

# Uvod u umjetnu inteligenciju

## 8. Ekspertni sustavi

prof. dr. sc. Jan Šnajder  
izv. prof. dr. .sc. Marko Čupić  
prof. dr. sc. Bojana Dalbelo Bašić

Sveučilište u Zagrebu  
Fakultet elektrotehnike i računarstva

Ak. god. 2021./2022.



Creative Commons Imenovanje–Nekomercijalno–Bez prerada 3.0

v0.2

# Outline

- 1 Što su ekspertni sustavi i zašto ih trebamo?
- 2 Kratka povijest i sadašnje stanje
- 3 Arhitektura ekspertnih sustava
- 4 Zaključivanje kod ekspertnih sustava
- 5 CLIPS

# Sadržaj

- 1 Što su ekspertni sustavi i zašto ih trebamo?
- 2 Kratka povijest i sadašnje stanje
- 3 Arhitektura ekspertnih sustava
- 4 Zaključivanje kod ekspertnih sustava
- 5 CLIPS

# GPS vs. ES

- Rana UI (1950. i 1960.) bila je usredotočena na razvoj sofisticiranih postupaka zaključivanja (npr., automatsko dokazivanje teorema)
- Cilj ranih sustava bilo je **rješavanje općih problema** (engl. *general problem solving, GPS*).
- Rani UI sustavi:
  - ▶ nisu se oslanjali na velike količine znanja specifičnog za neki zadatak
  - ▶ pokušali su ostvariti inteligenciju a da nužno ne modeliraju ljudsko rasuđivanje
  - ▶ intenzivno su se oslanjali na **pretraživanje**
- Neuspjeh razvoja GPS-a doveo je do nastanka alternativnog pristupa: **sustavi temeljeni na znanju** (engl. *knowledge based systems*) ili **ekspertni sustavi**

# Ljudsko znanje

- Sustavi temeljeni na znanju teže eksplicitno obuhvatiti što ljudi znaju i kako koriste to znanje
- Kako najjednostavnije prikazati **ljudsko znanje**?
- Većina ljudskog znanja (ekspertnog znanja) može se prikazati pomoću **ako–onda pravila**

## Pravilo 1

Ako je temperatura pacijenta veća od  $38^{\circ}\text{C}$ , onda treba propisati lijekove za snižavanje povišene tjelesne temperature.

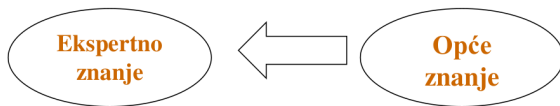
## Pravilo 2

Ako je na semaforu crveno svjetlo, onda se zaustavi.

- Ova se pravila također nazivaju **produksijska pravila**. Sustavi koji ih koriste nazivaju se **produksijski sustavi**, **sustavi temeljeni na znanju** ili **ekspertni sustavi**

# Opće vs. ekspertno znanje

- Važan korak za uspješno rješavanje AI problema: smanjivanje opsega (domene) problema



- **Ekspertno znanje** (domensko znanje) je znanje **usko usredotočeno na specifičnu domenu** (npr., medicina, financije, šah, i sl.), za razliku od znanja potrebnog za rješavanje općih problema
- Ne teži se ostvariti širinu niti općenitost!

# Intelektualno kloniranje



Opća namjera jedna je vrsta **intelektualnog kloniranja**: pronađite osobe sa **znanjem koje je važno i rijetko** (npr., stručni medicinski dijagnostičar, šahist, kemičar), razgovarajte s njima da biste utvrdili koje to specijalizirano znanje posjeduju i na koji način razmišljaju, a zatim to **znanje i razmišljanje utjelovite u računalni program**.

(MITECTS, p430)

# Ekspertni sustavi vs. drugi pristupi

## • Ljudsko rasuđivanje vs. dokazivanje teorema

- ▶ ES ne razmišljaju značajno brže niti drugačije od običnih ljudi
- ▶ Njihova ekspertiza posljedica je toga što imaju **mного više znanja o konkretnom zadatku** od običnog čovjeka

## • Znanje vs. pretraživanje

- ▶ Rani sustavi pokušali su zaobići potrebu za znanjem primjenom učinkovitih tehnika pretraživanja (npr., igranje šaha)
- ▶ ekspertni sustavi ubrzo su pokazali da **znanje može eliminirati potrebu za pretraživanjem**
- ▶ Kombinacija pretraživanja i znanja: pretraživanje usmjereno znanjem (e.g., DENDRAL)





# Znanje vs. pretraživanje: DENDRAL

- DENDRAL (“Dendritic Algorithm”): ES za **analitičku kemiju** razvijen na Sveučilištu Stanford 1960-ih, u svrhu određivanje strukture kemijskog spoja iz njegovog masene spektrometrije
- **Generiraj-i-testiraj** (engl. *generate-and-test*): generiranje svih mogućih struktura i testiranje svake od njih kako bi utvrdio daje li opaženi maseni spektar. Međutim, to je vrlo brzo dovelo do **kombinatoričke eksplozije**
- U suradnji sa **stručnjacima kemičarima**, tvorci DENDRAL-a uspjeli su odrediti koje znakove kemičari uočavaju u spektru, što je omogućilo da se **pretraživanje usredotoči** na određene podvrste molekula



# Sadržaj

- 1 Što su ekspertni sustavi i zašto ih trebamo?
- 2 **Kratka povijest i sadašnje stanje**
- 3 Arhitektura ekspertnih sustava
- 4 Zaključivanje kod ekspertnih sustava
- 5 CLIPS

# Temeljne ideje

## ① Produkcijski sustavi

- ▶ Logičar E. Post 1943. predlaže **produkcijska pravila** kao formalan model izračunavanja
- ▶ sustav za manipulaciju nizovima znakova koji, krenuvši od konačno mnogo nizova, opetovano transformira nizove primjenjujući pravila iz predefiniranog konačnog skupa pravila
- ▶ **Postov kanonski sustav** svediv je na **sustav prepisivanja nizova** (engl. *string rewriting system*). Oba su formalizma **Turing-potpuna**

## ② Ljudski kognitivni proces

- ▶ Knjiga Allena Newella i Herberta A. Simona “Human problem solving” iz 1972.: ljudska kognicija može se modelirati **ako–onda pravilima**
- ▶ jedno pravilo je jedna **granula znanja** (engl. *chunk of knowledge*)
- ▶ osjeti stimuliraju mozak podržajima, koji aktiviraju znanje u našoj **dugoročnoj memoriji** ⇒ ako–onda pravila
- ▶ **kratkoročna memorija** pohranjuje privremeno znanje nastalo zaključivanjem (granule znanja koje možemo istovremeno razmatrati) ⇒ nove činjenice izvedene pravilima

# Rani ekspertni sustavi

- DENDRAL (Feigenbaum i dr. 1971)
  - ▶ otkrivanje molekularne strukture spojeva na temelju spektrometrije
- MYCIN (Davis 1977)
  - ▶ dijagnosticiranje i preporučivanje liječenja bakterijskih krvnih infekcija
  - ▶ oko 450 relativno nezavisnih ako–onda pravila, zaključivanje **ulančavanjem unazad**
  - ▶ prvi sustav sa svim karakteristikama koje su obilježile kasnije ekspertne sustave
- XCON/R1 (McDermott 1978)
  - ▶ sustav za konfiguriranje računala DEC VAX i PDP-11
  - ▶ oko 10,000 pravila, zaključivanje **ulančavanjem unaprijed**
- PROSPECTOR (Duda 1979)
  - ▶ procjena postojanja rudače na temelju geografskih karakteristika
  - ▶ koristi **neizrazitu logiku** (engl. *fuzzy logic*) za modeliranje nesigurnih zaključaka ⇒ TBD iduće predavanje

# Ekspertni sustavi: Uspjeh ili neuspjeh?

- Početak/sredina 1980-ih: prvi val komercijalnih ekspertnih sustava
  - Razvoj je skup i nespretan (napredniji sustavi iziskuju na tisuće vrlo skupih čovjek-sati)
  - U razdoblju od 1987. do 1992. od većine se sustava odustalo, no iz razloga koji nisu tehničke ni ekonomske prirode (menadžerski i organizacijski problemi, npr., usklađivanje razvoja ekspertnih sustava s poslovom strategijom, pravni problemi, itd.)
- ⇒ Uspjeh ekspertnih sustava u tehničkom smislu ne jamči njihovu široku prihvaćenost niti dugoročnu uporabu
- Pa ipak, mišljenja o uspjehu ekspertnih sustava se razilaze. . .

## Ekspertni sustavi: Uspjeh ili neuspjeh?

In the 1990s and beyond, the term expert system and the idea of a standalone AI system mostly dropped from the IT lexicon. There are two interpretations of this. One is that **expert systems failed**: the IT world moved on because expert systems did not deliver on their over hyped promise. The other is the mirror opposite, that expert systems were simply **victims of their success**: as IT professionals grasped concepts such as rule engines, such tools migrated from being standalone tools for developing special purpose expert systems, to being one of many standard tools.

(Wikipedia: Expert system)

Once touted as potentially revolutionizing business operations, you don't hear much about expert systems these days, although proponents claim **more enterprises than you might expect have adopted them**.

(D. Haskin, "Years After Hype, 'Expert Systems' Paying Off For Some")

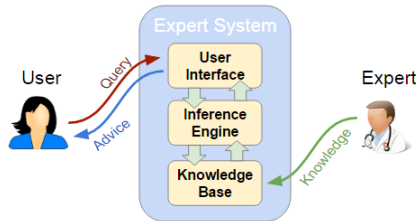
# Sadržaj

- 1 Što su ekspertni sustavi i zašto ih trebamo?
- 2 Kratka povijest i sadašnje stanje
- 3 Arhitektura ekspertnih sustava**
- 4 Zaključivanje kod ekspertnih sustava
- 5 CLIPS

# Stroj za zaključivanje vs. baza znanja

Ekpertni sustavi koriste različite tehnologije za prikazivanje znanja, no svima su zajedničke dvije arhitekturne karakteristike:

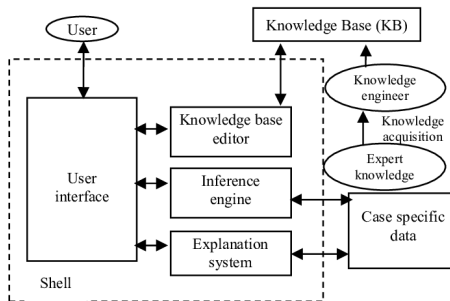
- 1 Razlikovanje između **stroja za zaključivanje** (engl. *inference engine*) i **baze znanja** (engl. *knowledge base*)
  - ▶ stroj za zaključivanje dohvaća pravila i činjenice iz baze znanja
- 2 Uporaba **deklarativnog stila prikazivanja znanja**
  - ▶ pravila su podatkovne strukture s vlastitom semantikom, a ne dio programskog koda u kojem je implementirano stroj za zaključivanje





# Ljuska ekspertnog sustava

- Stroj za zaključivanje odvojen je od baze znanja  $\Rightarrow$  različite baze mogu se koristiti kao “plug-in-ovi”
- **Ljuska ekspertnog sustava** (engl. *expert system shell*): alat za izgradnju ekspertnog sustava
  - ▶ stroj za zaključivanje
  - ▶ uređivač baze znanja
  - ▶ korisničko sučelje i modul za objašnjavanje zaključka



# Popularne ljuške ekspertnih sustava

- CLIPS (“C Language Integrated Production System”), NASA (1985)
  - ▶ najšire korištena ljuška, implementirana u C-u
- JESS (“Java Expert System Shell”), Friedman-Hill & Ernest (2003)
  - ▶ verzija CLIPS-a u Javi
- PyCLIPS
  - ▶ sučelje prema CLIPS-u iz Pythona
- PyKE (“Python Knowledge Engine”)
  - ▶ Prologom inspirirana ljuška implementirana u Pythonu
- ES-builder
  - ▶ edukacijski eksperti sustav, za zaključivanje koristi Prolog

# Ako–onda pravila

- Znanje u ekspertnim sustavima prikazano je u obliku ako–onda pravila (produksijska pravila)



- Nalikuje **implikaciji** u logici ( $A \rightarrow B$ ), ali dvije su ključne razlike:
  - ▶ implikacija je formula logike koja ima istinosnu vrijednost
  - ▶ konzekvent implikacije  $B$  također je formula, dok je konzekvent ako–onda pravila akcija (dodavanje nove činjenice, ali i brisanje činjenica, izvođenje koda, npr., ispis na ekran, itd.)

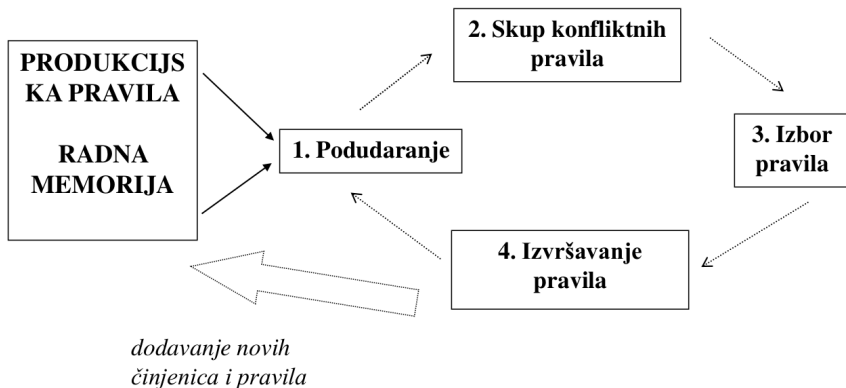
# Sadržaj

- 1 Što su ekspertni sustavi i zašto ih trebamo?
- 2 Kratka povijest i sadašnje stanje
- 3 Arhitektura ekspertnih sustava
- 4 Zaključivanje kod ekspertnih sustava
- 5 CLIPS

# Komponente postupka zaključivanja

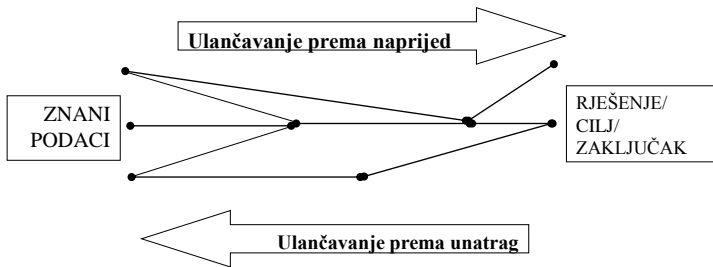
- **Radna memorija** (engl. *working memory*) je dio baze znanja koji:
  - ▶ pohranjuje činjenice koje je dodao korisnik prije pokretanja zaključivanja ili nove činjenice izvedene postupkom zaključivanja
  - ▶ ne pohranjuje ih trajno (kao kratkoročna memorija kod ljudi)
- **Stroj za zaključivanje** je upravljački mehanizam koji izvodi:
  - ▶ **podudaranje** – podudaranje činjenica iz baze znanja s lijevom stranom (uvjetom) ako–onda pravila (koristi učinkovite **tehnike za podudaranje uzoraka**, npr., algoritam Rete)
  - ▶ **razrješavanje konflikta** – ako je omogućeno više od jednog pravila, odabire jedno od njih, npr., pravilo s najvišim predefiniranim prioritetom (engl. **“salience”**)
  - ▶ **primjena pravila** (**“paljenje pravila”**) – izvršenje desne strane (akcija) ako–onda pravila, što rezultira dodavanjem novih činjenica (engl. **“assertion”**) u radnu memoriju, brisanjem činjenica (engl. **“retraction”**) iz radne memorije ili nekom drugom akcijom (u bazu znanja također se mogu dodavati nova pravila)

# Ciklus zaključivanja



## 14. PROCES ZAKLJUČIVANJA U SUSTAVU TEMELJENOM NA PRAVILIMA

- Niz sastavljen od višestrukih zaključaka koji povezuju dani početni opis problema s rješenjem naziva se **LANAC**



- Postupak zaključivanja, tj. automatsko napredovanje kroz lanac, naziva se **ulančavanje**

## 14. PROCES ZAKLJUČIVANJA U SUSTAVU TEMELJENOM NA PRAVILIMA

Postoje dva glavna načina napredovanja prema zaključcima:

### 1. ULANČAVANJE PRAVILA PREMA NAPRIJED

- započinjanje sa znanim podacima i napredovanje prema zaključku  
(engl. **forward chaining (forchaining)**, **data driven processing**, event driven, bottom-up, antecedent, pattern directed **processing** ↔ **reasoning**)

### 2. ULANČAVANJE PRAVILA UNATRAG

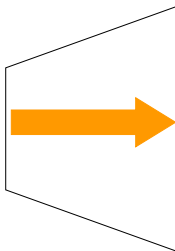
- izbor mogućeg zaključka (hipoteza) i pokušaj dokazivanja valjanosti hipoteze traženjem valjanih potpora (dokaza, engl. **evidence**).  
(engl. **backward chaining (backchaining)**, **goal driven processing**, goal driven, top-down, consequent, expectation driven processing)



## 14. PROCES ZAKLJUČIVANJA U SUSTAVU TEMELJENOM NA PRAVILIMA

- **Ulančavanje prema naprijed** - kada ima malo podataka i puno mogućih rješenja  
(za problemske domene koje uključuju sintezu:  
za dizajniranje, planiranje, raspoređivanje, za nadzor i dijagnostiku sustava za rad u stvarnim vremenu)

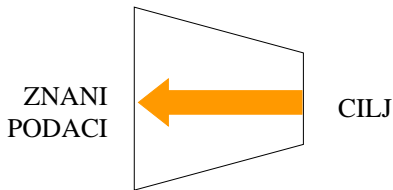
ZNANI  
PODACI



CILJ

## 14. PROCES ZAKLJUČIVANJA U SUSTAVU TEMELJENOM NA PRAVILIMA

- **Ulančavanje unatrag** razuman je izbor kada je malo mogućih zaključaka/ciljeva i puno znanih podataka. (Za probleme dijagnosticiranja, klasificiranja)



- Izbor metode zaključivanja ovisi o osobinama problemske domene i o načinu zaključivanja eksperta
- Moguće je implementirati i **obostrano** (bidirekcionalno) zaključivanje

# 15. ULANČAVANJE PREMA NAPRIJED

## Primjer

- Baza pravila za određivanje vrsta voća
- Parametri (tj. varijable) i njihove vrijednosti su:

Oblik:	izdužen	Promjer:	> 10 cm
	okrugli		< 10 cm
	zaobljen	Vrsta_voćke:	loza
Površina:	glatka		stablo
	hrapava	Voće:	banana
Boja:	zeleni		lubenica
	žuta		dinja
	žuto-smeđa		kanalupe
	crveni		jabuka
	plavi		marelica
	narančasti		višnja
Broj_sjemenki	> 1		breskva
	= 1		šljiva
Vrsta_sjemenke	višestruke		naranča
	koštunjasta		

# 15. ULANČAVANJE PREMA NAPRIJED

## PRAVILA

1	AKO	Oblik = izdužen & Boja = zelena ili žuta
	ONDA	Voće = banana
2	AKO	Oblik = okrugli ili zaobljen & Promjer > 10 cm
	ONDA	Vrsta_voćke = loza
3	AKO	Oblik = okrugli & Promjer < 10 cm
	ONDA	Vrsta_voćke = stablo
4	AKO	Broj_sjemenki = 1
	ONDA	Vrsta_sjemenke = koštunjasta
5	AKO	Broj_sjemenki > 1
	ONDA	Vrsta_sjemenke = višestruke
6	AKO	Vrsta_voćke = loza & Boja = zelena
	ONDA	Voće = lubenica



# 15. ULANČAVANJE PREMA NAPRIJED

7	AKO	Vrsta_vočke = loza & Površina = glatka & Boja = žuta
	ONDA	Voće = dinja
8	AKO	Vrsta_vočke = loza & Površina = hrapava & Boja = žuto-smeđa
	ONDA	Voće = kantalupe
9	AKO	Vrsta_vočke = stablo & Boja = narančasta & Vrsta_sjemenke = koštunjasta
	ONDA	Voće = marelica
10	AKO	Vrsta_vočke = stablo & Boja = narančasta & Vrsta_sjemenke = višestruke
	ONDA	Voće = naranča
11	AKO	Vrsta_vočke = stablo & Boja = crvena & Vrsta_sjemenke = koštunjasta
	ONDA	Voće = višnja
12	AKO	Vrsta_vočke = stablo & Boja = narančasta & Vrsta_sjemenke = koštunjasta
	ONDA	Voće = breskva
13	AKO	Vrsta_vočke = stablo & Boja = žuta ili zelena ili crvena & Vrsta_sjemenke = višestruke
	ONDA	Voće = jabuka
14	AKO	Vrsta_vočke = stablo & Boja = plava & Vrsta_sjemenke = koštunjasta
	ONDA	Voće = šljiva



## 15. ULANČAVANJE PREMA NAPRIJED

- **Znani podaci:** Promjer = 2 cm  
Oblik = okrugli  
Broj\_sjemenki = 1  
Boja = crvena

**Strategija izbora pravila:** pravilo s najmanjim brojem

	<i>Radna memorija</i>	<i>Skup konfliktnih pravila</i>	<i>Pravilo koje pali</i>
0	Promjer = 2 cm Oblik = okrugli Broj_sjemenki = 1 Boja = crvena	3,4	3
1	Vrsta_voćke: stablo	3, 4	4
2	Vrsta_sjemenke=koštunj asta	3, 4, 11	11
3	Voće = višnja	3, 4, 11	STOP

## 18. ULANČAVANJE PRAVILA UNATRAG

### Ulančavanje unatrag

- bitno se razlikuje od ulančavanja unaprijed iako oba načina zaključivanja ispituju i primjenjuju pravila
- **započinje sa željenim ciljem (hipoteza)** i ispituje se da li postojeće činjenice podržavaju izvođenje vrijednosti za taj zaključak
- Sistem **započinje praznom bazom činjenica**. Zadaje se lista ciljeva za koju sustav pokušava izvesti vrijednosti

## 18. ULANČAVANJE PRAVILA UNATRAG

### Koraci:

1. Oblikuj stog inicijalno sastavljen od najvažnijih ciljeva (hipoteza) koje treba dokazati
2. Na vrhu stoga je hipoteza koju treba dokazati. Ako je stog prazan, onda je KRAJ
3. Izdvoji **sva** pravila koja mogu zadovoljavati dani cilj (tj. izdvoji sva pravila čija se DESNA strana podudara s ciljem)



## 18. ULANČAVANJE PRAVILA UNATRAG

4. Za svako od tih pravila učini redom:
- a) **Ako** su **sve premise pravila zadovoljene** (svaki parametar premise ima vrijednost sadržanu u radnoj memoriji)  
**tada izvrši pravilo**, tj. DESNU stranu tog pravila, tj. dodaj zaključke u radnu memoriju. Ne razmatraj više pravila za taj cilj - vrijednost cilja upravo je izvedena paljenjem tog pravila.  
**Ako** je cilj bio vršni cilj **tada** ukloni cilj sa stoga & vrati se na korak 2.  
**Ako** je cilj bio međucilj **tada** ukloni cilj sa stoga & vrati se privremeno suspendiranom cilju

## 18. ULANČAVANJE PRAVILA UNATRAG

- b) **Ako** se vrijednost parametra nađena u memoriji ne podudara sa vrijednošću parametra premise **onda** ne izvršavaj to pravilo
- c) **Ako** premise pravila nisu zadovoljene zato jer jedna od parametarskih vrijednosti te premise nije u radnoj memoriji, **tada** potraži pravilo čija desna strana izvodi vrijednost tog parametra.  
**Ako** barem jedno takvo pravilo postoji **tada** odredi taj parametar kao podcilj, tj.  
postavi taj parametar na vrh stoga &  
idi na korak 2

## 18. ULANČAVANJE PRAVILA UNATRAG

- d) **Ako** korak (c) ne može naći pravilo koje izvodi potrebnu vrijednost tekućeg parametra

**tada** pitaj korisnika za tu vrijednost parametra & dodaj vrijednost u radnu memoriju.

Idi na korak 4a i razmatraj sljedeću premisu tekućeg pravila

- 5. **Ako** su sva pravila koja mogu zadovoljavati tekući cilj provjerena i ako ni jedno nije uspjelo izvesti vrijednost cilja

**tada** cilj ostaje neodređen. Makni cilj sa stoga i prijeđi na korak 2

## 18. ULANČAVANJE PRAVILA UNATRAG

### *Primjer ulančavanja unatrag*

- Neka je naša **početna hipoteza da se radi o komadu voća**
- **hipoteza = (voće)**. Imajući na umu da se radi o višnji - slijedimo sada rad sustava ulančavanjem unatrag, da bi vidjeli je li moguće izvesti da je voće višnja
- U drugom koraku izdvajamo SVA pravila koja izvode vrijednost za voće

## 18. ULANČAVANJE PRAVILA UNATRAG

Cilj (stog)	RADNA MEMORIJA		KONFLIKTNI SKUP	parametar koji se provjerava
(voće)			1,6,7,8,9,10,11,12,13,14	oblik nije u RM i nije na RHS od nekog pravila - <b>?oblik?</b>
(voće)	oblik = okrugli	(R1)	6,7,8,9,10,11,12,13,14	vrsta_vočke -RHS od pravila 2 i 3
(vrsta_vočke je trenutni cilj; cilj voće je privremeno suspendiran)			2,3,6,7,8,9,10,11,12,13,14	oblik - nalazi se u RM - OK promjer - nije u RM i nije na RHS ni jednog pravila <b>?promjer?</b>
(vrsta_vočke voće)	promjer < 10 cm	(R2)	3-PALI, 6,7,8,9,10,11,12,13,14	obje premise od R3 su u RM
(voće)	vrsta_vočke=stablo		6,7,8,9,10,11,12,13,14	prva premisa od R6 nije zadovoljena
(voće)		(R6)	7,8,9,10,11, 12,13,14	prva premisa od R7 nije zadovoljena
(voće)		(R7)	8,9,10,11, 12,13,14	prva premisa od R8 nije zadovoljena

## 18. ULANČAVANJE PRAVILA UNATRAG

(voće)		(R8)	9,10,11, 12,13,14	vrsta_voćke je u RM; 2. premisa nije RM i nije na RHS od ni jednog pravila <b>? boja ?</b>
(voće)	boja = crvena	(R9)	10,11, 12,13,14	druga premisa od R10 nije zadovoljena
(voće)		(R10)	11, 12,13,14	
...	...	..	...	...
(voće)			<b>11 - PALI</b>	voće=višnja

? ... ? – upit korisniku. Sva uklonjena pravila sa vrha stoga za koje ne piše da pale nisu bila zadovoljena. Ulančavanje ide unatrag sve dok se desni dio pravila pojavljuje u nekom drugom pravilu na lijevoj strani

# Sadržaj

- 1 Što su ekspertni sustavi i zašto ih trebamo?
- 2 Kratka povijest i sadašnje stanje
- 3 Arhitektura ekspertnih sustava
- 4 Zaključivanje kod ekspertnih sustava
- 5 CLIPS



**EKSPERTNI SUSTAVI**

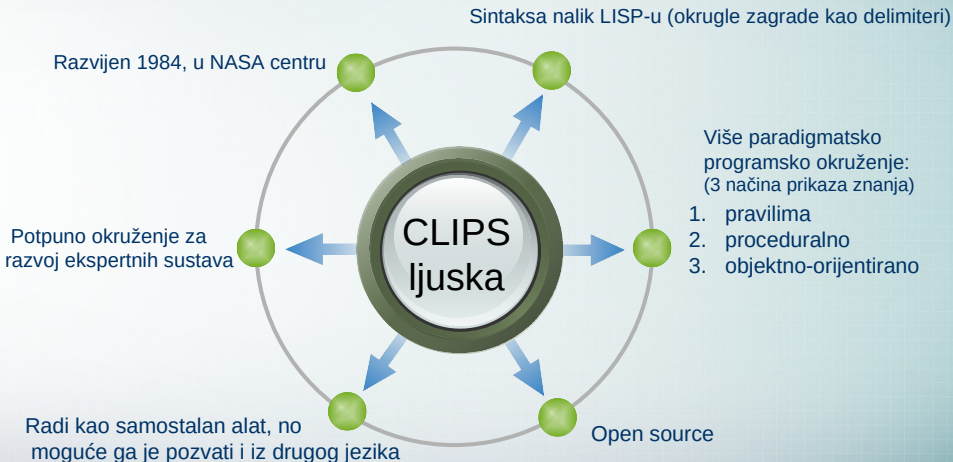
# Kroz primjere

**I** Marin Japec

"I'm sorry Dave, I'm afraid I can't do that. *Hall 9000*



# CLIPS



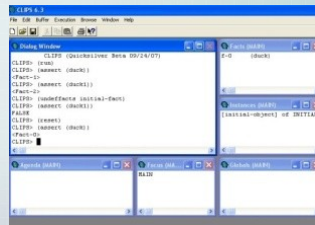
# CLIPS

- ❑ Razlikuje velika i mala slova
- ❑ Činjenice (*facts*) - Baza činjenica predstavlja početno stanje problema
- ❑ Pravila (*rules*) - Baza pravila sadrži operatore koji pretvaraju stanje problema u rješenje

Mehanizam zaključivanja(*inference engine*) u CLIPS-u radi u tri koraka:

1. Uspoređuje činjenice sa pravilima
2. Izabire koje pravilo izvršiti
3. Izvršava odgovarajuću akciju zadanu uz pravilo

<p>“Watch”</p> <p>“Reset”</p> <p>“Run”</p>	<p>CLIPS&gt; (watch rules)</p> <p>CLIPS&gt; (reset)</p> <p>CLIPS&gt; (run)</p>
--	--



# CLIPS-FACTS!

## ČINJENICE

- ❑ Pregledavanje baze činjenica
- ❑ Dodavanje podatka u bazu činjenica: **"assert"**
- ❑ Brisanje činjenice: **"retract"**
- ❑ Brisanje svih činjenica: **"clear"**
- ❑ Definiranje više činjenica odjednom: **"deffacts"**
- ❑ Ili...učitavanje iz datoteke! Potrebno napraviti **"reset"** (tek tada dodajemo ih u bazu)
- ❑ Korištenje predložaka(*templates*): **"deftemplate"**

(*deftemplates Simpson*  
(*slot ime (type STRING) )*  
(*slot godine (type NUMBER)*  
(*default 36)*) )



CLIPS> (*deffacts Simpsoni*  
(*Simpson (ime Homer) )*  
(*Simpson (ime Marge) (godine (34) ) )*)



CLIPS> (*facts*)

CLIPS> (*assert (Homer voli pivo)*)

CLIPS> (*retract 0*)

CLIPS> (*clear*)

CLIPS> (*deffacts Simpsoni*  
(*Homer voli pivo*)  
(*Marge ima plavu kosu*) )

# CLIPS-RULES

## PRAVILA

### Sintaksa:

```
(defrule <imePravila>
<komentar(opcija)>
<deklaracija(opcija)>
<premisa1>
...
<premisaN>
=>
<akcija1>
...
<akcijaM>
)
```

### Npr:

```
(defrule navike
"Homerove navike"
(salience 10)
(Homer drži pivo u ruci)
(Moe razgovara sa Homerom)
=>
(assert (Homer se nalazi u baru) )
(assert (Homer je sretan) )
)
```

### Sa varijablama

```
(defrule navike
(?osoba drži pivo u ruci)
(Moe razgovara sa ?osoba))
=>
(assert (?osoba se nalazi u baru) )
(assert (?osoba je sretan) )
)
```



- Važnost pravila: "**salience**", raspon: [-10 000,10 000], veći broj, veća važnost, default 0

Vidi Clips User's Guide za više informacija!

# Sažetak

- Ekspertni sustavi (sustavi temeljeni na znanju) oponašaju **rasuđivanje stručnjaka u nekoj uskoj domeni**, ne pokušavajući ostvariti rješavanje općenitih problema
- Znanje prikazuju **ako–onda pravilima** (“granule znanja”)
- Jasno odvajaju između **baze znanja** (pohranjuje pravila i činjenice) i **stroja za zaključivanje** (provodi podudaranje uzoraka, razrješavanje konflikta i paljenje pravila)
- **Ljuska ekspertnog sustava** sačinjena je od stroja za zaključivanje i korisničkog sučelja te se može kombinirati s različitim bazama znanja
- Ovisno o primjeni, zaključivanje može biti izvedeno kao **ulančavanje unaprijed** ili **ulančavanje unazad**
- **CLIPS** je široko korištena ljuska s unaprijednim zaključivanjem



*Sljedeća tema: Modeliranje neizvjesnosti*