

OSNOVNI KONCEPTI IN STRUKTURA EKSPERTNIH SISTEMOV

M. GAMS
N. LAVRAČ
I. BRATKO*

UDK: 519.1 : 681.3

INSTITUT JOŽEF STEFAN, LJUBLJANA
* FAKULTETA ZA ELEKTROTEHNIKO, LJUBLJANA

V referatu podajamo pregled področja ekspertnih sistemov, ki so eno najpomembnejših področij umetne inteligence in ki v zadnjih letih doživljajo velik kvalitativni in kvantitativni napredok. Referat opisuje osnovne metodološke koncepte, strukturo, delovanje in značilnosti ekspertnih sistemov. Podaja tudi pregled obstoječih sistemov z oceno njihovega delovanja in uporabnosti.

BASIC PRINCIPLES AND STRUCTURE OF EXPERT SYSTEMS: The paper presents a survey of expert systems which are one of the most important fields of artificial intelligence and have been rapidly advanced over the last years. The paper presents basic methodological concepts, structure, performance and characteristics of expert systems. It also presents a survey of existing systems together with the evaluation of their performance and use.

1. UVOD

Vedina programov umetne inteligence temelji na ideji, da lahko kompleksne probleme rešujemo s hevristično vodenim iskanjem. Hevristično vodeno iskanje se skuša izogniti preiskovanju celotnega problemskega prostora, tako da s posebnimi triki pregleda samo najobetavnejše možnosti. Te metode so prvotno pripeljale do izdelave programov, pri katerih je bil poudarek na učinkovitosti, od problemskega področja v glavnem neodvisnih algoritmih za preiskovanje (npr. program GPS - General Problem Solver; Winston, 77). Izkazalo pa se je, da so ti programi prešibki za učinkovito reševanje kompleksnih problemov in da leži mod visoko zmogljivih sistemov v znanju, ki ga ti sistemi vsebujejo. Na podlagi tega spoznanja so raziskave v zadnjih letih pripeljale do razvoja ekspertnih sistemov.

V najširšem smislu pod pojmom ekspertni sistemi razumemo inteligentne računalniške programe, realizirane z različnimi metodami umetne inteligence. Ime "ekspertni sistemi" izhaja iz zahteve, da ti programi delujejo podobno kot človek-strokovnjak, ki zna na podlagi svojega specjalnega znanja pametno sklepati, svetovati in razlagati svoje odločitve.

Kakršenkoli neinteligenten računalniški program ali program brez zmožnosti pojasnjevanja svojih odločitev pa ne spada v kategorijo ekspertnih sistemov.

Ekspertni sistemi so izrazito aplikativno usmerjeni in pogosto sledujemo njihove opise pod poglavjem "aplikacije umetne inteligence". Zaradi izrazite uporabniške usmerjenosti je vse podrejeno želji po čim boljših rezultatih in tako specifičnemu problemskemu prostoru.

V tem članku podajamo grobi pregled področja ekspertnih sistemov. Referat je izdelan na podlagi spoznanj, pridobljenih s prebiranjem svetovne literature o ekspertnih sistemih, in s preteklim in sedanjim delom skupine za umetno inteligenco Instituta Jožef Stefan v Ljubljani.

Doslej smo se ukvarjali predvsem z raziskavami in implementacijo bazičnih metod umetne inteligence in ekspertnih sistemov. Ob že realiziranih ekspertnih sistemih za igranje Šahovskih končnic pa načrtujemo tudi čisto aplikativne eksperimentne sisteme.

2. OSNOVE DELOVANJA EKSPERTNIH SISTEMOV IN PRODUKCIJSKI SISTEMI

Inteligenta ekspertnih sistemov temelji na velikih bazah znanja, specifičnih za konkretna problemska področja. To znanje je razbito na šimbolj ločene module. Vsak modul vsebuje informacijsko zaključen kos znanja o specifični problemski domeni.

Vedina ekspertnih sistemov deluje tako, da sistem pregleduje podatke, da bi ugotovil, kateri moduli ustrezajo dani situaciji v podatkih. Ko sistem najde modul, katerega iskalni vzorec se ujema z vzorcem v podatkih, se izvrši akcija oz. zaporedje akcij tega modula. Sistemi, ki delujejo na opisani načini, se imenujejo vzorčno vodeni moduli.

Znanje v ekspertnih sistemih je najpogosteje predstavljeno v obliki pravil (ponavadi eno pravilo ustreza enemu modulu).

Pravila imajo običajno obliko situacija =====> akcija Situacija določa pogoje (definira vzorec), pod katerimi je treba izvesti akcijo. Akcija je lahko trditev ali pa procedura, ki spremeni podatkovno bazo ali npr. usmeri kontrolne mehanizme sistema na aktiviranje določenega dela znanja.

Ekspertni sistemi pogosto uporabljajo produkcijske sisteme; to so sistemi, ki imajo znanje predstavljeno v obliki pravil.

Oglejmo si enostaven primer produkcijskega sistema na modelu termostata za vzdrževanje temperature med 18 in 20 stopinjam na Celzija.

temperature>18 in temperatura<20 ==> miruj.
 temperature<10 ==> pokliči-popravilo!
 vključi elektročno-gretje.
 temperature<18 in stanje-peči=ugasnjen
 ==> pričgi peč.
 temperature>20 in stanje-peči=pričgan
 ==> ugasni peč.

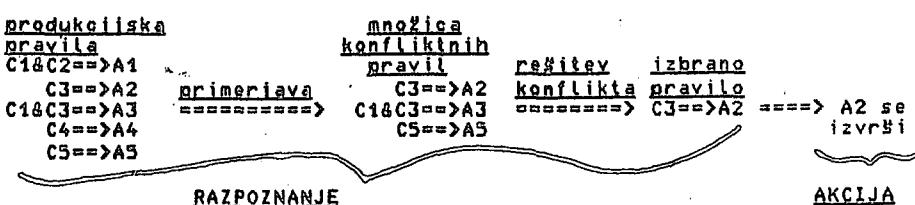
To produkcijski sistem je sestavljen iz štirih pravil. Vsaka teva stran (pogoj) pravila določa vzorec vnaprej izbranih spremenljivk. Sistem poštev pravilo, katerega pogoji so izpolnjeni glede na podatkovno bazo. To pravilo se sproži in izvrši se zaporedje akcij, ki ga definira desna stran pravila.

V tem preprostem primeru termostata smo si ogledali samo vloženo znanje, ne pa tudi njegovo dejansko uporabo. Ta lastnost omogoča "top-down" pristop in učinkovito strukturiranje sistema.

Pravila v produkcijskih sistemih se izvajajo v ciklih "razpoznej-ukrepaj" (glej sliko 1.).

Na sliki 1 vidimo, kako se izvrši en cikel "razpoznej-ukrepaj" produkcijskih sistemov. Interpretator najprej pregleduje, katera pravila izmed množice produkcijskih pravil ustrezajo danim podatkom iz podatkovne baze. V našem primeru pridejo v poštov tri pravila in ta pravila predstavljajo ti konfliktno situacijo. Kot rešitev konfliktno situacije se lahko proži več običajno po same eno pravilo iz konfliktne množice.

Dodatakovna baza: C5 C1 C3



Slika 1: Cikel "razpoznej-ukrepaj" produkcijskih sistemov.

Producijski sistemi so praviloma severno eno kompliksnosti. Naštetojo le nekaj najbolj pogostih karakteristik:

- (a) Podatki lahko izpolnjujejo pogoje več pravil - ta pravila potem teknujejo za izvajanje.
- (b) Pravilom lahko pridamo faktorje zanesljivosti, tj. števila na intervalu [0-1], ki izražajo, v kolikšni meri zaupamo danemu pravilu. (Vzemimo primer neformalno napisanega pravila iz medicinskega ekspertnega sistema MYCIN: "Grannegativna paličasta bakterija v krvi je zelo verjetno (0.8) E.COLI.")
- (c) Pravila se lahko pri izvajanjtu vežejo v bolj ali manj komplikirane strukture (verige).
- (d) Veriženje pravil lahko spremja metoda za določanje faktorjev zanesljivosti verige iz faktorjev zanesljivosti posameznih pravil.

Producijski sistemi so našli dvoje uspehov podprtih uporabe (Davis, 77): za modeliranje sloveškega mišljenja (PSG,PAS2,VIS...) in v ekspertnih sistemih (MYCIN,DENDRAL,MOLGEN...).

Prve uporabe PS za modeliranje sloveškega mišljenja so bile raziskave na področju Šaha in kriptografskih problemov (Simon in Newell).

Po Newellu in Simonu so PS primerni predvsem zaradi:

- (1) PS so ravno tako splošni kot Turingov stroj in omogočajo gradnje modelov z raznovrstnimi možnostmi procesiranja informacij

- (2) PS omogočajo enostavno spremicanje in dodajanje pravil, pri tem lahko pravila dodajamo postopoma!
- (3) grobo gledano: produkcijска pravila funkcionalno ustrezajo modelu sloveškega dolgoročnega spomina: dinamični del podatkov v podatkovni bazi pa sloveškemu kratkoročnemu spominu.

Zanimiva je ugotovitev: da sistem z dodajanjem novih pravil običajno pridobi na kvaliteti, do pa pravila postopoma izločamo iz sistema, pa dobimo model okrnjenega sloveškega razmišljanja.

Pri gradnji ekspertnih sistemov so misli usmerjene v čim bolj kakovitno delovanje sistema na specifičnem problemskem področju, zato so izbrane metode bolj ali manj strogo vezane na izbrano problemsko področje. Kljub temu so PS najobetavnejši in se pojavljajo v večini uspešnih aplikacij ekspertnih sistemov.

Prednosti pri uporabi PS so predvsem:

- (1) enostavno dodajanje in spremicanje pravil
- (2) znanje v obliki pravil je načeloma vedno dostopno vsakemu delu programa in s tem raste mod sistema!
- (3) specialni primeri kot npr. hierarhična kontrolna struktura omogočajo prilagoditev PS ustrezemu problemskemu področju!
- (4) PS so najmočnejše orodje za predstavitev znanja na področjih, kjer je znanje zajeto v velikem številu med seboj večinoma relativno neodvisnih pravil
- (5) PS omogočajo "inteligentno" komunikacijo z uporabnikom, saj omogočajo razlaganje svojih sklepov, pojasnjevanje posameznih pravil itd.. Pri tem imajo nekatera pravila priložen komentar, drugod pa znajo programi sami prevesti pravila v naravnji jezik.

Kljub razlikam vsi omenjeni sistemi spadajo pod pojem "produkcijski sistemi".

Nekateri strokovnjaki kot Newell (72) gločajo na PS ne samo kot na primerno orodje za raziskave sloveškega modeliranja, ampak bolj kot na metodologijo, katere moč v veliki meri izvira iz velike podobnosti s sloveškim razmišljanjem. Zdi se, da uspešna uporaba PS v ekspertnih sistemih ni samo slučajna, ampak da je strukturiranje znanja v PS učinkovita metoda za uporabo zelo velikih količin znanja. Podobne metode naj bi tekmo evolucije razvili in izpopolnili naravnini intelligentni sistemi (živa bitja), z odkritijo takih metod pa smo dobili v roke uspešno orodje za izgradnjo kakovitetnih ekspertnih sistemov.

Uspeh nekaterih sistemov umetne inteligenčnosti, ki bazirajo na PS, v določeni meri potrujuje zgornja razmišljanja. Prav tako je dejstvo, da je metodologija PS zelo učinkovita. Venčar ni povsem jasno, ali učinkovitost PS res izvira iz podobnosti s sloveškim razmišljanjem in ali bi moral biti zaradi tega tudi inteligencijski računalniški programi podobno grajeni.

Izkazuje kažejo, da je moč ljudi predvsem v specializaciji, v izkušnjah in znanju z določenega področja. Tako je malo verjetno, da bi bil Bahovski velemožster hkrati vrhunski matematik ali kemik. "Ekspert" je strokovnjak s

specialnim znanjem o svojem področju, s specialnimi metodami in heuristikami. Od tod izvira ime "ekspertni sistemi".

3. STRUKTURA IN DELOVANJE EKSPERTNIH SISTEMOV

V splošnem so ekspertni sistemi sestavljeni iz baze znanja o problemskem področju (knowledge base) in ustreznih mehanizmov sklepanja (inference engine). Strukturo ekspertnih sistemov prikazuje slika 2. Baza znanja vsebuje vse informacije o objektih in relacijah med objekti problemskega področja ter navodila, kako oz. kdaj uporabiti posamezne dele znanja. Mehanizmi sklepanja pa so algoritmi za uporabo tega znanja pri reševanju problemov in temeljijo na bolj splošnih in od problemskega področja manj odvisnih mehanizmih.



Slika 2: Osnovna struktura ekspertnih sistemov

Znanje v bazi znanja je predstavljeno tako, da omogočimo uporabniku enostavno vnašanje, spremicanje in dopolnjevanje znanja, razumevanje ter razlaganje znanja in izpeljanih sklepov (rezultatov). Pogosto vsebuje vse to znanje poseben komunikacijski modul, ki omogoča uporabniku inteligentno interakcijo s sistemom v skoraj naravnem jeziku. Delovanje takega sistema prikazuje slika 3.



Slika 3: Prikaz delovanja ekspertnih sistemov

V nadaljnji obravnavi se bomo omejili na osnovno strukturo ekspertnih sistemov (glej sliko 2) ter razložili njihove sestavne dele in delovanje.

Eksperimentne sisteme sestavlja dva osnovna moduli: (a) baza znanja in (b) mehanizmi sklepanja.

(a) Baza znanja o problemski domeni je sestavljena iz (a1) znanja in (a2) podatkov.

(a1) Znanje vsebuje specifično znanje o problemski domeni. Tvorijo ga informacije o objektih domene in o relacijah med temi objekti. V nasih vsebujejo eksperimentni sistemi tudi ti. meta-znanje, ki ga tvorijo informacije o uporabi tega specifičnega znanja.

Del specifičnega znanja, ki mora biti v danem operacijskem ciklu sistema na voljo v procesu sklepanja, tvori ti. "aktivno znanje", medtem ko je preostali del specifičnega znanja v ti. "spreden" stanju. Specifično znanje je praviloma razbito v množico vzorčno vodenih modulov.

Učinkovitost delovanja ekspertnih sistemov je v veliki meri odvisna od predstavitev tega znanja. Znanje je lahko predstavljeno v obliki modelov, semantičnih mrež, pravil, itd. Izredno zanimiva in učinkovita je predstavitev znanja v obliki pravil, ki ne zahtevajo stroge formalizacije.

Čeprav je z izbiro predstavitev znanja že določena veličina iskalnih mehanizmov in ustreznih heuristik je koristno vključiti v sistem še dodatno znanje, ki še poveča učinkovitost delovanja sistema. To meta-znanje, dodatno določa, kako naj se moduli aktivirajo, kako naj se izmed vseh modulov, ki ustrezajo danemu vzorcu podatkov, izbere in izvrši najustrenejši, itd.

(a2) Podatki so ali vhodni podatki ali vmesni rezultati, saj se podatki praviloma spremenjajo v vsakem operacijskem ciklu sistema. Podatki opisujejo tekoče stanje problema, tekoče kontekste, tekoče plane, zastavljene cilje in tekoče hipoteze, ki jih želimo dokazati.

Tudi za predstavitev podatkov imamo cel spekter možnosti: sezname, drevesa, mreže, pravila, itd.

(b) Mehanizmi sklepanja se sestoje iz algoritmov za uporabo znanja pri reševanju problemov. To so različni iskalni mehanizmi (kot npr. alfa/beta iskanje v and/or drevesih, heurstične funkcije za evaluacijo vozlov v iskalnih drevesih) in različni drugi algoritmi, ki so v veliki meri vezani na obliko, v kateri je predstavljeno znanje. To so npr. algoritmi za primerjanje vzorcev v podatkih in modulih, algoritmi za izbiro in aktiviranje modulov, algoritmi za izvrševanje akcij, ipd. Pogosta in uspešna tehnika za reševanje problemov je "generiranje in testiranje", tj. generiranje hipotez, ki jih potem sistem preverja.

4. KRATEK PREGLED OBSTOJEČIH EKSPERTNIH SISTEMOV

DENDRAL

Z deli na eksperimentnem sistemu DENDRAL so začeli leta 1965 v Stanfordu, ZDA (Buchanan,77). Sistem stalno dopolnjujejo. To je verjetno največji projekt umetne inteligence, ki je tudi prvi dokazal, da je metode umetne inteligence mogoče učinkovito prenesti v praks.

DENDRALova naloga je, da v interaktivni komunikaciji z uporabnikom (kemikom) ugotovi kemično strukturo neznane snovi. Za neznane snovi je namreč zelo težko ugotoviti njihovo strukturo. DENDRAL uporablja različne vire znanja: znanje o valencah (povezavah atomov), znanje o stabilnih in nestabilnih konfiguracijah atomov, pravila o razpadu snovi v masnem spektrometru, pravila o magnetni resonanci, pravila za planiranje in evaluacijo hipotez o neznani snovi in dodatno uporabnikovo znanje o neznani snovi.

Kemične strukture so predstavljene kot grafi: atomi so vozlišča, vezi med atomi pa povezave med vozlišči. Omejitve so podane kot podgrafi, ki se jim mora program izogibati. Znanje o razpadu snovi v masnem spektrometru je podano v obliki pravil:

| | | |
|-------------------|----------------------|-----------------------------------|
| <u>situacija:</u> | <u>veri, dogodka</u> | <u>akcija:</u> |
| določena | ===== | razbijanje določene konfiguracije |
| konfiguracija | | konfiguracije (razpad atomov) |
| atomov | | povezav podgrafa) |
| (podgraf) | | |

DENDRAL deluje v ciklih, sestavljenih iz faz "planiraj in generiraj"- "testiraj". Vsako od teh faz izvaja poseben modul. Modul "generiraj" (CONGEN) je kombinatorični algoritem za generiranje vseh topološko dovoljenih struktur. Modul "planiraj" (PLANNER) omejuje generiranje struktur glede na podane omejitve. Modul "testiraj" (MSPRUNE in MSRANK) nekatere izmed zgeniranih struktur zavrne, ostale možne strukture

pa razvrsti (oceni) glede na znanje v sistemu. DENDRALova kvaliteta je na ravni najboljših strokovnjakov za snovi, za katere ima vloženo še specialno znanje. Za iskanje strukture brez merjenja z instrumenti pa je DENDRAL (oz. CONGEN) bistveno boljši od človeka. DENDRAL je v ZDA dostopen preko računalniške mreže TYMNET.

MYCIN

Tudi MYCIN je plod dolgoletnega dela strokovnjakov, ki se je začelo leta 1972 v Stanfordu (Shortliffe, 76).

MYCINova naloga je, da v interaktivni komunikaciji z uporabnikom (zdravnikom specia-listom) postavi diagnozo povzročitelja infekcije krvi in meningitisa in svetuje najboljšo terapijo (doziranje zdravil). Komunikacija poteka v omejeni angleščini in s standardnimi ukazi.

MYCIN vsebuje strokovno zdravniško znanje v obliki produkcijskih pravil kot je npr.

- HEI:**
 1) BARVANJE ORGANIZMA JE GRAMNEGATIVNO, IN
 2) OBLIKA ORGANIZMA JE PALICASTA, IN
 3) AEROBNOST ORGANIZMA JE AEROBNA
POTEM: OBSTAJA VELIKA VERJETNOST (0.8) DA SPADA ORGANIZEM V RAZRED ENTEROBACTERIACEAE.

Podatki v podatkovni bazi so vezovane oblike: (lastnost objekt vrednost faktor_zanesljivosti)

Primer:

(IDENTITETA ORGANIZEM-1 E.COLI 0.8)

MYCIN deluje po principu "generiraj in testiraj". Sistem išče povzročitelja bolezni tako, da primerja iskani organizem z vsemi znanimi organizmi iz podatkovne baze; pri čemer MYCIN vsakič razvije and/or drevo. Producjska pravila se torej v tem postopku vežejo v vzvratni smeri.



MYCIN preiskuje and/or drevo najprej v globino ("depth-first search"), zato za marsikateri organizem že kmalu ugotovi, da ne ustreza, in drevesa ni treba razvijati do konca.

MYCIN na svojem področju dosegajo v presega najboljše zdravnike-specialiste. Ugotovili so, da zdravniki največkrat predpisujejo antibiotike preširokega spektra in premalo pazijo na negativne medsebojne vplive zdravil. Besar MYCIN ne dela. Kljub izredni kvaliteti pa MYCIN ni praktično v rabi, zlasti zato, ker zahteva velik računalnik in ker je težko sprejemljiv tako bolnikom kot zdravnikom.

DENDRAL in MYCIN sta klasični deli s področja ekspertnih sistemov, zato smo ju podrobnejše opisali. Navedimo le še nekatere značilnejše primere ekspertnih sistemov.

META-DENDRAL je nastal kot del DENDRALA. Sistem skuša odkriti nova pravila o razpadu molekul v masnem spektrometu. Pravila se kreirajo na osnovi primerov spektrov že znanih molekul. Pri kreirjanju pravil uporabnik interaktivno sodeluje.

TEIRESIAS je nastal pri izpopolnjevanju MYCINA. Sistem skrbi za enostavno dodajanje in spremenjanje pravil, za preverjanje protislownosti pravil, za iskanje in odpravljanje napak in pomankljivosti v pravilih. TEIRESIAS je nadgradnja nad običajnimi ekspertnimi sistemami.

EMYCIN je nastal kot MYCINov modul. EMYCIN je ekspertni sistem za gradnjo ekspertnih sistemov. Njegovo delovanje temelji na spoznanju, da je mogoče z uporabo istega modula "mehanizmi sklepanja" z zamenjavo baze znanja dobiti nov ekspertni sistem za podobna problemska področja. Z uporabo EMYCINA so zgradili vse sisteme: **PUFF** - program za ugotavljanje dihalnih obolenj z merjenjem izdihane sapce; **HEADMED** - program za psihofarmacijsko področje; **SACON** - program za ugotavljanje najboljših metod za testiranje materialov; itd.

PROSPECTOR je ekspertni sistem za odkrivanje nahajališč rud in naft. Znanje v sistemu je podano v obliki pravil, ki so povezana v semantično mrežo. V tipični aplikaciji da PROSPECTOR kot rezultat geografsko kartos, na kateri so označene verjetnosti nahajališč določene rude.

Omenimo še sisteme **MOLGEN** (svetuje genetikom, kakšni poskusi pri raziskavah DNA so najbolj obetavni), **AM** (poskuša odkriti nove zanimive matematične koncepte), **MACSYMA** (rešuje nekaterе matematične probleme kot so reševanje diferencialnih enačb, simbolično integriranje, itd.), **EL** (sistem za diagnostiko električnih vezij), **AGE** (sistem z bazo znanja za gradnjo sistemov z bazo znanja), **SU/X** (sistem za razpoznavanje identitet objektov v prostoru), itd.

5. OCENA DELOVANJA EKSPERTNIH SISTEMOV

Omenili smo že, da je pri gradnji ekspertnih sistemov vse podrejeno čim boljšim rezultatom in s tem problemski domeni. To pa ne pomeni, da metoda ni važna, ampak, da izbiramo take metode, da katerih pričakujemo najboljše rezultate. Prav tako to ne pomeni, da so ekspertni sistemi vista aplikacija teoretičnih dosežkov, tj. prenos teorije v prakso. Ne - ekspertni sistemi so velik dosežek umetne inteligence in so eno od najbolj ovetočih področij znanosti.

(a) Ocena ekspertnih sistemov z znanstvenega stališča:

Najprej moramo odgovoriti na malce filozofske vprašanje: "Ali so ekspertni sistemi intelligentni?" Odgovor je zagotovo "Da". Najboljši ekspertni sistemi dosegajo raven najboljših človeških strokovnjakov na področjih, ki zahtevajo inteligentni pristop od kateregakoli nam znanega bitja ali naprave. Pri tem nas ne sme motiti, da je ekspertni sistem pravzaprav računalniški program in kot tak vsaj teoretično predvidljiv, tj. da lahko do potankosti razložimo vsako navidez inteligentno operacijo (tega pri človeku ne moremo narediti). Poleg tega so znanstveniki prigli do prepričanja, da lahko pojem inteligence skoraj v celoti zamenjamo s predstavljivijo in uporabo znanja.

Najmočnejše orodje ekspertnih sistemov, produkcjske sisteme, so zelo uspešno uporabili za modeliranje človeškega razmišljanja. Tako so na ožjih področjih doslej najuspešneje posneli človeško obašanje z vsemi najpomembnejšimi lastnostmi kot so učenje, pozabljanje, sklepanje ...

Ekspertni sistemi so veliko prispevali k razvoju umetne inteligence (AI). Njihov razvoj je dokončno opravil z zmotnim prepridelanjem da morajo raziskovalci umetne inteligenco odkriti globalne principe človeškega razmišljanja: s čemer bi že lahko pisali intelligentnejše programs, ki bi na izredno hitrih računalnikih posneli človeški (boljši) način razmišljanja. Ekspertni sistemi so pokazali, da ne gre za ono samo metodo, temveč da moramo poleg bolj složnih metod izbrati tiste speciale metode, ki so ozko povezane s problemskim prostorom. Tako mora npr. robotski ekspertni sistem vsebovati znanjo o dinamiki, senzorjih in metodah za učinkovito

rokovanje z njimi. Tudi sistemi, ki imajo veliko skupnih lastnosti (npr. MYCIN in DENDRAL oba uporabljata produkcijska pravila) se običajno v konkretni izvedbi močno razlikujejo.

Velik korak naprej je bila ugotovitev, da lahko uporabimo iste mehanizme sklepanja na podobnih problemih s tem, da zamenjamo bazo znanja o problemski domeni.

Pri izgradnji zahtevnejših sistemov je praviloma sodelovalo več najboljših strokovnjakov v najbolj znanih svetovnih treh umetne inteligence. Izdelava takih sistemov je vzeela nekaj ali nekaj deset človek-let dela. Vse to nam pove, da je gradnja kvalitetnih eksperimentnih sistemov izredno zahtevno delo. Še nekaj: pogosto se v znanosti obeta dober skok naprej na določenem področju in takrat se veliko znanstvenikov loti dela na tem področju. To nam dokazujejo številna istočasna odkritja (npr. telefon, itd.). Zdi se, da so tudi eksperimentni sistemi tako področje.

Delo na področju eksperimentnih sistemov je prispevalo k umetni inteligenci kot znanosti vsaj naslednje:

1. Izdelavo metod za uspešno predstavitev in uporabo znanja in s tem tudi za hitrejšo izdelavo novih eksperimentnih sistemov.

Za izdelavo eksperimentnega sistema DENDRAL je bilo potrebnih okoli 50-60 človek-let, za MYCIN 20-30. Ti sistemi so kot pionirski dosežki odprli pot nadaljnemu razvoju. Danes nastajajo manjši sistemi v nekaj človek-mesecih. To pohitritev vsaj za faktor 10 so dosegli predvsem z uporabo splošnejših, od problemskega prostora skoraj neodvisnih mehanizmov sklepanja, ki omogočajo hitro vlaganje specifičnega problemskega znanja. Lep primer je sistem EMYCIN, eksperimentni sistem za gradnjo eksperimentnih sistemov. Poleg tega so pri gradnji eksperimentnih sistemov razvili množico novih metod za predstavitev in uporabo znanja. Te metode omogočajo gradnjo modularnih programov, ki jih je enostavno spremenjati, jim dodajati novo znanje, graditi učede se sisteme, itd.. Največkrat pri tem ni bilo za iznajdbo novih metod, ampak za izvirne izboljšave prej vedenoma teoretičnih metod. Ni dovolj, da poznamo metodo, dostikrat je pomembnejša konkretna izvedba metode, njeni praktični uporabi tako, da je zlasti na področju umetne inteligence.

2. Izdelavo metod za inteligentno komuniciranje z uporabnikom v skoraj naravnem jeziku.

Pri izgradnji eksperimentnih sistemov so razvili tudi metode za inteligentno komuniciranje z uporabnikom, saj bi bil sicer celoten sistem za uporabnika nerazumljiv. Zato imajo običajno taki sistemi naslednje lastnosti:

- sistemi znajo popravljati širokove napake (to lahko delajo predvsem zato, ker predvidevajo možne odgovore);

- njihov slovar besed je vezan na ozko specializirano področje in je kot tak uporabniku razumljiv in zadosten kljub manjšemu številu besedi;

- sistemi so sposobni pojasnjevati svoje odločitve;

- sistemi znajo odgovarjati na vprašanja o svojem delovanju, o vloženem zanju, itd. v skoraj naravnem jeziku.

(b) Ocena eksperimentnih sistemov z uporabnega stališča

Be se vprašamo, ali so eksperimentni sistemi prinesli več dobitka, kot je bilo vloženega dela, je odgovor, merjeno samo z denarjem, seveda "Ne". Sicer pa to velja za vse raziskovalne dosežke, dokler ne prodrejo v rutinsko rabo. Zdi se, da si eksperimentni sistemi v zadnjih letih z velikimi koraki utirajo pot v vsakdanjo rabo. Realno je pričakovati, da bodo dobri eksperimentni sistemi s stal-

nimi dodatki in izboljšavami dajali vedno boljše rezultate in da bodo v uporabi vsaj še nekaj deset let..

Nastelna značilna lastnost je, da so to zelo obsežni programi, praviloma kodirani v zelo zmogljivih programskih jezikih na velikih računalnikih. Najpogosteje uporabljeni jezik je INTERLISP, ki je v interaktivni rabi kar nekaj desetkrat podčasnejši od FORTRANa (ta pa je nakajkrat podčasnejši od zbirnega jezika). Težko bi rekel, da je zmogljivost kodiranja prenosorazmerna počasnosti. Še zlasti zato, ker bolj zmogljivi jeziki omogočajo prijeme, ki v nižjenvojoskih jezikih praktično niso mogobi. Ti veliki programi z velikimi prevajalniki na velikih računalnikih onemogočajo prodrok eksperimentnih sistemov na široko področje. Druga negativna posledica je velika cena zahtevane programske opreme in obratovanja. Prekodiranje sistema v nižjenvojoski jezik pa ni preveč obetavno, saj onemogoča enostavno spremjanje, itd..

Eksperimentni sistemi se ukvarjajo s problemi, značilnimi za velike računalniške centre (uniверze, raziskovalni instituti, itd.). Zdi se, da bo pomemben korak naprej omogočil razvoj računalniških mrež, ki širokemu krogu uporabnikov omogočajo uporabo najnovejših verzij programov. Primer naj bo računalniški program DENDRAL, ki je preko mreže TYMNET dostopen po celi ZDA.

Nastelna navidez banalna lastnost prav tako otežuje uspešen prodrok eksperimentnih sistemov. Medtem ko so ljudje računalniške programe hitro sprejeli v pomoč pri računanju (ker slabu računo), pa so ljudje po naravi intelligentna bitja in tu ne štutijo potrebe po pomoči. Tako so bolj uporabni eksperimentni sistemi (npr. MACSYMA, DENDRAL, itd.), ki za uspešno obvladovanje prostora potrebujejo intelligentnost in računanje hkrati.

Tudi posrednost komuniciranja negativno vpliva na sprejemljivost eksperimentnih sistemov. Medtem ko ljudje s pomočjo svojih čutil udinkovito in neposredno komunicirajo med seboji, je komuniciranje z računalnikom preko vtipkavanja podatkov in odditavanja rezultatov precej omejeno. Kot primer vzemimo MYCIN (sistem za ugotavljanje diagnoze in terapije infekcijskih bolezni). Neprav je MYCIN-ova kvaliteta nespororna in jo presegajo le najboljši svetovni zdravniki specialisti, ravno to posredniško komuniciranje bistveno ovira sprejemljivost sistema. Predstavljamо si samo, da zdravnik pomotoma odtipa napačno težo pacienta in že bo netančno izračunano doziranje zdravil dalo povsem napačne rezultate.

Vendar pa so eksperimentni sistemi običajno bolj zanesljivi kot ljudje, saj niso podvrženi motnjam, bolezni, utrujenosti itd. Poleg tega so praviloma hitrejši. Najboljši eksperimentni sistemi dosegajo in na nekaterih ožjih področjih celo presegajo najboljše človeške strokovnjake. Omenimo vsaj tri zelo uspešne eksperimentne sisteme. To so DENDRAL (program za ugotavljanje kemične strukture neznane snovi), MACSYMA (program za reševanje mnogih matematičnih problemov kot so simbolično integriranje, itd.) in MOLGEN (program za načrtovanje eksperimentov v molekularni genetiki). Kolikor nam je znano, so ti trije sistemi v vsakodnevni rabi. Z njimi si pomagajo uporabniki pri reševanju problemov, ki jih ne znajo rešiti sami - zanje je ta računalniška pomoč hitrejša, cenejša in lažje dostopna kot pomoč človeških strokovnjakov.

Visoko kvaliteto dosegajo še nekaj drugih sistemov, vendar ti pa niso poželi večjih uporabniških uspehov (npr. MYCIN). Ti sistemi pa so z znanstvenega stališča izredno zanimivi in je precej verjetno, da bodo z dodatnimi izboljšavami le našli tudi konkretno uporabo. Nekateri

drugi sistemi (npr. AM za odkrivanje novih konceptov v matematiki) pa so bista znanstveno usmerjeni in so mišljeni predvsem kot raziskave.

7. ZAKLJUČEK

Ekspertni sistemi so velik raziskovalni dosežek umetne inteligence. To so sistemi, ki so sposobni inteligenčnega reševanja problemov in na nekaterih ožjih področjih dosegajo kvaliteto najboljših strokovnjakov. Da bi zgradili dober ekspertni sistem je potrebno vložiti veliko dela, zato je izdelava metod za hitro gradnjo kvalitetnih ekspertnih sistemov pomnila velik napredek. S tem se je poraba slovenskega časa zmanjšala vsaj za faktor 10, hkrati pa se je povečala učinkovitost teh sistemov. Razen redkih izjem ekspertni sistemi ve niso dali najboljših rezultatov v konkretnih aplikacijah, vendar lahko pričakujemo v bližnji bodočnosti velik razvoj. Obetavnost tega področja nam dokazuje poleg izrazitega znanstvenega napredka v zadnjih letih tudi naraščajoče število znanstvenikov, ki se s tem področjem ukvarjajo v tehnično najrazvitejših državah sveta.

Poročilo bo naši skupini služilo kot osnova za podrobnejše proučevanje ekspertnih sistemov in za naštrovjanje konkretnih aplikacij. Trenutno naštrotujemo dvoje ekspertnih sistemov, enega za demografsko napovedovanje in drugega za olmašenje samoupravnih sporazumov.

8. LITERATURA

1. Bratko I.: Predstavitev znanja v robotskeih sistemih; delovno poročilo IJS DP-1697, Ljubljana, 1979
2. Buchanan B.G., Feigenbaum E.A.: DENDRAL and METADENDRAL; v reviji Artificial Intelligence, Vol.11, No. 1-2, 1978
3. Davis R., King J.: An Overview of Production Systems in Machine Intelligence 8 (str. 300), Edinburgh, 1977
4. Feigenbaum E.A.: The Art of Artificial Intelligence: Themes and Case Studies of Knowledge Engineering; v Proceedings of the 5th IJCAI (str. 1014), Cambridge, USA, 1977
5. Gams M., Lavrač N.: Ekspertni sistemi; delovno poročilo IJS DP-1867, Ljubljana, 1979
6. McDermott D.: The Last Survey of Representation of Knowledge; v Proceedings of AISB/GI Conference on Artificial Intelligence, Hamburg, 1978
7. Shortliffe E.H.: Computer-Based Medical Consultations: MYCIN; Elsevier Scientific Publishing Company, 1976
8. Waterman D.A., Hayes-Roth F.: Pattern-Directed Inference Systems; Academic Press, 1978
9. Winston P.M.: Artificial Intelligence; Addison Wesley Publishing Company, 1977