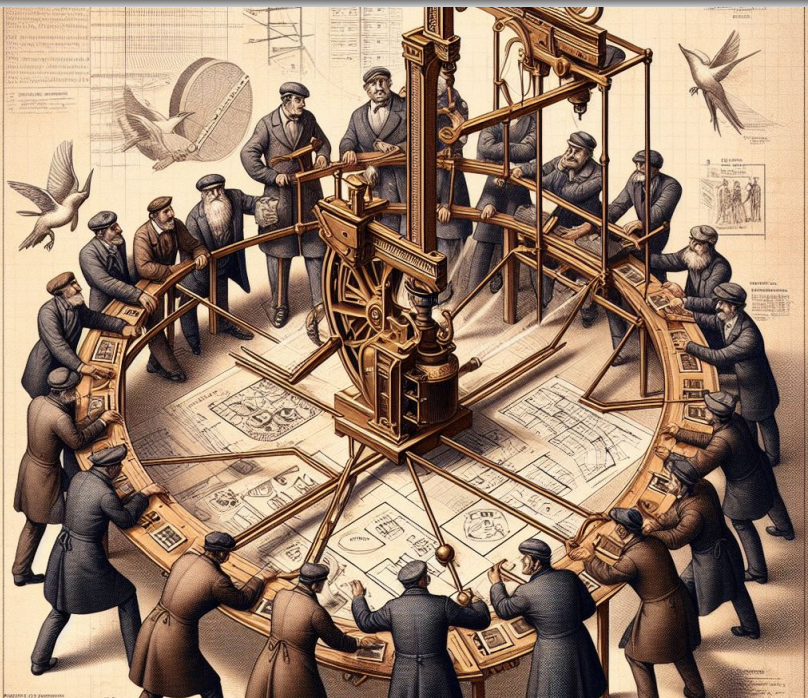


# O więzach ciąg dalszy

Paweł Rychlikowski

Instytut Informatyki UWr

21 marca 2024



# Problemy spełnialności więzów. Przypomnienie definicji

## Definicja

Problem spełnialności więzów ma 3 komponenty:

1. Zbiór zmiennych  $X_1, \dots, X_n$
2. Zbiór dziedzin (przypisanych zmiennym)
3. Zbiór więzów, opisujących dozwolone kombinacje wartości jakie mogą przyjmować zmienne.

## Przykład

**Zmienne:**  $X, Y, Z$

**Dziedziny:**  $X \in \{1, 2, 3, 4\}, Y \in \{1, 2\}, Z \in \{4, 5, 6, 7\}$

**Więzy:**  $X + Y \geq Z, X \neq Y$

## Definicja

Więź  $C$  dla zmiennych  $X$  i  $Y$  z dziedzinami  $D_X$  i  $D_Y$  jest **spójny łukowo**, wtt:

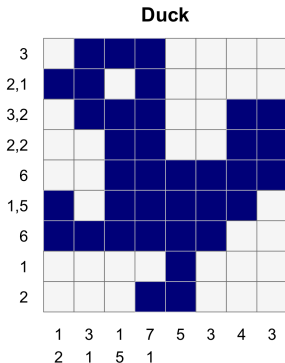
- Dla każdego  $x \in D_X$  istnieje takie  $y \in D_Y$ , że  $C(x, y)$  jest spełnione
- Dla każdego  $y \in D_Y$  istnieje takie  $x \in D_X$ , że  $C(x, y)$  jest spełnione

## Definicja

Więź  $C$  dla zmiennych  $X$  i  $Y$  z dziedzinami  $D_X$  i  $D_Y$  jest **spójny łukowo**, wtt:

- Dla każdego  $x \in D_X$  istnieje takie  $y \in D_Y$ , że  $C(x, y)$  jest spełnione
- Dla każdego  $y \in D_Y$  istnieje takie  $x \in D_X$ , że  $C(x, y)$  jest spełnione

**Sieć więzów** jest spójna łukowo, jeżeli każdy więź jest spójny łukowo.



- Zmienne to wiersze i kolumny
- Spójność węzłowa (pojedynczy wiersz/kolumna zgodna ze specyfikacją)
- Spójność łukowa – zmiany w dziedzinie wierszu wpływają na kolumny i vice versa

Algorytm zapewnia spójność łukową sieci więzów.

## Idea

1. Zarządzamy kolejką więzów,
2. Usuujemy 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  $B$

**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**

    ( $X_i$ ,  $X_j$ )  $\leftarrow$  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**  $X_i$ .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*  $\leftarrow$  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*  $\leftarrow$  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)

# Propagacja więzów

- Algorytm AC – 3 jest **przykładowym** algorytmem **propagacji więzów**
- Przeprowadzamy rozumowanie, które pozwala nam **bezpiecznie** usuwać zmienne z dziedziny.
- Zmniejszanie dziedziny zmiennej  $X$  może spowodować zmniejszenie dziedzin innych, związanych z nią zmiennych.

# Proste rozwiązywanie więzów

Przypisuj wartości losowo i zarządzaj dziedzinami

Dla hetmanów na tablicy

## Uwaga

Bardziej systematyczny sposób nawiązujący do tej metody nazywa się **backtrackingiem** (przeszukiwaniem z nawrotami)

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
```

(*assignment* zawiera również informacje o dziedzinach)

1. *remove* pewnie lepiej byłoby zastąpić po prostu zapamiętywaniem stanu poprzedniego i *undo*
2. Możliwy jest też taki wariant, że najpierw uruchamiamy AC-3, potem Backtracking z jakimś uproszczonym wnioskowaniem.
3. 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`)



# Przykład. Plan lekcji

- 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 bądź Pan Sekretarz?

## 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 X
  2. Musimy później przydzielić zajęcia A z klasą Y.
  3. Wcześniej przydzieliliśmy panią B z klasą Y w czwartek na 8.
  4. Jest to argument za tym, żeby (A,X) też była na ósmą w czwartek (bo nie stracimy żadnej możliwości dla (A,Y)).

# Wybór zmiennej vs wybór 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 ogranicza nam dalsze wybory)
- Wybieramy **najlepszą** wartość  
(ale często zależy nam na znalezieniu pierwszego rozwiązania, nie wszystkich)

## Uwaga

Możliwe inne **heurystyki** preferujące najbardziej obiecujące wartości! (można myśleć, że w tu jest miejsce na dowolny sensowny zachłanny algorytm wybierający wartość)

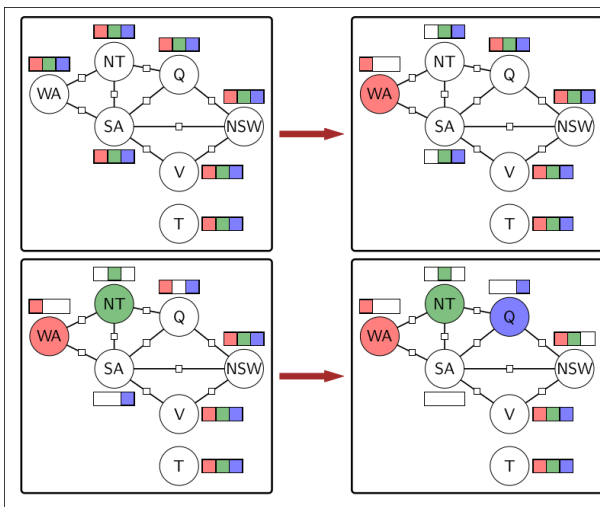
# Przeplatanie poszukiwania i wnioskowania

- 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.

## Uwaga

Coś takiego można wykorzystać jako pełnoprawny algorytm. Wystarczy dodać jakąś losowość i restarty.

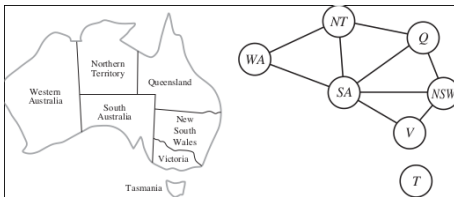
# Forward Checking – przykład



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 (stosując Forward Checking).



# Więzy globalne (1)

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

## 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).

# Przeszukiwanie lokalne dla CSP

- Przeszukiwanie lokalne nie próbuje systematycznie przeglądać przestrzeni rozwiązań (ogólniej: przestrzeni stanów)
- Zamiast tego pamięta jeden stan (lub niewielką, stałą liczbę stanów)
- Dla CSP stanem będzie kompletne przypisanie (niekoniecznie spełniające więzy).

# Problemy optymalizacyjne

- W tych problemach szukamy stanu, który maksymalizuje wartość pewnej funkcji (jakość planu).
- Często problemy z twardymi warunkami da się zamienić na problemy optymalizacyjne. Jak?

Można policzyć liczbę złych wierszy (kolumn) w obrazkach logicznych, albo liczbę szachów w hetmanach, albo....

## Uwaga

Możemy myśleć o spełnianiu CSP jako o zadaniu maksymalizacji liczby spełnionych więzów.

Możemy zatem stworzyć algorytm, w którym:

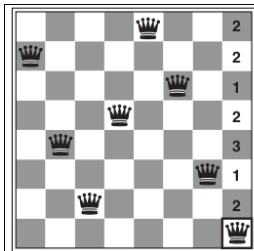
- Zmieniamy tę zmienną, która powoduje niespełnienie największej liczby więzów.
- Wybieramy dla niej wartość, która owocuje najmniejszą liczbą konfliktów.

# Przykład: 8 hetmanów

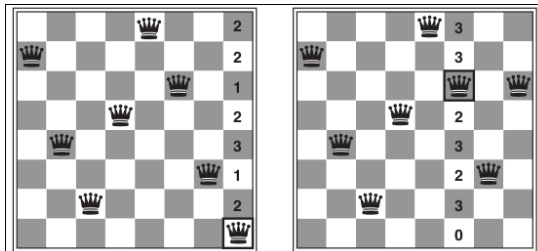
- Jak wybrać stan? (Wskazówka: powinniśmy umieć łatwo przejść ze stanu do stanu)
- Stan: w każdej kolumnie 1 hetman, Ruch: przesunięcie hetmana w górę lub w dół

Popatrzmy, jak działa **min-conflicts** dla hetmanów.

# Min-conflicts dla hetmanów

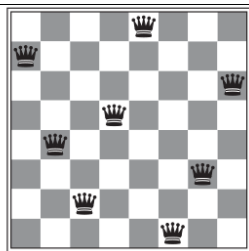
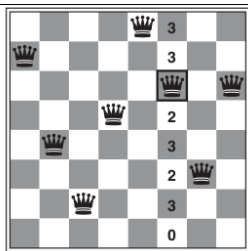
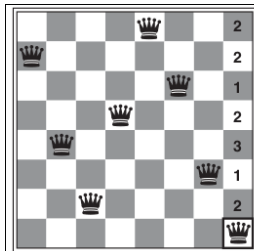


# Min-conflicts dla hetmanów





# Min-conflicts dla hetmanów



- Dla planszy  $8 \times 8$  osiąga sukces w 14% przypadków (tylko ruchy poprawiające).
- Niby niezbyt dużo, ale możemy go uruchomić na przykład 20 razy, wówczas p-stwo sukcesu to ponad 95%.
- Można dopuszczać pewną liczbę ruchów w bok (czyli, że nie musimy poprawić, ale wystarczy, że nie pogorszymy, jak na obrazkach).
- Jak dopuścimy ruchy w bok , to wówczas mamy sukces w 94%

- Każdy więz ma wagę, początkowo wszystkie równe na przykład 1
- Waga więzów niespełnionych cały czas troszkę rośnie.
- Chcemy naprawiać nie **zbiór więzów o liczności  $n$** , ale raczej **zbiór więzów o największej sumarycznej wadze**

Więzy trudne, rzadko spełniane będą miały coraz większy priorytet.

- Wyobraźmy sobie, że mamy problem, który się zmienia (ale w niewielkim stopniu)
- Przykład: obsługa linii lotniczych – bo zamykają się lotniska, pilot może złapać gripę, ...

## On-line CSP

Min-conflicts umożliwia rozwiązywanie tego typu zadań: stan początkowy to **ostatnie dobre** przypisanie.