



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

# Choco solver

**Maria Silvia Pini**

Dipartimento di Matematica Pura e Applicata

Università di Padova



# Choco Solver



- **Libreria Java** per risolvere problemi di soddisfazione di vincoli
- **open-source**
- Distribuito sotto una **licenza BSD** e gestito da sourceforge.net
- Vincitore del “JCP Award for The Most Innovative JSR of 2010”
- Sito web dove reperire il codice e la documentazione
  - <http://choco.emn.fr>

# Schema della presentazione



- **Modellare** un problema in Choco
  - Definizione delle variabili
  - Definizione dei vincoli
- **Risolvere** un problema
  - Lettura del modello
  - Definizione di una strategia di ricerca
  - Risoluzione del problema
- **Descrizione piu' dettagliata** di
  - Variabili
  - Operatori
  - Vincoli

# Esempio (1)

- **La matrice magica** (magic square) di ordine  $n$  e' un'allocazione di  $n^2$  numeri, solitamente interi distinti, in una matrice tale che
  - la somma di  $n$  numeri in tutte le righe, in tutte le colonne e in tutte le diagonali e' uguale alla stessa costante
  - La matrice contiene numeri interi da 1 a  $n^2$  tutti diversi tra loro
  - La somma costante in ogni riga, colonna e diagonale e' detta costante magica  $M$
  - $M$  dipende solo dal valore di  $n$ :  $M(n) = n(n^2+1)/2$

- **Esempio**

- $n=3$
- $M=3(9+1)/2=15$

2	7	6
9	5	1
4	3	8

# Esempio (2)

- Dobbiamo risolvere un problema in cui
  - **Il valore delle celle e' sconosciuto**
  - Ogni cella puo' contenere un valore intero compreso tra 1 e  $n^2$
  - Ogni cella deve contenere un valore diverso
  - La somma dei valori di ogni diagonale, di ogni riga e di ogni colonna deve essere uguale alla costante  $M$  ( $M=n(n^2 + 1)$ )
- Vediamo come modellare questo problema in Choco

# Modello in Choco

- Per definire il nostro problema, dobbiamo definire un oggetto che si chiama **Model**
- Poiche' vogliamo usare la programmazione con vincoli per risolvere il problema, dobbiamo creare un **CPModel**
- Costanti del problema
  - `int n = 3;`
  - `int M = n * (n * n + 1) / 2;`
- Il modello
  - `Model m = new CPModel();`

# Modello: classi da importare

---

- Per usare questi oggetti dobbiamo importare le seguenti classi
  - ▣ `import choco.cp.model.CPModel;`
  - ▣ `import choco.kernel.model.Model;`
- All'inizio il nostro modello e' vuoto
- Il modello sara' costituito da
  - ▣ variabili
  - ▣ vincoli (che legano le variabili)

# Modello: variabili (1)

- Una variabile e' un oggetto definito da
  - ▣ nome
  - ▣ tipo
  - ▣ dominio
- Nel nostro esempio le variabili sono le celle sconosciute della matrice

```
IntegerVariable cell = Choco.makeIntVar("aCell", 1, n*n)
```

- aCell e' una variabile intera
- Il dominio di aCell e' definito da 1 a n\*n



# Modello: variabili (2)

- Nel nostro problema abbiamo bisogno di  $n^2$  variabili che definiamo nel modo seguente

```
IntegerVariable[][] cells = new IntegerVariable[n][n];
for (int i = 0; i < n; i++) {
    for (int j = 0; j < n; j++) {
        cells[i][j] = Choco.makeIntVar("cell" + j, 1, n * n);
    }
}
```

- Dobbiamo importare le seguenti classi
  - ▣ `import choco.kernel.model.variables.integer.IntegerVariable;`
  - ▣ `import choco.Choco;`

# Modello: vincoli (1)

- **Vincoli sulle righe**

- ▣ La somma di tutti i valori in ogni riga e' uguale a M
- ▣ Abbiamo bisogno di un operatore somma e di un vincolo di uguaglianza

```
Constraint[] rows = new Constraint[n];  
for (int i = 0; i < n; i++) {  
    rows[i] = Choco.eq(Choco.sum(cells[i]), M);  
}
```

- ▣ Dobbiamo importare la seguente classe

```
import choco.kernel.model.constraints.Constraint;
```

- ▣ Dobbiamo aggiungere i vincoli al modello

```
m.addConstraints(rows);
```

# Modello: vincoli (2)

- **Vincoli sulle colonne**

- ▣ Non introduciamo nuove variabili

- ▣ Costruiamo la matrice trasposta di cells

```
IntegerVariable[][] cellsDual = new IntegerVariable[n][n];  
for (int i = 0; i < n; i++) {  
    for (int j = 0; j < n; j++) {  
        cellsDual[i][j] = cells[j][i];  
    }  
}
```

- ▣ Dichiariamo i vincoli e li aggiungiamo al modello

```
Constraint[] cols = new Constraint[n];  
for (int i = 0; i < n; i++) {  
    cols[i] = Choco.eq(Choco.sum(cellsDual[i]), M);  
}  
m.addConstraints(cols);
```

# Modello: vincoli (3)

## □ Vincoli sulle diagonali

- Costruiamo la matrice diags a partire da cells

```
IntegerVariable[][] diags = new IntegerVariable[2][n];  
for (int i = 0; i < n; i++) {  
    diags[0][i] = cells[i][i];  
    diags[1][i] = cells[i][(n - 1) - i];  
}
```

- Aggiungiamo i vincoli direttamente al modello

```
m.addConstraint(Choco.eq(Choco.sum(diags[0]), M));  
m.addConstraint(Choco.eq(Choco.sum(diags[1]), M));
```

# Modello: vincoli (4)

- **Vincoli sulle variabili Alldifferent**

- ▣ Il valore di ogni cella deve essere diverso
- ▣ Riordiniamo le variabili inserendole in un array temporaneo

```
IntegerVariable[] allVars = new IntegerVariable[n * n];
for (int i = 0; i < n; i++) {
    for (int j = 0; j < n; j++) {
        allVars[i * n + j] = cells[i][j];
    }
}
m.addConstraint(Choco.allDifferent(allVars));
```

- Il modello e' completato!

# Risolutore (1)

- Per risolvere il problema dobbiamo creare un solver  
`Solver s = new CPSolver();`
- Dobbiamo importare le classi  
`import choco.kernel.solver.Solver;`  
`import choco.cp.solver.CPSolver;`
- Il risolutore deve leggere il modello  
`s.read(m);`
- Ora dobbiamo risolvere il problema  
`s.solve();`

# Risolutore (2)

- Stampare i valori della matrice

```
for (int i = 0; i < n; i++) {  
    for (int j = 0; j < n; j++) {  
        System.out.print(s.getVar(cells[i][j]).getVal() + " ");  
    }  
    System.out.println();  
}
```

- Il codice relativo al risolutore e' completato!
- L'intero programma: [MyFirstChocoProgram.java](#)
- [Demo di Choco](#)

# Esempio semplice

## □ PROBLEMA

- ▣ Date tre variabili intere  $x_1$ ,  $x_2$  e  $x_3$  ciascuna con dominio  $[0,5]$
- ▣ trovare un assegnamento di valori a queste variabili che soddisfi i seguenti vincoli
  - $x_1 > x_2$
  - $x_1 \neq x_3$
  - $x_2 > x_3$

// Build a model

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

// Build enumerated domain variables

```
IntegerVariable x1 = Choco.makeIntVar("var1", 0, 5);
```

```
IntegerVariable x2 = Choco.makeIntVar("var2", 0, 5);
```

```
IntegerVariable x3 = Choco.makeIntVar("var3", 0, 5);
```

// Build the constraints

```
Constraint C1 = Choco.gt(x1, x2);
```

```
Constraint C2 = Choco.neq(x1, x3);
```

```
Constraint C3 = Choco.gt(x2, x3);
```

// Add the constraints to the Choco model

```
m.addConstraint(C1);
```

```
m.addConstraint(C2);
```

```
m.addConstraint(C3);
```

// Build a solver

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

// Read the model

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

//Solve

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

// Print the variable domains

```
System.out.println("var1 =" + s.getVar(x1).getVal());
```

```
System.out.println("var2 =" + s.getVar(x2).getVal());
```

```
System.out.println("var3 =" + s.getVar(x3).getVal());
```



# Riassumendo



- Un modello Choco e' definito da
  - ▣ Un insieme di variabili ciascuna con un proprio dominio
  - ▣ Un insieme di vincoli che legano le variabili
  - ▣ Le variabili e i vincoli vanno aggiunti al modello
  - ▣ Il modello va legato al risolutore
- Il **modello** dichiara gli oggetti
- Il **risolutore** trova il valore di questi oggetti



# Variabili

# Variabili semplici

- Una variabile e' definita da
  - ▣ Tipo
    - Intero (IntegerVariable)
    - Reale (RealVariable)
    - Insieme (SetVariabile)
  - ▣ Nome
  - ▣ Valori del suo dominio
- Esempio
  - `IntegerVariable v1 = Choco.makeIntVar("v1", 1, 3);`
- Una o piu' variabili vanno aggiunte al modello
  - ▣ `model.addVariable(var1);`
  - ▣ `model.addVariables(var2, var3);`

# Costanti

- Una costante e' una variabile con un dominio contenente un solo valore
- Una integerVariabile con un unico valore e' automaticamente considerata una costante
- Esempio
  - ▣ `IntegerConstantVariable c10 = Choco.constant(10);`
  - ▣ `RealConstantVariable c0dot0 = Choco.constant(0.0);`
  - ▣ `SetConstantVariable c0_12 = Choco.constant(new int[]{0, 12});`
  - ▣ `SetConstantVariable cEmpty = Choco.emptySet();`

# Espressioni di variabili ed operatori

- Le variabili si possono combinare in **espressioni** con appositi operatori
  - ▣ `IntegerExpressionVariable`, `RealExpressionVariable`
- Esempio
  - `IntegerVariable v1 = Choco.makeIntVar("v1", 1, 3);`
  - `IntegerVariable v2 = Choco.makeIntVar("v2", 1, 3);`
  - `IntegerExpressionVariable v1pv2 = Choco.plus(v1, v2);`
- Operatori
  - ▣ Integer: `abs`, `div`, `ifThenElse`, `max`, `min`, `minus`, `mod`, `mult`, `neg`, `plus`, `power`, `scalar`, `sum`
  - ▣ Real: `cos`, `minus`, `mult`, `plus`, `power`, `sin`

# Variabili non-decisionali ed obiettivo



- Le variabili aggiunte al modello sono di default decisionali, cioè incluse nella strategia di ricerca
- Una variabile può anche essere definita
  - Variabile non-decisionale
    - `model.addVariables(Options.V_NO_DECISION, var5, var6);`
  - Variabile obiettivo (solo una variabile può essere definita in questo modo)
    - `model.addVariable(Options.V_OBJECTIVE, var4);`

# Variabili di task

- Le variabili di task servono per modellare i problemi di scheduling dove si devono determinare i tempi di inizio e di fine delle attività
- Per creare una variabile di task, si possono indicare l'inizio, la fine e la durata prima oppure si indica
  - ▣ Il primo tempo di inizio possibile
  - ▣ L'ultimo tempo possibile di completamento
  - ▣ La durata

- Esempio

```
TaskVariable tvar1 = makeTaskVar("tvar1", 0, 123, 18);
```

```
IntegerVariable start = makeIntVar("start", 0, 30);
```

```
IntegerVariable end = makeIntVar("end", 10, 60);
```

```
TaskVariable tvar2 = makeTaskVar("tvar2", start, end, 10);
```



Vincoli



# Vincoli



- Un vincolo
  - ▣ riguarda una o piu' variabili del modello
  - ▣ specifica delle condizioni che devono essere soddisfatte da queste variabili
- Ogni vincolo deve essere aggiunto al modello
  - ▣ `model.addConstraint(Choco.neq(var1, var2));`
- Aggiungere un vincolo al modello aggiunge automaticamente tutte le variabili al modello
- Una variabile che non e' coinvolta in nessun vincolo non sara' dichiarata nel risolutore durante il passo di lettura del modello

# Vincoli semplici e globali

- Vincoli semplici

```
model.addConstraint(Choco.neq(var1, var2));
```

- Vincoli globali (esempio: alldifferent)

```
IntegerVariable[] queens = new IntegerVariable[n];  
m.addConstraint(allDifferent(queens));
```

- ▣ Appaiono spesso nei problemi reali
- ▣ Gestiti efficientemente, aiutano il solver

# Vincoli binari e su insiemi di variabili

- Vincoli binari (coinvolgono solo 2 variabili)
  - `eq`, `geq`, `gt`, `leq`, `lt`, `neq`
    - `eq(x; y)` stabilisce che  $x$  e  $y$  devono essere uguali
  - `abs`, `oppositeSign`, `sameSign`
    - `abs(x)` restituisce il valore assoluto di  $x$
  
- Vincoli che coinvolgono insiemi di variabili
  - `member`, `notMember`
    - `member(x;s)` stabilisce che  $x$  e' un elemento dell'insieme  $s$
  - `eqCard`, `geqCard`, `leqCard`, `neqCard`
    - `eqCard(s; z)` stabilisce che la cardinalita' dell'insieme  $s$  e' uguale a  $z$

# Vincoli di channeling

- L'uso di un **modello ridondante** e' una tecnica frequente per rafforzare la riduzione dei domini
- I vincoli di channeling **legano** due modelli dello stesso problema collegando
  - ▣ assegnamenti variabile-valore del primo modello e
  - ▣ assegnamenti variabile-valore del secondo modello
- Esempi
  - **boolChanneling**      $b_j = 1 \leftrightarrow x = j$ 
    - Esempio: studente-edizione=1  $\leftrightarrow$  studente=edizione
    - **boolChanneling**(b; x; v) stabilisce che il valore Booleano b deve essere true se e solo se la variabile x ha valore v
  - **domainChanneling**    $b_j = 1 \leftrightarrow x = j, \forall j,$
  - **inverseChanneling**    $y_j = i \leftrightarrow x_i = j, \forall i; j,$

# Meta-vincoli logici

- Hanno come argomento dei vincoli
- `and`, `or`, `implies`, `ifOnlyIf`, `ifThenElse`, `not`, `nand`, `nor`
  - `or(C1;...;Cn)` stabilisce che almeno uno dei vincoli `C1, ..., Cn` deve essere soddisfatto
- Esempio

```
IntegerVariable[] vars = new IntegerVariable[n];
Constraint exp = ifOnlyIf( or( eq(x, mult(10, abs(y))), leq(z, 9) ),
alldifferent(vars) );
```
- Variabili e costanti possono essere combinate come `ExpressionVariable` usando
  - Operatori (es. `mult(10,abs(w))`)
  - Vincoli semplici (es. `leq(z,9)`)
  - Vincoli globali (es. `alldifferent(vars)`)

# Vincoli globali (1)

- Questi vincoli
  - ▣ accettano un qualunque numero di variabili
  - ▣ hanno degli **algoritmi di riduzione dei domini** che sono capaci di fare piu' deduzioni che in un modello equivalente senza vincoli globali
- Esempio:
  - ▣ **alldifferent(a; b; c; d)** oppure
  - ▣ **neq(a,b), neq(a,c), neq(a,d), neq(b,c), neq(b,d), neq(c,d)**
    - $c, d \in [3; 4]$
    - Con il vincolo globale si puo' dedurre che a e b non possono essere istanziate ne' a 3 ne' a 4
    - Questo non puo' essere dedotto dai soli vincoli neq
- C'e' una lunga lista di vincoli globali disponibile in Choco

# Vincoli globali (2)

## Vincoli sul valore

- Mettono delle restrizioni sui valori che possono essere assegnati ad un insieme di variabili
- **allDifferent, atMostNValue, increasingNValue**
  - ▣ **allDifferent**( $x_1, \dots, x_n$ ) stabilisce che i valori di  $x_1, \dots, x_n$ , sono tutti distinti
- **among, occurrence, occurrenceMax, occurrenceMin, globalCardinality**
  - ▣ **among**( $z; (x_1, \dots, x_n); s$ ) stabilisce che  $z$  e' il numero di  $x_i$  che appartengono all'insieme  $s$
- **nth (element), max, min**
  - ▣ **max**( $x; z$ ) stabilisce che  $z$  e' uguale al piu' grande elemento del vettore  $x$
- **sorting, increasingNValue, increasingSum, lex, lexeq, leximin, lexChain, lexChainEq**
  - ▣ **lex**(( $x_1, \dots, x_n$ ), ( $y_1, \dots, y_n$ )) stabilisce un ordinamento lessicografico  $x <_{\text{lex}} y$

# Vincoli globali (3)

- **Vincoli di ottimizzazione**
  - ▣ Vincoli che legano una variabile alla somma dei pesi di una collezione di assegnamenti variabile-valore
  - ▣ `among`, `occurrence`, `occurrenceMax`, `occurrenceMin`, `knapsackProblem`, `equation`, `costRegular`, `tree`
    - `occurrence(IntegerVariable z, IntegerVariable[] x, int v)`  
stabilisce che `z` e' uguale al numero di elementi in `x` con valore `v`
  - ▣ `globalCardinality`, `multiCostRegular`



# Vincoli globali (4)

## Vincoli di scheduling

- Vincoli che coinvolgono attività che devono essere schedate nel tempo
- Vincoli temporali: `disjoint (tasks) precedence`, `precedenceDisjoint`, `precedenceImplied`, `precedenceReified`, `forbiddenInterval`, `tree`
  - `disjoint(TaskVariable[] t1, TaskVariable[] t2)` stabilisce che ogni coppia di task ( $T_i, P_j$ ) è in disgiunzione, cioè i tempi di esecuzione dei due task non si sovrappongono nel tempo
- Vincoli sulle risorse: `cumulative`, `disjunctive`, `geost`
  - `cumulative(IntegerVariable[] start, IntegerVariable[] end, IntegerVariable[] duration, int[] height, int capa)` stabilisce che un insieme di task definiti dai loro tempi di inizio (`start`), tempi di fine (`end`), durate (`duration`) e consumo (`height`) è eseguibile su una risorsa in comune di capacità limitata (`capa`)



Solver

# Creare il solver



- Per creare il Solver bisogna creare un oggetto CPsolver
  - ▣ `Solver solver = new CPSolver();`
- Una volta definito il modello, il solver lo deve leggere
  - ▣ `solver.read(model);`
- La lettura del modello si divide in
  - ▣ Lettura delle variabili
  - ▣ Lettura dei vincoli

# Lettura delle variabili

- Quando il solver legge le variabili del modello, per ognuna di loro crea una corrispondente variabile nel solver
- Una variabile nel modello
  - ▣ e' definita da una rappresentazione astratta del suo dominio iniziale
- Una variabile nel solver
  - ▣ racchiude al proprio interno la rappresentazione concreta del suo dominio
  - ▣ Mantiene lo stato corrente del dominio durante la ricerca
  - ▣ Pertanto non si puo' accedere al valore di una variabile dal modello, ma dalla corrispondente variabile del solver

```
IntegerVariable x = Choco.makeEnumIntVar("x", 1, 100); // model variable
IntDomainVar xOnSolver = solver.getVar(x); // solver variable
```

# Variabili nel solver

- Si puo' vedere lo stato di una `IntDomainVar` usando i seguenti metodi pubblici
  - ▣ `getInf()` ritorna il lower bound corrente della variabile
  - ▣ `getSup()` ritorna l'upper bound corrente della variabile
  - ▣ `getVal()` ritorna il valore della variabile, se e' correntemente istanziata
  - ▣ `isInstantiated()` verifica se il dominio e' correntemente ridotto ad un unico valore
  - ▣ `canBeInstantiatedTo(int v)` checks verifica se il valore `v` appartiene correntemente al dominio della variabile
  - ▣ `getDomainSize()` restituisce la taglia corrente del dominio

# Lettura dei vincoli



- Per ogni vincolo del modello viene generato un corrispondente vincolo nel solver
- Ogni vincolo nel solver incapsula un **algoritmo di riduzione dei domini** che e' chiamato durante la ricerca quando
  - ▣ Si verifica un evento esterno (es., rimozione di un valore o modifica di un bound) su qualche variabile del vincolo

# Risolvere un problema



- Ci sono vari metodi per risolvere un problema
- Tutti questi metodi restituiscono uno di questi valori
  - ▣ **Boolean.TRUE** se almeno una soluzione e' stata trovata
  - ▣ **Boolean.FALSE** se si e' provato che il problema non ammette soluzioni
  - ▣ **Null** quando si e' raggiunto uno dei limiti della ricerca

# Metodi del solver (1)

- `solve()` or `solve(false)`: esegue la ricerca con backtracking finche'
  - Trova la prima soluzione (restituisce `Boolean.TRUE`)
  - Prova che nessuna soluzione esiste (restituisce `Boolean.FALSE`)
  - Raggiunge un limite di ricerca (restituisce `null`)
- `nextSolution()`:
  - si puo' chiamare solo dopo che una chiamata di `solve()` o `nextSolution()` hanno restituito `Boolean.TRUE`
  - Esegue la ricerca **a partire dalla foglia soluzione raggiunta dalla precedente chiamata di `solve()` o `nextSolution()`** finche'
    - trova una nuova soluzione (restituisce `Boolean.TRUE`)
    - prova che non esiste nessuna soluzione (restituisce `Boolean.FALSE`)
    - raggiunge un limite di ricerca (restituisce `null`).



# Metodi del solver (2)

---

- `solveAll()` or `solve(true)`: esegue la ricerca finché
  - ▣ Trova tutte le soluzioni (restituisce `Boolean.TRUE`)
  - ▣ Prova che nessuna soluzione esiste (restituisce `Boolean.FALSE`)
  - ▣ Raggiunge un limite di ricerca (restituisce `Boolean.TRUE` se trova almeno una prima soluzione e null altrimenti)

# Strategia di ricerca (1)

- E' un **elemento chiave** di ogni approccio di programmazione con vincoli
- Negli approcci di backtracking o branch-and-bound
  - ▣ **La ricerca e' organizzata come un albero** dove
    - ogni nodo corrisponde ad un sottoalbero della ricerca
    - ogni nodo figlio e' una suddivisione dello spazio di ricerca del suo nodo padre
  - ▣ L'albero viene visitato progressivamente applicando delle **strategie di branching** che determinano
    - come suddividere lo spazio di ricerca di ogni nodo
    - In che ordine esplorare i nodi figli
- Vedremo come definire la nostra strategia di ricerca in Choco

# Strategia di ricerca (2)

- Gli approcci backtracking e branch-and-bound **visitano l'albero di ricerca usando Depth-First Search**
  - Istanzano una variabile e fanno **propagazione** (cioe' riducono i domini delle variabili non ancora istanziate)
  - Se il dominio di qualche variabile non-istanziata diventa vuoto, fanno **backtrack** (cioe' valutano il prossimo nodo nell'albero)
  - Altrimenti **dividono** lo spazio di ricerca e valutano il primo nodo figlio
  - Per dividere lo spazio di ricerca
    - Assegnano una variabile  $x$  ad un valore  $v$  (cioe'  $x=v$ ) e
    - Proibiscono questo assegnamento (cioe'  $x \neq v$ )
- Choco fornisce
  - questa strategia di branching
  - Metodi per costruire euristiche per selezionare variabile e valore all'interno di questa strategia

# Metodi per manipolare il solver



- `propagate()`:
  - ▣ Lancia la riduzione dei domini delle variabili non ancora istanziate
  - ▣ Lancia una `ContradictionException` quando il dominio di una variabile diventa vuoto
  - ▣ Questo metodo viene chiamato ad ogni nodo dell'albero di ricerca costruito dai metodi citati sopra
- `isFeasible()`: true se il solver ha già trovato almeno una soluzione

# Altri metodi del solver (1)

- `maximize(Var obj, boolean restart)`,  
`maximize(boolean restart)`: esegue la ricerca finche'
  - ▣ Trova una soluzione che massimizza la funzione obiettivo obj (restituisce `Boolean.TRUE`)
  - ▣ Prova che nessuna soluzione esiste (restituisce `Boolean.FALSE`)
  - ▣ Raggiunge un limite di ricerca (restituisce `Boolean.TRUE` se trova almeno una prima soluzione e null altrimenti)
  - ▣ Strategia utilizzata: ogni volta che una soluzione viene trovata ad una foglia dell'albero di ricerca, **ricerca un'altra soluzione con un valore della funzione obiettivo piu' grande**, finche' prova che non esiste nessun miglioramento

# Altri metodi del solver (2)

- Il parametro **restart** e' un valore Booleano che indica
  - se la ricerca continua dalla soluzione foglia con un backtrack (se settato a FALSE) oppure
  - se rilancio la soluzione dalla radice (se settato a TRUE)
- I **restart**
  - Interrompono la ricerca nell'albero corrente e iniziano la ricerca in un **nuovo albero** a partire dal nodo radice
  - Hanno senso solo quando vengono usati in contemporanea con strategie di branching dinamiche randomizzate che ci assicurano di non costruire lo stesso albero di ricerca due volte. Per esempio
    - **DomOverWDegBranchingNew**
    - **DomOverWDegBinBranchingNew**

# Una strategia di ricerca randomizzata

## □ 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)`

# Visualizzare il risultato della ricerca (1)

```
import choco.kernel.common.logging.ChocoLogging;
```

```
// Before the resolution
```

```
ChocoLogging.toVerbose();
```

```
//... resolution declaration
```

```
solver.solve();
```

```
// And after the resolution
```

```
ChocoLogging.flushLogs();
```

- Ricerca completata con almeno una soluzione
  - \*\* CHOCO : Constraint Programming Solver
  - \*\* CHOCO v2.1.1 (May, 2011), Copyleft (c) 1999-2011
  - - Search completed
  - Solutions: 1
  - Time (ms): 16
  - Nodes: 4
  - Backtracks: 5
  - Restarts: 0



# Visualizzare il risultato della ricerca (2)

- Ricerca incompleta perche' si e' raggiunto il limite di tempo
  - Limit : {0} ,
  - [ Maximize : {1} ,]
  - [ Minimize : {2} ,]
  - Solutions : {3} ,
  - Times (ms) : {4} ,
  - Nodes : {5} ,
  - Backtracks : {6} ,
  - Restarts : {7}.
    - Le parentesi quadre [linea] indicano che la linea e' opzionale
    - Maximize (resp. Minimize) indica il valore migliore della funzione obiettivo prima di bloccare la ricerca
- Visualizzare tutte le informazioni della ricerca
  - ChocoLogging.setVerbosity(Verbosity.FINEST);**

# Definire strategie di branching (1)

- Le strategie di branching si applicano alle variabili del solver
- Le euristiche di selezione della variabile e del valore possono essere definite separatamente
- Nella strategia di branching **AssignVar**

- ▣ Prima viene selezionata la variabile
- ▣ Poi viene selezionato il valore della variabile

- Esempio

```
new AssignVar(new MinDomain(solver), new IncreasingDomain());
```

```
new AssignVar(new MinDomain(solver), new MinVal());
```

- ▣ selezioniamo una variabile con dominio di taglia minima
- ▣ In ogni branch le assegnamo uno dei valori del suo dominio, selezionato in ordine crescente
- ▣ Questa strategia e' pre-definita

```
BranchingFactory.minDomMinVal(solver);
```

# Definire strategie di branching (2)

- La scelta della variabile puo' richiedere **calcoli specifici** prima e dopo il branching
- In questo caso l'euristica di selezione della variabile puo' essere implementato **direttamente nell'oggetto branching strategy**
- Esempio: **DomOverWDegBranchingNew**
  - Per 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

# Definire strategie di branching (3)

- E' possibile definire strategie di branching diverse per insiemi di variabili diverse
- Una strategia di branching deve essere definita come un goal  
`void addGoal(AbstractIntBranchingStrategy branching);`
- Questo metodo va chiamato sull'oggetto solver **prima** di chiamare il metodo di soluzione
- La lista iniziale dei goal e' vuota
- I goal vengono inseriti nell'ordine in cui sono stati dichiarati
- Se si vuole **rilanciare la ricerca**, la lista dei goal viene resettata con il metodo `solver.clearGoals();`

# Strategie di default

---

- Si applicano a tutte le variabili decisionali e dipendono dal tipo delle variabili
- Set: `AssignSetVar`, `MinDomainSet`
- Integer: `DomOverWDegBranchingNew`, `IncreasingDomain`
- Real: `AssignInterval`, `CyclicRealVarSelector`, `RealIncreasingDomain`

# Esempio (1)

- Aggiungiamo quattro oggetti di branching al solver s
  - ▣ `s.addGoal(BranchingFactory.minDomMinVal(s, s.getVar(vars1)));`
    - Strategia AssignVar applicata alle variabili var1
  - ▣ `s.addGoal(new AssignVar(new DomOverDeg(s, s.getVar(vars2)), new DecreasingDomain()));`
    - Altra strategia AssignVar applicata alle variabili var2
  - ▣ `s.addGoal(new AssignSetVar(new MinDomSet(s, s.getVar(svars)), new MinEnv()));`
    - strategia AssignSetVar applicata all'insieme delle variabili svars
  - ▣ `s.addGoal(BranchingFactory.randomIntSearch(s, seed));`
    - Strategia random che si applica a tutte le variabili decisionali del solver
  - ▣ `s.solve();`

# Esempio (2)

- ▣ `s.addGoal(BranchingFactory.minDomMinVal(s, s.getVar(vars1)));`
- ▣ `s.addGoal(new AssignVar(new DomOverDeg(s, s.getVar(vars2)), new DecreasingDomain()));`
- ▣ `s.addGoal(new AssignSetVar(new MinDomSet(s, s.getVar(svars)), new MinEnv()));`
- ▣ `s.addGoal(BranchingFactory.randomIntSearch(s, seed));`  
`s.solve();`
- ▣ La strategia di branching
  - ▣ Prima considera le variabili `vars1` finche' sono tutte istanziate
  - ▣ Poi considera le variabili `var2` e dopo le variabili `svars`
  - ▣ Infine applica una strategia di ricerca random a tutte le variabili intere diverse da `vars1` e `vars2` che non sono ancora state istanziate

# Strategie di branching pre-definite

- Le strategie di branching definite in Choco
  - ▣ AssignInterval, AssignOrForbidIntVarVal, AssignOrForbidIntVarValPair
    - AssignOrForbidIntVarVal e' una strategia di branching binaria che assegna un valore ad una variabile intera
      - Nel primo ramo il valore selezionato viene assegnato alla variabile
      - Nel secondo ramo il valore e' tolto dal dominio della variabile
  - ▣ AssignSetVar, AssignVar, DomOverWDegBranchingNew, DomOverWDegBinBranchingNew,
  - ▣ ImpactBasedBranching, PackDynRemovals, SetTimes, TaskOverWDegBinBranching



# Selettori di variabili pre-definiti

- Le strategie di selezione della variabile da istanziare
  - ▣ CompositeIntVarSelector, LexIntVarSelector, MaxDomain, MaxRegret,
  - ▣ MaxValueDomain, MinDomain, MinValueDomain, MostConstrained
    - MinDomain: assegna la variabile con dominio di taglia minima
  - ▣ RandomIntVarSelector, StaticVarOrder, MaxDomSet, MaxRegretSet, MaxValueDomSet, MinDomSet, MinValueDomSet,
  - ▣ MostConstrainedSet, RandomSetVarSelector, StaticSetVarOrder
    - MostConstrainedSet: assegna l'insieme delle variabili coinvolte nel piu' grande numero di vincoli inizialmente presenti nel solver

# Selettori di valori pre-definiti

- Le strategie di selezione del valore da assegnare alla variabile

- ▣ **MaxVal, MidVal, MinVal**

- MaxVal: seleziona il piu' grande valore nel dominio della variabile

- ▣ **BestFit, CostRegularValSelector, FCostRegularValSelector, RandomIntValSelector**

- RandomIntValSelector: seleziona un valore random nel dominio della variabile intera

- Esempio

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

```
.....
```

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

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

```
s.setValIntSelector(new RandomIntValSelector(seed));
```

```
s.setVarIntSelector(new RandomIntVarSelector(s, seed));
```

```
s.solveAll()
```

# Restart (1)

- I restart bloccano l'albero di ricerca corrente e costruiscono un nuovo albero di ricerca dal nodo radice
- Sono una buona strategia di ricerca quando si vuole ottimizzare un problema NP-hard in un tempo limitato

`setGeometricRestart(int base, double grow);`

`setGeometricRestart(int base, double grow, int restartLimit);`

- `base`: indica il numero di backtrack massimo permesso nel primo albero di ricerca
- Una volta che tale limite è raggiunto
  - Parte un restart
  - La ricerca continua finché sono stati fatti `base*grow` backtrack
  - Dopo ogni restart il numero massimo di backtrack possibili è aumentato del fattore `grow`.
  - `restartLimit`: indica il numero massimo di restart

# Restart (2)

---

- Esempio

```
CPSolver s = new CPSolver();  
s.read(model);  
s.setGeometricRestart(14, 1.5d);  
s.setFirstSolution(true);  
s.generateSearchStrategy();  
s.attachGoal(new DomOverWDegBranching(s, new  
    IncreasingDomain()));  
s.launch();
```

# Limiti sullo spazio di ricerca (1)

- Il solver permette di imporre limiti allo spazio di ricerca secondo vari criteri
- Quando il solver raggiunge uno di questi limiti la ricerca si ferma anche se non ha trovato soluzione
- **time limit**
  - ▣ Riguarda il tempo trascorso dall'inizio della ricerca
  - ▣ E' settato usando `setTimeLimit(int timeLimit)`, dove l'unita' di misura e' il millisecondo
  - ▣ `getTimeCount()` restituisce il tempo totale di esecuzione
- **node limit**
  - ▣ Riguarda il numero di nodi esplorati
  - ▣ E' settato usando `setNodeLimit(int nodeLimit)`
  - ▣ `getNodeCount()` restituisce il numero totale dei nodi esplorati

# Limiti sullo spazio di ricerca (2)

---

- **backtrack limit**

- ▣ Riguarda il numero di backtrack fatti
- ▣ E' settato usando `setBackTrackLimit(int backtrackLimit)`
- ▣ `getBackTrackCount()` restituisce il numero totale dei backtrack

- **fail limit**

- ▣ Riguarda il numero di fallimenti
- ▣ Un fallimento e' settato usando `setFailLimit(int failLimit)`
- ▣ `getFailCount()` restituisce il numero totale dei fallimenti



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

# Choco solver

**Maria Silvia Pini**

Dipartimento di Matematica Pura e Applicata

Università di Padova



**Grazie per l'attenzione!**