

## Encadeamento progressivo: Exemplo no domínio dos veículos

- Carregar a BR de veículos no MI e atribuir valores iniciais para algumas variáveis, guardando esses fatos na MT.
  - **Fatos iniciais:** num-rodas=4, motor=sim, num-portas=3, tamanho=médio
- Fase de “casamento”
  - Conjunto de conflito da 1ª rodada de inferência resulta em apenas uma regra  
**Automóvel:** Se num-rodas=4  
E motor=sim  
Então veículoTipo=automóvel

## Encadeamento progressivo: Exemplo no domínio dos veículos

- A resolução de conflito fica então trivial.
- Fatos na MT:
  - num-rodas=4; motor=sim; num-portas=3;  
tamanho=médio
  - *veículoTipo=automóvel*
- Casamento: **segunda rodada de inferência seleciona apenas 1 regra para o conjunto de conflito:**
  - **MiniVan: Se** *veículoTipo=automóvel*  
E tamanho=médio  
E num-portas=3  
**Então** *veículo=MiniVan*

## Encadeamento progressivo: Exemplo no domínio dos veículos

- Fatos na MT:
  - num-rodas=4; motor=sim; num-portas=3; tamanho=médio
  - veículoTipo=automóvel; *veículo=MiniVan*
- Casamento:
  - terceira rodada de inferência seleciona a mesma regra que na rodada anterior
  - como esta já foi disparada, não será adicionada novamente ao conjunto de conflito
  - com o conjunto de conflito vazio, o processo de inferência para
- Com os fatos na MT, concluimos então que o veículo procurado é uma *Minivan*.

## Exemplo: regras disparadas

- O fluxo de informações se dá através de uma série de regras encadeadas a partir das premissas para as conclusões

**Automóvel:** **Se** num-rodas=4

**E** motor=sim

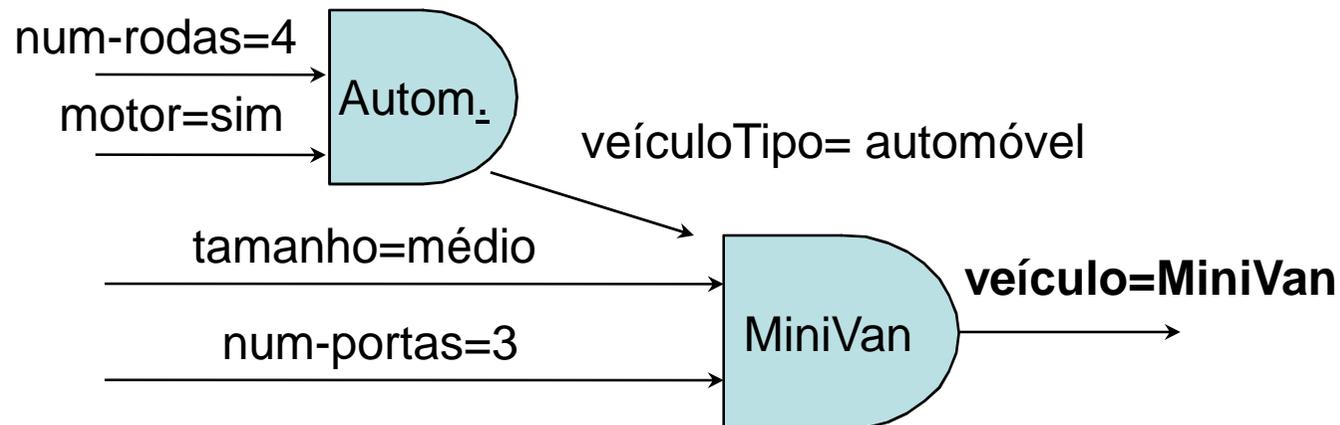
**Então** *veículoTipo=automóvel*

**MiniVan:** **Se** veículoTipo=automóvel

**E** tamanho=médio

**E** num-portas=3

**Então** *veículo=MiniVan*



## Encadeamento regressivo: Busca e Casamento

- Da hipótese aos dados
  - Parte da **hipótese** que se quer provar, procurando regras na BR cujo **conseqüente** satisfaz essa hipótese.
  - usa as regras da BR para responder a perguntas
  - busca provar se uma asserção é verdadeira
    - ex.: **criminoso(Fulano)?**
  - só processa as regras relevantes para a pergunta
- Duas etapas:
  - Busca e Casamento (unificação)
- Utilizado em sistemas de aconselhamento
  - trava um “diálogo” com o usuário
  - ex.: MYCIN

## Encadeamento regressivo: algoritmo

1. Armazena as regras da BC na máquina de inferência (MI) e os fatos na memória de trabalho (MT);
  2. Adiciona os dados iniciais à memória de trabalho;
  3. Especifica uma **variável objetivo** para a MI;
  4. Busca o conjunto de regras que possuem a **variável objetivo** no **conseqüente da regra**  
(Isto é, seleciona todas as regras que atribuem um valor à variável objetivo quando disparadas.)
- Insera as regras selecionadas na **pilha de objetivos**;

5. Selecciona a regra no topo da pilha de objetivos
  - Se a pilha de objetivos está vazia, o algoritmo falha!  
(não conseguiu provar a hipótese de entrada)
6. Tenta provar que a regra selecionada é verdadeira testando, um a um, se todos os seus antecedentes são verdadeiros:
  - a) se o 1o. antecedente é V, vá em frente para o próximo
  - b) se algum antecedente dessa regra for F, a regra toda falha;
    - o algoritmo volta ao passo 5 (para tentar provar outra regra selecionada previamente, disponível na pilha de objetivos)

## 6. Continuação:

c) quando todos os antecedentes são provados V  
- dispara a regra = instancia a variável no seu conseqüente para o valor que aparece nessa regra e

- devolve o resultado para o usuário (o algoritmo termina com sucesso).

d) se o **valor-verdade** de um antecedente é **desconhecido** (porque não está na MT):

- suspende o processamento da regra atual  
- vai para o passo 4 com essa variável como variável objetivo.

(nesse caso, o algoritmo cria uma nova pilha de objetivos, com base na nova variável objetivo – **RECURSÃO!**)

## 6. Continuação:

### d) continuação:

- Se conseguir provar que o valor-verdade dessa nova variável é V:
  - dispara a regra, instancia a variável no seu conseqüente para o valor que aparece nessa regra;
  - abandona a nova pilha de objetivos e
  - **retoma o processamento da regra** que estava sendo provada antes (6.a)
- Se o valor-verdade dessa nova variável é F:
  - abandona a regra e volta para a nova pilha de objetivos
  - se nova pilha de objetivos estiver vazia, o algoritmo falha.

## 6. Continuação:

### d) continuação:

- Se o **valor-verdade** de um antecedente dessa nova regra sendo testada é **desconhecido**
  - suspende o processamento da regra atual
  - vai para o passo 4 com essa variável como variável objetivo.

(**RECURSÃO** de novo!)

## Encadeamento regressivo: Busca e Casamento

- O sistema percorre a BC em busca regras cujo **conseqüente** “casa” com a **hipótese de entrada**
  - Unificação é realizada com busca em profundidade
- Se a hipótese de entrada é um fato (ex. criminoso(Fulano)),
  - a busca para quando encontra a 1ª regra que casa com o fato
  - o sistema devolve uma variável booleana (V ou F).

## Encadeamento regressivo: Busca e Casamento

- Se a hipótese tem alguma variável livre (ex. criminoso(X)),
  - o sistema (programador) pode optar por devolver a 1ª instanciãção encontrada, ou
  - devolver uma lista com todas as possíveis instanciãções para aquela variável.
- Portanto, **não há conflito de execuãção de regras!**

## Encadeamento regressivo: Exemplo no domínio dos veículos

- Carregar a BR de veículos na MI e os fatos na MT
- Fatos iniciais:
  - num-rodas=4, motor=sim, num-portas=3, tamanho=médio
- Especificar variável objetivo
  - veículo=?
- Pilha de objetivos
  - regras com **variável objetivo** no **conseqüente**
    - as 7 primeiras regras da nossa BC

## Encadeamento regressivo: Exemplo no domínio dos veículos

- Tenta provar verdadeiros os antecedentes da 1ª regra usando **busca em profundidade**
  - **Bicicleta: Se** veículoTipo=ciclo
    - E num-rodas=2
    - E motor=não
    - Então** veículo=*Bicicleta*
- *VeículoTipo=ciclo* não aparece na MT
  - nova variável objetivo
- Atualiza pilha de objetivos
  - inclui regras com nova variável objetivo no conseqüente
    - apenas a penúltima regra da nossa BC

## Encadeamento regressivo

- *veículoTipo=ciclo* só é verdade em apenas uma regra
  - **Ciclo: Se**  $\text{num-rodas} < 4$   
**Então**  $\text{veículoTipo} = \text{ciclo}$
- Verifica o valor verdade dos antecedentes da regra
  - $\text{num-rodas} < 4 \implies \text{FALSO!}$
- Donde se deduz que  $\text{veículo} = \text{Bicicleta}$  é **Falso!**

## Encadeamento regressivo

- Desempilha as outras regras, uma a uma, até encontrar a regra abaixo - que vai dar certo!
  - **MiniVan: Se** *veículoTipo=automóvel*  
E *tamanho=médio*  
E *num-portas=3*  
**Então** *veículo=MiniVan*
- *VeículoTipo=automóvel* não existe na MT
  - **Automóvel: Se** *num-rodas=4* OK! (1)  
E *motor=sim* OK! (2)  
**Então** *veículoTipo=automóvel* ==> OK! (3)
- Tenta provar os outros antecedentes da regra, que estão todos instanciados na MT, e são verdadeiros!
- *veículo=MiniVan* é verdade!

## Encadeamento regressivo

- Se o **fato** a ser provado **não aparece** explicitamente na base e nem pode ser deduzido por nenhuma outra regra, **duas** coisas podem ocorrer, dependendo da implementação do sistema
  - o fato é considerado FALSO
    - ex. Prolog
  - o sistema consulta o usuário via sua interface
    - ex. Sistema ExpertSinta

## Regras com fator de incerteza

- ➔ Geralmente, é necessário associar-se um fator de incerteza (ou de confiança) a algumas regras na BR
- ➔ Incerteza nos dados e na aplicação das regras
  - If (previsão-do-tempo = chuva) > 80%
  - and (previsão-períodos-anteriores = chuva) = 85%
  - then (chance-de-chuva = alta) = 90%
- ➔ Infelizmente ...
  - ➔ combinar as incertezas dos antecedentes neste caso propaga erros
  - ➔ só uma abordagem probabilista pode tratar este tipo de incerteza corretamente

# Exemplos de SE

## Histórico: GPS (1960s)

- General Problem Solver (GPS)
- Motivação:
  - leis do pensamento + máquinas poderosas
- Funcionamento:
  - $\cong$  planejamento + sub-goaling
    - ex. estou com fome => comer => pedir pizza => telefonar => ir para a sala => sair do quarto...
- O Logic theorist deu certo mas.... em geral, GPS não funciona
  - fraca representação de conhecimento
  - humanos são bons só em domínios restritos

## Histórico: Primeiros SEs (1960s-1970s)

### ➤ DENDRAL

- Inferir estrutura molecular de componentes desconhecidos dadas a massa espectral e a resposta nuclear magnética
- Conhecimento especializado poda a busca por possíveis estruturas moleculares
- Fez sucesso: publicações científicas
- Representação procedimental de conhecimento

## Histórico: Primeiros SEs (1960s-1970s)

### ➤ MYCIN

- Diagnosticar rapidamente meningite e outras infecções bacterianas, e prescrever tratamento
- Representação de conhecimento baseada em regras probabilísticas (em torno de 500)
- Fez sucesso: acima de 90% de acerto
- introduziu explicação e boa interface com usuário

### ➤ Exemplo de regra

```
if the infection is meningitis and  
the type of infection is bacterial and  
the patient has undergone surgery and  
the patient has under gone neurosurgery and  
the neurosurgery-time was < 2 months ago and  
the patient got a ventricular-urethral-shunt  
then infection = e.coli(.8) or klebsiella(.75)
```

## Histórico: 1970s & 1980s

- 1970s: Esforço para desenvolver melhores (e mais especializadas)
  - Linguagens de representação de conhecimento
  - Mecanismos de inferência
- Conclusões
  - O poder de um sistema é derivado do conhecimento específico que ele possui, e não de esquemas de inferências e formalismo particular que ele emprega
  - As linguagens existentes já bastam
- 1980s: Grande *boom* dos SEs
  - XCON, XSEL, CATS-1, etc.

# CATS-1

- Problema da General Electric:
  - Aposentadoria de David Smith: engenheiro especialista em falhas de motores elétrico-diesel de locomotivas
  - Custo deste tipo de engenheiro
- Solução convencional
  - Treinamento de engenheiros novatos
- 1980: Construção de CATS-1 (DELTA)
  - Meses de entrevista, 3 anos p/ primeiro protótipo
  - Permite diagnóstico em poucos minutos
  - Existe um em cada oficina
  - Dá treinamento: é amigável e explica decisões

# Balanço

## Benefícios do S.E.

- Criação de repositório de conhecimento
- Crescimento de produtividade e qualidade
- Habilidade de resolver problemas complexos
- Flexibilidade e modularidade
- Operação em ambientes arriscados
- Credibilidade
- Habilidade de trabalhar com informações incompletas ou incertas
- Fornecimento de treinamento

## Problemas e Limitações

- Avaliação de desempenho difícil
- É difícil extrair conhecimento especialista
- Só trabalham muito bem em domínios estreitos
- Engenheiros de Conhecimento são raros e caros
- Transferência de conhecimento está sujeito a um grande número de preconceitos

## Últimos desenvolvimentos

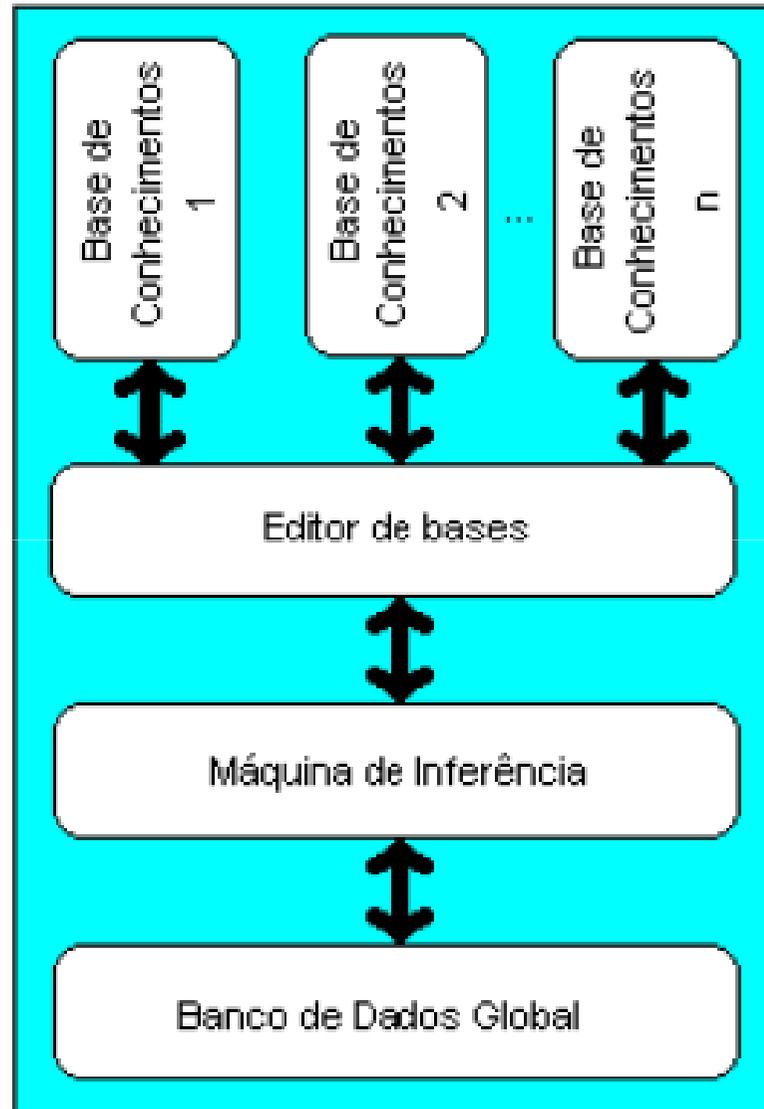
- Aquisição de conhecimento:
  - SEs de 2ª geração & aprendizagem
- Integração com outros sistemas
  - ex. banco de dados e sistemas de suporte à decisão
- Tratamento de incerteza

# Expert SINTA

# Expert SINTA

- Desenvolvido no laboratório de Inteligência Artificial da Universidade Federal do Ceará (UFC)
- Uma ferramenta visual para criação de sistemas especialistas
- Utiliza regras de produção (SE... Então...)
- Ferramenta *shell*
  - Diversos sistemas podem compartilhar uma mesma máquina de inferência e outras características comuns;
  - Focam o implementador em apenas representar o conhecimento do especialista;
  - Fornece suporte para a construção de interfaces
  - Possui tratamento probabilístico
  - Utiliza raciocínio regressivo
  - Utiliza fatores de confiança
  - Disponibiliza ferramentas de depuração

# Sistemas Especialistas



Arquitetura simplificada do Expert SINTA

# Expert SINTA

## ➤ Regras de produção

- Modularidade;
- Facilidade de edição (manutenibilidade);
- Transparência do sistema.

## ➤ Regras no Expert SINTA

Se esposa autoriza ou vou escondido

E dinheiro  $\geq$  valor ingresso

ENTÃO vou para o esfrega [90%]

Denomina-se os conseqüentes de uma regra como as **cabeças** da regra e os antecedentes, **caudas**. (proveniente de PROLOG)

# Expert SINTA

Critérios para definições de assertivas no Expert SINTA :

( I ). A estrutura de cada cauda (premissa) deve obedecer ao seguinte modelo:

<conectivo> <atributo> <operador> <valor>

<conectivo>: NÃO, E, OU

<atributo>: variável capaz de assumir uma ou múltiplas instanciações no decorrer da consulta à base de conhecimentos

<operador>: =, >, <=, <>,...

<valor>: item de uma lista a qual foi previamente criada e relacionada a um atributo.

## Expert SINTA

( II ). A estrutura de cada cabeça (conclusão) deve obedecer ao seguinte modelo:

<atributo> = <valor> <grau de confiança>

<atributo>: equivalente ao usado em caudas

“=”: operador de atribuição e não de igualdade

<valor>: equivalente ao usado em caudas

<grau de confiança>: porcentagem indicando a confiabilidade daquela conclusão específica da regra. O grau de confiança varia de 0% a 100%

## Expert SINTA

O raciocínio regressivo (encadeamento para trás) destaca-se em problemas nos quais há um grande número de conclusões que podem ser atingidas, mas o número de meios pelos quais elas podem ser alcançadas não é grande, e em problemas nos quais não se pode reunir um número aceitável de fatos antes de iniciar-se a busca por respostas.

O encadeamento para trás também é mais intuitivo para o desenvolvedor, pois é fundamentada na recursão, um meio elegante e racional de programação, para onde a própria Programação em Lógica se direcionou. Em nenhum momento, porém, deixa-se de reconhecer que o encadeamento para frente possui vantagens em determinadas ocasiões.

## Exemplo de encadeamento para trás

Sejam as seguintes regras um sistema especialista para “decidir se devo ou não ir à praia amanhã”.

➔ **REGRA 1**

**SE** amanhã pode chover = Não  
**E** tenho dinheiro suficiente = Sim  
**E** tenho tempo suficiente = Sim  
**ENTÃO** devo ir à praia = Sim

➔ **REGRA 2**

**SE** amanhã pode chover = Sim  
**OU** tenho dinheiro suficiente = Não  
**OU** tenho tempo suficiente = Não  
**ENTÃO** devo ir à praia = Não

➔ **REGRA 3**

**SE** o serviço de meteorologia disse que vai chover amanhã = Sim  
**ENTÃO** amanhã pode chover = Não

➔ **REGRA 4**

**SE** não vou sair hoje = Sim  
**E** nenhuma emergência ocorrer = Sim  
**ENTÃO** tenho dinheiro suficiente = Sim

➔ **REGRA 5**

**SE** minha namorada ligar = Sim  
**ENTÃO** não vou sair hoje = Não

➔ **REGRA 6**

**SE** meu orientador passar trabalho extra = Sim  
**ENTÃO** tenho tempo suficiente = Não

## Expert SINTA

Examinando o SE percebe-se que o objetivo é determinar o valor da variável “devo ir à praia”.

O Expert SINTA procura as regras nas quais a variável sendo procurada no momento pode receber um valor se a regra for aceita (ou seja, quando ela aparece após o ENTÃO).

Em seguida, a máquina de inferência verifica se a regra vale ou não.

No exemplo dado, o sistema avalia a regra 1 para poder determinar se devo ir à praia ou não.

Mas, para isso, temos que determinar se todas as premissas (amanhã pode chover = Não, tenho dinheiro suficiente = Sim, tenho tempo suficiente = Sim) são verdadeiras.

## Expert SINTA

Para descobrir se amanhã pode chover, tenho que repetir o processo, avaliando a regra 3. Agora tenho que saber se a meteorologia disse sobre a possibilidade de chuva amanhã.

Como não existe nenhuma regra que possa concluir o que a meteorologia disse, o Expert SINTA realiza uma pergunta ao usuário, do tipo “A meteorologia afirmou se amanhã pode chover (Sim/Não)?” (claro, o computador não irá criar uma frase, essa é uma das tarefas do criador da base de conhecimento).

Se a meteorologia disser que amanhã vai chover, então primeira premissa da regra 1 passará no teste (quem confia nos serviços meteorológicos?).

## Expert SINTA

Avaliando a segunda premissa e repetindo o processo do encadeamento para trás, chegamos à regra 4. Mas, para descobrir se eu vou sair hoje ou não, é preciso recorrer à regra 5.

A regra 5 leva a uma pergunta, pela qual concluiremos se tal regra vai ser aprovada. Se realmente for aprovada, a primeira premissa da regra 4 é verdadeira, fazendo com que verifiquemos agora a segunda premissa.

Quando todas as premissas da primeira regra forem avaliadas, podemos determinar se a regra 1 foi aprovada ou não. Caso contrário, passamos para a próxima regra que possa concluir um valor para a variável devo ir à praia.

# Expert SINTA

## Variáveis univaloradas x variáveis multivaloradas

- Uma única variável pode receber vários valores em uma única consulta ao sistema. É muito comum, por exemplo, em sistemas de diagnóstico médico, onde o paciente pode apresentar mais de uma doença. Portanto, é importante saber lidar com variáveis que podem ter apenas uma instanciamento (univalorada) ou múltiplas (multivaloradas).
- Quando a máquina de inferência está atrás de encontrar instâncias para uma variável univalorada, ela irá procurar até encontrar um valor ou até esgotar todas as possibilidades da base de conhecimento. Se, por algum motivo, durante a busca de uma outra variável, uma variável univalorada receber um valor quando já possuía outro, esse valor antigo será descartado e o novo vigorará.

# Expert SINTA

Variáveis univaloradas x variáveis multivaloradas

➔ A busca de valores para variáveis multivaloradas prossegue até que toda a base de conhecimento seja explorada. Os valores permanecem acumulados. É nessa hora que é preciso ter cuidado com contradições presentes na base. O Expert SINTA, na presente versão, não faz verificações de inconsistências lógicas.

**Obs.:** variáveis numéricas são tratadas como univaloradas, sempre.

# Expert SINTA

## Conhecimento monotônico x conhecimento não-monotônico

No dia-a-dia, enfrentamos situações que modificam as nossas certezas. O que antes tínhamos por certo agora estamos convictos que não são mais realidade. Isso porque nós pensamos em um tipo de lógica não-monotônica, ou seja, podemos receber informações que contrarie as que já possuímos.

No tratamento tradicional de informações da Inteligência Artificial, o conhecimento monotônico, ou seja, aquele que ao acrescentarmos novas informações nunca fica contraditório, inconsistente, é o comumente usado. O Expert SINTA trata o conhecimento de forma essencialmente monotônica.