



Unione europea  
Fondo sociale europeo



MINISTERO DEL LAVORO  
E DELLE POLITICHE SOCIALI

Direzione Generale per le Politiche  
per l'Orientamento e la Formazione



REGIONE DEL VENETO

# Algoritmo proposto

Maria Silvia Pini, Francesca Rossi, K. Brent Venable

Dipartimento di Matematica Pura e Applicata

Università di Padova



# Algoritmo proposto

- L'algoritmo che proponiamo
  - ▣ Parte da una soluzione (cioè un assegnamento di valori alle variabili) che soddisfa i vincoli irrinunciabili
  - ▣ Poi migliora la soluzione tenendo conto delle preferenze
- Considereremo separatamente le due fasi
  - ▣ **Prima fase:** trovare una soluzione
  - ▣ **Seconda fase:** migliorare la soluzione

# Prima fase: trovare una soluzione (1)

## □ L'algoritmo

- Considera **una variabile alla volta in un certo ordine** (dopo vedremo quale)
- Cerca **un valore dal suo dominio** che possa essere assegnato a tale variabile **senza violare nessun vincolo irrinunciabile** (dopo vedremo come)
- Dopo ogni istanziazione **cerca di ridurre i domini delle variabili non ancora istanziate** eliminando quei valori che sono in contrasto con le istanziazioni già fatte

# Prima fase: trovare una soluzione (2)

- Per ogni variabile, per ogni suo possibile valore, i vincoli vengono testati sulla istanziazione corrente, e
  - se qualcuno e' violato si passa al prossimo valore
  - altrimenti si istanzia la variabile, si riducono i domini e si passa alla prossima variabile
- Se si sono provati tutti i valori di una variabile senza successo, si ritorna all'ultima variabile istanziata e si cerca un nuovo valore per lei, finche' non vengono istanziate tutte le variabili oppure finche' siamo ritornati indietro fino alla prima variabile
  - Se tutte le variabili sono state istanziate, abbiamo trovato una soluzione
  - Se siamo ritornati indietro fino alla prima variabile, il problema non ha soluzione

# Prima fase: trovare una soluzione (2)

## □ Ordinamento delle variabili

- L'ordine in cui le variabili vengono considerate influisce molto sull'efficienza dell'algoritmo
- L'euristica piu' usata considera come prossima variabile da istanziare quella che ha
  - il piu' piccolo valore di (Dominio/Grado)
    - Dominio: e' il numero di elementi rimasti nel dominio della variabile
    - Grado: e' il numero di vincoli che coinvolgono quella variabile
- Quindi si cerca di istanziare la variabile che ha
  - numero piu' piccolo di elementi nel suo dominio
  - il numero piu' grande di vincoli che la coinvolgono

# Prima fase: trovare una soluzione (3)

- **Ordinamento dei valori**
  - ▣ Anche l'ordine in cui vengono considerati i valori nel dominio di una variabile influisce sull'efficienza dell'algoritmo (ma meno dell'ordine delle variabili)
  - ▣ In generale, e' bene considerare i valori in ordine di quanto sono **promettenti rispetto alla non violazione dei vincoli**
    - Esempio: se c'e' un vincolo sul valore massimo di una certa variabile, allora e' meglio scegliere i suoi valori partendo dal piu' piccolo

# Prima fase: strategie di ricerca in Choco (1)

- In Choco per trovare una soluzione che soddisfa i vincoli irrinunciabili dobbiamo
  - ▣ Definire un modello
  - ▣ Definire le variabili e i vincoli
  - ▣ Aggiungere le variabili e i vincoli al modello
  - ▣ Definire un solver
  - ▣ Far leggere al solver il modello
  - ▣ Far partire la ricerca

```
Model m= new CPmodel();
```

```
...;
```

```
Solver s=new CPSolver();
```

```
s.read(m);
```

```
s.solve() ;
```

# Prima fase: strategie di ricerca in Choco (2)

## □ Una strategia di branching pre-definita

### □ DomOverWDegBranchingNew

- E' una strategia di branching n-aria che assegna valori distinti ad una variabile intera
- Ad ogni variabile sono associati tre valori
  - **Dom**: taglia del dominio corrente
  - **Deg**: numero corrente dei vincoli che coinvolgono quella variabile non ancora istanziati
  - **W**: somma dei costi associati con questi Deg vincoli
- La strategia seleziona la variabile con
  - **piu' piccola ratio  $r = \text{Dom}/W * \text{Deg}$**
- Le tie sono rotte in modo random

`DomOverWDegBranchingNew(Solver s, IntDomainVar[] vars, Vallterator vallt, Number seed)`



# Prima fase: strategie di ricerca in Choco (3)

- Alcune delle strategie di selezione del valore da assegnare alla variabile in Choco
  - ▣ MaxVal
    - seleziona il piu' grande valore nel dominio della variabile
  - ▣ MinVal
    - seleziona il piu' piccolo valore nel dominio della variabile
  - ▣ RandomIntValSelector
    - RandomIntValSelector: seleziona un valore random nel dominio della variabile intera

# Seconda fase: migliorare la soluzione (1)

- **La prima fase**
  - ▣ restituisce una soluzione che soddisfa i vincoli irrinunciabili
- **La seconda fase**
  - ▣ restituisce una soluzione di qualità “alta” rispetto alla soddisfazione dei vincoli soft
- **La qualità’ di una soluzione** e’ definita da una funzione obiettivo  $F$  che e’ uguale alla somma dei costi dei vincoli soft violati
- **Soluzioni migliori hanno valori minori di funzione obiettivo**
- Indichiamo con  $F^*$  il valore massimo della **funzione obiettivo** che deve avere una soluzione per essere considerata di **buona qualità’**

# Seconda fase: migliorare la soluzione (2)

- La **prima fase** del nostro algoritmo restituisce una prima soluzione  $s_1$  di qualità  $F_1$
- Se  $F_1 \leq F^*$  allora l'algoritmo termina restituendo  $s_1$
- Altrimenti la **seconda fase** dell'algoritmo cerca una soluzione con funzione obiettivo  $\leq F^*$  ricordandosi sempre la soluzione migliore trovata fino ad ora
  - **Finche' trova una soluzione  $s=(x_1=v_1, \dots, x_n=v_n)$  con valore  $F' > F^*$** 
    - Sceglie (ad esempio a caso) alcune variabili da "liberare" e tiene gli assegnamenti delle altre variabili come nella soluzione  $s$
    - Aggiunge al solver i vincoli  $x_i=v_i$ , presi da  $s$ , relativi alle variabili non liberate
    - Richiama il risolutore ( $s.solve$ ) sul nuovo problema che ha
      - Le stesse variabili e domini di prima
      - Vincoli  $x_i=v_i$  in piu' rispetto a prima.
  - In pratica si parte da una istanziazione parziale, e si chiede al risolutore di completare l'istanziazione delle variabili in modo da soddisfare i vincoli
  - Il risolutore ritornera' una nuova soluzione, e la funzione obiettivo dira' qual e' la sua qualita'.
  - Se migliore della migliore trovata fino ad ora, si tiene, altrimenti si butta via.
  - L'algoritmo termina quando
    - Ha trovato una soluzione di qualita'  $\leq F^*$ . In tal caso la restituisce
    - Ha esaminato tutte le soluzioni e nessuna e' di qualita'  $F$  (oppure ha raggiunto un limite di tempo). In tal caso restituisce la soluzione migliore trovata

# Sommario

- Per effettuare le due fasi dell'algoritmo, basta quindi avere un risolutore che sappia trovare una soluzione che soddisfi i vincoli
- Questo risolutore verrà chiamato
  - ▣ La prima volta partendo dal modello del problema con nessuna variabile istanziata
  - ▣ Le volte successive partendo dal modello più l'istanziamento di alcune variabili
  - ▣ Queste istanziazioni vengono prese dalla soluzione trovata nell'iterazione precedente, dove vengono "liberate" alcune delle variabili, scelte ad esempio a caso
- È inoltre necessario saper scrivere una funzione obiettivo che ci dica la qualità di una soluzione ( o meglio il costo di una soluzione, da minimizzare)
  - ▣ Per ogni vincolo "soft", dobbiamo scrivere un fattore della somma che costituirà la funzione obiettivo
  - ▣ Questo fattore dovrà rappresentare la penalità da pagare per quanto riguarda quel vincolo soft
  - ▣ Esempio: se ogni classe deve avere almeno 20 studenti, ma è meglio averne circa 25, possiamo scrivere il fattore  $|25 - n_{\text{stud}}|$  che darà costo 0 se ci sono 25 studenti e costo crescente a mano che ci si allontana da 25. Dovremo poi considerare una normalizzazione dei costi dati dai vari fattori, in modo che ogni vincolo possa contribuire in modo paragonabile agli altri.