

Constraint Satisfaction Problems

Cercheremo ancora soluzioni a problemi. Ora però gli stati assumono una struttura e contengono informazione che viene utilizzata nella ricerca di una soluzione. Si introduce la nozione di vincolo e si vede come alcuni metodi di ricerca già studiati possono essere applicati con successo. Si introducono anche nuovi metodi di ricerca, specifici.

Qualche esempio dell'uso di vincoli

- **Design di oggetti:**
la specifica della struttura di un oggetto deve rispettare dei vincoli funzionali e fisici
- **Allocazione di risorse:**
occorre tener conto di quantità, priorità, tempi di utilizzo, tempi per entrare nella disponibilità, politiche d'uso
- **Progettazione di circuiti:**
date un'occhiata a
<ftp://ftp.cs.brown.edu/pub/techreports/96/cs96-34.ps>
- **Pianificazione percorsi robotici:**
tutti i movimenti fisici sono sottoposti a vincoli (per manovre per parcheggiare)



<https://www.flickr.com/photos/pio1976/3130250099>

Quali tipi di problemi?

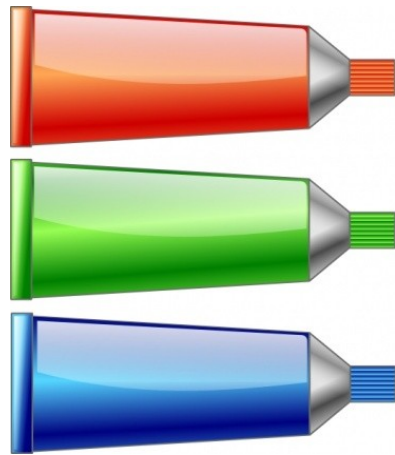
- Un constraint satisfaction problem (CSP) è definito da:
 - Un **insieme di variabili** X_1, \dots, X_n
 - Un **insieme di vincoli** C_1, \dots, C_m
 - Opzionale: in alcuni casi è richiesta la massimizzazione di una **funzione obiettivo**

Stato del problema e assegnamento

- Gli **stati** di un CSP sono dati da tutti gli assegnamenti possibili per le variabili del CSP
- Un **assegnamento** $\{X_{i1} = v_{i1}, X_{i2} = v_{i2}, \dots\}$ è un'attribuzione di valori a un sottoinsieme delle variabili del CSP
- Un assegnamento è detto:
 - **Completo**: se assegna valori a tutte le variabili del CSP
 - **Consistente**: se non viola alcun vincolo del CSP
 - **Soluzione**: se è completo e consistente
- Quando esiste una soluzione per un vincolo si dice anche che esiste un mondo possibile che soddisfa il vincolo

Esempio: coloratura di mappe

Colorare la mappa di rosso, verde e blu evitando che territori confinanti siano dello stesso colore



Esempio: coloratura di mappe

7 variabili, una per territorio, i cui domini sono tutti uguali $\{R, G, B\}$

WA $\in \{R, G, B\}$
NT $\in \{R, G, B\}$
SA $\in \{R, G, B\}$
Q $\in \{R, G, B\}$
NSW $\in \{R, G, B\}$
V $\in \{R, G, B\}$
T $\in \{R, G, B\}$



Esempio: un possibile assegnamento

7 variabili, una per territorio, i cui domini sono tutti uguali $\{R, G, B\}$

WA = R

NT = R

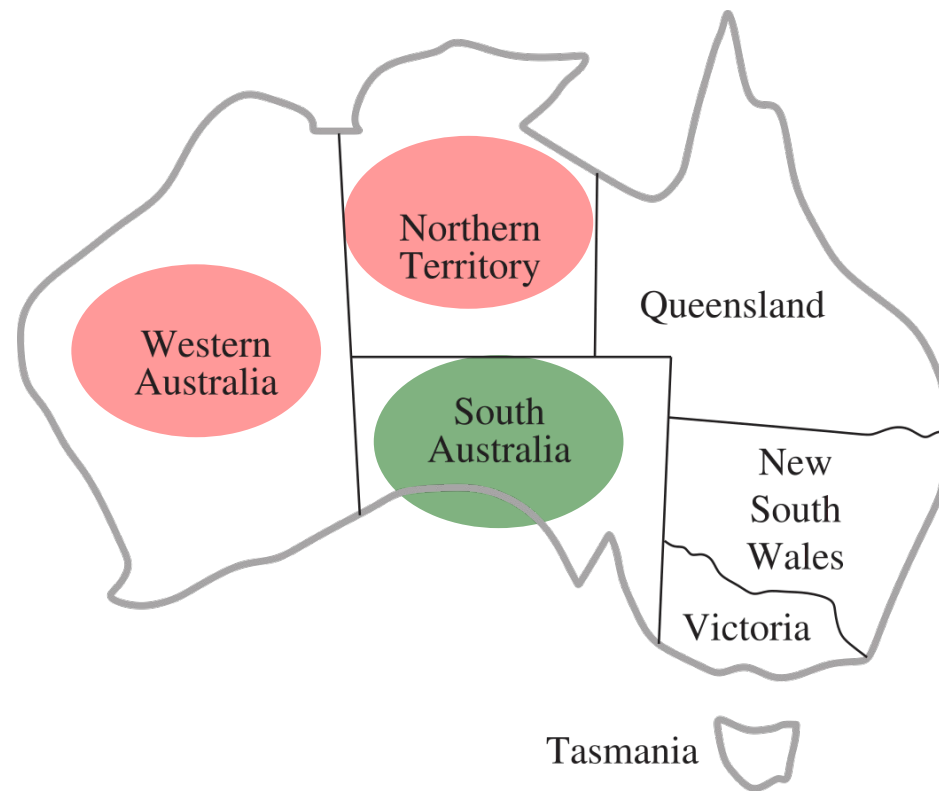
SA = G

Q

NSW

V

T



Esempio: assegnamento consistente

7 variabili, una per territorio, i cui domini sono tutti uguali $\{R, G, B\}$

WA = R

NT = G

SA = B

Q

NSW

V

T



Esempio: una possibile soluzione

7 variabili, una per territorio, i cui domini sono tutti uguali {R, G, B}

WA = R

NT = G

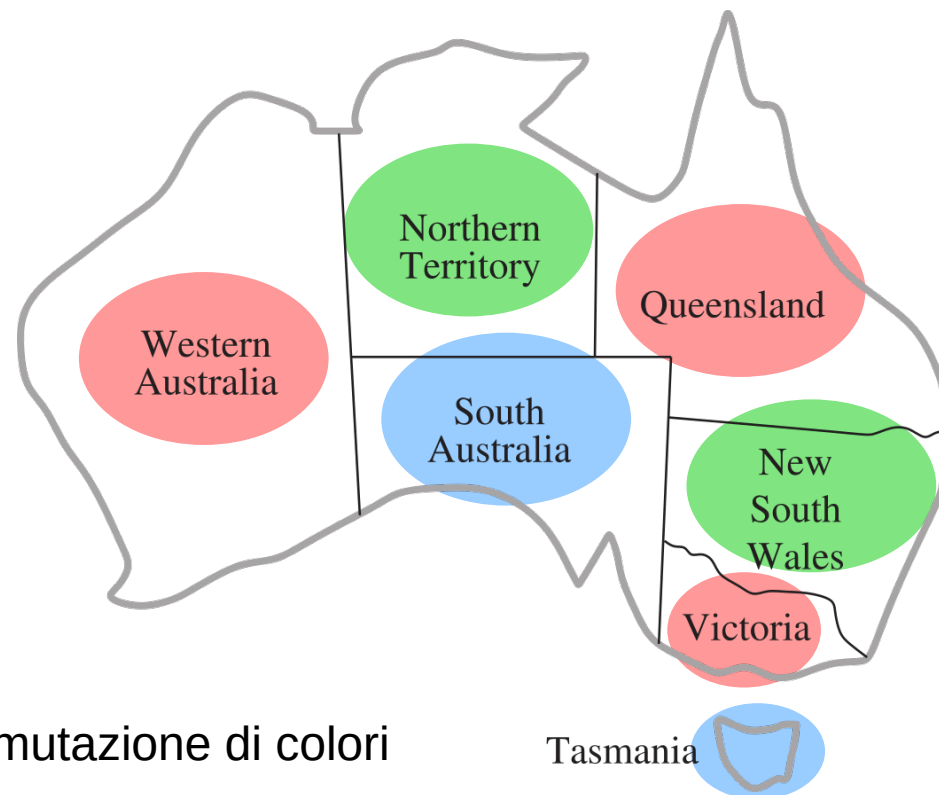
SA = B

Q = R

NSW = G

V = R

T = B



NB: qualunque permutazione di colori
è una soluzione

Esempio: vincoli

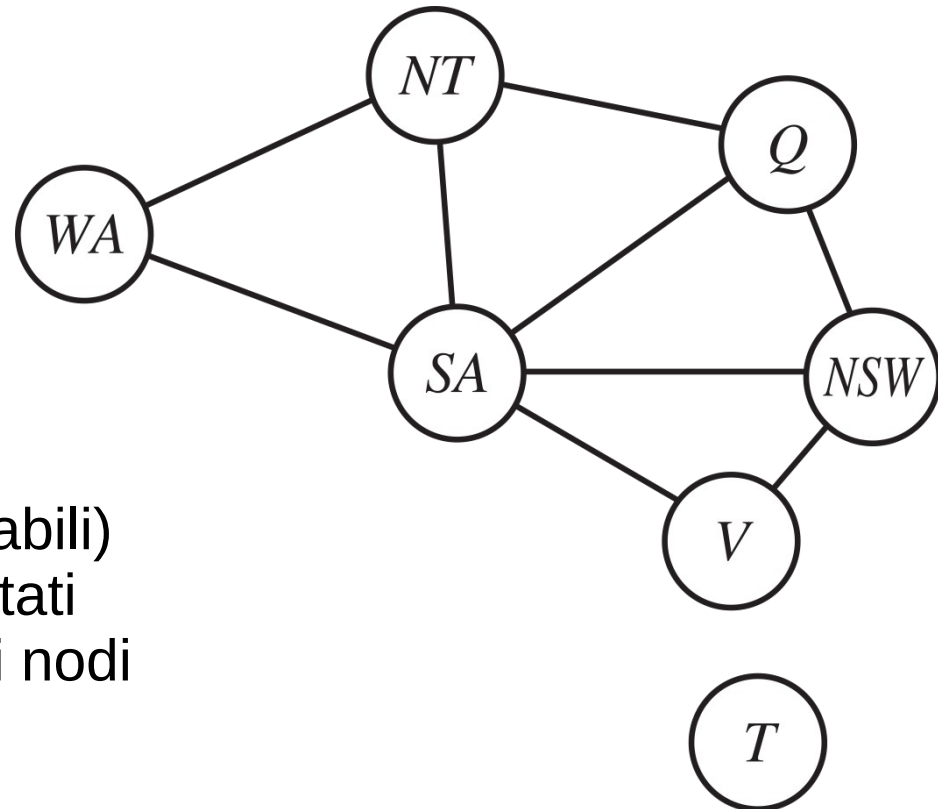
I vincoli riguardano coppie di territori confinanti. Supponendo che il linguaggio di rappresentazione contenga l'operatore \neq (diverso) avremo quindi:

WA \neq NT
WA \neq SA
NT \neq SA
NT \neq Q
SA \neq Q
SA \neq NSW
SA \neq V
Q \neq NSW
NSW \neq V



Tasmania è un'isola

Grafo di vincoli



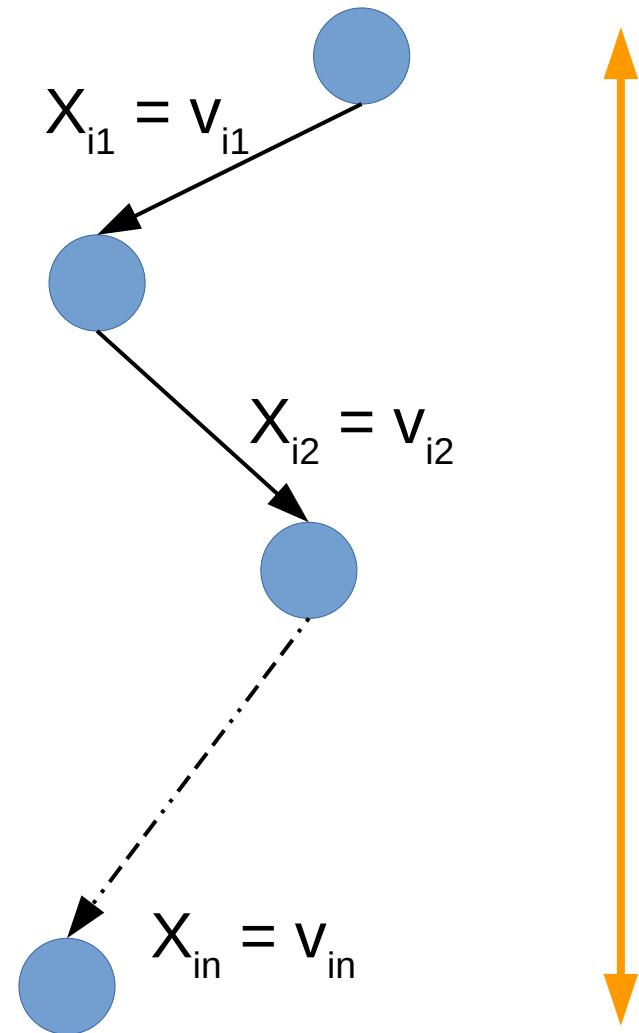
I vincoli binari (fra due variabili) possono essere rappresentati come archi di un grafo i cui nodi sono le variabili del CSP

CSP e problemi di ricerca

- È possibile formulare i CSP come problemi di ricerca in uno spazio degli stati:
 - **Stato iniziale** = { } assegnamento vuoto
 - **Successore** = assegnamento di un valore a una delle variabili che non ce l'hanno facendo attenzione che non sorgano conflitti
 - **Test obiettivo** = assegnamento completo
 - **Costo** = ogni passo ha costo costante (ad esempio 1)

Caratterizzazione

Profondità massima



Poiché ogni passo valorizza una variabile senza valore, i cammini saranno al più lunghi quanto il numero delle variabili del CSP. Sia n questo valore.

Stati dell'albero di ricerca

- Uno **stato** è un assegnamento di valori:
 $\{X1 = v1, X2 = v2, \dots, Xn = vn\}$
- L'**ordine** (il cammino) con cui i valori vengono assegnati alle variabili è irrilevante sul risultato, ad esempio:

$\{X1 = ?, \underline{X2 = v2}, X3 = ?\}$



$\{\underline{X1 = v1}, X2 = v2, X3 = ?\}$



$\{X1 = v1, X2 = v2, \underline{X3 = v3}\}$

$\{\underline{X1 = v1}, X2 = ?, X3 = ?\}$



$\{X1 = v1, X2 = ?, \underline{X3 = v3}\}$



$\{X1 = v1, \underline{X2 = v2}, X3 = v3\}$

Stesso risultato

Stati dell'albero di ricerca

- Uno **stato** è un assegnamento di valori:
 $\{X1 = v1, X2, = v2, ..., Xn = vn\}$
- L'**ordine** (il **cammino**) con cui i valori vengono assegnati alle variabili è irrilevante sul risultato
- È possibile applicare metodi di ricerca già visti (esempio: blind)

Tipi di domini

- **Domini finiti:**

è possibile enumerare i vincoli mettendo in relazione i diversi valori (es. Australia)

- **Domini infiniti:**

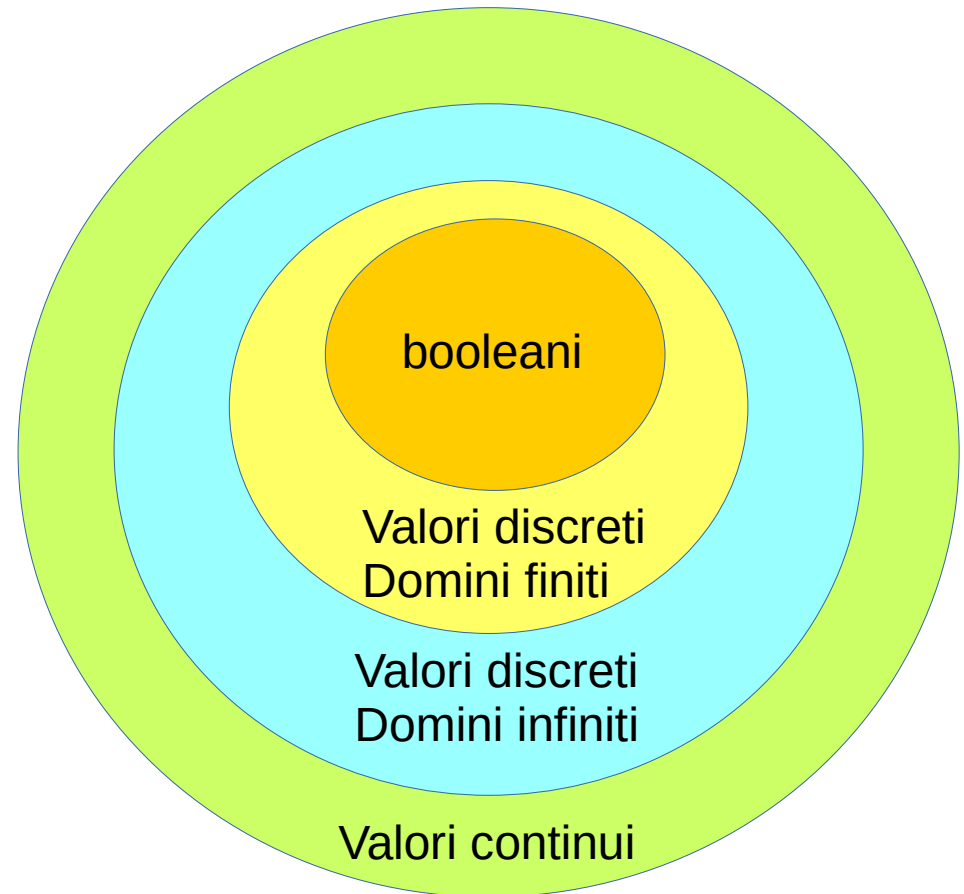
non è possibile enumerare i vincoli,
si usano **linguaggi di specifica**, esempio per dire che Lavoro2 deve iniziare almeno 5 giorni dopo Lavoro1 si potrebbe scrivere: $\text{Lavoro1} + 5 < \text{Lavoro2}$

- **Domini continui**

la programmazione lineare permette di risolvere CSP in cui i **vincoli sono disuguaglianze lineari** che specificano una regione convessa

Variabili

- Possono essere:
 - A valori discreti
 - Booleani (NP-completa)
 - A domini finiti
 - A domini infiniti
 - A valori continui



Arità dei vincoli

- **Vincoli unari**
coinvolgono una variabile e un valore, esempio $T \neq G$ il colore della Tasmania deve essere diverso da verde
- **Vincoli binari**
coinvolgono due variabili e possono essere rappresentati come archi di un grafo, esempio $WA \neq NT$
- **Vincoli a tre o più variabili**
coinvolgono un numero qualsiasi di variabili, possono essere rappresentati da ipergraf (grafi con archi che connettono più di due nodi), esempio $different(WA, NT, SA)$. A volte possono essere scomposti in vincoli binari

Vincoli a 3 e più variabili, esempio

Vincoli a 3 e più variabili, esempio

- **Criptoaritmetica**: gioco in cui a ogni lettera corrisponde una cifra diversa, bisogna trovare la sostituzione corretta

$$\begin{array}{r} \text{S E N D} \\ + \text{M O R E} \\ \hline \text{M O N E Y} \end{array}$$

Vincoli a 3 e più variabili, esempio

- Criptoaritmetica**: gioco in cui a ogni lettera corrisponde una cifra diversa, bisogna trovare la sostituzione corretta

$$\begin{array}{r} \text{S E N D} \\ + \text{M O R E} \\ \hline \text{M O N E Y} \end{array}$$

Dominio di S e M: $[1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9]$

Dominio di E, N, D, O, R, Y:

$[0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9]$

Vincoli: a lettere diverse valori diversi

Vincoli a 3 e più variabili, esempio

- **Criptoaritmetica**: gioco in cui a ogni lettera corrisponde una cifra diversa, bisogna trovare la sostituzione corretta

$$\begin{array}{r} \text{S E N D} \\ + \text{M O R E} \\ \hline \text{M O N E Y} \end{array}$$

questo vincolo coinvolge tutte le variabili (non è binario):

$$(1000*S+100*E+10*N+D+1000*M+100*O+10*R+E) = (10000*M+1000*O+100*N+10*E+Y)$$

Vincoli e criteri di preferenza

- I vincoli possono essere più o meno rigidi
- Distinguiamo fra **vincoli** veri e propri e **criteri di preferenza**
- Vincoli e criteri di preferenza si differenziano sul modo in cui la loro violazione impatta sulla soluzione:
 - Una soluzione **deve soddisfare tutti i vincoli**
 - Una soluzione **può violare uno o più criteri di preferenza**
 - Il soddisfacimento dei criteri di preferenza permette di ordinare le soluzioni identificando quelle preferibili e quelle meno preferibili

Esempio, criterio di preferenza

- Nella definizione dell'orario di lezione un docente può dire di preferire le lezioni del mattino
- Questo “vincolo” va composto con quelli degli altri docenti
- Risultato: l'orario prevede che il docente faccia lezione sempre al pomeriggio 😞

11-12	(Aula F)	Svil AS T3 (Laboratorio Dijkstra)	(Aula F)	(Aula A)	(Laboratorio Turing)
12-13	Sic (Aula F)	Svil AS T2 (Laboratorio Von Neumann) Svil AS T3 (Laboratorio Dijkstra)	Sic (Aula F)	Svil AS (Aula A)	Prog III Lab1 (Laboratorio Turing)
13-14					
14-15	Sist Int (Aula F)	Logicalnf (Aula C) Sic (Aula F)	Svil AS (Aula C)	Logicalnf (Aula B) Sist Int (Aula F)	Logicalnf (Aula F)
15-16	Sist Int (Aula F)	Logicalnf (Aula C) Sic (Aula F)	Svil AS (Aula C)	Logicalnf (Aula B) Sist Int (Aula F)	Logicalnf (Aula F)
16-17	Svil AS T2 (Laboratorio Von Neumann)				
17-18	Svil AS T2 (Laboratorio Von Neumann)				
18-19					

La soluzione non è ottimale, perché non soddisfa la preferenza, ma potrebbe essere la migliore fra quelle possibili

Rappresentare gli stati

- Stato = assegnamento
- Modi diversi di rappresentare lo stato influiscono sul tempo della ricerca
- Approccio di forza bruta: generate-and-test
Usa solo informazioni di stato
- Ricerca blind con backtracking
Usa anche i vincoli

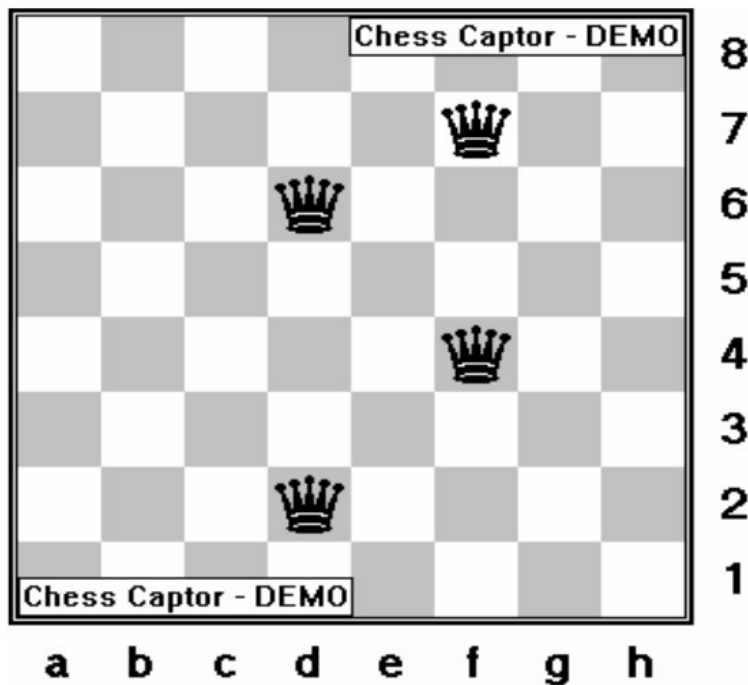
Usare solo informazioni di stato è pratico?

Generate-and-test

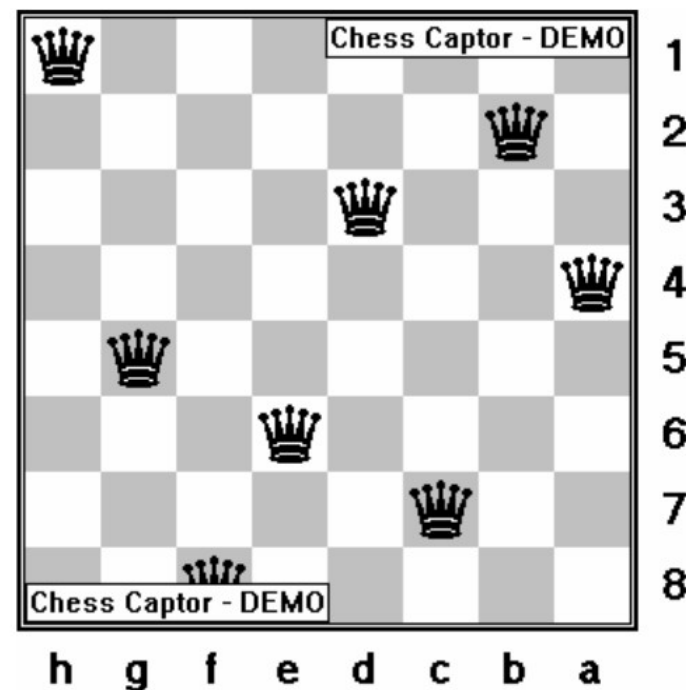
- Si può adottare una **rappresentazione a stato completo**, cioè utilizzare solo **assegnamenti completi**, che possono o meno essere consistenti
- **Generate-and-test**, metodo per la risoluzione di CSP molto semplice (ma costoso):
 - Finché non hai una soluzione e ci sono delle alternative:
 - 1) Genera un assegnamento completo
 - 2) Controlla se è consistente
 - 3) Se sì è una soluzione, esci dal ciclo
 - 4) Se no torna al passo 1
 - Se hai una soluzione restituiscila
 - Altrimenti fallimento
- Può richiedere l'esplorazione dell'intero spazio degli assegnamenti!

Esempio: problema delle 8 regine

- Posizionare 8 regine su una scacchiera 8x8 in modo tale che nessuna risulti sotto attacco di un'altra
- Il problema ha 92 soluzioni distinte (12 se si considerano solo quelle non ottenibili da altre per simmetria)



NO



SOLUZIONE



Generate-and-test: 8 regine

Q			
Q			
Q			
Q			

	Q		
Q			
Q			
Q			

		Q	
Q			
Q			
Q			

			Q
Q			
Q			
Q			

Q			
	Q		
Q			
Q			

Q			
		Q	
Q			
Q			

■ ■ ■

NB: le scacchiere sono 4x4 per rendere l'idea del procedimento senza occupare troppo spazio

Quanto tempo ci vorrà?

La risposta dipende da come abbiamo rappresentato il problema

8 regine come CSP

- **Primo modo (esempio):**

- **Variabili:** Q1, Q2, ..., Q8
ognuna rappresenta la posizione di una regina
- **Domini:** le posizioni sono numerate in modo crescente
1, 2, 3, ..., 16, 17, 18, ..., 64
- La soluzione riportata prima corrisponde all'assegnamento:
Q 1 = 1, Q2 = 15, Q3 = 21, Q4 = 32, Q5 = 34, Q6 = 44, Q7
= 54, Q8 = 59
- **Problema:**
 - se ci sono **n variabili** ognuna delle quali può assumere **d valori**, si hanno **dⁿ possibili assegnamenti**
 - Nell'esempio ben oltre 28.100.000.000.000 possibili assegnamenti

8 regine come CSP, versione 2

- **Secondo modo:**
ogni regina deve per forza occupare una diversa colonna quindi
assegnamo ciascuna regina alla colonna di numero uguale
(esempio: Q1 sta nella colonna 1)
- **Variabili:** Q1, ..., Q8
- **Dominio:** 1, ... 8
il numero di riga che completa le coordinate della regina
- La soluzione di prima sarà quindi rappresentata come:
Q1 = 1, Q2 = 5, Q3 = 8, Q4 = 6, Q5 = 3, Q6 = 7, Q7 = 2, Q8 = 4
- **Va molto meglio:** abbiamo “solo” $8^8 = 16.777.216$ assegnamenti alternativi ma sono ancora tanti ...



Generate-and-test: 8 regine

- E se avessimo un numero maggiore di regine?
- In generale per N regine si hanno N^N configurazioni
- Se avessimo 16 regine le configurazioni sarebbero 18.446.744.073.709.551.616
- \sim 1200 anni di computazione

2) Usiamo più conoscenza: introduciamo i vincoli

Per passi, a partire da una semplice ricerca in profondità con backtracking, vedremo come si può rendere più efficiente la ricerca usando più e meglio l'informazione a disposizione

Generate-and-test: 8 regine

- Fino ad ora non abbiamo rappresentato i **vincoli**:
 - Date due qualsiasi regine Q_i e Q_j queste devono essere posizionate in modo che nessuna delle due sia attaccata dall'altra
 - Due regine si attaccano quando:
 - Occupano la stessa colonna:
impossibile nella nostra rappresentazione
 - Occupano la stessa riga:
aggiungiamo il vincolo $Q_i \neq Q_j$
 - Occupano la stessa diagonale:
aggiungiamo il vincolo $|i - j| \neq |Q_i - Q_j|$

Ricerca di una soluzione in profondità

- Esploriamo lo spazio degli stati (dei possibili assegnamenti) utilizzando una ricerca depth-first con backtracking
- Ricerca non informata + vincoli per decidere quando potare un cammino
- La limitatezza dei cammini rende ragionevole la scelta della ricerca in profondità, tuttavia spesso branching factor elevato

Ricerca di una soluzione con backtracking

- Siano:
 - **n** = numero delle variabili
 - **d** = numero medio dei valori possibili per ciascuna variabile
 - Uno qualsiasi dei valori può essere assegnato a una qualsiasi delle variabili
- Il branching factor sarà **n*d** al primo livello, **(n-1)*d** al secondo (perché una variabile è stata fissata), eccetera
 - l'albero avrà **n! * dⁿ** foglie

Esempio Australia

7 variabili

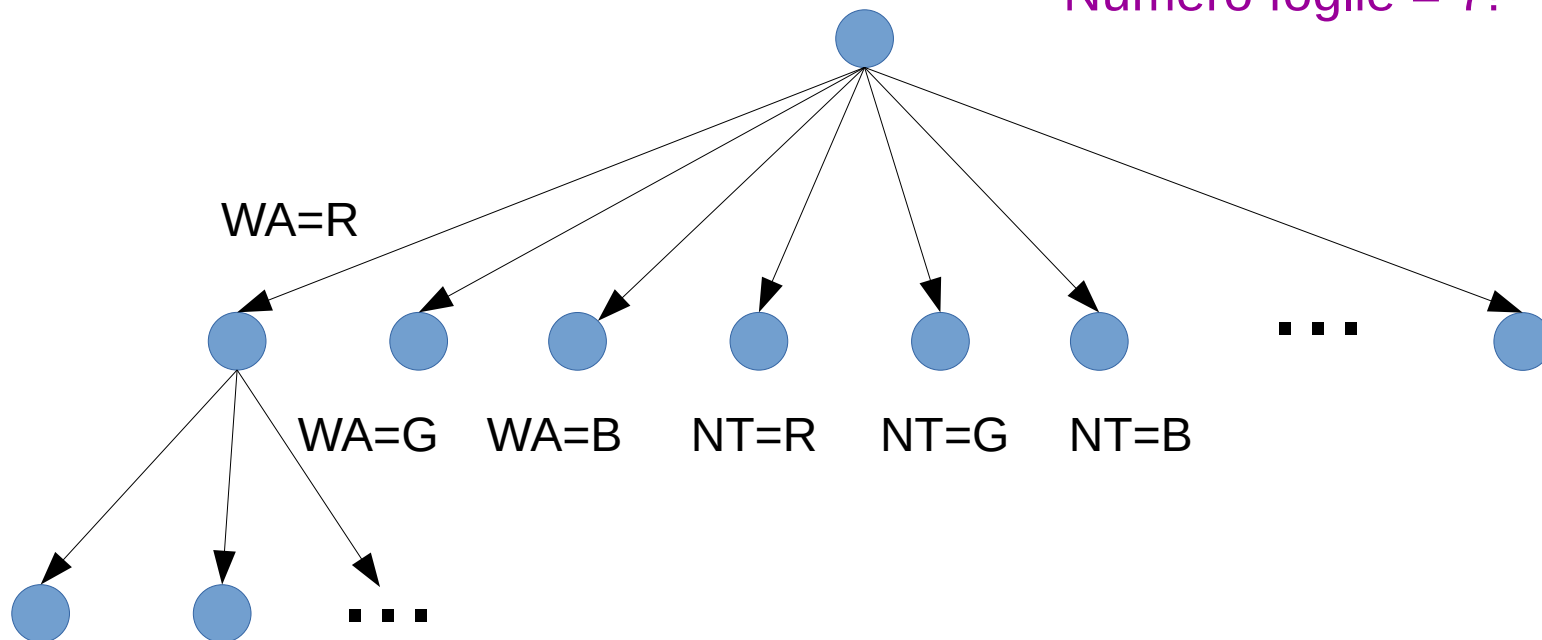
3 valori per variabile

Branching factor liv. 1 = 21

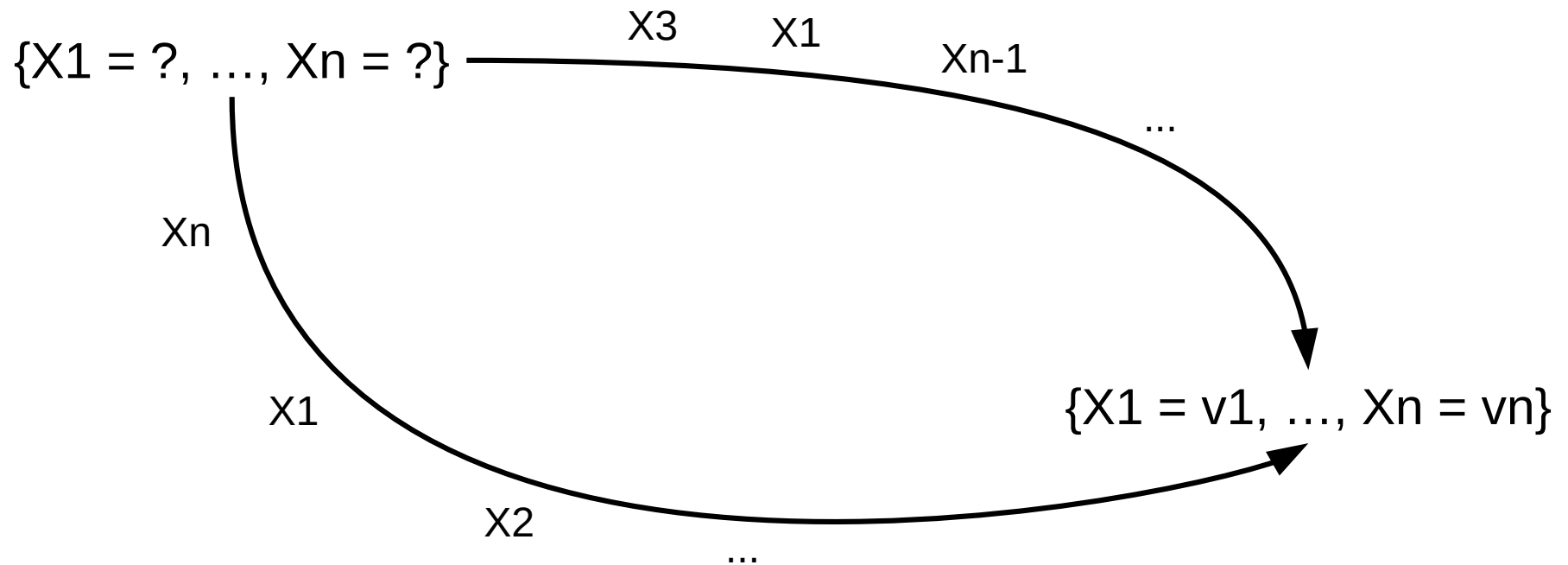
Branching factor liv. 2 = 18

...

Numero foglie = $7! * 3^7 = 11.022.480$



I CSP sono commutativi

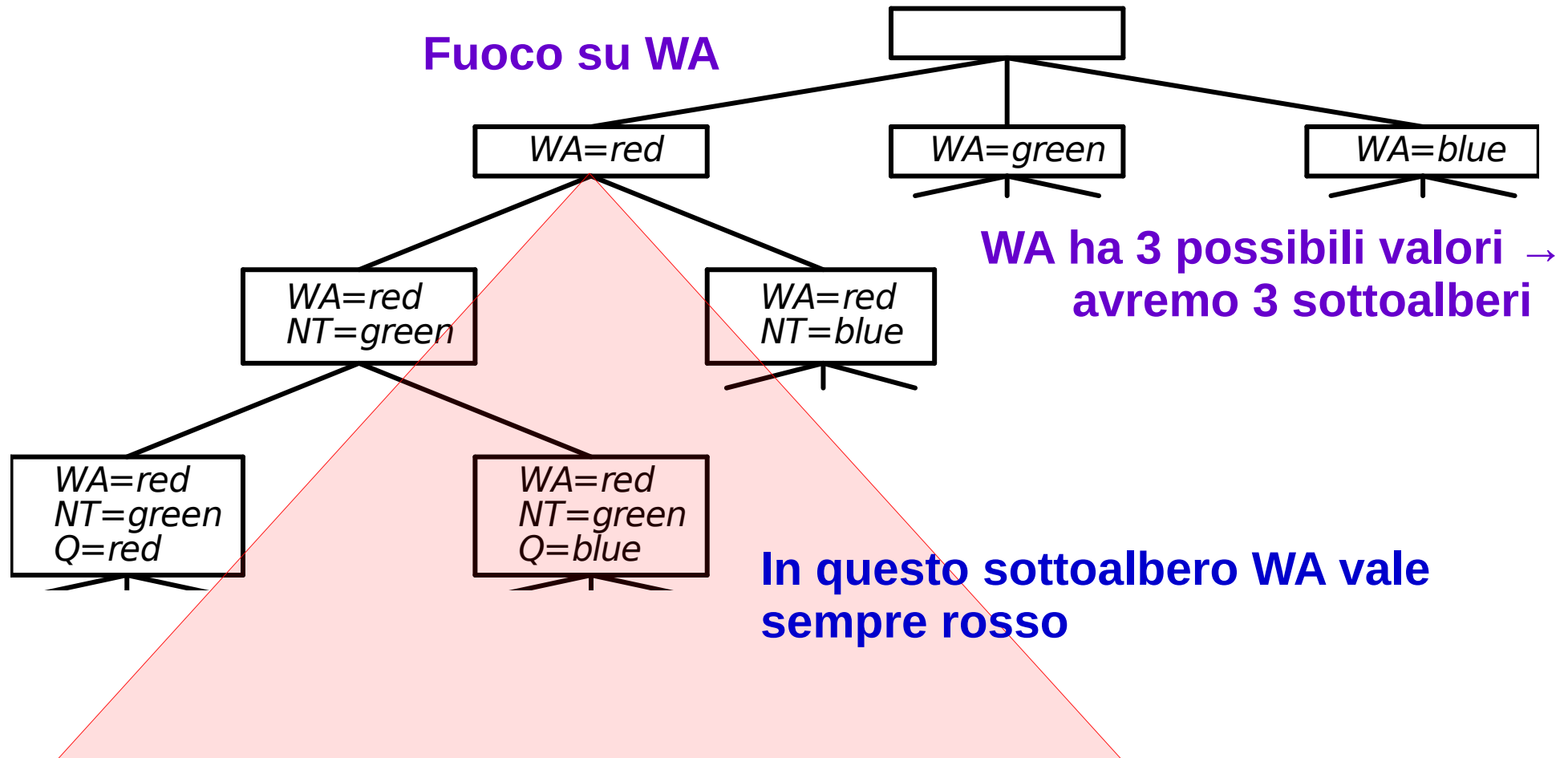


La stessa soluzione è ottenibile tramite più cammini, permutando l'ordine con cui le variabili vengono assegnate. La soluzione è sempre la stessa e l'ordine è ininfluenza sulla bontà della soluzione.

Gli algoritmi quindi **prima scelgono una variabile** e **poi un valore** per questa variabile

Esempio, Australia

Fuoco su WA



Con questa restrizione **il numero di foglie si riduce a d^n** , nel nostro esempio a **2.187** (un bel risparmio rispetto a 11.022.480)

Ricerca con backtracking: algoritmo

```
function BACKTRACKING-SEARCH(csp) returns a solution, or failure
  return RECURSIVE-BACKTRACKING({ }, csp)

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

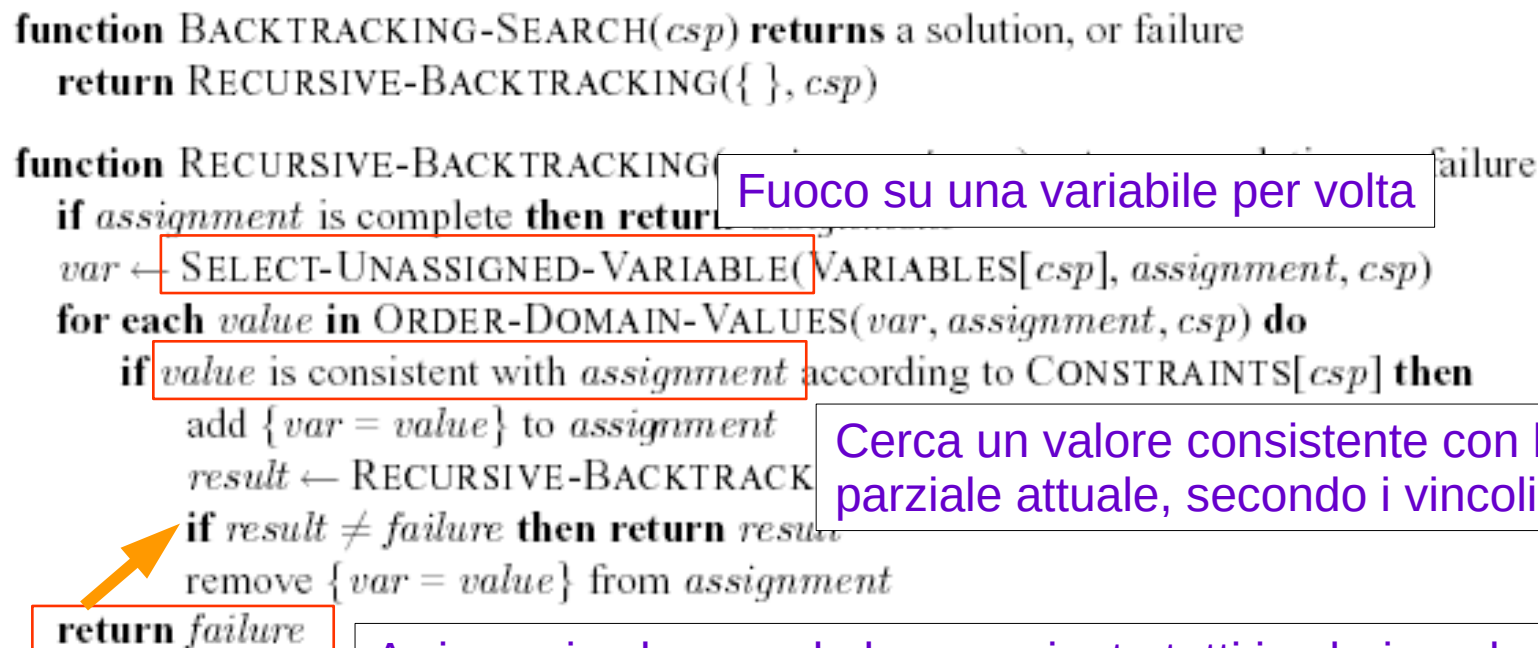
Figure 5.3 A simple backtracking algorithm for constraint satisfaction problems. The algorithm is modeled on the recursive depth-first search of Chapter 3. The functions SELECT-UNASSIGNED-VARIABLE and ORDER-DOMAIN-VALUES can be used to implement the general-purpose heuristics discussed in the text.

Questo algoritmo è riportato nella II edizione del libro ma non nella III

Ricerca con backtracking: algoritmo

```
function BACKTRACKING-SEARCH(csp) returns a solution, or failure
  return RECURSIVE-BACKTRACKING(assignment, csp)

function RECURSIVE-BACKTRACKING(assignment, csp) returns failure
  if assignment is complete then return assignment
  var ← SELECT-UNASSIGNED-VARIABLE(VARIABLES[csp], assignment, csp)
  for each value in ORDER-DOMAIN-VALUES(var, assignment, csp) do
    if value is consistent with assignment according to CONSTRAINTS[csp] then
      add {var = value} to assignment
      result ← RECURSIVE-BACKTRACKING(assignment, csp)
      if result ≠ failure then return result
      remove {var = value} from assignment
  return failure
```



The diagram illustrates the backtracking algorithm with several annotations:

- A purple box highlights the line `if assignment is complete then return assignment` with the text "Fuoco su una variabile per volta".
- A purple box highlights the line `if value is consistent with assignment according to CONSTRAINTS[csp] then` with the text "Cerca un valore consistente con l'assegnamento parziale attuale, secondo i vincoli".
- A red box highlights the line `return failure` with an orange arrow pointing to it from the text "Arriva qui solo quando ha esaminato tutti i valori per la variabile e nessuno va bene. Failure causa backtracking ed esplorazione di alternative".

Figure 5.3 A algorithm is modeled on the recursive depth-first search of Chapter 3. The functions SELECT-UNASSIGNED-VARIABLE and ORDER-DOMAIN-VALUES can be used to implement the general-purpose heuristics discussed in the text.