W jakiej kolejności rozmieszcza zajęcia Pani Sekretarka?

## Definicja

Wybieramy tę zmienną, która **jest najtrudniejsza**, co oznacza, że:

- ma najmniejszą dziedzinę,
- występuje w największej liczbie więzów.

Inne nazwy: Most Constrained First, Minimum Remaining Values (MRV)

## Uzasadnienie

I tak będziemy musieli tę zmienną obsłużyć. Lepiej to zrobić, jak jeszcze inne zmienne są „wolne”

- Wybieramy tę wartość, która w najmniejszym stopniu ogranicza przyszłe wybory **LCV**, Least Constraining Value.
- Przykład. W planie zajęć:
  1. Mamy teraz przydzielić termin zajęć panu A z klasą 1c
  2. Musimy później przydzielić zajęcia A z klasą 2a.
  3. Wcześniej przydzieliliśmy panią B z klasą 2a w czwartek na 8.
  4. Jest to argument za tym, żeby (A,1c) też była na ósmą w czwartek (bo nie stracimy żadnej możliwości dla (A,2a)).

# Wybór zmiennej vs wybór wartości

- W pierwszej chwili może dziwić przeciwne traktowanie wyboru zmiennych i wartości.
- Celem FirstFail jest agresywne ograniczanie przestrzeni poszukiwań.
- Celem LCV jest dążenie do jak najszybszego znalezienia **pierwszego** rozwiązania.

Musimy rozpatrzyć wszystkie zmienna, ale niekoniecznie wszystkie wartości!

# Wybór zmiennej vs wybór wartości. Podsumowanie

- Wybieramy **najgorszą** zmienną  
(ale każdą kiedyś musimy wybrać, a ta najgorsza najbardziej utrudni nam dalsze wybory)
- Wybieramy **najlepszą** wartość  
(ale często zależy nam na znalezieniu pierwszego rozwiązania, nie wszystkich)



# Więzy i maksymalizacja wartości

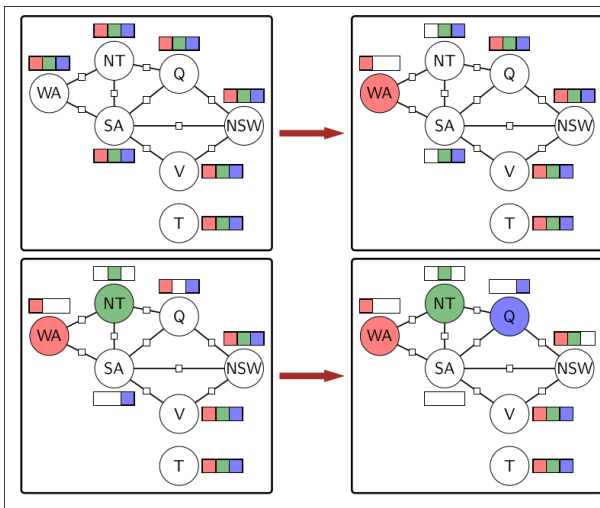
- Czasami do problemu więzowego dodajemy dodatkowo zadanie maksymalizacji wartości pewnej funkcji:
  - Przydział robotników do maszyn **spełniający określone wymagania** i **maksymalizujący produktywność**.
  - **Poprawny** plan lekcji, maksymalizujący **liczbę spełnionych miękkich wymagań nauczycieli** (np. wolałbym nie mieć zajęć w piątek po 12, ale ...)

## Uwaga

W takich sytuacjach wybierając wartość bardzo często maksymalizujemy lokalne „zadowolenie” z rozwiązania.

- AC-3 może być kosztowne.
- Uproszczona forma: **Forward Checking**:
  - Zawsze, jak przypiszemy wartość, sprawdzamy, czy to przypisanie nie zmienia dziedzin innych zmiennych (które są w więzach z obsługiwaną zmienną)
  - I tu zatrzymujemy wnioskowanie.

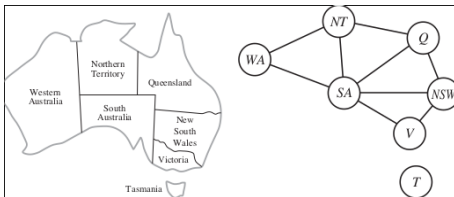
# Forward Checking – przykład



Źródło: CS221: Artificial Intelligence: Principles and Techniques

# First Fail w praktyce

- W kolorowaniu Australii wszystkie dziedziny na początku są równe...
- ale heurystyka First Fail w drugiej kolejności patrzy na liczbę więzów.



Wybór SA pozwala nam dalsze przeszukiwanie robić bez nawrotów.

# Więzy globalne (1)

- **Więzy globalne** to takie, które opisują relacje dużej liczby zmiennych (np. klasa nie ma okienek)
- Dobrym przykładem jest więz `alldifferent( $V_1, \dots, V_n$ )`

## Uwaga

Oczywiście da się wyrazić równoważny warunek za pomocą  $O(n^2)$  więzów  $V_i \neq V_j$ .

## Przykład

Mamy taką sytuację:  $X \in \{1, 2\}$ ,  $Y \in \{1, 2\}$ ,  $Z \in \{1, 2\}$ ,  
Więzy:  $X \neq Y$ ,  $Y \neq Z$ ,  $X \neq Z$

- Spójny łukowo (niemożliwa propagacja)
- Globalne spojrzenie umożliwia stwierdzenie, że wartości **nie starczy**

Daje to prosty algorytm wykrywania sprzeczności więzów (porównanie sumy mnogościowej dziedzin i liczby zmiennych).

- Pewna część uczestników miała Prolog na Metodach programowania.
- Spróbujemy powiedzieć o programowaniu logicznym z więzami mówiąc maksymalnie mało o samym programowaniu logicznym
- o którym z kolei coś powiemy, jak będziemy zajmowali się logiką.

## Uwaga

Możemy (na płytkim poziomie) potraktować CLP jako **constraint solver**, czyli system, w którym definiujemy zadanie więzowe i otrzymujemy rozwiązanie.

- SWI-Prolog (ma moduł clpfd)
- GNU-Prolog (trochę stary i nierozwijany)
- Eclipse (<http://eclipseclp.org/>)



- Zmienne FD (clpfd)
- Zmienne boolowskie (clpb)
- Zmienne rzeczywiste i wymierne (clpr)

Zajmiemy się tylko zmiennymi FD.

`clp(X)`

Rozważa się również inne X-y: napisy, zbiory, przedziały.

# Składowe zadania w CLP

Przypominamy: musimy określić zmienne, ich dziedziny oraz więzy na nich.

## Zmienne

Zmienne są zmiennymi prologowymi, piszemy je wielką literą.

## Dziedziny

`V in 1..10`

`[A,B,C,D] ins 1..10`

## Więzy

Języki CLP mają bardzo bogate możliwości wyrażania problemów za pomocą więzów.

# Przyślijcie Więcej Pieniędzy



```
puzzle(Vars) :-  
    Vars = [S,E,N,D,M,O,R,Y],  
    Vars ins 0..9,  
    all_different(Vars),  
    S*1000 + E*100 + N*10 + D +  
    M*1000 + O*100 + R*10 + E #=  
    M*10000 + O*1000 + N*100 + E*10 + Y,  
    M #\= 0, S #\= 0.
```

# Więzy arytmetyczne

- Mają postać: `<wyrażenie> <operator-rel> <wyrażenie>`
- Operatory relacji to: `#= #> #>= #< #<= #\=`  
Uwaga na znaki `#` przy symbolach relacyjnych!
- Wyrażenia zbudowane standardowo z `+ - * abs min max mod //` (i paru innych)

## Uwaga

Dodanie znaku `#` mówi, że dany warunek jest **więzem** i należy go specjalnie traktować. W szczególności:

- `X > Y` sprawdzamy od razu,
- `X #> Y` odkładamy do **magazynu więzów**