

# Inteligência Artificial

---

Fabício Olivetti de França

07 de Junho de 2018



1. Problema de Satisfação de Restrição
2. Resolvendo problemas CSP
3. Backtracking (Retrocesso)
4. Exercícios

# Problema de Satisfação de Restrição

---

## Limitações das Buscas (Des)Informadas

- O estado de um problema tem uma estrutura arbitrária diferente para cada problema
- O teste para verificar se o objetivo foi atingido é específico para essa estrutura
- A função que escolhe o estado sucessor também é específico para o problema

# Problema de Satisfação de Restrição (CSP)

O **Problema de Satisfação de Restrição** (CSP, do inglês *Constraint Satisfaction Problem*) formaliza os problemas de busca de acordo com:

- Conjunto de variáveis  $X$  do problema
- Conjunto de domínios  $D$  de cada variável
- Conjunto de restrições  $C$  determinando a validade de uma configuração de  $X$

# Problema de Satisfação de Restrição (CSP)

Ao definir um problema seguindo essa formalização, podemos pensar em um algoritmo único que funcione para todos os algoritmos.

## Exemplo: Colorir um mapa

Dado o mapa da Australia abaixo, queremos colorir cada estado de uma cor diferente de seus vizinhos:



## Exemplo: Colorir um mapa

Formulação CSP:

- $X = \{WA, NT, Q, SW, V, SA, T\}$
- $D_i = \{\text{vermelho, verde azul}\}$  para todo  $i$
- $C = \{SA \neq WA, SA \neq NT, SA \neq Q, SA \neq NSW, SA \neq V, WA \neq NT, NT \neq Q, Q \neq NSW, NSW \neq V\}$



## Exemplo: Colorir um mapa

Computacionalmente pode ser interessante representar as restrições na forma:

$$C = \{(SA, WA, \{(verm, verd), (verm, azul), (verd, azul), (verd, verm), (azul, verd), (azul, verm)\}), (SA, NT, \{(verm, verd), \dots\}), \dots\}$$

Assim podemos padronizar nosso algoritmo para lidar com as restrições.

## Exemplo: Colorir um mapa

É fácil perceber que ao definir  $SA = \text{azul}$ , nenhum de seus vizinhos pode usar essa cor.

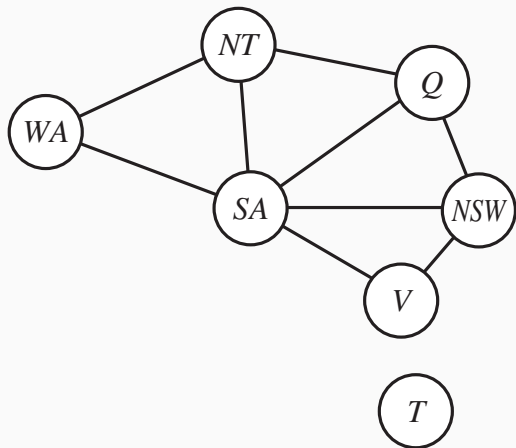
## Exemplo: Colorir um mapa

Em um algoritmo de busca (des)informado, teríamos que explorar  $3^5 = 243$  possibilidades de alocações de cores

Com o uso de restrições, teríamos que explorar apenas  $2^5 = 32$  alocações.

## Grafo de restrições

Representa as restrições na forma de grafos em que cada nó representa uma variável do problema, arestas representam a restrição (ex.:  $\neq$ ).



O mais comum é pensarmos sempre em **variáveis discretas**, ou seja,  $X_i$  é azul ou vermelho,  $X_i$  representa a quantidade de compra de certo material.

Os problemas discretos podem ter **domínio finito ou infinito**.

- Domínio finito: cores do mapa, posições da rainha no tabuleiro.
- Domínio infinito: quantidade de compra de material,

Podemos ter variáveis contínuas em um CSP: tempo, valor de medição como número real, etc.

Se as restrições forem lineares, existem algoritmos que encontram solução em tempo polinomial (veja Programação Matemática).

Quanto as restrições, elas podem ser:

- **Unárias:** envolvendo uma única variável,  $SA \neq verde$
- **Binárias:** envolvendo duas variáveis,  $SA \neq WA$
- **Alta ordem:** envolvendo 3 ou mais variáveis,  $SA \neq WA \neq NT$

As restrições também podem modelar preferências!



# Resolvendo problemas CSP

---

Um nó do grafo de restrições é dito **nó consistente** se nenhum valor de seu domínio viola uma restrição unária envolvendo a variável.

É possível remover todas as restrições unárias de um grafo de restrições, removendo as restrições do domínio.

No exemplo de colorir o mapa, se definirmos a restrição  $SA \neq verde$ , então ele passa a não ser consistente pois seu domínio é  $\{verde, vermelho, azul\}$ .

Devemos então fazer com que o domínio de  $SA$  seja  $D_{SA} = \{vermelho, azul\}$ .

Uma variável é dita **arco consistente** se o domínio dessa variável satisfaz todas as restrições binárias envolvendo ela.

Da mesma forma é possível remover os valores do domínio de cada variável para torná-la consistente.

Imagine que temos duas variáveis  $X_1, X_2$  e a restrição  $X_2 = X_1^2$ , sendo o domínio de ambas  $\{0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9\}$ .

Para tornar as duas variáveis consistentes devemos fazer:

$$D_1 = \{0, 1, 2, 3\}$$

$$D_2 = \{0, 1, 4, 9\}$$

## Algoritmo AC-3

Para tornar um problema arco consistente podemos seguir os seguintes passos:

---

```
1 def AC3(csp, queue):
2     if empty(queue):
3         return true
4
5     (i, j)      = queue.pop()
6     revised, csp = Revise(csp, i, j)
7     if revised:
8         D = csp[i]
9         if empty(D[i]): return false
10        [queue.push( (k,i) ) for k in neighbors(i, csp) if k!=i]
11    return AC3(csp, queue)
```

---

## Algoritmo AC-3

---

```
1 def Revise(csp, i, j):
2     X, D, C = csp
3     violate = set([x for x in D[i]
4                   if len([(x,y) in C[i][j] for y in D[j]])==0])
5     if not empty(violate):
6         D[i] = D[i] - violate
7         return true, (X, D, C)
8     return false, csp
```

---

Podemos perceber que a consistência de arco não elimina nenhum valor dos domínios de nosso problema de colorir o mapa.

Precisamos de eliminação de valores de domínio mais fortes para resolver esse problema



## Consistência de Caminho

Um par de nós  $(X_i, X_j)$  é dito possuir **consistência de caminho** levando em conta uma variável  $X_k$  se para todos os possíveis valores  $X_i = a, X_j = b$  dentro de seus domínios, existe pelo menos um valor  $X_k = c$  que não viola nenhuma restrição em  $(X_i, X_k)$  e  $(X_k, X_j)$ .

Se pensarmos no problema de colorir o mapa com apenas duas cores, para tornar as variáveis ( $WA$ ,  $SA$ ) consistentes no caminho com a variável  $NT$ , verificamos as duas possibilidades de atribuição para eles:

$\{WA = \text{vermelho}, SA = \text{azul}\}, \{WA = \text{azul}, SA = \text{vermelho}\}$

Qualquer um dos valores de  $NT$  violam suas restrições em qualquer uma das condições, tornando o domínio  $D_{NT} = \emptyset$ , mostrando que o problema não apresenta solução

---

```
1 def PC2(csp, queue):
2     if empty(queue):
3         return true
4     i,j,k = queue.pop()
5     revised, csp = revise3(i,j,k)
6     if revised:
7         X, D, C = csp
8         if empty(D[k]):
9             return false
10        queue.push([(1,i,j) for l in range(n)
11                    if l != i and l != j])
12        queue.push([(1,j,i) for l in range(n)
13                    if l != i and l != j])
14    return PC2(csp, queue)
```

---

---

```
1 Q = [(i,j,k) for i in range(n)
2           for j in range(i+1,n)
3           for k in range(n)
4           if k != i and k != j]
5
6 PC2(csp, Q)
```

---

# Backtracking (Retrocesso)

---

## Backtracking (Retracement)

O algoritmo **backtracking** é o algoritmo básico de busca não informada para um CSP.

Basicamente é uma busca em profundidade levando em conta:

- Cada nó atribui valores para apenas uma variável
- Não atribui valores que conflitam com alguma restrição
- Para de expandir um nó ao atingir uma solução infactível

# Backtracking

---

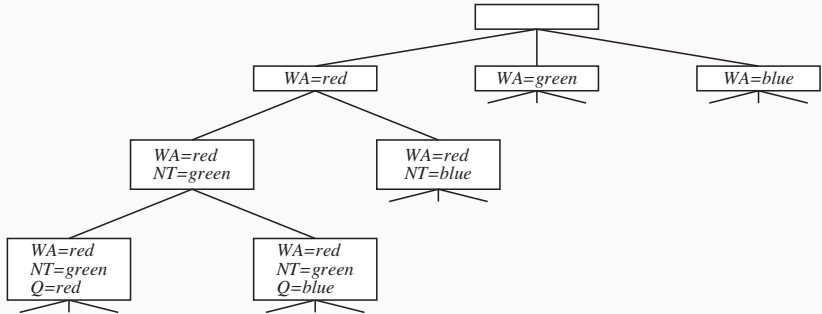
```
1 def Backtracking(sol, csp):
2     X, D, C = csp
3     if length(sol) == length(X):
4         return sol
5     i = seleccioneVar(csp, sol)
6     for v in sortValues(i, sol, csp):
7         if consistent(i, v, csp):
8             sol_p = Backtracking(sol + [(i,v)], csp)
9             if not empty(sol_p):
10                return sol_p
11 return []
```

---



# Backtracking

No nosso problema de colorir mapas:



## Melhorando o Backtracking

A função `selecioneVar` em sua forma mais simples seleciona cada variável do problema na ordem.

Porém uma estratégia é escolher a variável que tem a menor quantidade de valores válidos para a solução parcial atual.

## Melhorando o Backtracking

No nosso problema, se fizermos  $WA = \textit{vermelho}$  e  $NT = \textit{verde}$ ,  $SA$  só poder ter o valor *azul*, e as variáveis  $Q$ ,  $NSW$ ,  $V$  poderão assumir apenas um único valor, levando a uma solução de forma mais rápida.

Outra heurística possível é escolher a variável que faz parte de um maior número de restrições (variável com maior grau), pois uma vez que um valor é designado para ela, muitas opções de valores serão eliminadas ao mesmo tempo.

## Melhorando o Backtracking

Uma vez escolhida a variável, uma boa heurística para escolha de valores é começar por aqueles valores que restringem menos os valores de seus vizinhos.

Suponha  $WA = \text{vermelho}$ ,  $NT = \text{verde}$ , e agora queremos dar um valor a  $Q$ . A escolha de  $Q = \text{azul}$  elimina o último valor legal para seu vizinho  $SA$ , portanto essa heurística exploraria primeiro vermelho.

## Melhorando o Backtracking

Note que a escolha da variável deve ser a que “falha-primeiro”, para resolvermos os problemas mais críticos primeiro.

Por outro lado, a escolha dos valores deve seguir “falha-por-último”, pois queremos evitar de não satisfazer nenhum de seus vizinhos.

Uma outra forma de tentar resolver um problema CSP é através de algoritmos de **busca local**, tais algoritmos partem de uma solução completa e inactível e tentam factibilizar iterativamente.



---

```
1 def HillClimbing(sol, csp, it):
2     if it == 0:
3         return []
4     i, v = minConflito(sol, csp)
5     sol[i] = v
6     if solved( sol, csp ):
7         return sol
8     return HillClimbing(sol, csp, it-1)
```

---

# Exercícios

---

## Exercício

Modele o problema do Sudoku como um CSP

	1	2	3	4	5	6	7	8	9
A			3		2		6		
B	9			3		5			1
C			1	8		6	4		
D			8	1		2	9		
E	7								8
F			6	7		8	2		
G			2	6		9	5		
H	8			2		3			9
I			5		1		3		

(a)

	1	2	3	4	5	6	7	8	9
A	4	8	3	9	2	1	6	5	7
B	9	6	7	3	4	5	8	2	1
C	2	5	1	8	7	6	4	9	3
D	5	4	8	1	3	2	9	7	6
E	7	2	9	5	6	4	1	3	8
F	1	3	6	7	9	8	2	4	5
G	3	7	2	6	8	9	5	1	4
H	8	1	4	2	5	3	7	6	9
I	6	9	5	4	1	7	3	8	2

(b)

## Exercício

Considere o Sudoku ilustrado abaixo. Dado as restrições do tipo *todosDiferentes* envolvendo as variáveis de uma mesma linha, de uma mesma coluna e de um mesmo bloco, transforme todos os domínios em arco-consistente:

<b>1</b>	<b>2</b>	<b>3</b>	<b>4</b>
<b>3</b>		<b>1</b>	<b>2</b>
<b>2</b>			
	<b>1</b>		<b>3</b>

Aplique o algoritmo de Backtracking e o HillClimbing para o problema de colorir o mapa. Inicie a solução de HillClimbing com todas as cores vermelhas.