

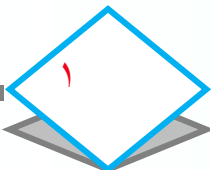


دانشگاه آزاد
دانشکده کامپیوتر

هوش مصنوعی

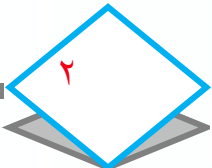
Artificial Intelligence

گردآوری : مهندس بهروز نیرومندفام

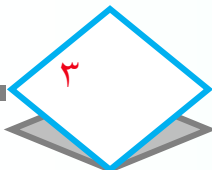


• رفع اشکال در ساعات کلاس.

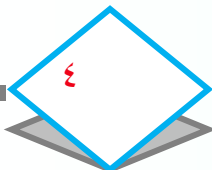
• ارتباط دائمی از طریق Computercollege_fam@Yahoo.com



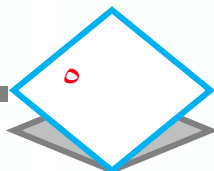
حضور در کلاس الزامی است و براساس قوانین آموزشی، غیبت بیش از ۱۶/۳ منجر به اعلام غیبت برای دانشجو خواهد شد.



- امتحان نهائی..... ۱۴ نمره
- میان ترم..... ۴ نمره
- تمرین، تحقیق، فعالیت کلاسی و حضور در کلاس ۳ نمره
- جمع: ۲۱ نمره



- هوش مصنوعی چیست؟ مبانی و تاریخچه هوش مصنوعی
- عامل های هوشمند
- حل مساله
- روش های جست و جو
- مساله های ارضای محدودیت
- تئوری بازی (جست و جوی خصمانه)
- عامل های مبتنی بر دانش، نمایش منطق، استدلال
- منطق رتبه اول، استنتاج، نمایش دانش
- معرفی و آموزش زبان Prolog
- معرفی برخی کاربردها در سیستم های خبره، پردازش زبان طبیعی، بینایی ماشین و رباتیک



کتاب هوش مصنوعی رهیافتی نوین

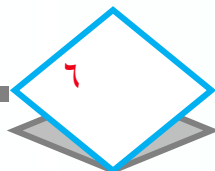
اثر: استوارت راسل و پیتروویگ

مترجم: عین الله جعفر نژاد قمی

هوش مصنوعی و برنامه نویسی پرولوگ

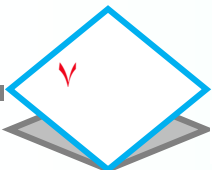
اثر: ایوان برانکو

مترجم: مهندس رامین مولاناپور



فصل اول

هوش مصنوعی

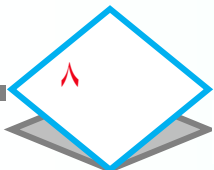


فهرست

➤ هوش مصنوعی چیست؟

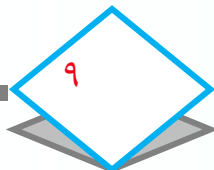
➤ مبانی هوش مصنوعی

➤ تاریخچه هوش مصنوعی



- توانایی پاسخ به محرک های تجربه نشده
- قدرت استدلال
- درک ارتباط حقایق
- درک و کشف معنی
- تشخیص حقیقت
- یادگیری

هوش مصنوعی، شاخه ایست از علم کامپیوتر که ملزومات محاسباتی اعمالی همچون ادراک، (Perception) استدلال (reasoning) و یادگیری (learning) را بررسی کرده و سیستمی جهت انجام چنین اعمالی ارائه می دهد.



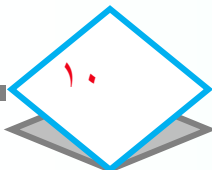
معمایی برای سنجش هوش

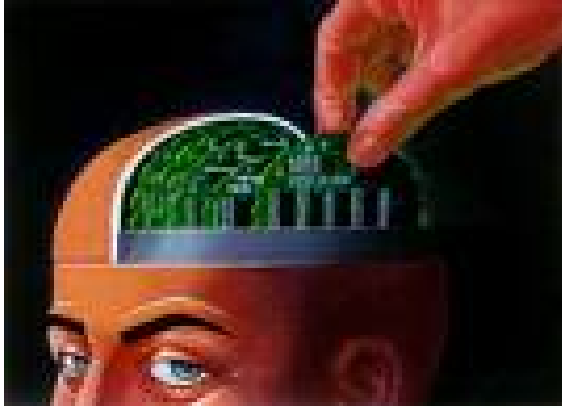
- سکه های تقلبی

ده تا کیسه داریم که داخل هر کدام ۲۵ عدد سکه است. ۹ تا از این کیسه ها حاوی سکه های واقعی و یک کیسه حاوی سکه های تقلبی است.

حال با یکبار (فقط یکبار) عمل توزین کیسه حاوی سکه های تقلبی را پیدا کنید با این فرض که سکه های حقیقی هر کدام ۱۰ گرم و سکه های تقلبی هر کدام ۹ گرم وزن دارند.

توضیح و راهنمایی اینکه درب کیسه ها باز است و شما هر طور که راحتید عمل کنید منتهی فقط یکبار باید عمل توزین انجام شود

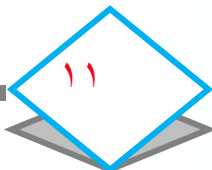




- قابلیت یک سیستم غیر جاندار دارای هوش از دو جهت

۱- بازسازی رفتار انسان (نگرش مهندسی) با تاکید بر خروجی یک سیستم
هوش مصنوعی

۲- مدل سازی مکانیزم های هوشمند (نگرش نظریه پردازان) با تاکید بر هسته
پردازش های هوشمند



چهار دسته از تعاریف هوش مصنوعی

فرایندهای فکر و استدلال :

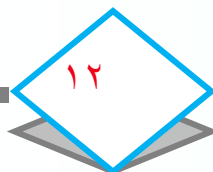
مانند انسان فکر کردن

عاقلا نه فکر کردن

منجر به بروز رفتار:

مانند انسان عمل کردن

عاقلا نه عمل کردن



Acting humanly

سیستم های که مانند انسان عمل می کنند

✓ هنر ساخت ماشین هایی که کارهایی را انجام می دهند که آن کارها توسط انسان با فکر کردن انجام می شوند.

✓ مطالعه برای ساخت کامپیوترها برای انجام کارهایی که فعلاً انسان آنها را بهتر انجام میدهد.

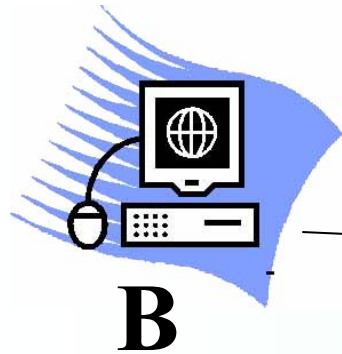




- در سال ۱۹۵۰ آلن تورینگ (Alain Turing)، ریاضی دان انگلیسی، معیار سنجش رفتار یک ماشین هوشمند را چنین بیان داشت:

- سزاوارترین معیار برای هوشمند شمردن یک ماشین، اینست که آن ماشین بتواند انسانی را توسط یک پایانه (تله تایپ) به گونه ای بفریبد که آن فرد متقاعد گردد با یک انسان روبروست.
- در این آزمایش شخصی از طریق ۲ عدد پایانه (کامپیوتر یا تله تایپ) که امکان برقراری ارتباط (Chat) را برای وی فراهم می کنند با یک انسان و یک ماشین هوشمند، بطور همزمان به پرسش و پاسخ می پردازد. در صورتی که وی نتواند ماشین را از انسان تشخیص دهد، آن ماشین، هوشمند است.

تست تورینگ



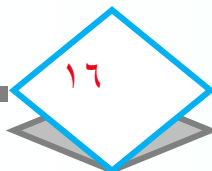
کدام انسان
است؟
A یا B

Think rationally

عقلانه فکر کردن

✓ مطالعه توانایی های ذهنی از طریق مدل های محاسباتی (منطق گرایي)

✓ مطالعه محاسباتی که منجر به درک و استدلال می شود.

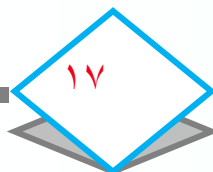


Act rationally

عقلانه عمل کردن

طوری عمل کند که بهترین نتیجه را ارائه دهد

✓ هوش محاسباتی، مطالعه طراحی عامل های هوشمند است



مبانی هوش مصنوعی

فلسفه: منطق، استدلال،

ناشی شدن تفکر از مغز
فیزیکی، مبانی یادگیری، زبان
و عقلانیت

روان شناسی: تطبیق، اثر

طبیعی ادراک و تاثیر آن بر محیط

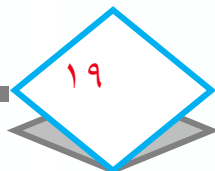
ریاضیات: نمایش رسمی

الگوریتمها، محاسبات، تصمیم
پذیری و تصمیم ناپذیری، احتمال

زبان شناسی:
علم ارائه، گرامر

فلسفه (۴۲۸ قبل از میلاد مسیح تا کنون)

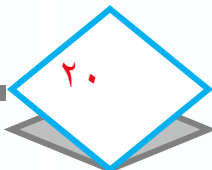
- آیا قوانین رسمی می توانند نتایج معتبری را ارائه کنند؟
- تفکر ذهنی چگونه از مغز فیزیکی ناشی می شود؟
- دانش از کجا می آید؟
- دانش چگونه منجر به فعالیت می شود؟



ریاضیات (۸۰۰ میلادی تا کنون)

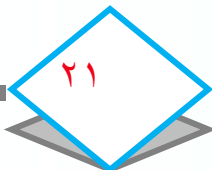


- قوانین رسمی برای اخذ نتایج معتبر کدامند؟
- چه چیزی می تواند محاسبه شود؟
- چگونه می توان با اطلاعات نا مطمئن استدلال کرد؟



اقتصاد (۱۷۷۶ تا کنون)

- چگونه تصمیم هایی اتخاذ می کنیم تا سود را به حداکثر برسانیم؟
- اگر افراد دیگر در این مسیر گام بر نمی دارند، چگونه باید این کار را انجام داد؟
- اگر سود دهی در دراز مدت رخ دهد، چه باید کرد؟

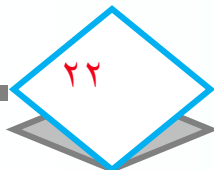


علوم عصبی (۱۸۶۱ تا کنون)

- مغز چگونه اطلاعات را پردازش می کند؟

روان شناسی (۱۸۷۹ تا کنون)

- انسان ها و حیوانات چگونه فکر می کنند؟



مهندسی کامپیوتر (۱۹۴۰ تا کنون)
• چگونه می توان کامپیوتر کارامدی ساخت؟

نظریه کنترل و سیرنیتیک (۱۹۴۸ تا کنون)
• محصولات مصنوعی چگونه می توانند تحت کنترل خود ساخته شوند؟

زبانی (۱۹۵۷ تا کنون)
• زبان چگونه با تفکر ارتباط دارد؟

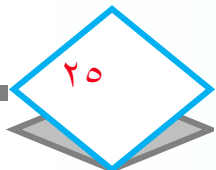


مباحث هوش مصنوعی پیش از بوجود آمدن علوم الکترونیک، توسط فلاسفه و ریاضی دانانی نظیر بول (Boole) که اقدام به ارائه قوانین و نظریه‌هایی در باب منطق نمودند، مطرح شده بود.

در سال ۱۹۴۳، با اختراع رایانه‌های الکترونیکی، هوش مصنوعی، دانشمندان را به چالشی بزرگ فراخواند. بنظر می‌رسید، فناوری در نهایت قادر به شبیه‌سازی رفتارهای هوشمندانه خواهد بود.

با وجود مخالفت گروهی از متفکرین با هوش مصنوعی که با دیده تردید به کارآمدی آن می‌نگریستند تنها پس از چهار دهه، شاهد تولد ماشین‌های شطرنج باز و دیگر سامانه‌های هوشمند در صنایع گوناگون هستیم.

نام هوش مصنوعی در سال ۱۹۶۵ میلادی به عنوان یک دانش جدید ابداع گردید. البته فعالیت در زمینه این علم از سال ۱۹۶۰ میلادی شروع شده بود. بیشتر کارهای پژوهشی اولیه در هوش مصنوعی بر روی انجام ماشینی **بازی‌ها** و نیز اثبات **قضیه‌های ریاضی** با کمک رایانه‌ها بود. در آغاز چنین به نظر می‌آمد که رایانه‌ها قادر خواهند بود چنین اموری را تنها با بهره گرفتن از تعداد بسیار زیادی کشف و جستجو برای مسیرهای حل مسئله و سپس انتخاب بهترین آن‌ها به انجام رسانند.



این اصطلاح (هوش مصنوعی) برای اولین بار توسط جان مکاری (John Mccorthy) که از آن به عنوان پدر «علم و دانش تولید ماشین های هوشمند» یاد می شود استفاده شد. با این عنوان می توان به هویت هوشمند یک ابزار مصنوعی اشاره کرد. (ساخته دست بشر، غیر طبیعی، مصنوعی). نام هوش مصنوعی در سال ۱۹۶۵ میلادی به عنوان یک دانش جدید ابداع گردید.

حال آنکه AI به عنوان یک اصطلاح عمومی پذیرفته شده که شامل محاسبات هوشمندانه و ترکیبی (مركب از مواد مصنوعی) می باشد.

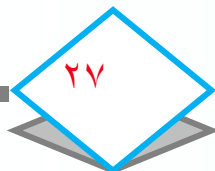
۱۹۴۳: اولین کار مرتبط با هوش مصنوعی توسط وارن مک کولوچ و والتر پیتز در زمینه پیشنهاد مدلی از نرون مصنوعی

۱۹۴۹: دونالد هبا قاعده یادگیری را برای اصلاح تقویت اتصالات بین نرون ها تعریف نمود.

۱۹۵۰: مقاله تورینگ تحت عنوان «محاسبات ماشینی و هوشمند»

۱۹۵۱: سخت اولین کامپیوتر شبکه عصبی توسط هینکسی و ادموندز

۱۹۵۶: تشکیل کارگروه پژوهشگران علاقه مند به نظریه ماشین های خودکار، شبکه های عصبی و مطالعه هوش مصنوعی توسط جان مک کارتی در کالج دورتموند

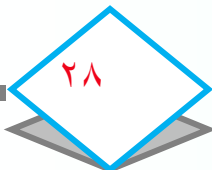
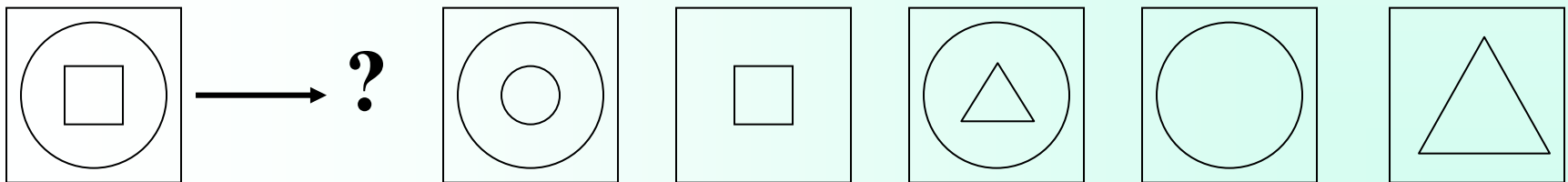
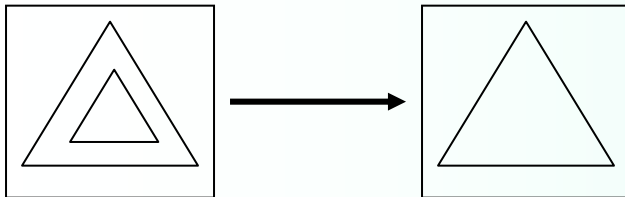


۱۹۵۸: تعریف زبان LISP توسط جان مک کارتی

۱۹۵۹: ساخت برنامه GTP توسط هربرت جلونتر قضا یا را با اصل موضوعات مشخص ثابت کرد.

۱۹۶۳: برنامه SAWT مربوط به جیمز اسلاگل که قادر به حل مسائل انتگرال گیری فرم بسته در سطح ریاضیات سال اول کالج بود.

۱۹۶۸: برنامه NALOGY مربوط به تام ایوانز مسئله های مشابهت هندسی را حل کرد

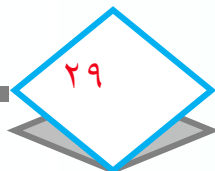


AI به صنعت تبدیل می شود

۱۹۸۱: طرح پروژه نسل پنجم برای ساخت رایانه های هوشمند توسط ژاپن

۱۹۸۲: اولین سیستم خبره تجاری در انتخاب قطعات برای سیستم های رایانه ای

۱۹۸۶: برگشت به شبکه های عصبی



AI به علم تبدیل می شود

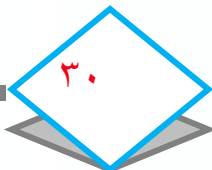
۱۹۸۷ تا کنون: تحولات عمده در

– ربات ها

– بینایی رایانه ای

– یادگیری ماشینی

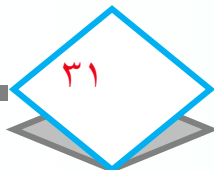
– نمایش دانش



ظهور عامل های هوشمند

۱۹۹۵ تا کنون:

– اینترنت یکی از بهترین محیط ها برای عامل های هوشمند است.



با وجودی که برآورده سازی نیازهای صنایع نظامی، مهم ترین عامل توسعه و رشد هوش مصنوعی بوده است، هم اکنون از فراورده های این شاخه از علوم در

- صنایع پزشکی
- رباتیک
- پیش بینی وضع هوا
- نقشه برداری و شناسایی عوارض
- تشخیص صدا
- تشخیص گفتار
- دست خط
- بازی ها
- نرم افزارهای رایانه ای استفاده می شود.



اینترنت و تجارت الکترونیکی

فصل دوم:

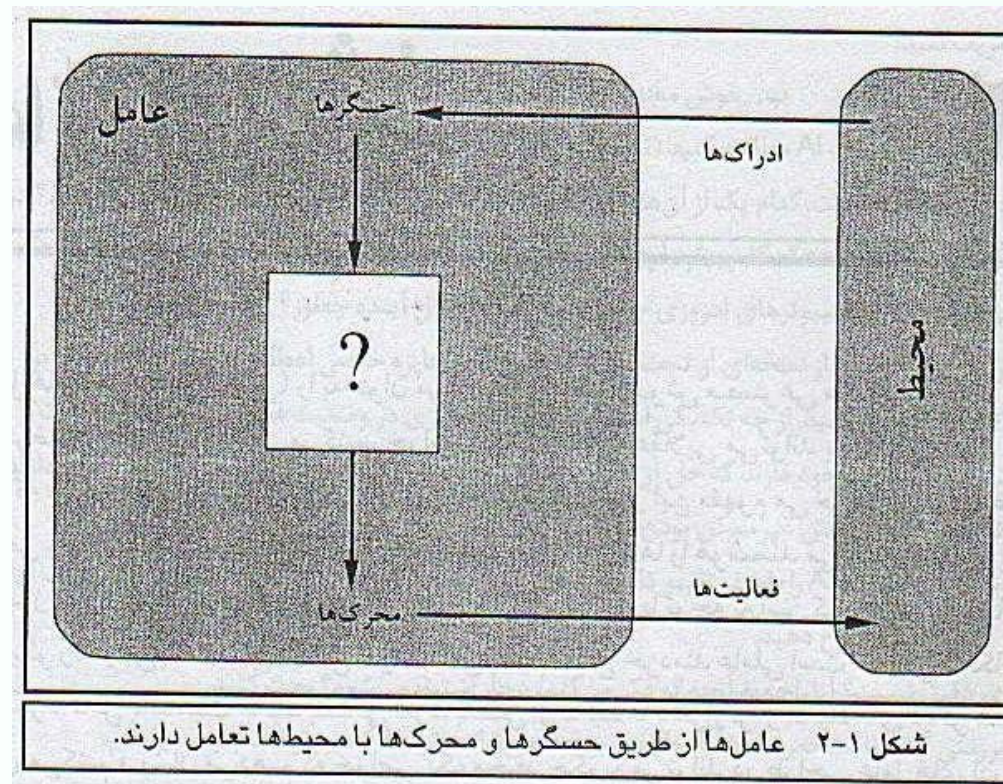
عوامل های هوشمند

Intelligent Agent



• عامل

هر چیزی است که قادر **محیط** خود را از طریق **حسگرها** (sensors) درک کند و از طریق **محرک ها** (actuators) عمل نماید.



- ادراک (دریافت ها): اطلاعات فرستاده شده به حسگرهای یک عامل می باشد. مانند: نور؛ صدا
- حسگرها: روش های یک عامل برای جمع آوری اطلاعات در مورد محیطش می باشد. مانند: چشم ها، گوش ها
- محرک ها: عامل به وسیله محرک ها بر روی محیط اثر می گذارد. مانند: تایر، بازوها
- عملکرد: کار یا عملی است که بر روی محیط انجام می شود

• دنباله ادراک عامل

سابقه کامل هر چیزی است که عامل تاکنون درک کرده است.

انتخاب فعالیتی توسط عامل در هر لحظه، می تواند به کل دنباله ادراک تا آن زمان بستگی داشته باشد.

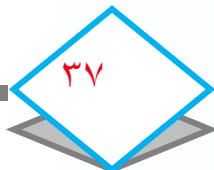
از نظر ریاضی، رفتار عامل توسط تابع عامل توصیف می شود که هر دنباله ادراک را به یک فعالیت نقش می کند.



- می توان رفتار عامل را با یک تابع F توصیف نمود

عملکرد = (تاریخچه ادراک، ادراک فعلی) F

بکارگیری این تابع، کار یک برنامه ی عامل می باشد



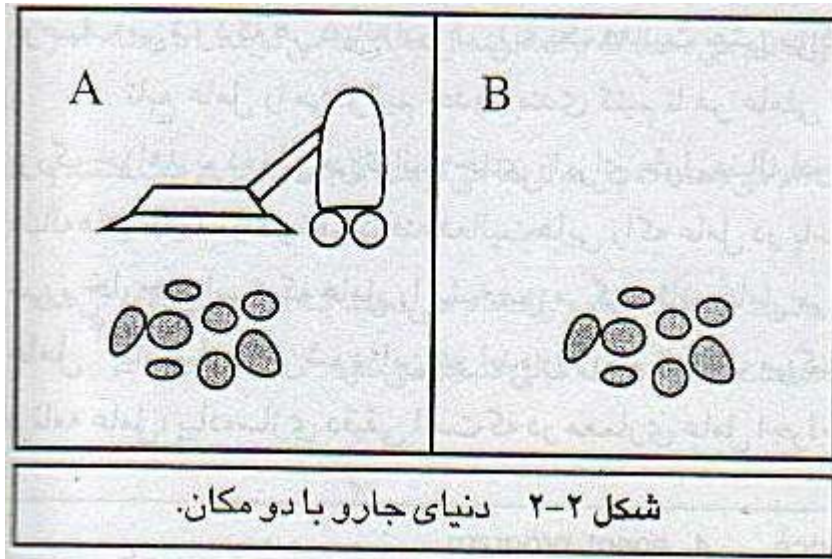
تابع عامل

رفتار عامل توسط تابع عامل توصیف می شود که هر دنباله ادراک را به یک فعالیت نقش می کند.

$$f : P^* \rightarrow A$$

فعالیت $\longrightarrow$ دنباله ادراک : تابع عامل

• دنیای جارو



این دنیای ویژه فقط دو مکان **A** و **B** دارد. عامل جارو درک می کند که در کدام مربع قرار دارد و آیا گرد و خاک در آن مربع وجود دارد یا خیر.

تابع عامل:

اگر مربع فعلی کثیف است، آن را تمیز کن و گرنه به مربع دیگر برو

می تواند به چپ و راست برود. گرد و خاک را مکش کند یا هیچ کاری انجام ندهد.

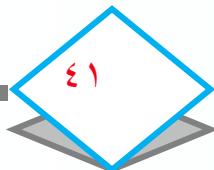
Percept sequence	Action
[A, Clean]	Right
[A, Dirty]	Suck
[B, Clean]	Left
[B, Dirty]	Suck
[A, Clean], [A, Clean]	Right
[A, Clean], [A, Dirty]	Suck
⋮	⋮
[A, Clean], [A, Clean], [A, Clean]	Right
[A, Clean], [A, Clean], [A, Dirty]	Suck
⋮	⋮

شکل ۲-۳ بخشی از جدول بندی تابع عامل برای دنیای جارو شکل ۲-۲.

• عامل خردمند

برای هر دنباله ادراک ممکن، عامل خردمند باید فعالیتی را انتخاب کند که انتظار می رود معیار کارایی اش را به حداکثر برساند. این کار با توجه به شواهدی که از طریق دنباله ادراک به دست می آید و دانش درونی عامل، صورت می گیرد.

معیار کارایی: معیاری برای موفقیت رفتار عامل است.



• ماهیت محیط ها

محیط های وظیفه (task environment): مسائلی هستند که عامل های خردمند باید آنها را حل کنند.

تعیین محیط وظیفه

محیط وظیفه شامل معیار کارایی، محیط، حسگرها و محرکها می باشد.

Performance, Environment, Actuators, Sensors (PEAS)

نوع عامل	معیار کارایی	محیط	محرک ها	حسگرها
راننده تاکسی				
شکل ۲-۴ توصیف PEAS مربوط به محیط وظیفه تاکسی خودکار.				



نوع عامل	معیار کارایی	محیط	محرک ها	حسگرها
سیستم تشخیص پزشکی	سلامتی بیمار، کمترین هزینه، دادخواهی	بیمار، بیمارستان، کارکنان	نمایش پرسش ها، تست ها، تشخیص ها، مداوا، مراجعه	صفحه کلید و ورود علائم بیماری، جست و جو، پاسخ بیمار
سیستم تحلیل تصویر ماهواره ای	دسته بندی صحیح تصاویر	پیوند روبه پایین از ماهواره مداری	نمایش صحنه طبقه بندی شده	آرایه های پیکسل رنگی
روبات جابه جا کننده قطعات	درصد قطعات در جعبه های مناسب	تسمه نقاله با قطعات، جعبه ها	بازو و دست متصل	حسگرهای زاویه ای متصل، دوربین
کنترلگر پالایشگاه	افزایش خلوص، محصول، ایمنی	پالایش، اپراتورها	مقادیر، پمپ ها، اجاق ها، نمایشگرها	حسگرهای شیمیایی، دما، فشار
آموزش انگلیسی محاوره ای	افزایش امتیاز دانش آموزان در آزمون	مجموعه ای از دانش آموزان، تست عاملیت	نمایش تمرین ها، پیشنهادات، تصحیح آزمون ها	ورودی صفحه کلید

شکل ۵-۲ نمونه هایی از انواع عامل و توصیف PEAS آن ها.

- کاملاً قابل مشاهده، در مقابل قابلیت مشاهده جزئی

- اگر حسگرهای عامل، در هر زمان امکان دستیابی کامل به محیط را فراهم کنند، آن محیط کاملاً قابل مشاهده است

- قطعی در مقابل غیر قطعی

- اگر حالت بعدی محیط کاملاً توسط حالت فعلی و عملی که عامل در حال انجام آن است، تعیین شود، آن محیط قطعی است.

- دوره ای در مقابل ترتیبی

- در محیط های دوره ای، انتخاب فعالیت در هر رویداد، به خود رویداد بستگی دارد. مثل قطعات معیوب خط مونتاژ

- در محیط های ترتیبی، تصمیم فعلی می تواند در تمام تصمیمات بعدی موثر باشد. مثل شطرنج

ایستا در مقابل پویا

– اگر محیط در در زمان تصمیم گیری عامل تغییر کند، می گوئیم آن محیط برای آن عامل پویا و گرنه ایستاست.

– اگر محیط با گذر زمان تغییر نکند، اما معیار کارایی تغییر کند، محیط نیمه پویا است.

• گسسته در مقابل پیوسته

– تمایز بین گسسته و پیوسته می تواند به حالت محیط، اداره کردن زمان، و به ادراکات و فعالیت های عامل، اعمال شود.

• تک عاملی در مقابل چند عاملی

۱. چند عاملی رقابتی: شطرنج

۲. چند عاملی همیاری: رانندگی تاکسی

محیط وظیفه	قابل مشاهده	قطعی	رویدادی	ایستا	گسسته	عامل
جدول کلمات متقاطع شطرنج با ساعت	کامل کامل	قطعی راهبردی	ترتیبی ترتیبی	ایستا ایستا	گسسته گسسته	تک چندتایی
پوکر تخته نرد	جزئی کامل	راهبردی غیرقطعی	ترتیبی ترتیبی	ایستا ایستا	گسسته گسسته	چندتایی چندتایی
رانندگی تاکسی تشخیص پزشکی	جزئی جزئی	غیرقطعی غیرقطعی	ترتیبی ترتیبی	پویا پویا	پیوسته پیوسته	تک چندتایی
تحلیل تصویر روبات انتقال قطعات	کامل جزئی	قطعی غیرقطعی	رویدادی رویدادی	نیمه پویا پویا	پیوسته پیوسته	تک تک
کنترلگر پالایشگاه آموزش انگلیسی پویا	جزئی جزئی	غیرقطعی غیرقطعی	ترتیبی ترتیبی	پویا پویا	پیوسته پیوسته	تک چندتایی

شکل ۶-۲ نمونه‌هایی از محیط‌های وظیفه و ویژگی‌های آن‌ها.

ساختار عامل ها

کار هوش مصنوعی، طراحی برنامه عامل است که تابع عامل را پیاده سازی می کند.
تابع عامل، ادراکات را به فعالیت ها نگاشت می کند.

انواع عامل ها

- عامل های واکنشی ساده
- عامل های واکنشی مدل گرا
- عامل های هدف گرا
- عامل های سودمند

ساختار عامل ها

$$\text{برنامه} + \text{معماری} = \text{عامل}$$

کار هوش مصنوعی طراحی برنامه عامل است که تابع عامل را پیاده سازی می کند

تابع عامل، ادراکات را به فعالیت ها نگاشت می کند.

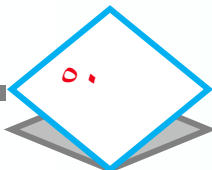
برنامه های عامل

◀ عامل های واکنشی مدل گرا

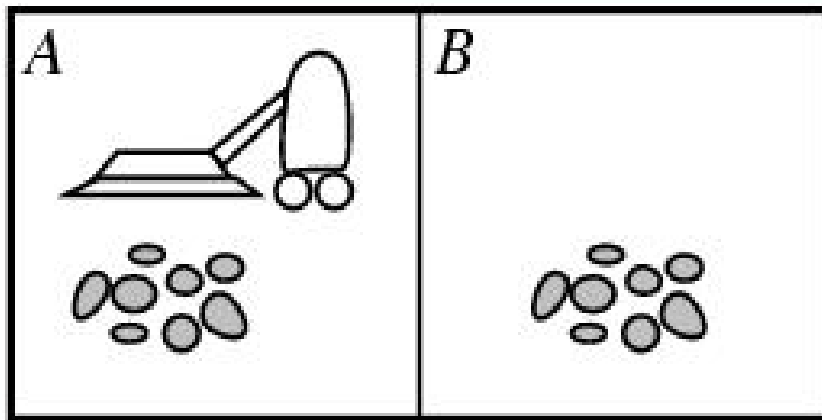
◀ عامل های واکنشی ساده

◀ عامل های سودمند

◀ عامل های هدف گرا



مثالی از عامل واکنشی ساده در دنیای جاروبرقی

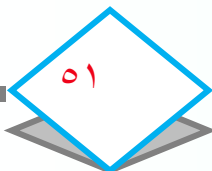


تصمیم گیری آن بر اساس مکان فعلی و کثیف بودن آن مکان صورت میگیرد

انتخاب فعالیت بر اساس موقعیت شرطی:

If **dirty** then **suck**

```
function REFLEX-VACUUM-AGENT ([location, status]) return an action
  if status == Dirty then return Suck
  else if location == A then return Right
  else if location == B then return Left
```

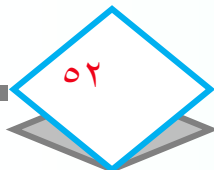


Reflex Agent With State

عامل های واکنشی مدل گرا

مؤثرترین راه برای قابلیت مشاهده جزئی این است که عامل، بخشی از دنیایی را که فعلاً می بیند ردیابی کند.

اطلاعات عامل به تنهایی در مورد مشاهده پذیری جزئی کافی نمی باشد، لازم است که جریان تغییرات جهان را نگهداری نماییم و تکامل ها، به طور مستقل از عامل یا سبب شده توسط عملکرد عامل می باشند



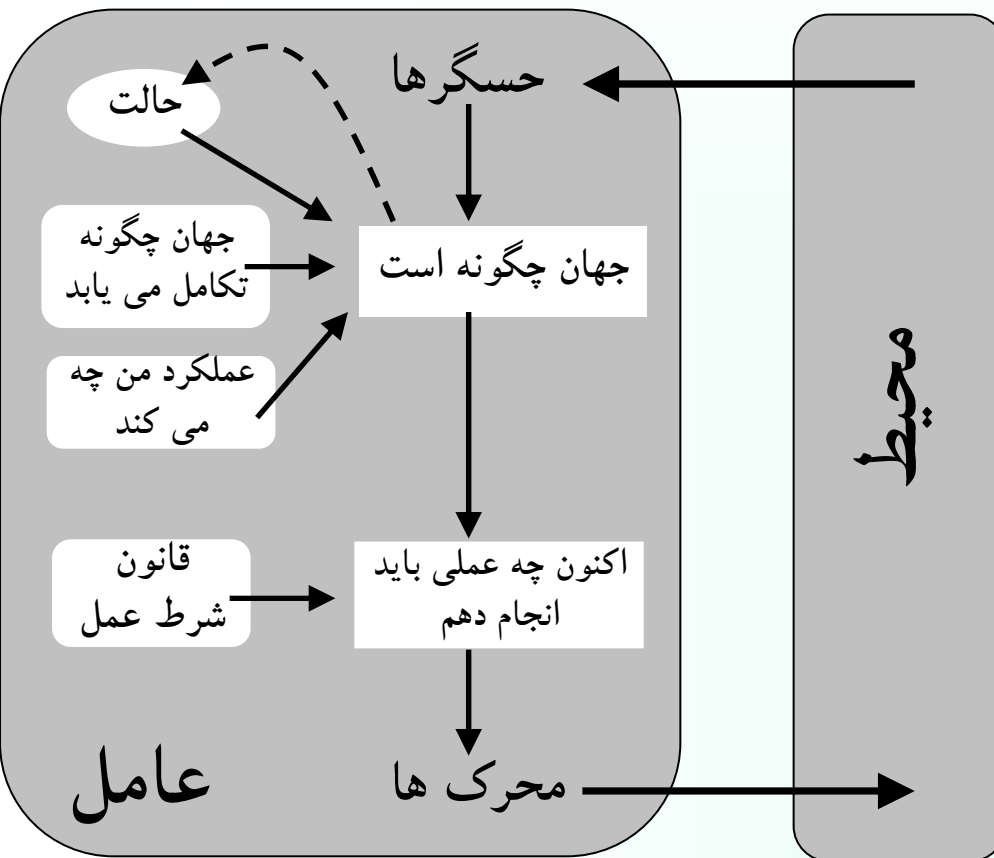
عامل های واکنشی مدل گرا

استفاده از دانش “چگونگی عملکرد جهان” که مدل نام دارد

عامل بخشی از دنیایی را که فعلا می بیند ردیابی می کند

عامل باید حالت داخلی را ذخیره کند که به سابقه ادراک بستگی دارد

در هر وضعیت، عامل میتواند توصیف جدیدی از جهان را کسب کند



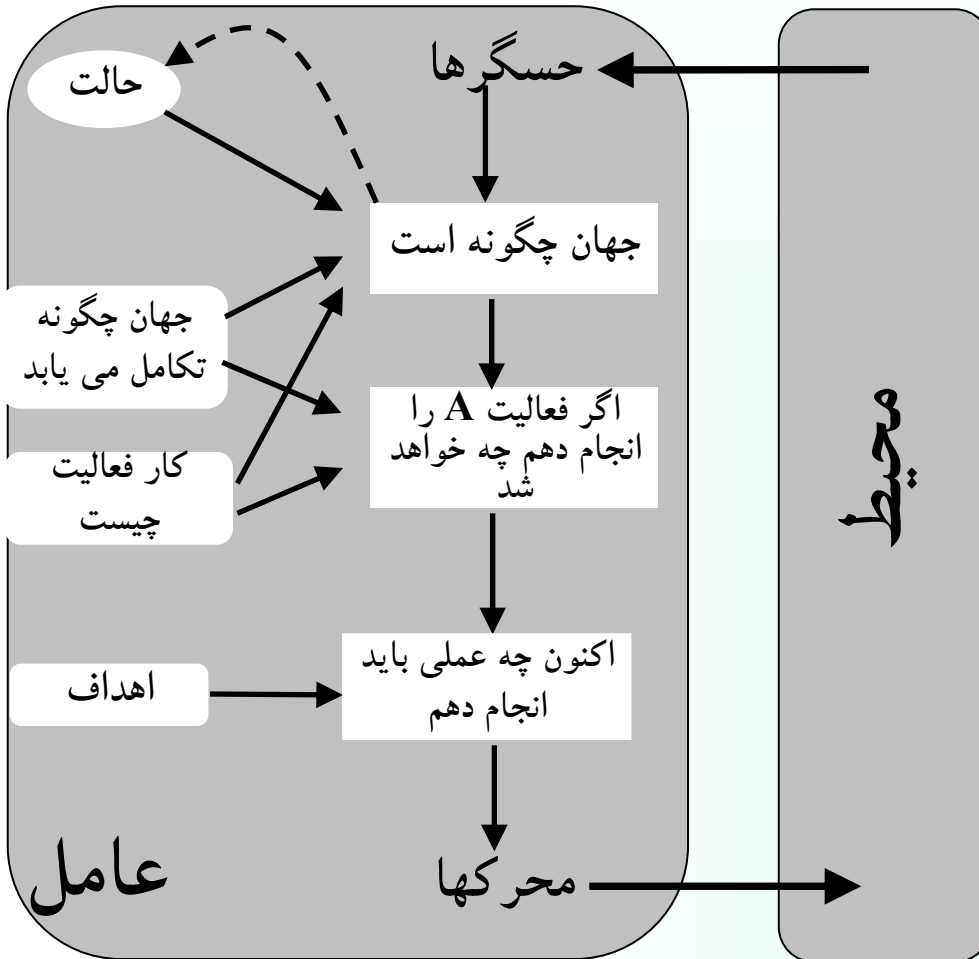
عامل های واکنشی مدل گرا

```
function REFLEX-AGENT-WITH-STATE(percept) returns an action
  static: state, a description of the current world state
           rules, a set of condition-action rules
           action, the most recent action, initially none

  state ← UPDATE-STATE(state, action, percept)
  rule ← RULE-MATCH(state, rules)
  action ← RULE-ACTION[rule]
  return action
```

شکل ۱۲-۲ عامل واکنشی مدل گرا. حالت فعلی جهان را با یک مدل داخلی ردیابی، و همانند عامل واکنشی ساده، فعالیت را انتخاب می کند.

Goal-Based Agent



عامل های هدف گرا

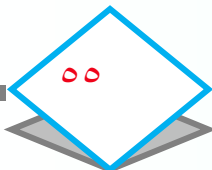
این عامل علاوه بر توصیف حالت فعلی، برای انتخاب موقعیت مطلوب نیازمند اطلاعات هدف نیز می باشد

جست و جو و برنامه ریزی، دنباله ای از فعالیت ها را برای رسیدن عامل به هدف، پیدا می کند

این نوع تصمیم گیری همواره آینده را در نظر دارد و با قوانین شرط عمل تفاوت دارد

این نوع عامل کارایی چندانی ندارد، اما قابلیت انعطاف بیشتری دارد

استدلال هدف گرا برای محیط های ترتیبی بسیار مفید است: شطرنج، تاکسی و ...

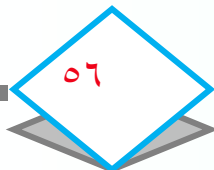


Utility-Based Agents

عامل های سودمند

اگر یک حالت دنیا به حالت دیگر ترجیح داده شود، آن حالت برای عامل سودمندتر است.

تابع سودمندی، حالت (یا دنباله ای از حالت ها) را به یک عدد حقیقی نگاشت می کند که درجه رضایت را توصیف می نماید.



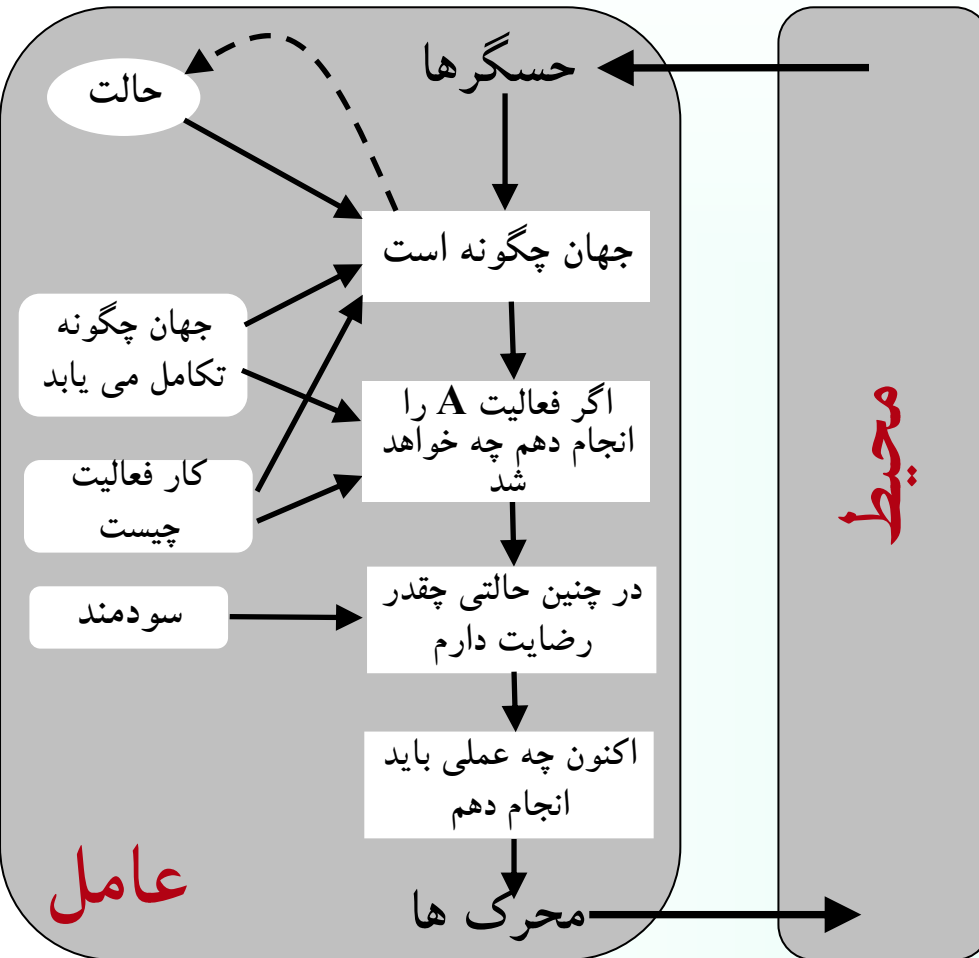
عامل های سودمند

این عامل برای اهداف مشخص، راه های مختلفی دارد، که راه حل بهتر برای عامل سودمندتر است.

تابع سودمندی، حالت یا دنباله ای از حالت ها را به یک عدد حقیقی نگاشت می کند که درجه رضایت را توصیف می کند.

وقتی اهداف متضاد باشند، بعضی از آنها برآورده می شوند

اگر هیچیک از اهداف به طور قطعی قابل حصول نباشند، احتمال موفقیت با اهمیت هدف مقایسه می شود



عامل های یادگیرنده

عامل یادگیرنده می تواند به چهار مولفه مفهومی تقسیم شود:

– عنصر یادگیرنده

– عنصر کارایی

– مخالفین

– مولد مساله

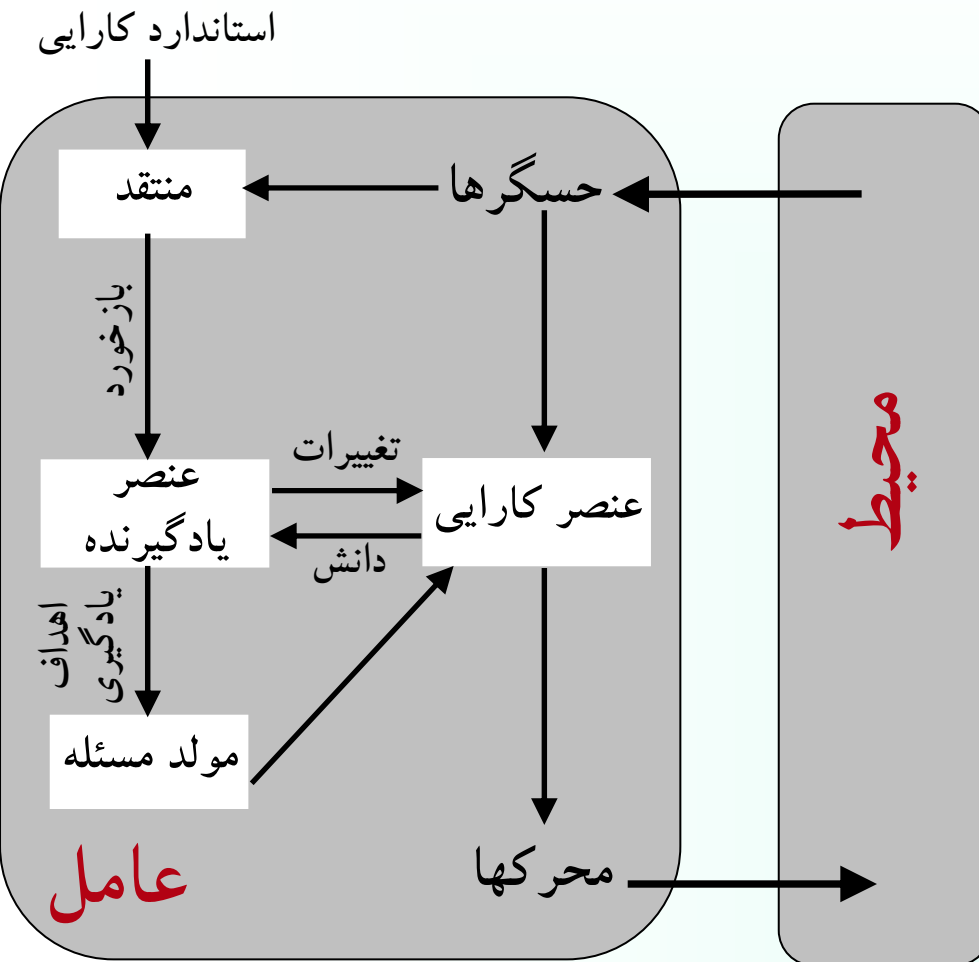
عامل های یادگیرنده

❖ عنصر یادگیرنده مسئول ایجاد بهبودها

❖ عنصر کارایی مسئول انتخاب فعالیت های خارجی

❖ منتقد مشخص می کند که یادگیرنده با توجه به استانداردهای کارایی چگونه عمل می کند

❖ مولد مسئله مسئول پیشنهاد فعالیت هایی است که منجر به تجربیات آموزنده جدیدی می شود

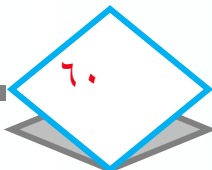


هوش مصنوعی

فصل سوم

حل مسئله با جستجو

Problem Solving and Search



فهرست این فصل

عوامل حل مسئله

مسئله

اندازه گیری کارایی حل مسئله
جستجوی ناآگاهانه

اجتناب از حالت های تکراری

جستجو با اطلاعات ناقص

عامل های حل مسئله

چهار گام اساسی برای حل مسائل

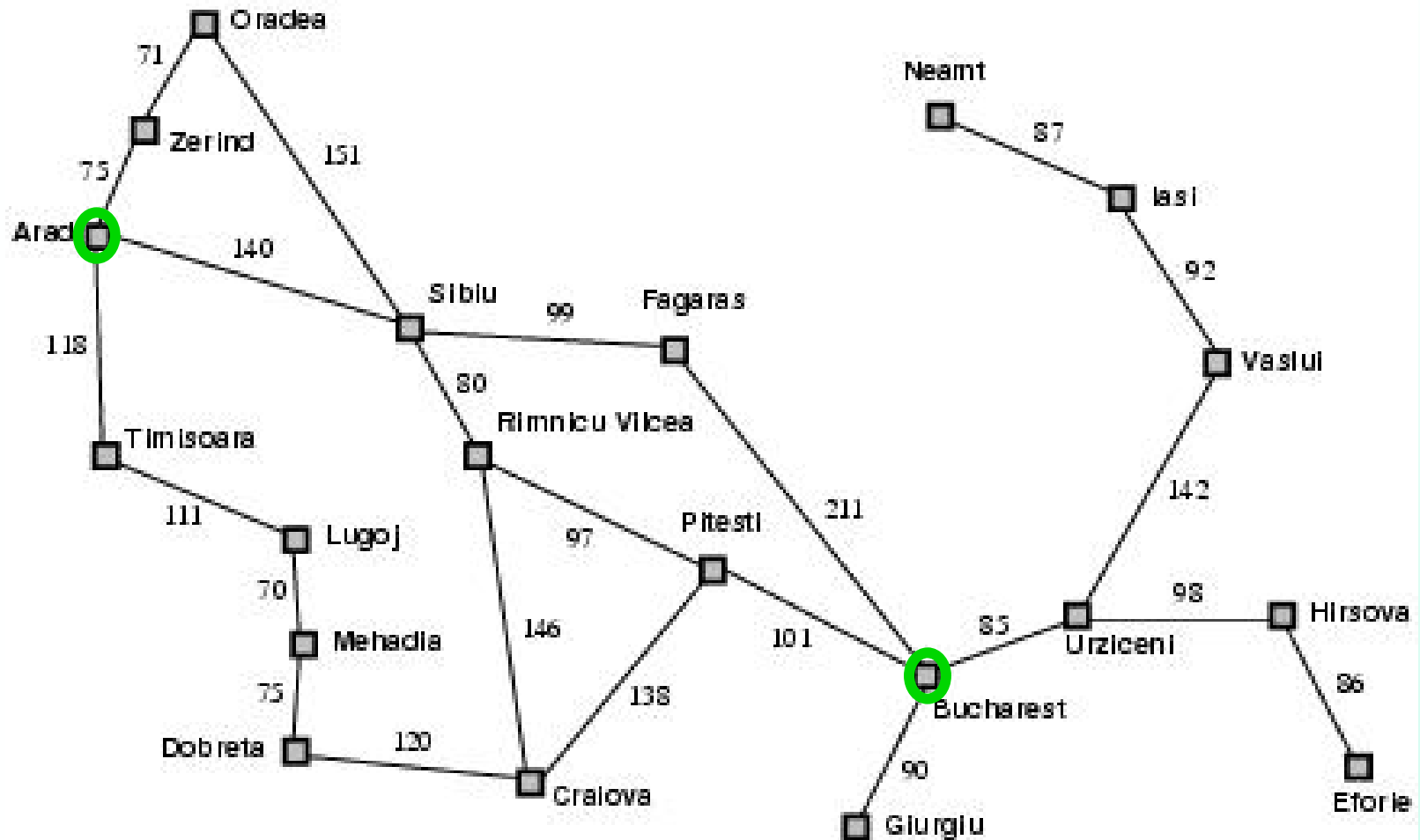
➤ فرموله کردن هدف: وضعیت های مطلوب نهایی کدامند؟

➤ فرموله کردن مسئله: چه فعالیت ها و وضعیت هایی برای رسیدن به هدف موجود است؟

➤ جستجو: انتخاب بهترین دنباله از فعالیت هایی که منجر به حالاتی با مقدار شناخته شده می شود.

➤ اجرا: وقتی دنباله فعالیت مطلوب پیدا شد، فعالیت های پیشنهادی آن می تواند اجرا شود.

مثال: نقشه رومانی



مثال: نقشه رومانی

➤ صورت مسأله: رفتن از آراد به بخارست

➤ فرموله کردن هدف: رسیدن به بخارست

➤ فرموله کردن مسئله:

➤ وضعیت ها: شهرهای مختلف

➤ فعالیت ها: حرکت بین شهرها

➤ جستجو: دنباله ای از شهرها مثل: آراد، سیبیو، فاگارس، بخارست

➤ این جستجو با توجه به کم هزینه ترین مسیر انتخاب می شود

مسئله

حالت اولیه: حالتی که عامل از آن شروع می کند.

در مثال رومانی: شهر آراد $n(\text{Arad})$

تابع جانشین: توصیفی از فعالیت های ممکن که برای عامل مهیا است.

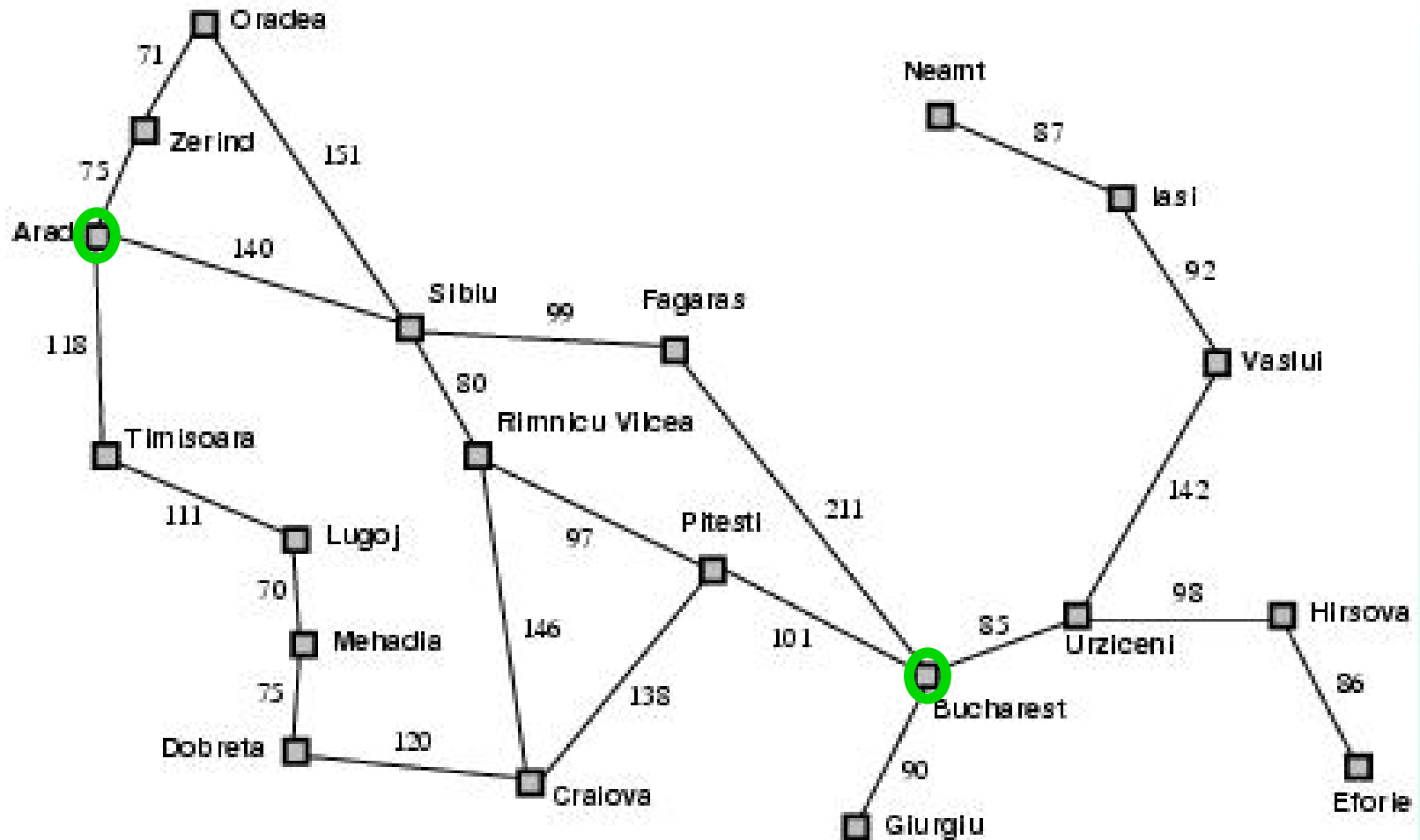
در مثال رومانی: $S(\text{Arad}) = \{ \text{Zerind}, \text{Sibui}, \text{Timisoara} \}$

فضای حالت: مجموعه ای از حالت ها که از حالت اولیه می توان به آنها رسید.

در مثال رومانی: کلیه شهرها که با شروع از آراد می توان به آنها رسید

تابع جانشین + حالت اولیه = فضای حالت

مثال: نقشه رومانی



📌 آزمون هدف: تعیین می کند که آیا حالت خاصی، حالت هدف است یا خیر

📌 هدف صریح: در مثال رومانی، رسیدن به بخارست

📌 هدف انتزاعی: در مثال شطرنج، رسیدن به حالت کیش و مات

📌 مسیر: دنباله ای از حالت ها که دنباله ای از فعالیت ها را به هم متصل می کند.

📌 در مثال رومانی: Arad, Sibiu, Fagaras یک مسیر است

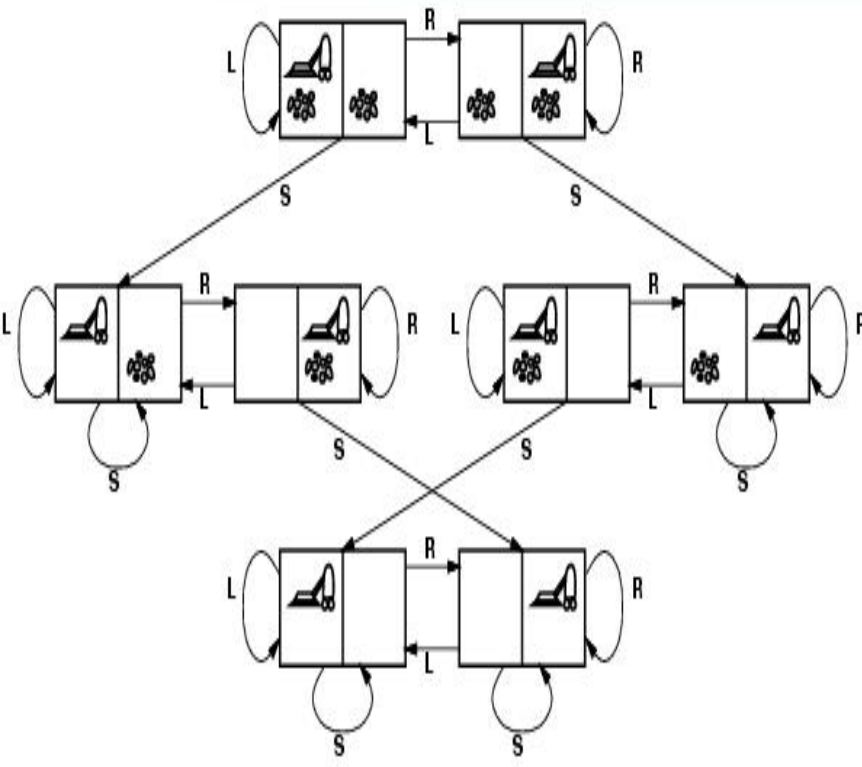
📌 هزینه مسیر: برای هر مسیر یک هزینه عددی در نظر می گیرد.

📌 در مثال رومانی: طول مسیر بین شهرها بر حسب کیلومتر

راه حل مسئله مسیری از حالت اولیه به حالت هدف است

راه حل بهینه کمترین هزینه مسیر را دارد

مثال ۲: دنیای جارو برقی



حالت ها: دو مکان که هر یک ممکن است کثیف یا تمیز باشند. لذا $2^2 = 4$ حالت در این جهان وجود دارد

حالت اولیه: هر حالتی می تواند به عنوان حالت اولیه طراحی شود

تابع جانشین: حالت های معتبر از سه عملیات: راست، چپ، مکش

آزمون هدف: تمیزی تمام مربع ها

هزینه مسیر: تعداد مراحل در مسیر

مثال: معمای ۸

حالت ها: مکان هر هشت خانه شماره دار و خانه خالی در یکی از ۹ خانه

حالت اولیه: هر حالتی را می توان به عنوان حالت اولیه در نظر گرفت

7	2	4
5		6
8	3	1

Start State

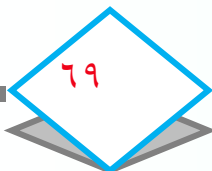
تابع جانشین: حالت های معتبر از چهار عمل، انتقال خانه خالی به چپ، راست، بالا یا پایین

آزمون هدف: بررسی می کند که حالتی که اعداد به ترتیب چیده شده اند (طبق شکل روبرو) رخ داده یا نه

هزینه مسیر: برابر با تعداد مراحل در مسیر

	1	2
3	4	5
6	7	8

Goal State



مثال: مسئله ۸ وزیر

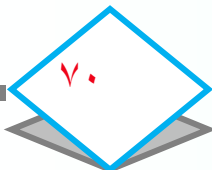
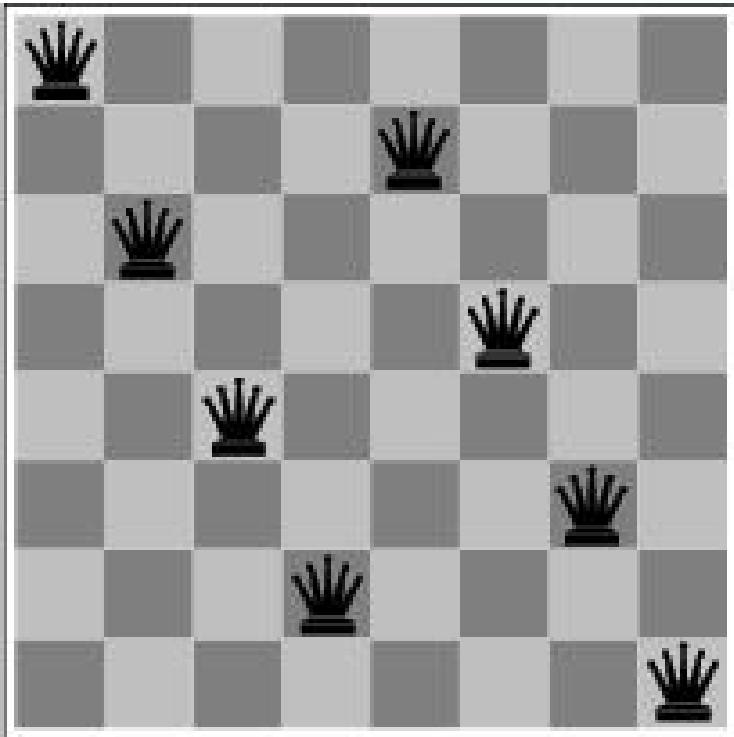
فرمول بندی افزایشی

حالت ها: هر ترتیبی از ۰ تا ۸ وزیر در صفحه،
یک حالت است

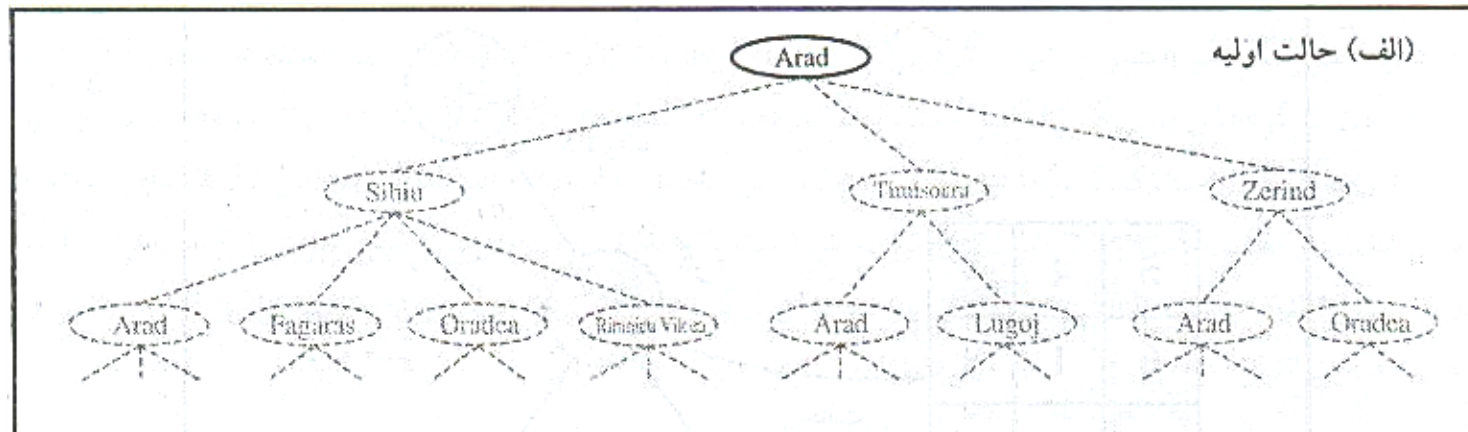
حالت اولیه: هیچ وزیری در صفحه نیست

تابع جانشین: وزیری را به خانه خالی اضافه می
کند

آزمون هدف: ۸ وزیر در صفحه وجود دارند و
هیچ کدام به یکدیگر گارد نمی گیرند



جستجو برای راه حل ها



STATE: حالتی در فضای حالت که گره متناظر با آن است.

PARENT-NODE: گره ای در درخت جستجو که این گره را تولید کرده است

ACTION: فعالیتی که به والد اعمال شد تا این گره تولید شود

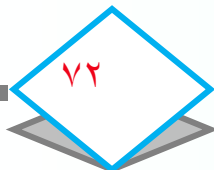
PATH-COST: هزینه مسیری از حالت اولیه به این گره که معمولاً با $g(n)$ نمایش داده می

شود

DEPTH: تعداد مراحل موجود در مسیر که از حالت اولیه فاصله دارد

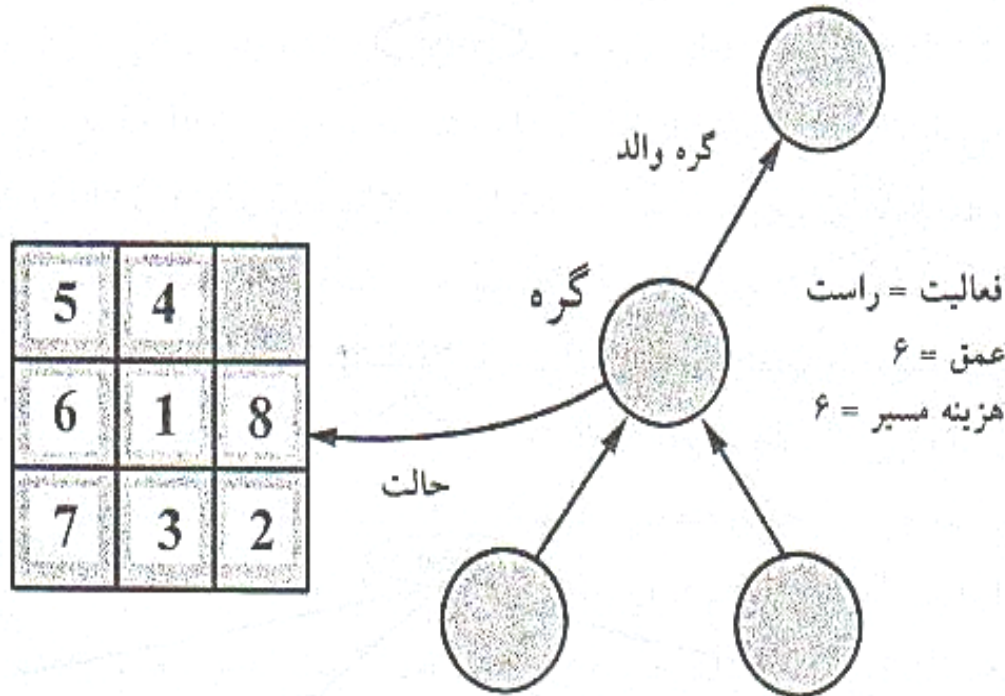
حاشیه: مجموعه ای از گره ها که تولید شده اند اما بسط داده نشده اند

برگ: یک عنصر از حاشیه



ساختمان داده گره ها در درخت

راهبرد جستجو تابعی است که
گره بعدی را برای بسط درخت
از مجموعه حاشیه انتخاب می
کند



شکل ۸-۳ گره ها ساختمان داده هایی هستند که درخت جستجو از آنها
ساخته می شود. پیکان ها از والد به فرزند رسم شده اند.

اندازه گیری کارایی الگوریتم حل مسئله

➤ کامل بودن: آیا الگوریتم تضمین می کند که در صورت وجود راه حل، آن را بیابد؟

➤ بهینگی: آیا این راهبرد، راه حل بهینه ای را ارائه می کند.

➤ پیچیدگی زمانی: چقدر طول می کشد تا راه حل را پیدا کند؟
➤ تعداد گره های تولید شده در اثنای جستجو

➤ پیچیدگی فضا: برای جستجو چقدر حافظه نیاز دارد؟
➤ حداکثر تعداد گره های ذخیره شده در حافظه

پیچیدگی بر حسب سه کمیت بیان می شود

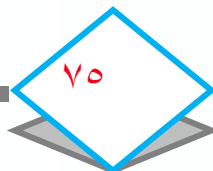
فاکتور انشعاب b

عمق نزدیکترین گره هدف d

حداکثر طول هر مسیر در فضای حالت m

سنجش زمان بر حسب تعداد گره های تولید شده در حین جستجو

سنجش فضا بر حسب حداکثر گره های ذخیره شده در حافظه



جستجوی ناآگاهانه

❧ ناآگاهی این است که الگوریتم هیچ اطلاعاتی غیر از تعریف مسئله در اختیار ندارد

❧ این الگوریتم ها فقط می تواند جانشین هایی را تولید و هدف را از غیر هدف تشخیص دهند

جستجوی آگاهانه یا جستجوی اکتشافی

❧ راهبردهایی که تشخیص می دهد یک حالت غیر هدف نسبت به گره غیر هدف دیگر، امید بخش تر است، جست و جوی آگاهانه یا جست و جوی اکتشافی نامیده می شود.

راهبردها

جست و جوی هزینه یکنواخت

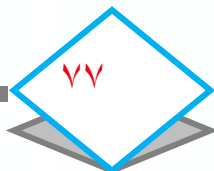
جست و جوی عمقی محدود

جست و جوی دو طرفه

جست و جوی عرضی

جست و جوی عمقی

جست و جوی عمیق کننده تکراری

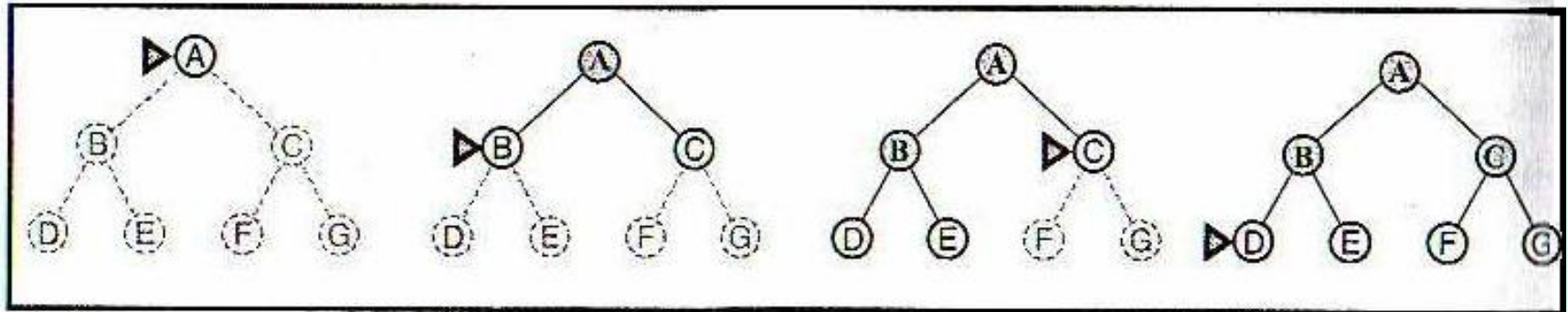


ابتدا ریشه بسط داده می شود

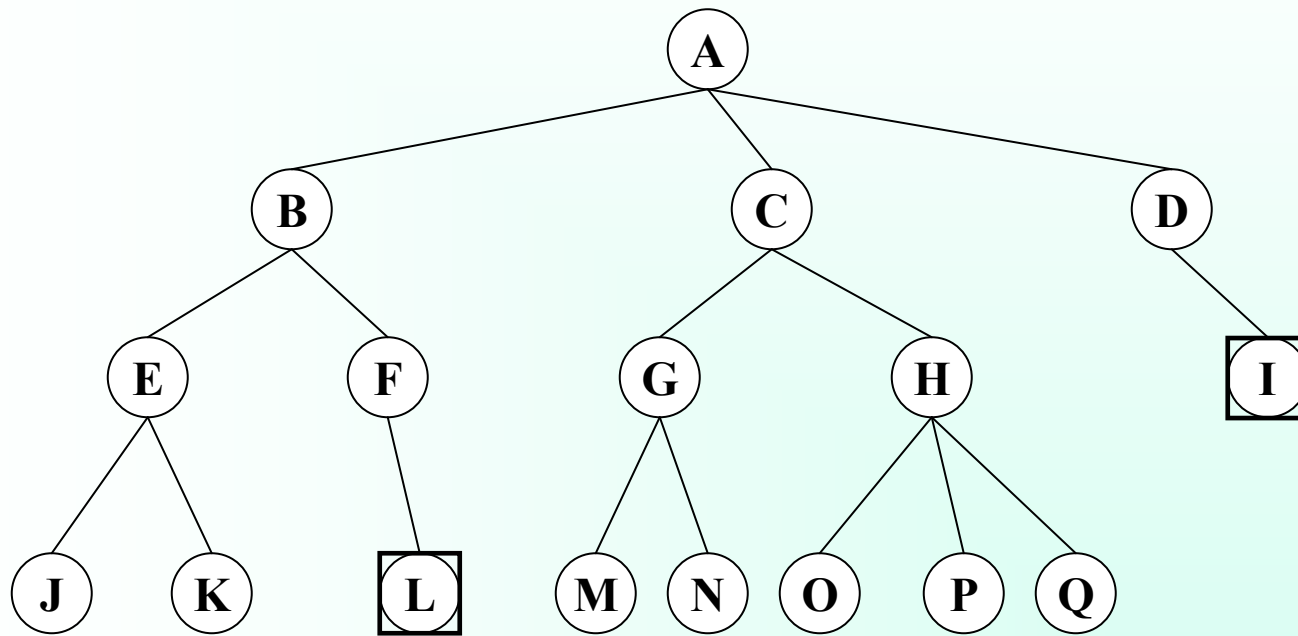
سپس تمام جانشین های ریشه بسط داده می شوند و به همین ترتیب

بسط تمام گره های موجود در یک عمق درخت و سپس حرکت در عمق بعدی

پیچیدگی زمانی این الگوریتم $O(b^{d+1})$ می باشد



شکل ۱۰-۳ جستجوی عرضی در یک درخت دودویی. در هر مرحله، گره های که بعداً باید بسط داده شوند، علامت دار شده است.



کامل بودن: بله

بهینگی: بله (مشروط)

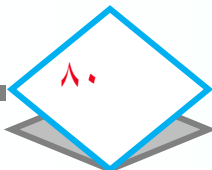
در صورتی بهینه است که هزینه مسیر، تابعی غیر نزولی از عمق
گره باشد. (مثل وقتی که فعالیت ها هزینه یکسانی دارند)

$$O(b^{d+1})$$

پیچیدگی زمانی:

$$O(b^{d+1})$$

پیچیدگی فضا:



همان جستجوی عرضی است که به جای بسط سطحی ترین گره،

گره n را با کمترین هزینه مسیر بسط می دهد

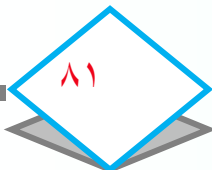
اهمیت در کل هزینه مراحل است نه تعداد مراحل

$$\epsilon > 0$$

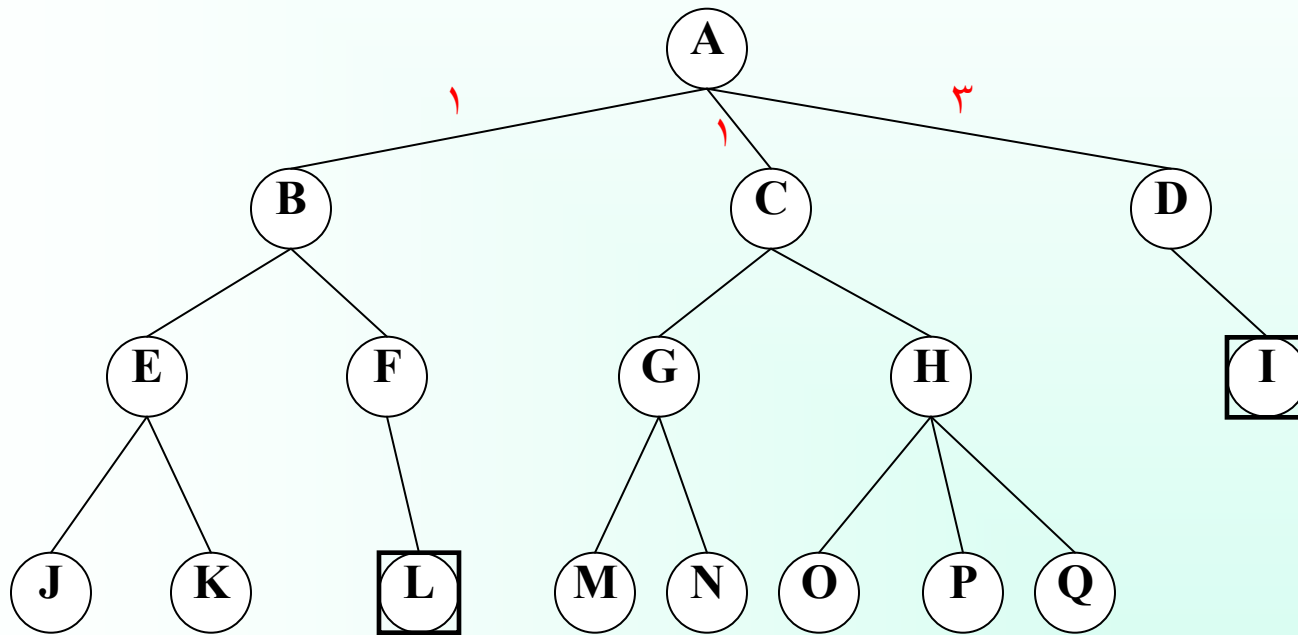
تضمین کامل بودن: هزینه هر مرحله $\epsilon \leq$

شرط کافی برای بهینگی نیز می باشد

پیچیدگی زمان و فضا $O(b^{C^*/\epsilon})$ C^* هزینه راه حل بهینه



این جستجو گره n را با کمترین هزینه مسیر بسط می دهد



کامل بودن: بله

هزینه هر مرحله بزرگتر یا مساوی یک مقدار ثابت و مثبت ϵ باشد. (هزینه مسیر با حرکت در مسیر افزایش می یابد)

بهینگی: بله

هزینه هر مرحله بزرگتر یا مساوی ϵ باشد

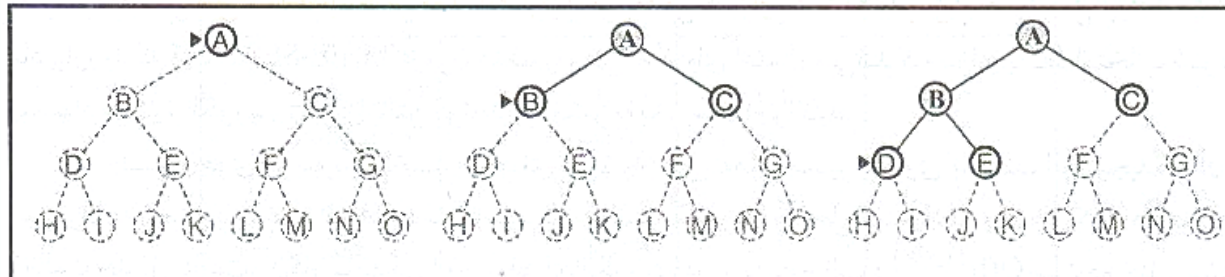
$$O(b^{[C^*/\epsilon]})$$

$$O(b^{[C^*/\epsilon]})$$

پیچیدگی زمانی:

پیچیدگی فضا:





کامل بودن: خیر

اگر زیر درخت چپ عمق نامحدود داشت و فاقد هر گونه راه حل باشد، جستجو هرگز خاتمه نمی یابد.

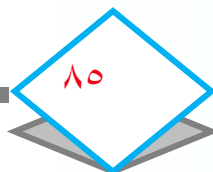
بهینگی: خیر

$$O(b^m)$$

پیچیدگی زمانی:

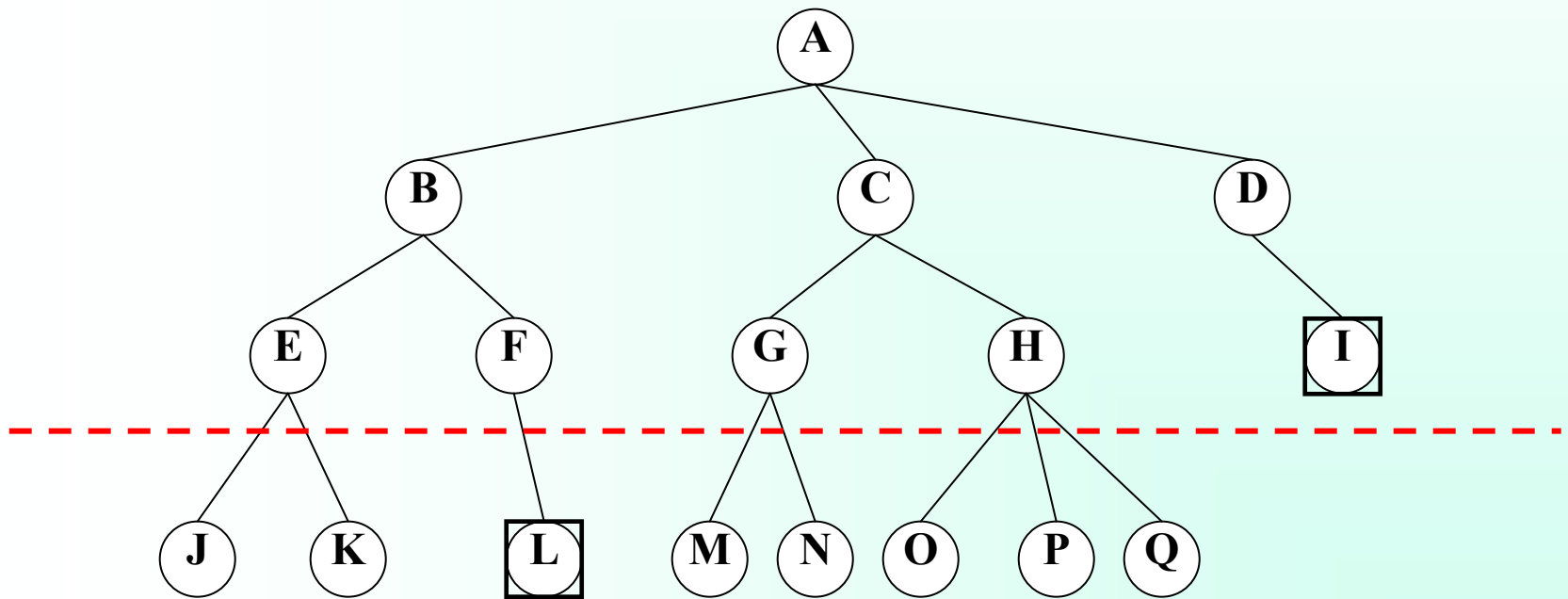
$$O(bm)$$

پیچیدگی فضا:



جستجوی عمقی محدود

مسئله درخت های نامحدود می تواند به وسیله جست و جوی عمقی با عمق محدود L بهبود یابد



کامل بودن: خیر

اگر $L < d$ و سطحی ترین هدف در خارج از عمق محدود قرار داشته باشد، این راهبرد کامل نخواهد بود.

بهینگی: خیر

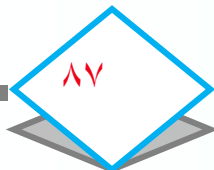
اگر $L > d$ انتخاب شود، این راهبرد بهینه نخواهد بود.

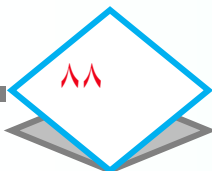
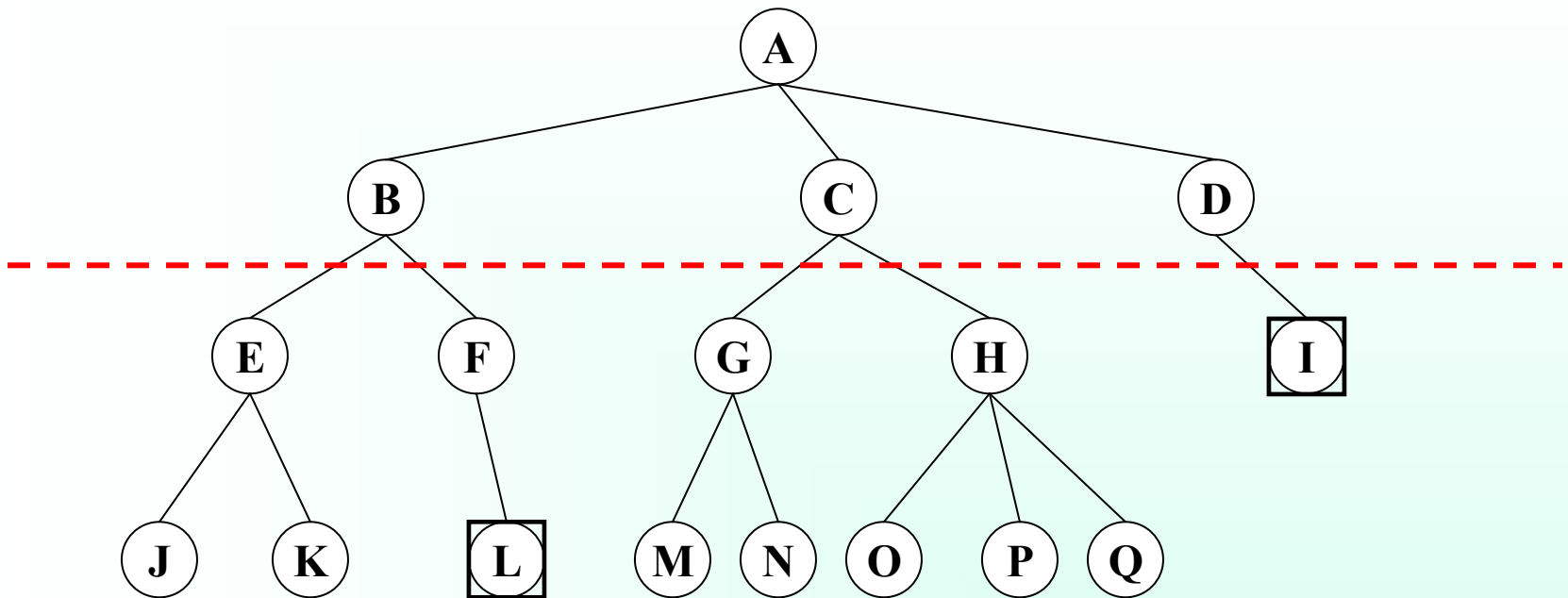
$$O(b^L)$$

$$O(bL)$$

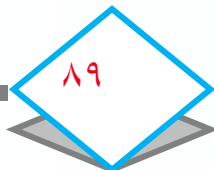
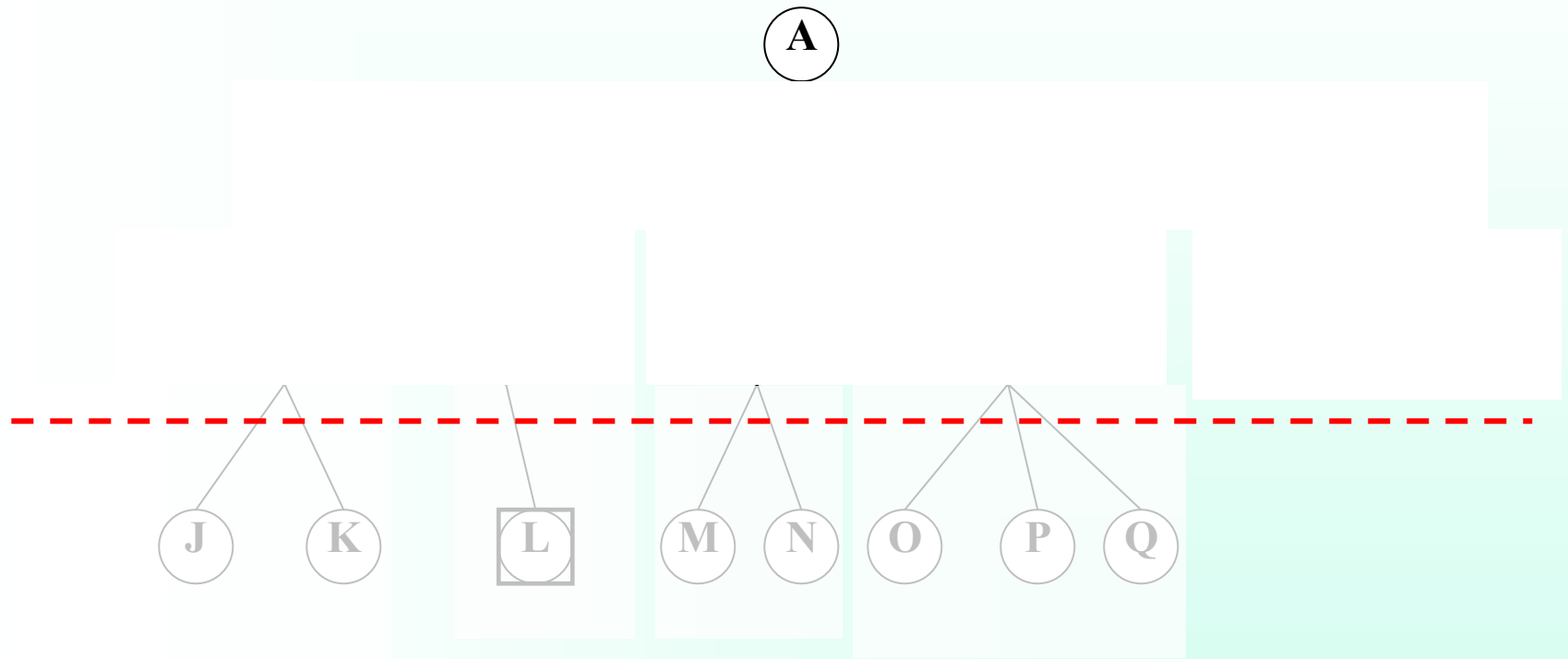
پیچیدگی زمانی:

پیچیدگی فضا:

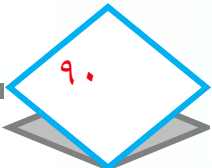
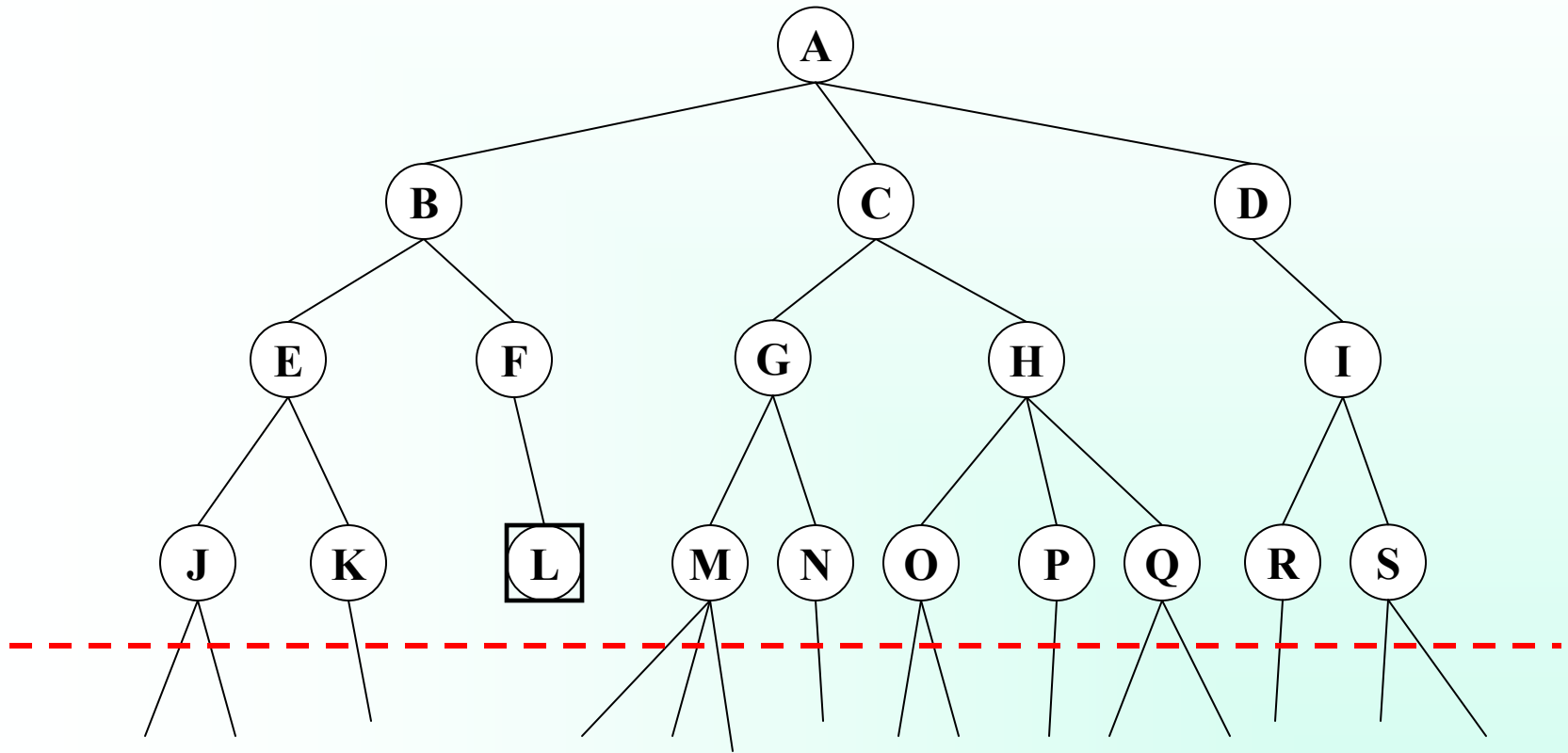




جستجوی عمقی محدود



جستجوی عمیق کننده تکراری



کامل بودن: بله

در صورتی که فاکتور انشعاب محدود باشد

بهینگی: بله

وقتی که هزینه مسیر، تابعی غیر نزولی از عمق گره باشد

$$O(b^d)$$

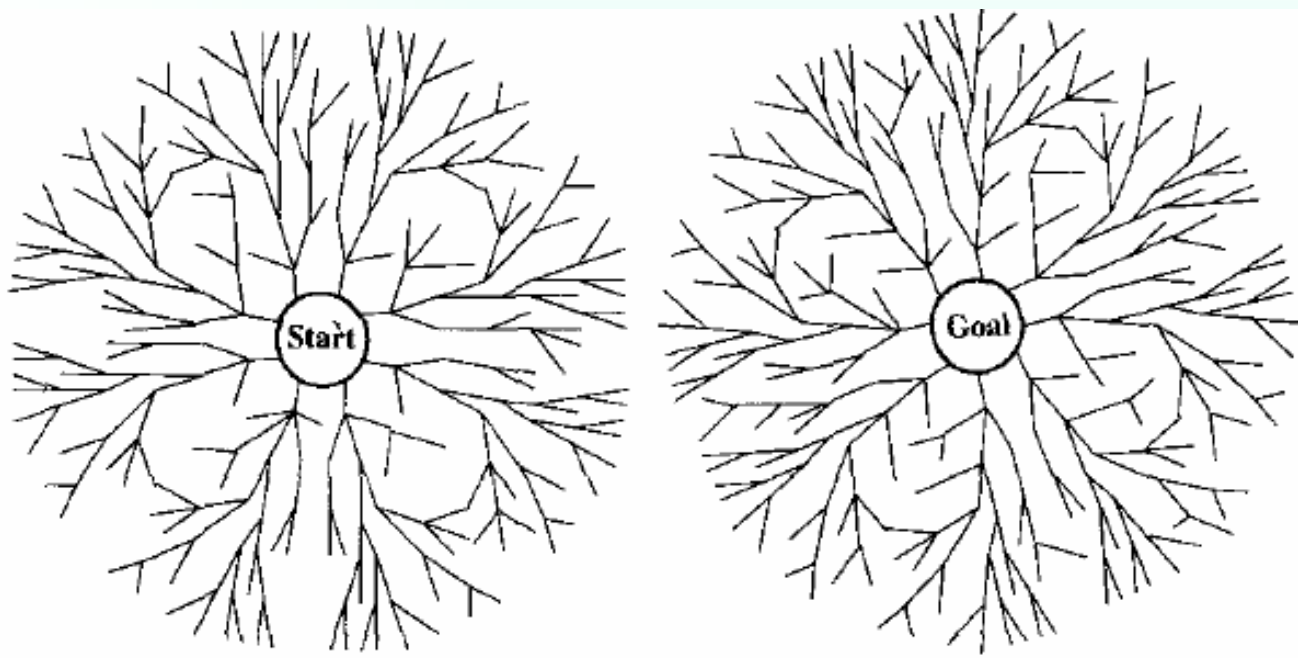
پیچیدگی زمانی:

$$O(bd)$$

پیچیدگی فضا:

جستجوی دو طرفه

انجام دو جست و جوی همزمان، یکی از حالت اولیه به هدف و دیگری از هدف به حالت اولیه تا زمانی که دو جست و جوی به هم برسند



جستجوی دو طرفه

کامل بودن: بله

اگر هر دو جستجو، عرضی باشند و هزینه تمام مراحل یکسان باشد

بهینگی: بله

اگر هر دو جستجو، عرضی باشند و هزینه تمام مراحل یکسان باشد

$$O(b^{d/2})$$

پیچیدگی زمانی:

$$O(b^{d/2})$$

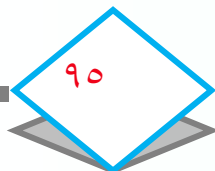
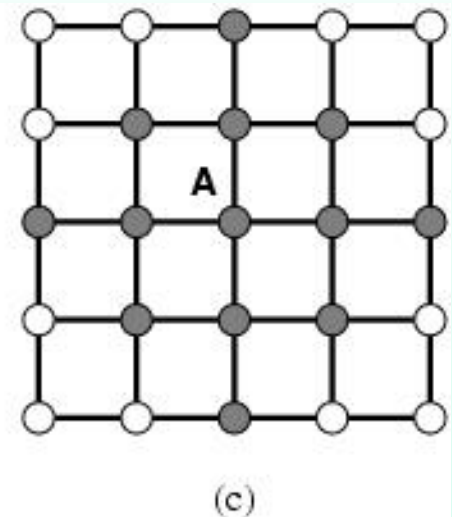
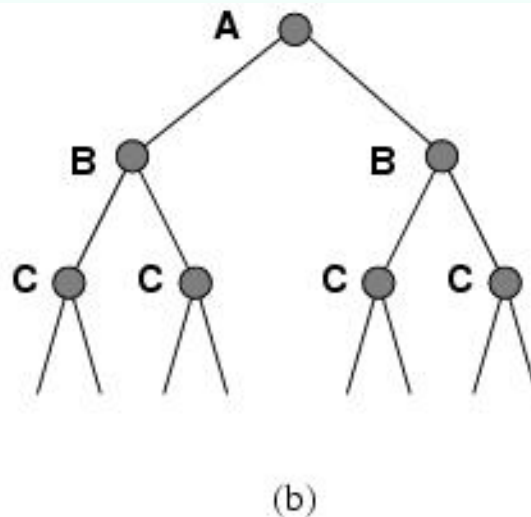
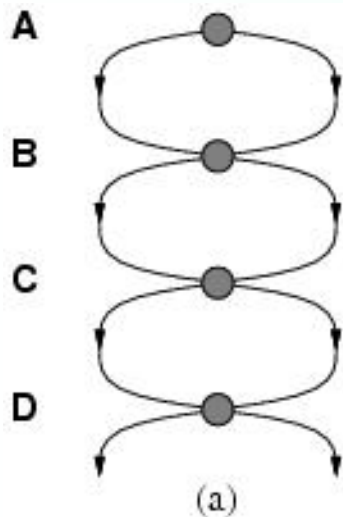
پیچیدگی فضا:

خلاصه ی الگوریتم ها

عمیق شونده ی تکراری	عمق محدود شده	اوّل عمق	با هزینه ی یکسان	اوّل سطح	مقیاس ^۱
بله	بله ، در صورتی که $l \geq d$ باشد	نه	بله *	بله *	کامل بودن ??
b^d	b^l	b^m	$b^{\lceil C^*/\epsilon \rceil}$	$b^d + 1$	زمان ??
bd	bl	bm	$b^{\lceil C^*/\epsilon \rceil}$	$b^d + 1$	فضا ??
بله *	نه	نه	بله	بله *	بهینگی ??

اجتناب از حالت های تکراری

وجود حالت های تکراری در یک مسئله قابل حل، می تواند آن را به مسئله غیر قابل حل تبدیل کند



جستجو با اطلاعات ناقص

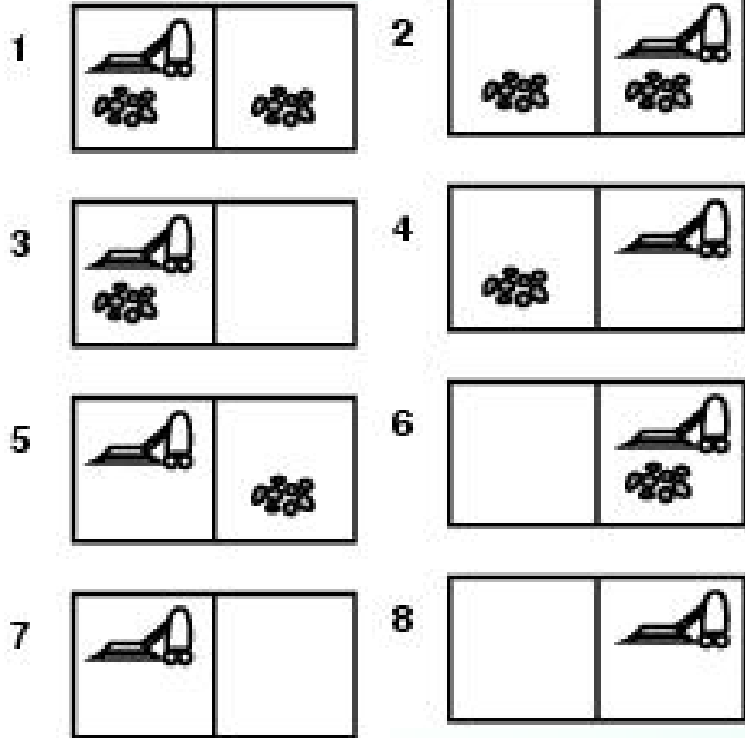
➤ **مسئله های فاقد حسگر:** اگر عامل فاقد حسگر باشد، می تواند در یکی از چند حالت اولیه باشد و هر فعالیت می تواند آن را به یکی از چند حالت جانشین ببرد

➤ **مسئله های اقتضایی:** اگر محیط به طور جزئی قابل مشاهده باشد یا اگر فعالیت ها قطعی نباشد، ادراکات عامل، پس از هر عمل، اطلاعات جدیدی را تهیه می کنند. هر ادراک ممکن، اقتضایی را تعریف می کند که باید برای آن برنامه ریزی شود

➤ **مسائل خصمانه:** اگر عدم قطعیت در اثر فعالیت های عامل دیگری بوجود آید، مسئله را خصمانه گویند

➤ **مسئله های اکتشافی:** وقتی حالت ها و فعالیت های محیط ناشناخته باشند، عامل باید سعی کند آنها را کشف کند. مسئله های اکتشافی را می توان شکل نهایی مسئله های اقتضایی دانست

مثال: دنیای جاروبرقی فاقد حسگر



عامل جارو تمام اثرات فعالیت هایش را می داند اما فاقد حسگر است.

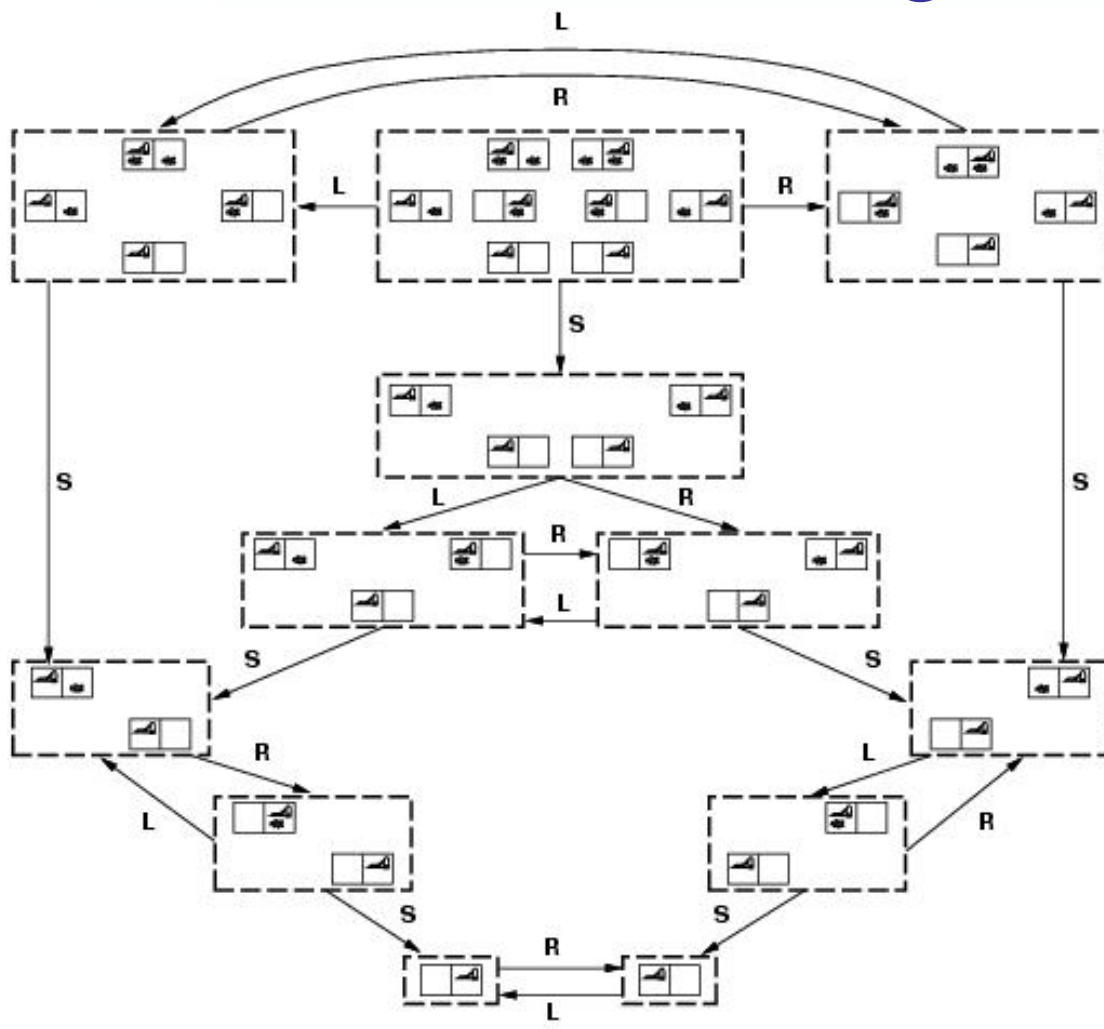
حالت اولیه آن یکی از اعضای مجموعه $\{1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8\}$ می باشد

فعالیت (Right) $\{2, 4, 6, 8\}$

فعالیت (Right, Suck) $\{4, 8\}$

فعالیت (Right, Suck, Left, Suck) $\leftarrow$ تضمین می کند که صرف نظر از حالت اولیه، به حالت هدف، یعنی ۷ برسد

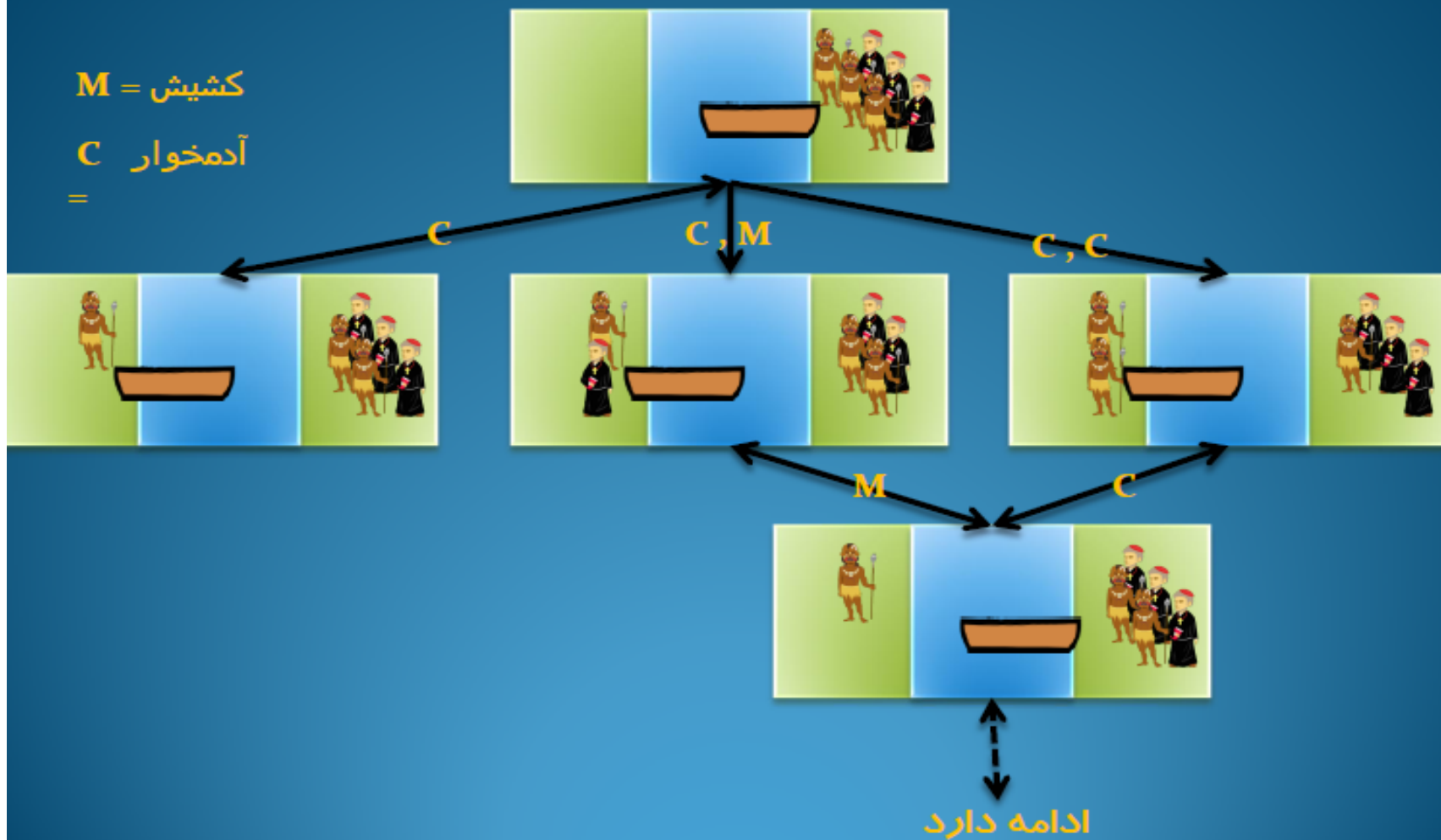
دنیای جاروبرقی فاقد حسگر

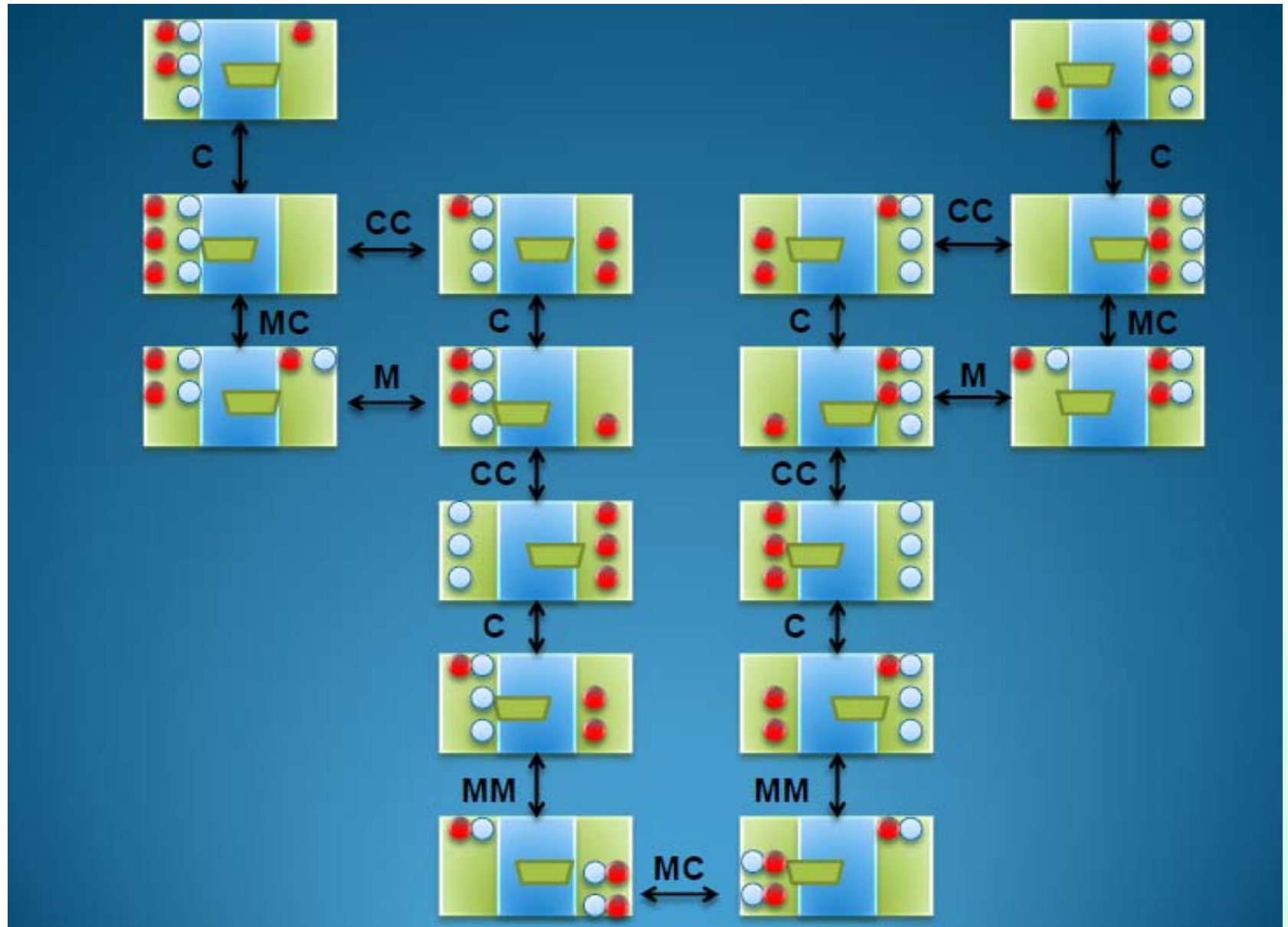


عامل باید راجع به مجموعه های حالتی که می تواند به آنها برسد استدلال کند. این مجموعه از حالت ها را حالت باور گوئیم.

اگر فضای حالت فیزیکی دارای S حالت باشد فضای حالت باور 2^S حالت باور خواهد داشت.

ایجاد گراف حالت سه کشیش و سه آدمخوار





گرگ و کلم و گوسفند

کشاورزی پس از خرید یک گرگ، یک کلم و یک گوسفند از بازار باز میگردد. در راه بازگشت باید از رودخانه ای عبور کند. اما قایق او تنها برای یکی از اینها جا دارد. او نمی تواند گوسفند و کلم را یک جا نگاه دارد زیرا ممکن است گوسفند کلم را ببلعد. از سوی دیگر ماندن گرگ و گوسفند هم در کنار هم موجب از بین رفتن گوسفند می شود. پس چه طور می تواند آنها را بدون اینکه آسیب ببینند جابه جا کند؟



پدر و دو فرزند

پدری با دو فرزند خود به رودخانه ای رسیدند . تنها راه گذشتن از رود خانه این بود که از یک ماهیگیر بخواهند قایق خود را به آنها امانت بدهد. اما قایق تنها می تواند یک آدم بالغ یا دو کودک را حمل کند. پس این خانواده چه طور می توانند به سمت دیگر بروند و در نهایت قایق را به ماهیگیر بازگردانند؟

تمرین :

به دلخواه دو مورد از سه مورد زیر را انجام دهید؟

گراف فضای حالت مسئله گرگ و کلم و گوسفند را رسم کنید؟

گراف فضای حالت مسئله پدر و دو فرزند را رسم کنید؟

گراف فضای حالت مسئله میمون ها و آدم ها را رسم کنید؟



هوش مصنوعی

فصل چهارم

جست و جوی آگاهانه و اکتشاف



فهرست

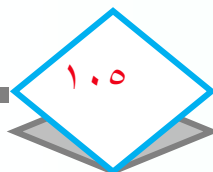
متدهای جست و جوی آگاهانه

یادگیری برای جست و جوی بهتر

جست و جوی محلی و بهینه سازی

جست و جوی محلی در فضاها پیوسته

عامل های جست و جوی Online



انواع جستجو



جستجوی نا آگاهانه یا جستجوی کور

(۱) هیچ اطلاعات اضافی در مورد حالتها ندارد

(۲) تنها می تواند حالات را تولید و تشخیص دهد کدام حالت هدف است یا هدف نیست.

جستجو

جستجوی آگاهانه یا جستجوی هیوریستیک



مشکلات روش های جستجوی نا آگاهانه

□ معیار انتخاب گره بعدی برای گسترش دادن، تنها به شماره سطح گره بستگی دارد

□ از ساختار مسئله بهره نمی برند

□ درخت جستجو را با یک ساختار از پیش تعریف شده گسترش می دهند.

□ یعنی قابلیت تطبیق پذیری با آنچه که تا کنون در مسیر جستجو دریافته اند و نیز حرکتی که می تواند خوب باشد را ندارند.

جستجوی آگاهانه (Informed) یا اکتشافی (Heuristic)

□ در جستجوی آگاهانه اطلاعاتی در رابطه با هزینه رسیدن به هدف، در اختیار عامل قرار داده می شود.

□ هیوریستیک ها

□ استراتژیهای برای جستجو که اغلب اوقات ما را به جواب نزدیکتر می کنند.

□ از ساختار مساله نشات می گیرند و هدفشان راهنمایی و هدایت جستجو می باشد.

□ در این روشها هزینه پرداخت شده تا کنون و هزینه تخمینی رسیدن به هدف در نظر می شود.

متدهای جستجوی آگاهانه

جستجوی محلی و بهینه سازی

تپه نوردی

شبیه سازی حرارت

پرتو محلی

الگوریتم های ژنتیک

بهترین جستجو

حریصانه

A^*

IDA^*

RBFS

MA^* و SMA^*

تعاریف

تابع هزینه مسیر، $g(n)$: هزینه مسیر از گره اولیه تا گره n

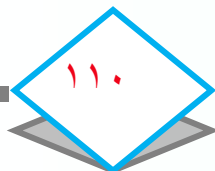
تابع اکتشافی، $h(n)$: هزینه تخمینی ارزان ترین مسیر از گره n به گره هدف

تابع بهترین مسیر، $h^*(n)$: ارزان ترین مسیر از گره n تا گره هدف

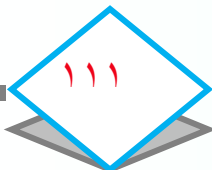
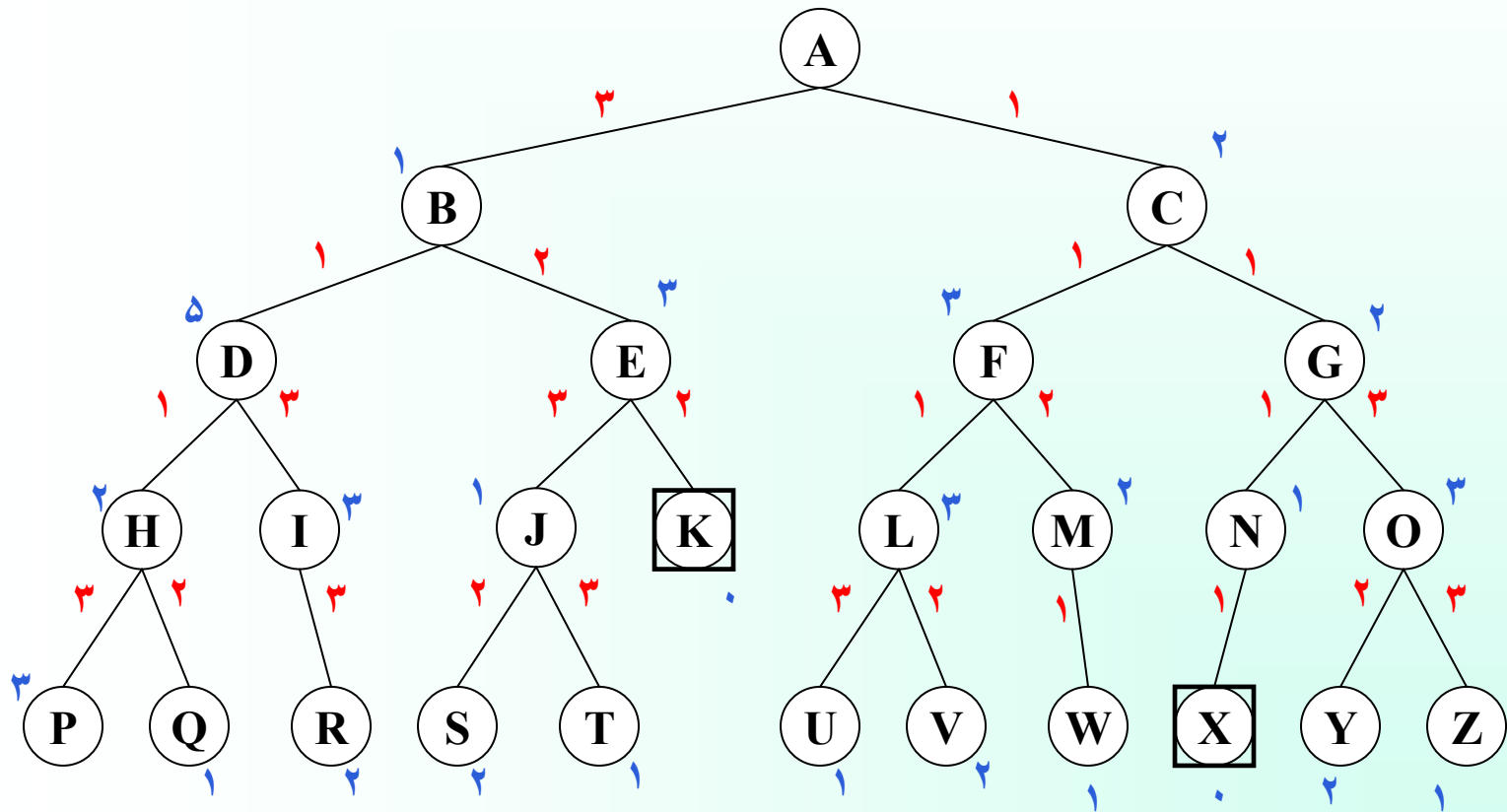
تابع ارزیابی، $f(n)$: هزینه تخمینی ارزان ترین مسیر از طریق n

$$f(n): g(n) + h(n)$$

$f^*(n): g(n) + h^*(n)$ هزینه ارزان ترین مسیر از طریق n

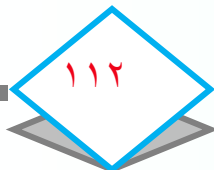


جستجوی حریصانه

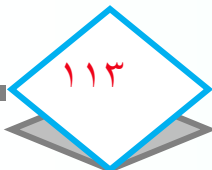
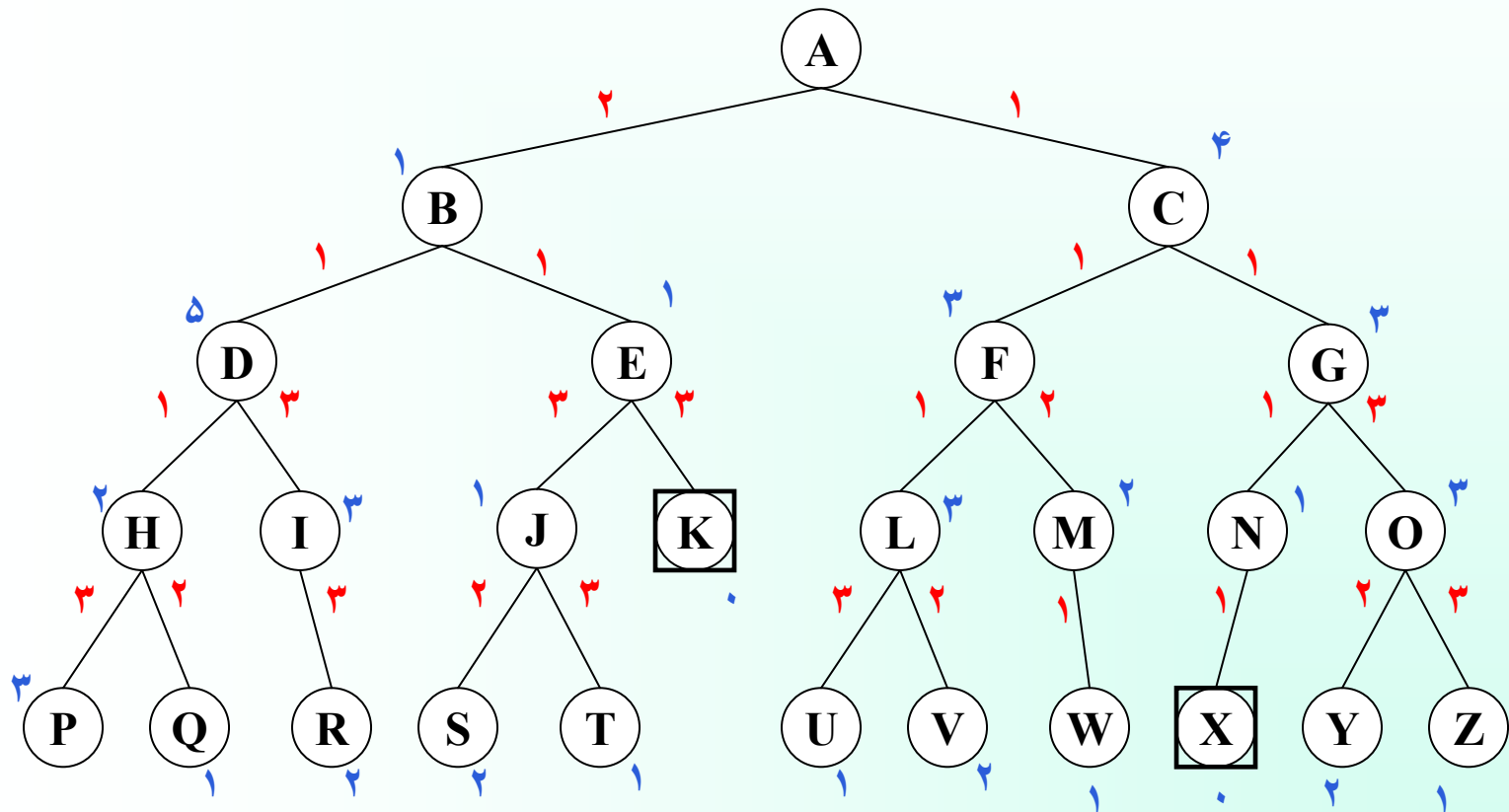


جستجوی حریصانه

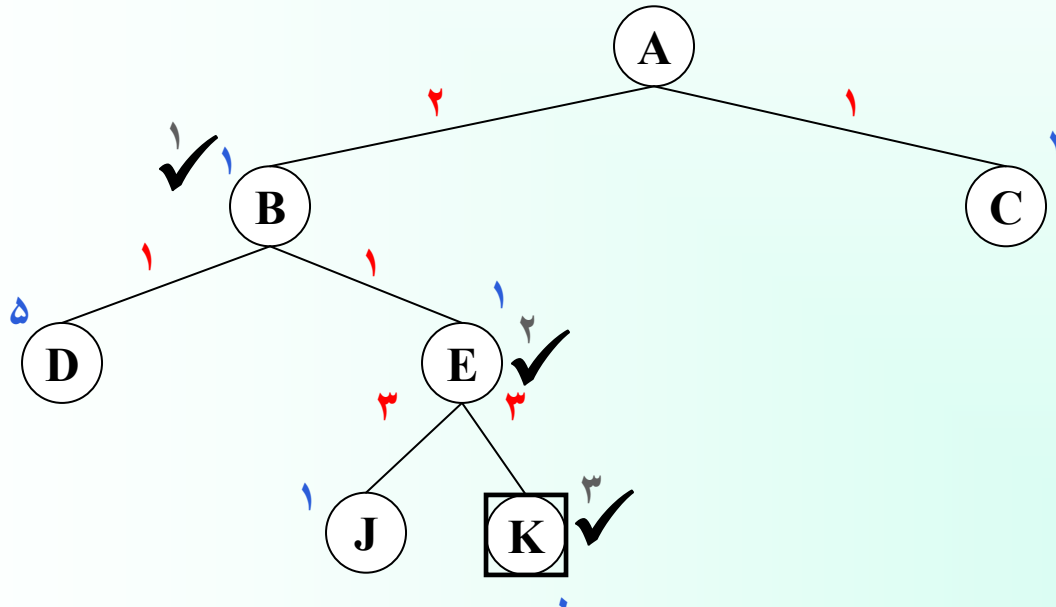
A



جستجوی حریصانه



جستجوی حریصانه



جستجوی حریصانه

کامل بودن:

خیر اما اگر $h = h^*$ آنگاه جستجو کامل می شود

بهینگی:

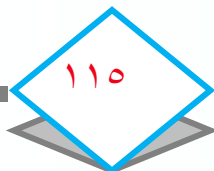
خیر اما اگر $h = h^*$ آنگاه جستجو کامل می شود

پیچیدگی زمانی: $O(b^m)$

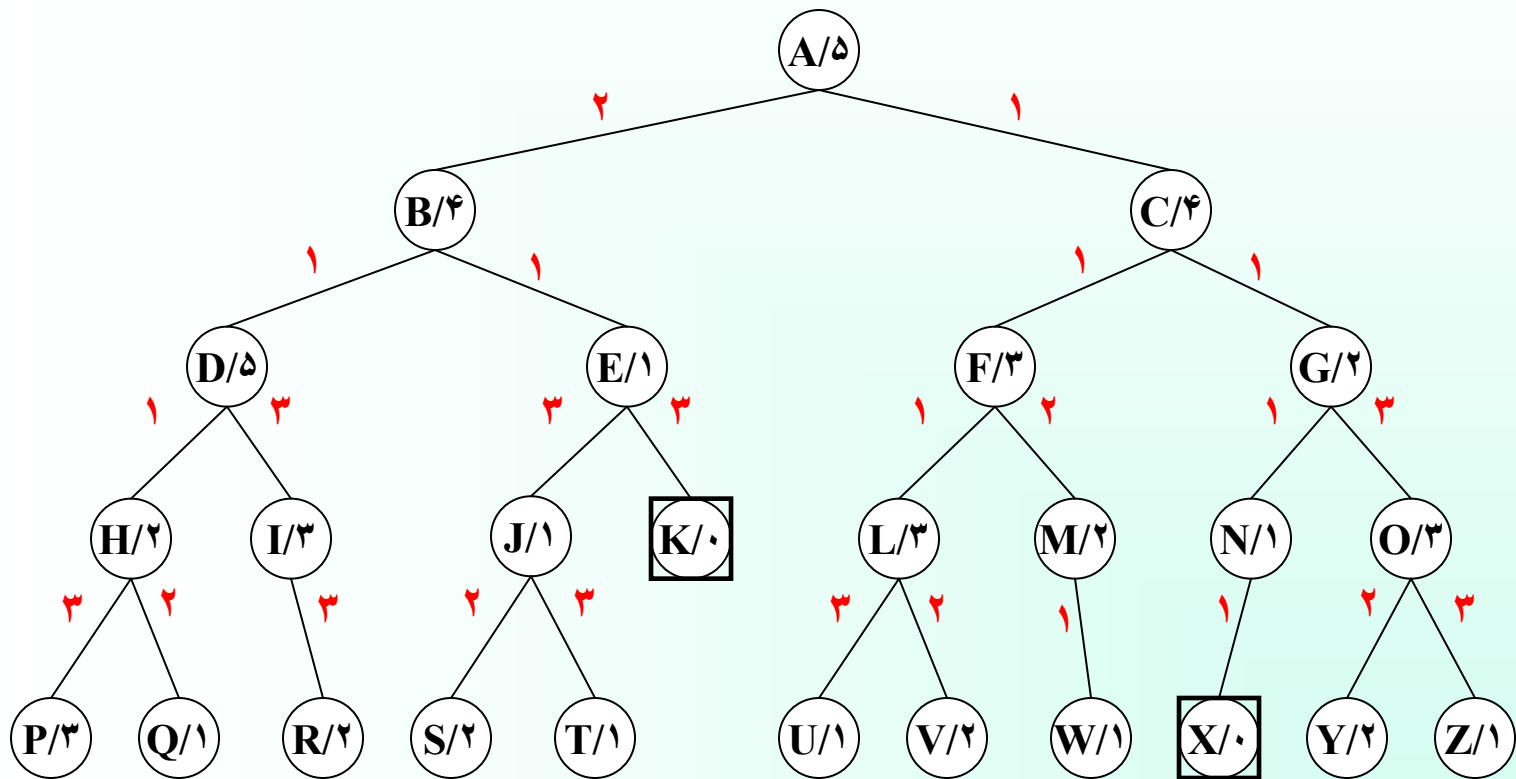
اما اگر $h = h^*$ آنگاه $O(bd)$

پیچیدگی فضا: $O(b^m)$

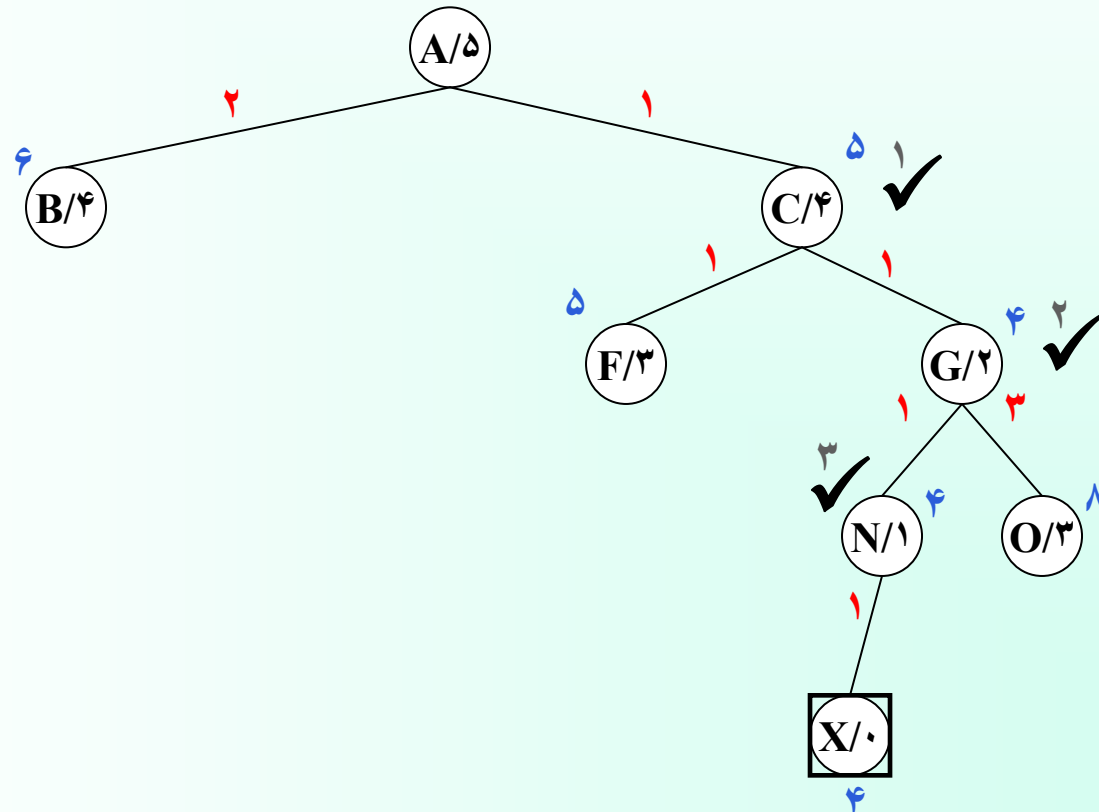
اما اگر $h = h^*$ آنگاه $O(bd)$



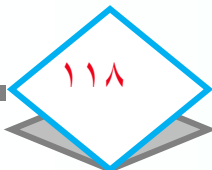
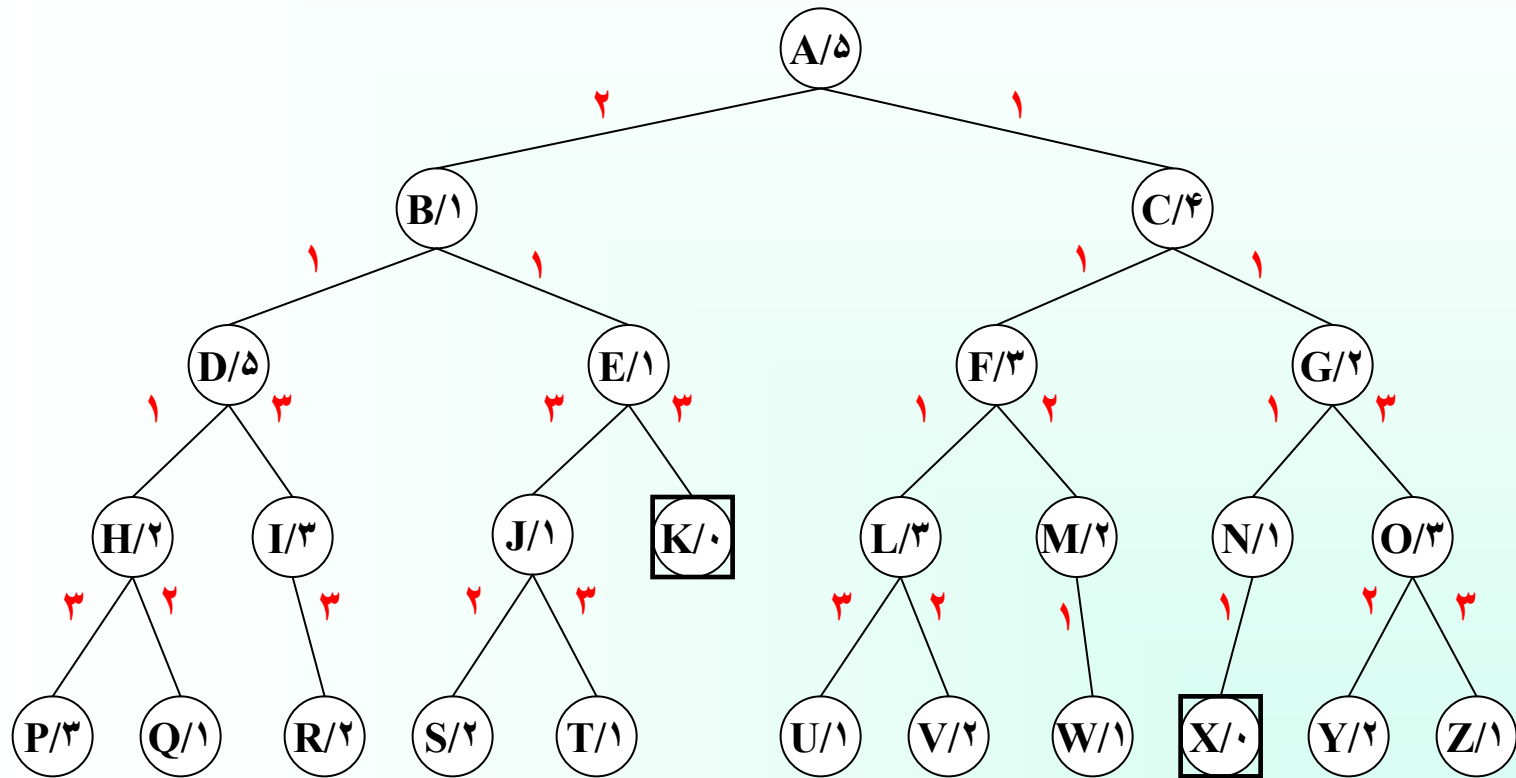
جستجوی A^*



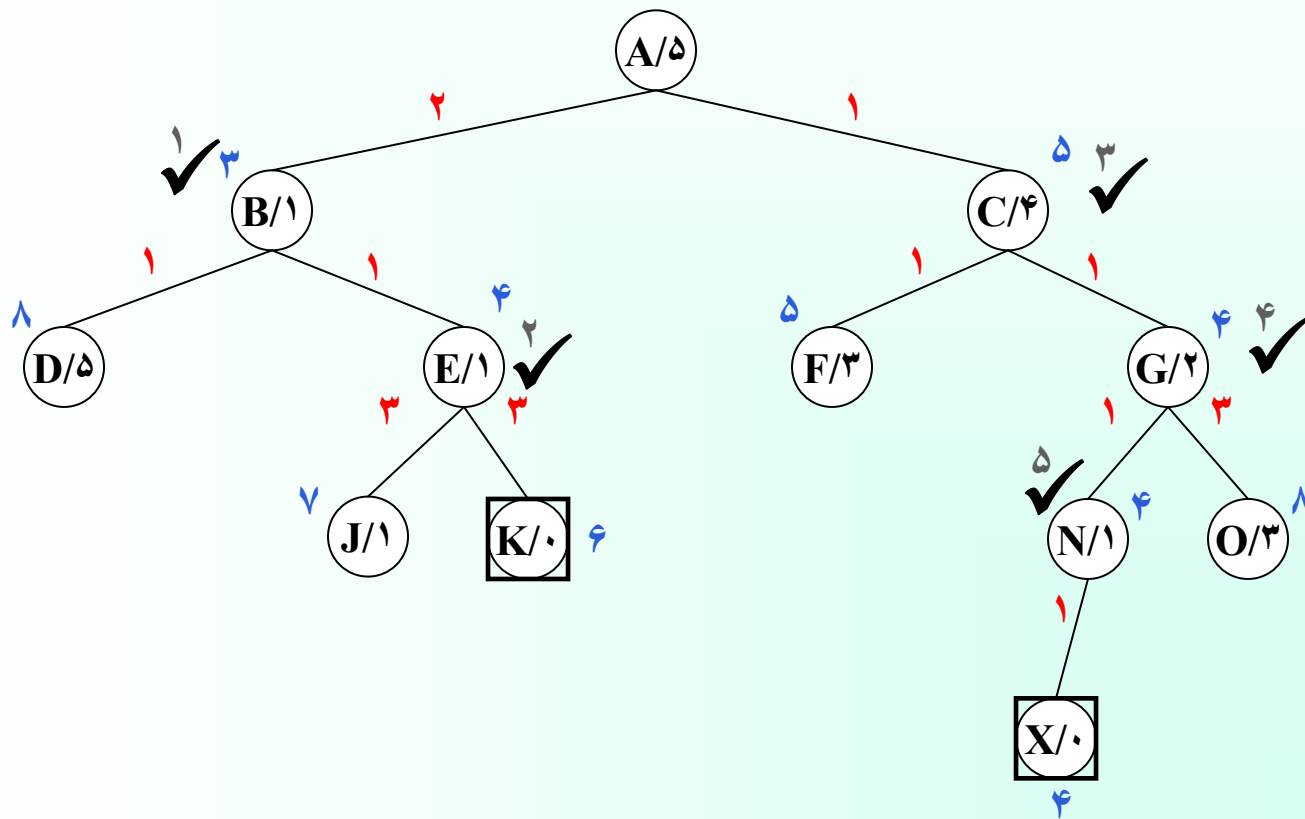
A* جستجوی



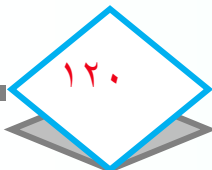
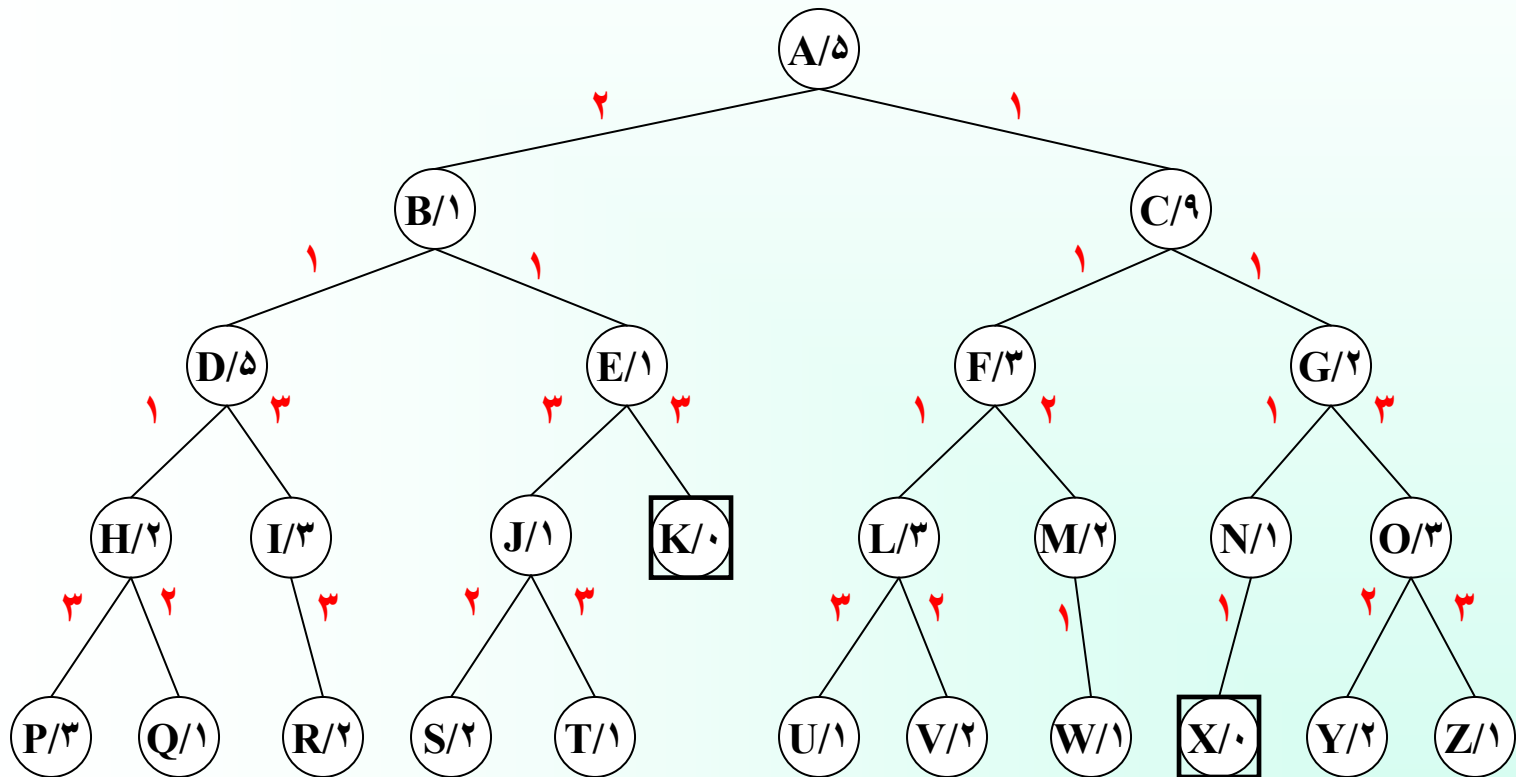
جستجوی A^*



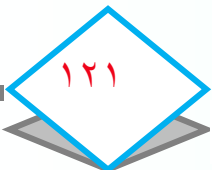
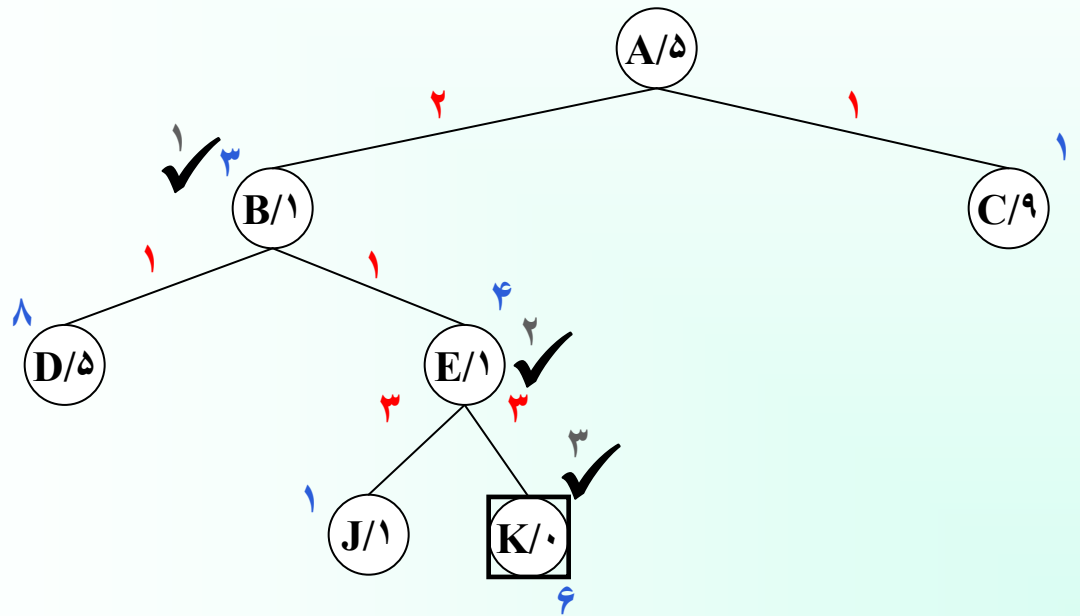
جستجوی A^*



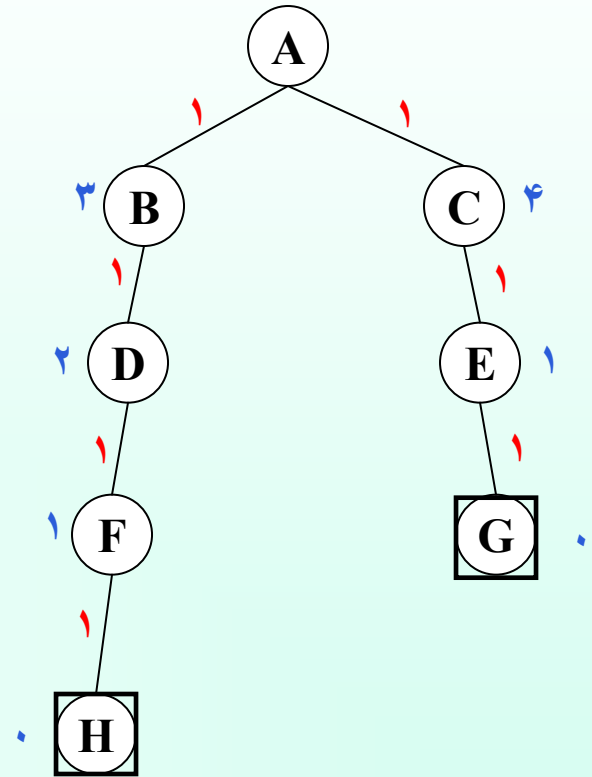
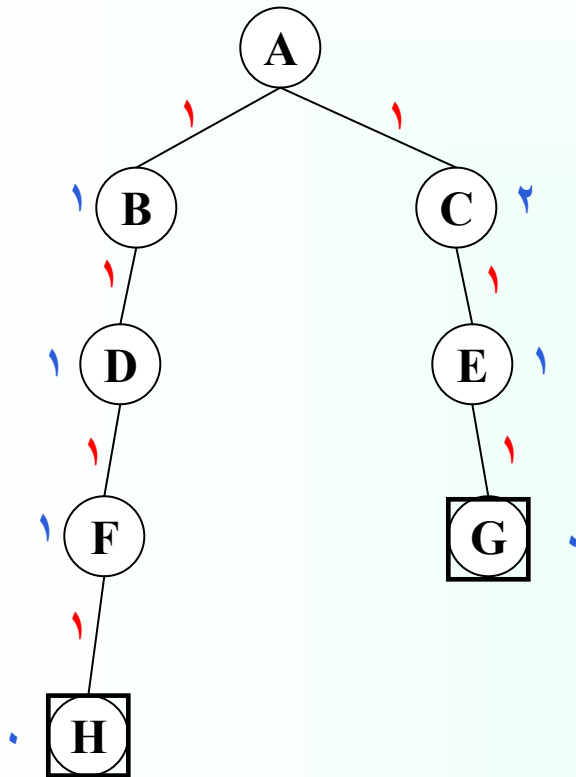
جستجوی A^*



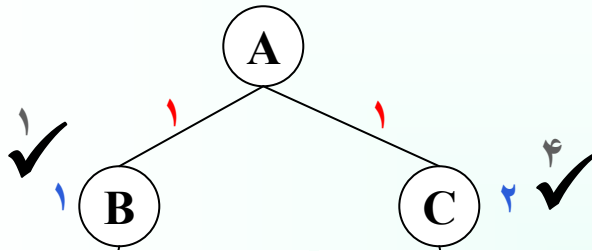
جستجوی A^*



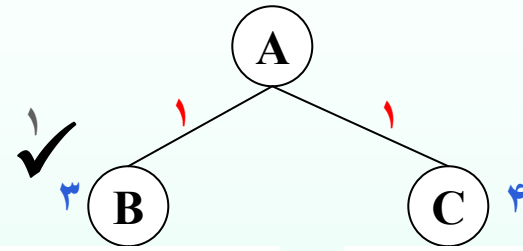
جستجوی A^*



جستجوی A^*



$$h \leq h^*$$



$$h \not\leq h^*$$



ویژگی های جستجوی A^*

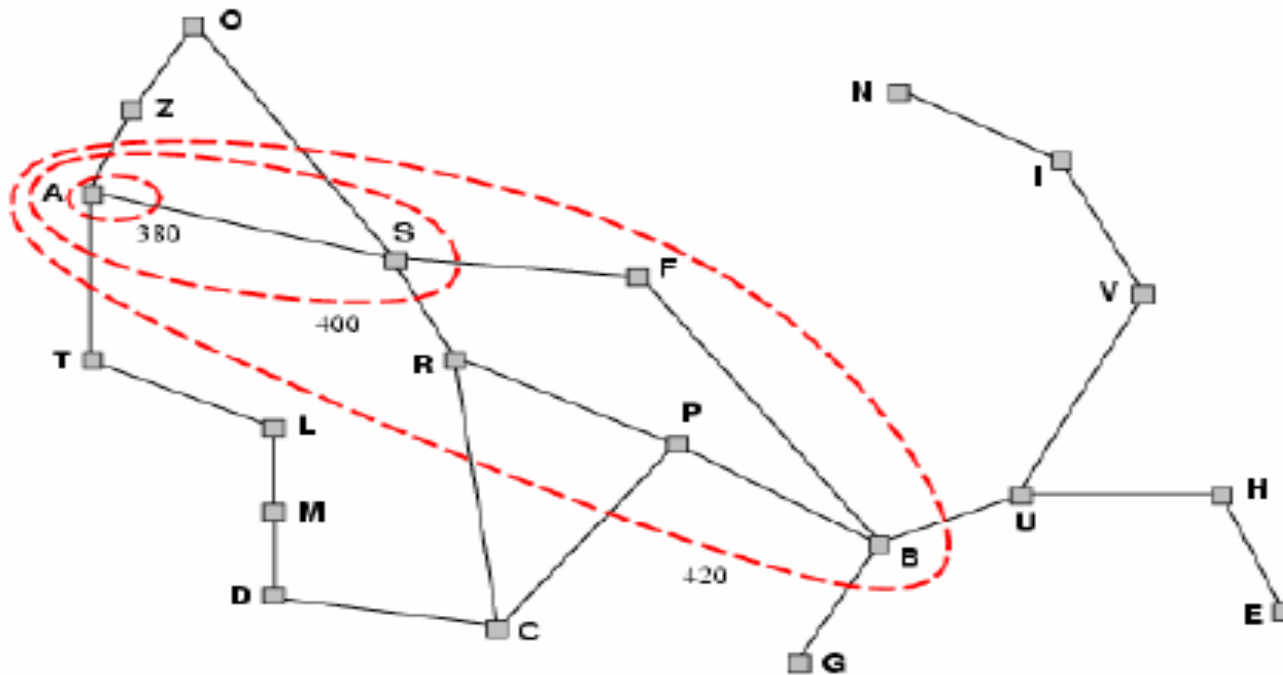
- A^* بهینه می باشد به شرطیکه تابع هیوریستیک $h(n)$ مورد استفاده در آن یک هیوریستیک قابل قبول (Admissible) باشد
- در یک هیوریستیک قابل قبول همواره شرط $h(n) \leq h^*(n)$ برقرار است
- $h^*(n)$ هزینه واقعی مسیر از n تا هدف می باشد
- $h(n) \geq 0$
- $h(G) = 0$ (که G یک هدف است)
- $0 \leq h(n) \leq h^*(n)$

ویژگی های A^*

- A^* معمولاً قبل از اینکه دچار کمبود زمان شود، دچار کمبود فضا می شود. زیرا این جستجو تمام گره های تولید شده را در حافظه ذخیره می کند.
- A^* کامل است (در گرافهایی با فاکتور انشعاب محدود)
- پیچیدگی حافظه $O(b^d)$ (چراکه گره های تولید شده در حافظه می مانند)
- پیچیدگی زمانی: نمایی و بر حسب |خطای نسبی h * طول راه حل|
- فقط در شرایطی پیچیدگی زمانی، نمایی نخواهد بود که رشد خطا در تابع هیوریستیک، رشدی سریعتر از لگاریتم هزینه واقعی مسیر نداشته باشد
- $|h(n) - h^*(n)| \leq O(\log h^*(n))$

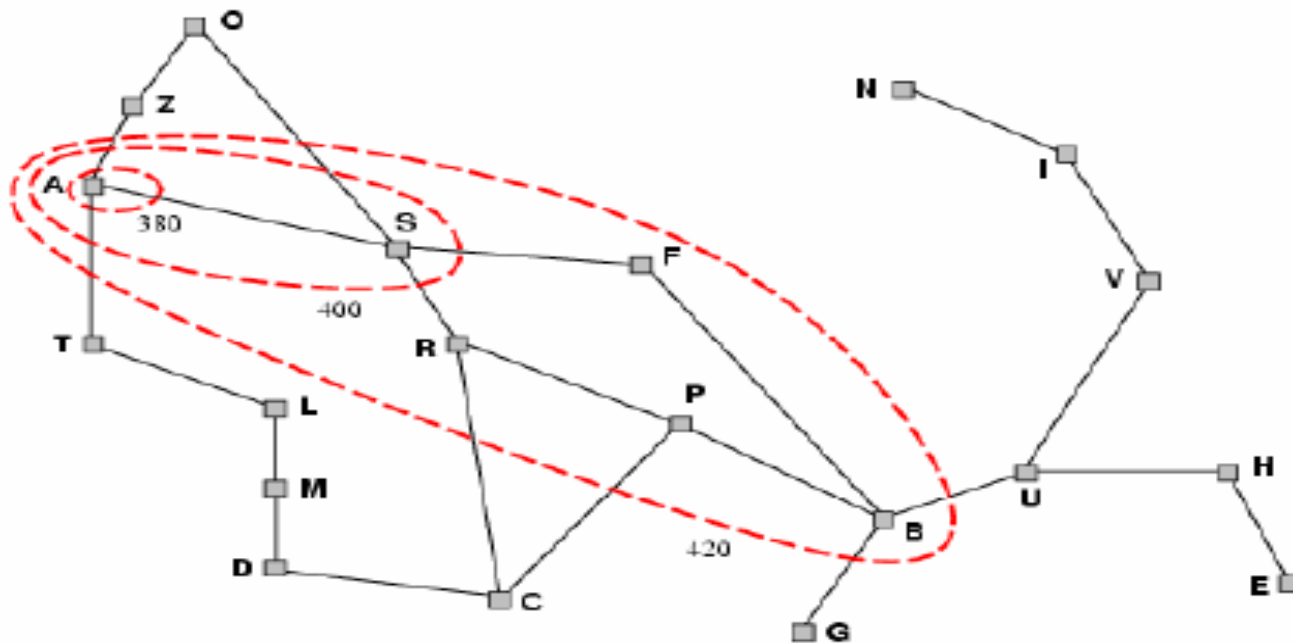
خاصیت یکنوایی Monotonicity

- تابع هیورستیکی یکنوا است که در طول هر مسیری از ریشه، هزینه f حاصل از آن هرگز کاهش نیابد.
- اگر یکنوا نباشد، با ایجاد یک اصلاح جزئی آن را یکنوا می‌کنیم.
- با داشتن شرط فوق می‌توان کانتورهای (Contour) در فضای حالت کشید.
- بعنوان مثال کانتور با مقدار 400 شامل تمام گره‌هایی است که مقدار f آنها کمتر از 400 باشد.



خاصیت یکنوایی Monotonicity

- در جستجو با هزینه یکسان (در A^* با $h=0$) این نواحی (کانتورها) به صورت دایره وار در اطراف فضای حالت خواهند بود.
- هر چه تابع هیوریستیک صحیح تر باشد نواحی به سمت هدف کشیده خواهد شد و در اطراف مسیر بهینه باریک تر خواهند شد.



ویژگی های A^*

□ اگر f^* هزینه واقعی مسیر بهینه از شروع تا هدف تعریف شود، می توان گفت :

□ A^* تمام گره ها با $f(n) < f^*$ را بسط خواهد داد.

□ A^* ممکن است تعدادی از گره هایی که دقیقاً روی « کانتور هدف »

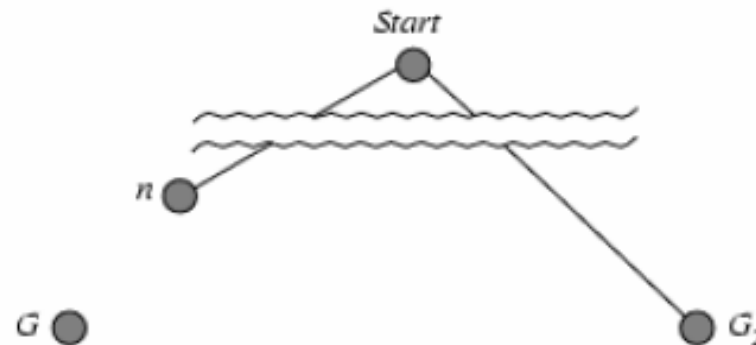
(یعنی $f(n) = f^*$) قرار دارند را قبل از اینکه هدف انتخاب شود بسط دهد.

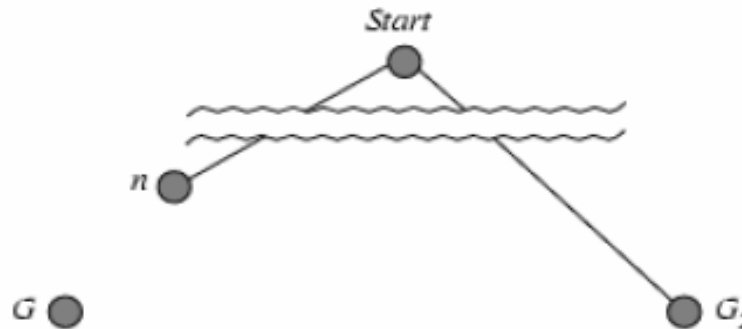
□ A^* هرگز گرهی را با $f(n) > f^*$ هرگز گسترش نمی دهد.

□ A^* برای هر تابع هیوریستیک قابل قبول، دارای کارایی بهینه می باشد.
(Optimally efficient) می باشد. یعنی نسبت به دیگر الگوریتمهای بهینه کمترین تعداد گره را گسترش می دهد.

اثبات بهینه بودن A^*

- اگر G حالت هدف بهینه با هزینه مسیر h^* باشد.
- فرض کنید G_2 یک هدف زیر بهینه (SubOptimal) می باشد. که هزینه مسیر $g(G_2) > h^*$
- نشان می‌دهیم که بسط G_2 و پایان الگوریتم با یافتن این هدف غیر ممکن است
- اگر n یک گره بسط داده نشده از صف باشد که بر روی کوتاهترین مسیر به سمت هدف بهینه G باشد.



اثبات بهینه بودن A^* 

$$\begin{aligned} f(G_2) &= g(G_2) \\ &> g(G) \\ &\geq f(n) \end{aligned}$$

چون، $h(G_2) = 0$
 چون، G_2 زیر بهینه است
 چون، h قابل قبول است

$f(G_2) > f(n)$ در نتیجه A^* هرگز G_2 را برای بسط انتخاب نمی کند. $\square$

جستجوی A^*

↪ کامل بودن: بله

↪ بهینگی: بله

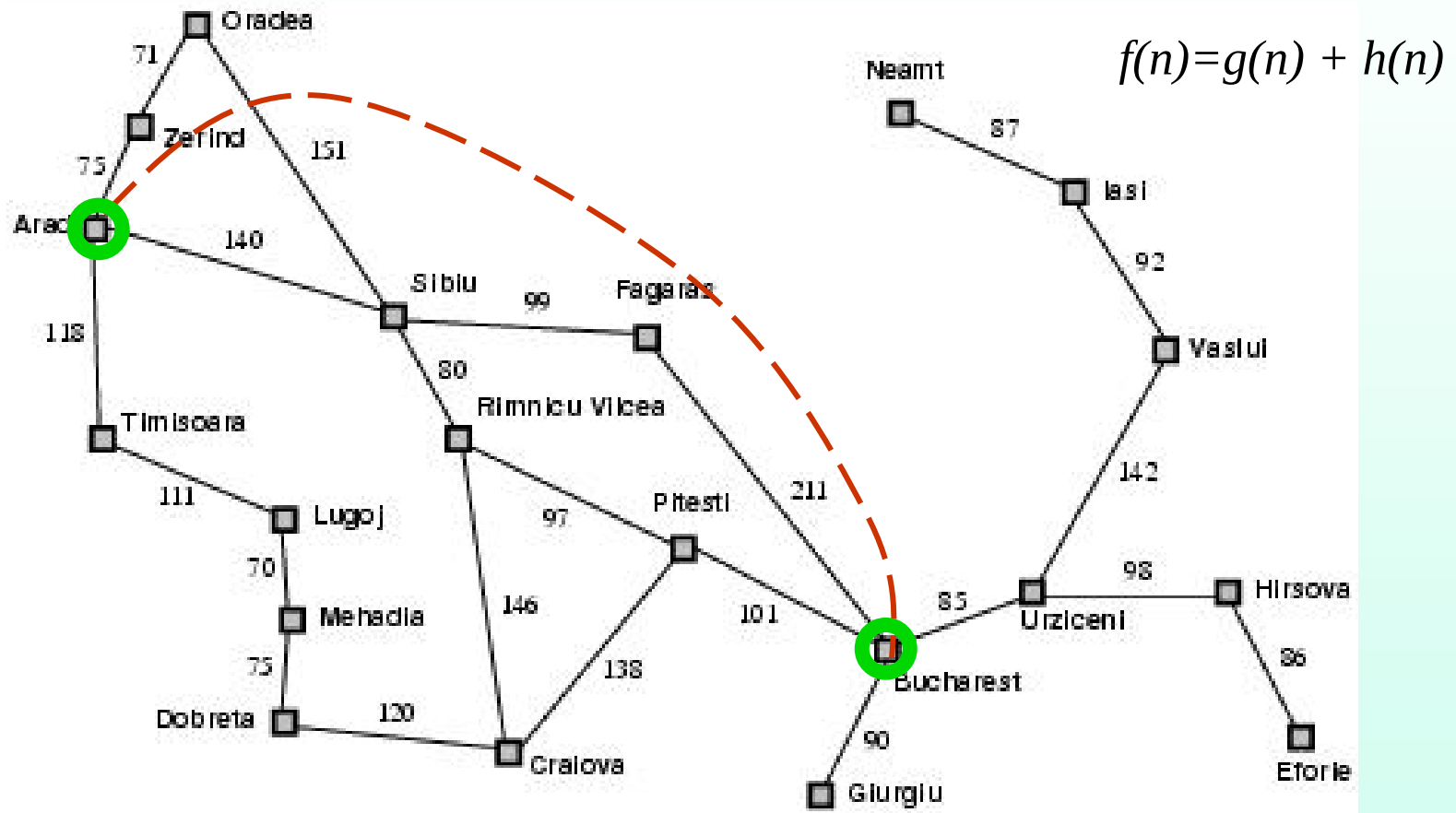
↪ پیچیدگی زمانی: $O(b^m)$

↪ اما اگر $h = h^*$ آنگاه $O(bd)$

↪ پیچیدگی فضا: $O(b^m)$

↪ اما اگر $h = h^*$ آنگاه $O(bd)$

مثال دیگر از جستجوی A^*



جستجوی A^* در نقشه رومانی

(a) The initial state



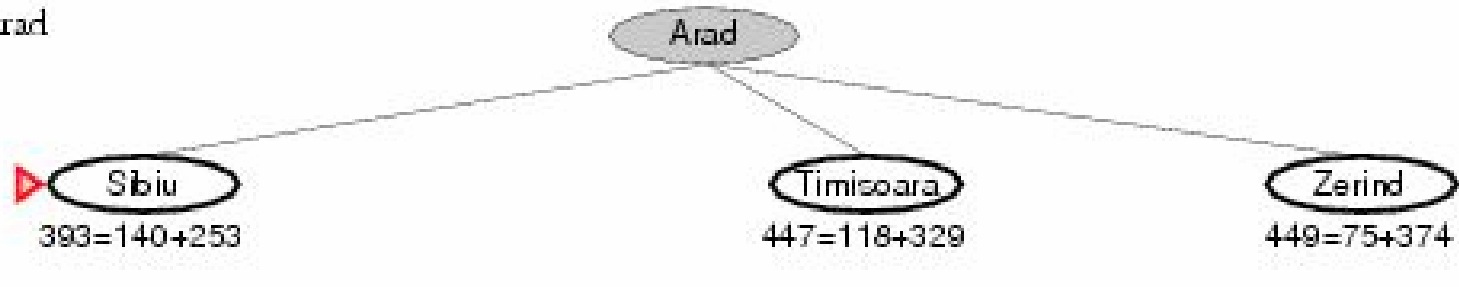
جستجوی Bucharest با شروع از Arad

$$f(\text{Arad}) = g(\text{Arad}) + h(\text{Arad}) = 0 + 366 = 366$$



جستجوی A^* در نقشه رومانی

After expanding Arad



$Arad$ را باز کرده و $f(n)$ را برای هر یک از زیربرگها محاسبه میکنیم:

$$f(Sibiu) = c(Arad, Sibiu) + h(Sibiu) = 140 + 253 = 393$$

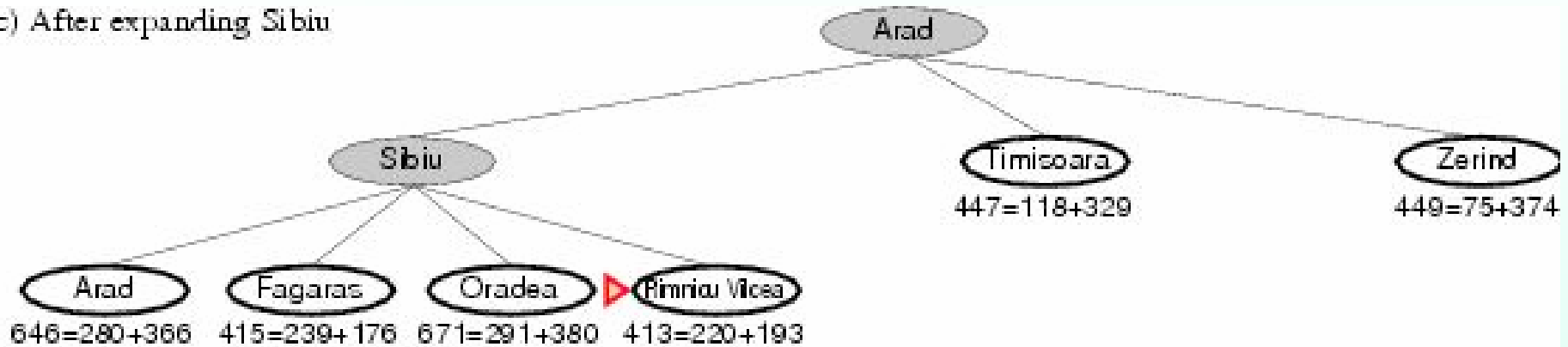
$$f(Timisoara) = c(Arad, Timisoara) + h(Timisoara) = 118 + 329 = 447$$

$$f(Zerind) = c(Arad, Zerind) + h(Zerind) = 75 + 374 = 449$$

بهترین انتخاب شهر Sibiu است

جستجوی A^* در نقشه رومانی

(c) After expanding Sibiu

Sibiu را باز کرده و $f(n)$ را برای هر یک از زیربرگها محاسبه میکنیم:

$$f(\text{Arad}) = c(\text{Sibiu}, \text{Arad}) + h(\text{Arad}) = 280 + 366 = 646$$

$$f(\text{Fagaras}) = c(\text{Sibiu}, \text{Fagaras}) + h(\text{Fagaras}) = 239 + 176 = 415$$

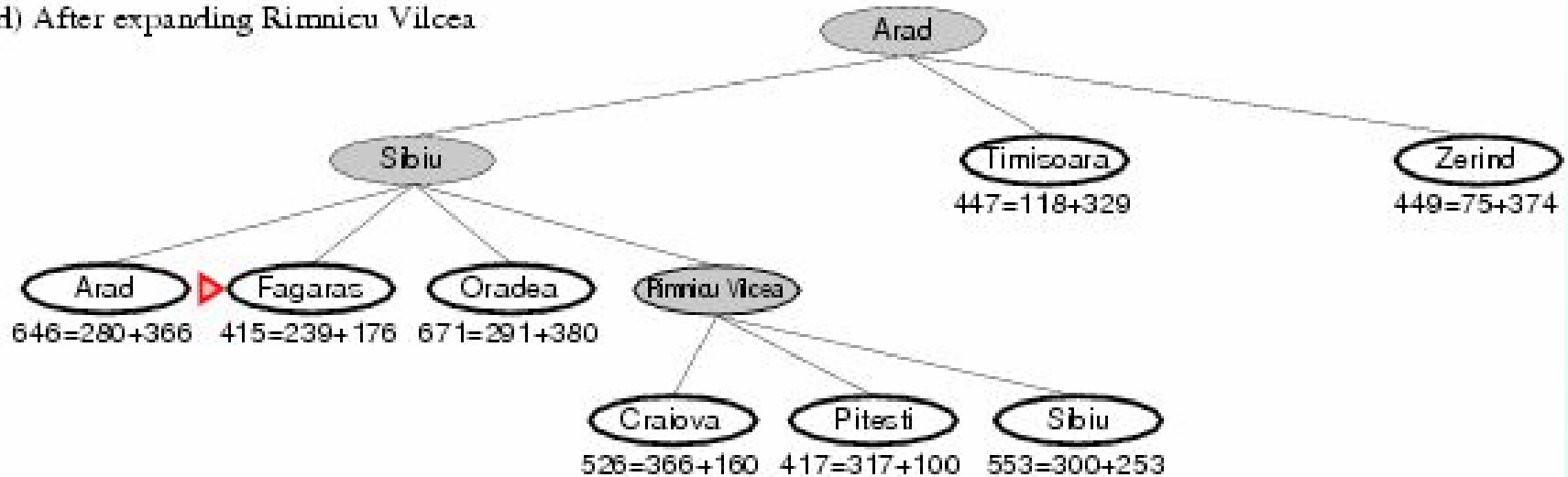
$$f(\text{Oradea}) = c(\text{Sibiu}, \text{Oradea}) + h(\text{Oradea}) = 291 + 380 = 671$$

$$f(\text{Rimnicu Vilcea}) = c(\text{Sibiu}, \text{Rimnicu Vilcea}) + h(\text{Rimnicu Vilcea}) = 220 + 193 = 413$$

بهترین انتخاب شهر Rimnicu Vilcea است

جستجوی A^* در نقشه رومانی

(d) After expanding Rimnicu Vilcea



$Rimnicu\ Vilcea'$ را باز کرده و $f(n)$ را برای هر یک از زیربرگها محاسبه میکنیم:

$$f(Craiova)=c(Rimnicu\ Vilcea, Craiova)+h(Craiova)=360+160=520$$

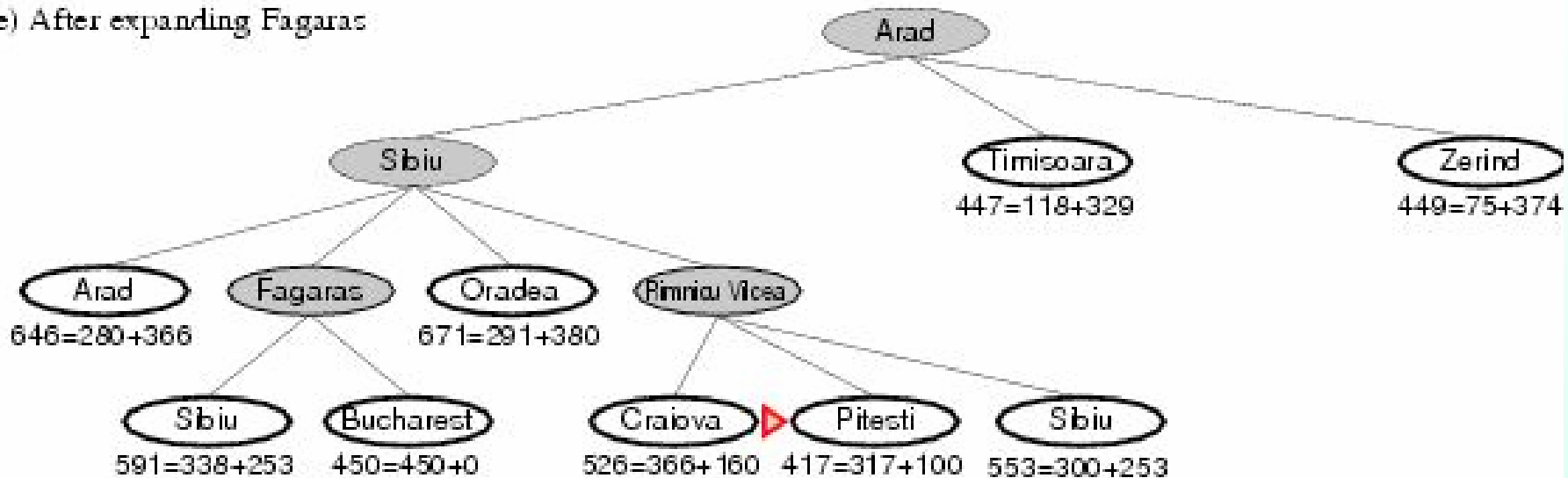
$$f(Pitesti)=c(Rimnicu\ Vilcea, Pitesti)+h(Pitesti)=317+100=417$$

$$f(Sibiu)=c(Rimnicu\ Vilcea, Sibiu)+h(Sibiu)=300+253=553$$

بهترین انتخاب شهر Fagaras است

جستجوی A^* در نقشه رومانی

(e) After expanding Fagaras



Fagaras را باز کرده و $f(n)$ را برای هر یک از زیربرگها محاسبه میکنیم:

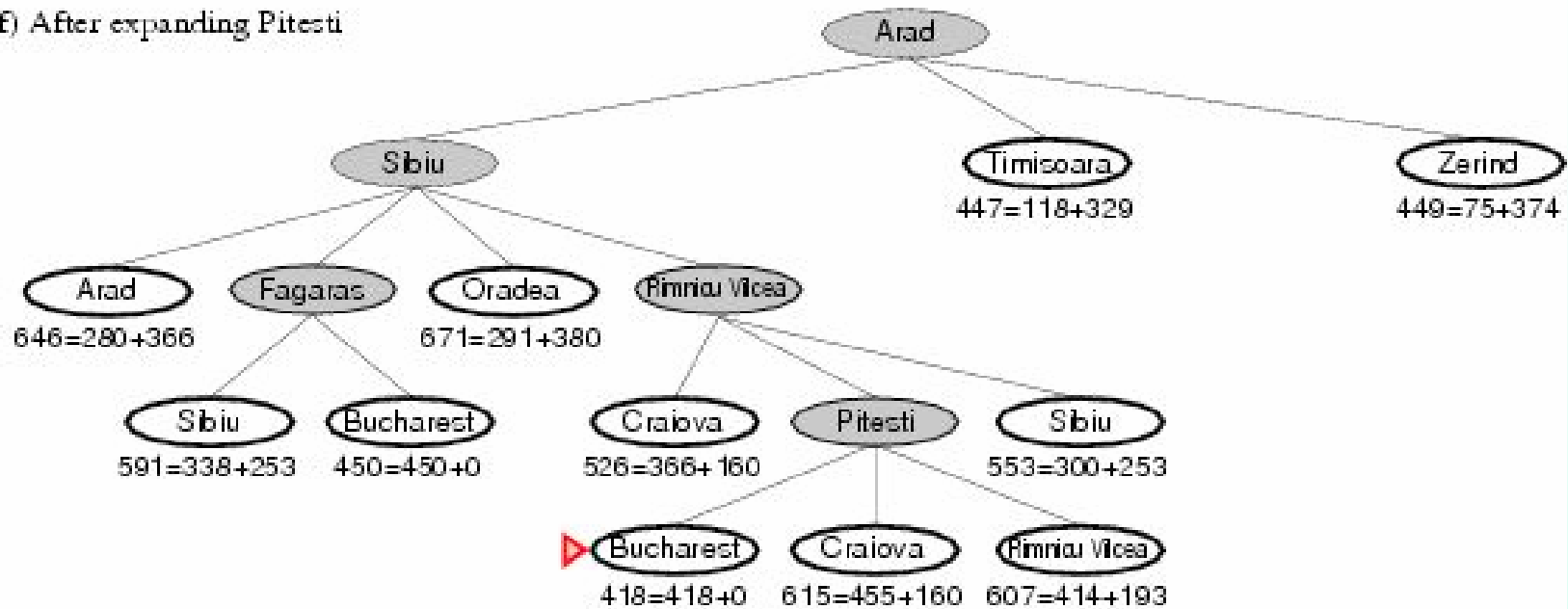
$$f(\text{Sibiu}) = c(\text{Fagaras}, \text{Sibiu}) + h(\text{Sibiu}) = 338 + 253 = 591$$

$$f(\text{Bucharest}) = c(\text{Fagaras}, \text{Bucharest}) + h(\text{Bucharest}) = 450 + 0 = 450$$

بهترین انتخاب شهر !!! Pitesti است

جستجوی A^* در نقشه رومانی

(f) After expanding Pitesti

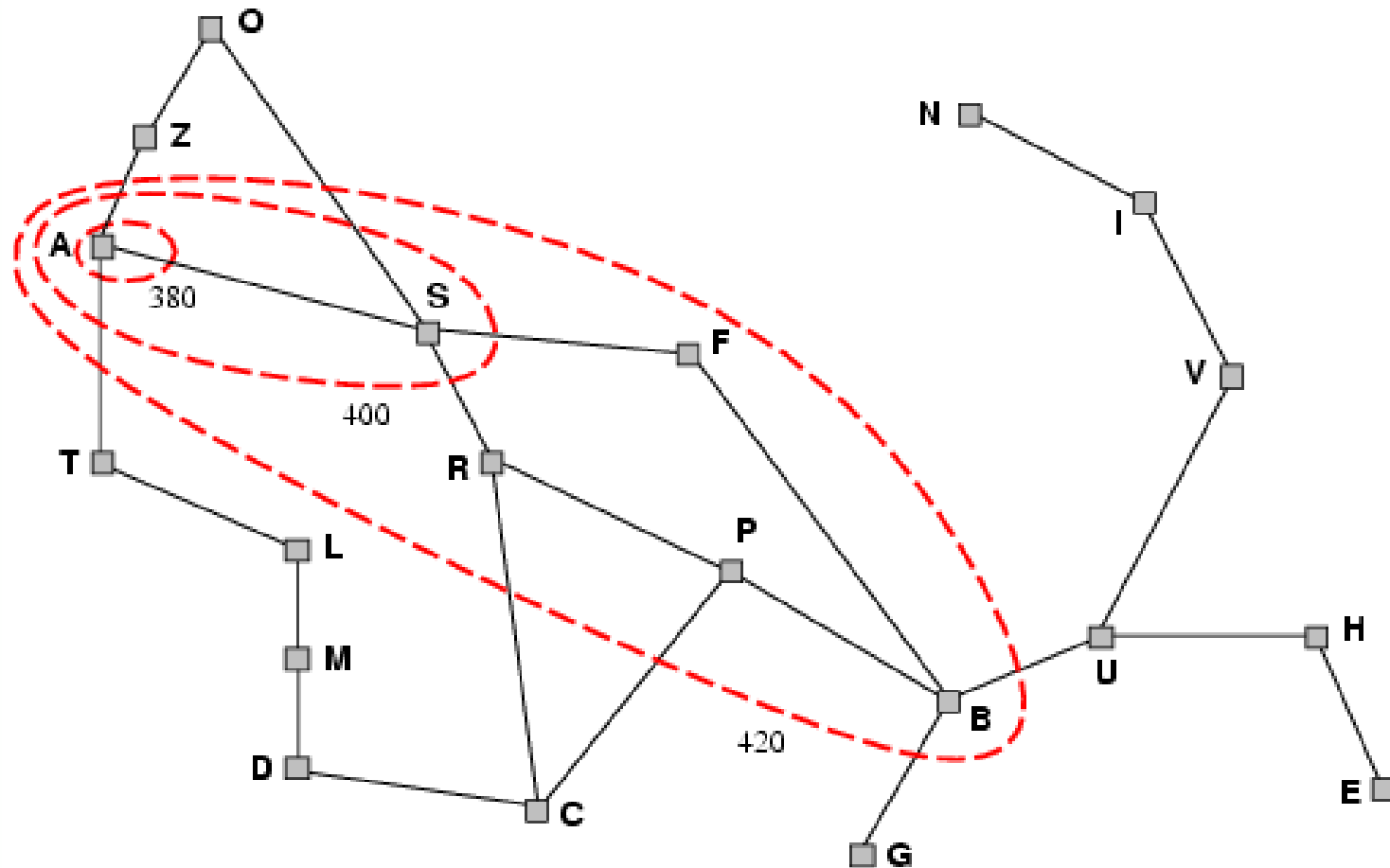


Pitesti را باز کرده و $f(n)$ را برای هر یک از زیربرگها محاسبه میکنیم:

$$f(\text{Bucharest}) = c(\text{Pitesti}, \text{Bucharest}) + h(\text{Bucharest}) = 418 + 0 = 418$$

بهترین انتخاب شهر !!! Bucharest است

جستجوی A^* در نقشه رومانی



جستجوی اکتشافی با حافظه محدود IDA^*

ساده ترین راه برای کاهش حافظه مورد نیاز A^* استفاده از عمیق کننده تکرار در زمینه جست و جوی اکتشافی است.

الگوریتم عمیق کننده تکرار A^* $\longrightarrow$ IDA^*

در جستجوی IDA^* مقدار برش مورد استفاده، عمق نیست بلکه هزینه $f(g+h)$ است.

IDA^* برای اغلب مسئله های با هزینه های مرحله ای، مناسب است و از سربار ناشی از نگهداری صف مرتبی از گره ها اجتناب میکند

بهترین جستجوی بازگشتی RBFS

❧ ساختار آن شبیه جست و جوی عمقی بازگشتی است، اما به جای اینکه دائماً به طرف پایین مسیر حرکت کند، مقدار f مربوط به بهترین مسیر از هر جد گره فعلی را نگهداری می کند، اگر گره فعلی از این حد تجاوز کند، بازگشتی به عقب برمیگردد تا مسیر دیگری را انتخاب کند.

❧ این جستجو اگر تابع اکتشافی قابل قبولی داشته باشد، بهینه است.

❧ پیچیدگی فضایی آن $O(bd)$ است

❧ تعیین پیچیدگی زمانی آن به دقت تابع اکتشافی و میزان تغییر بهترین مسیر در اثر بسط گره ها بستگی دارد.

بهترین جستجوی بازگشتی RBFS

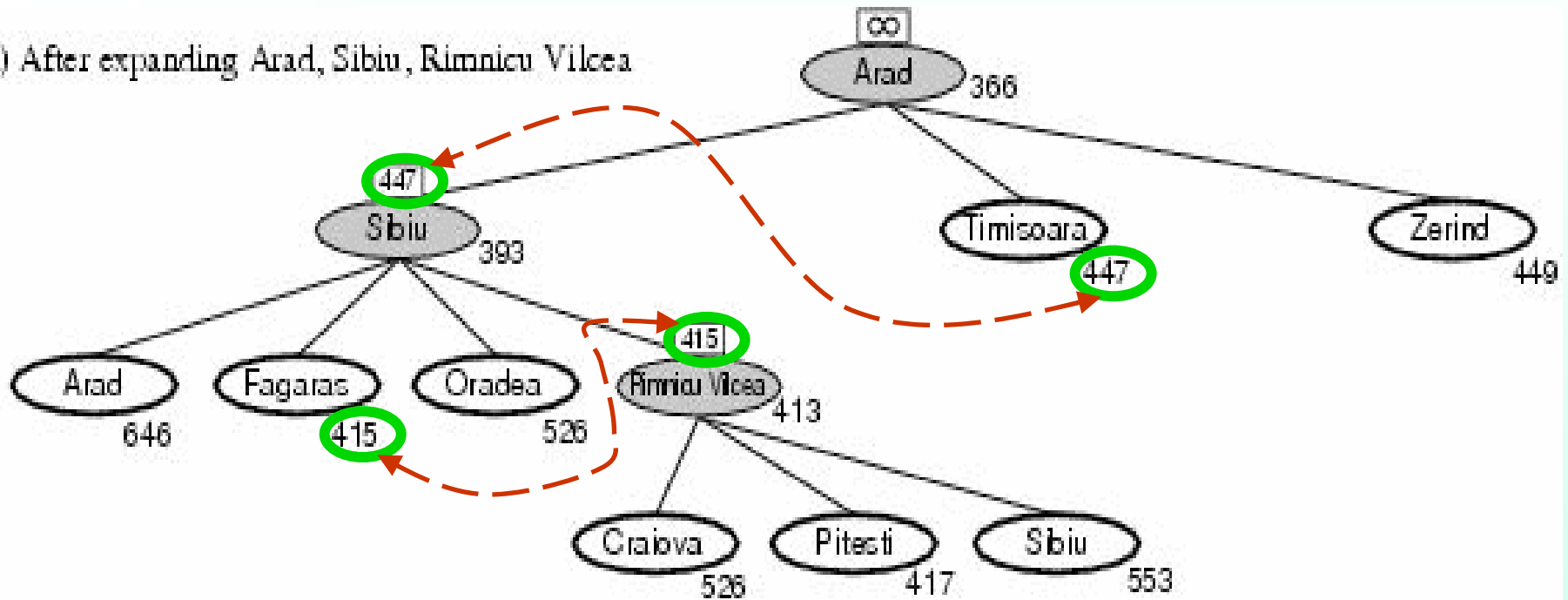
RBFS تا حدی از IDA* کارآمدتر است، اما گره های زیادی تولید می کند.

IDA* و RBFS در معرض افزایش توانی پیچیدگی قرار دارند که در جست و جوی گراف ها مرسوم است، زیرا نمی توانند حالت های تکراری را در غیر از مسیر فعلی بررسی کنند. لذا، ممکن است یک حالت را چندین بار بررسی کنند.

IDA* و RBFS از فضای اندکی استفاده می کنند که به آنها آسیب می رساند. IDA* بین هر تکرار فقط یک عدد را نگهداری می کند که فعلی هزینه f است. RBFS اطلاعات بیشتری در حافظه نگهداری می کند.

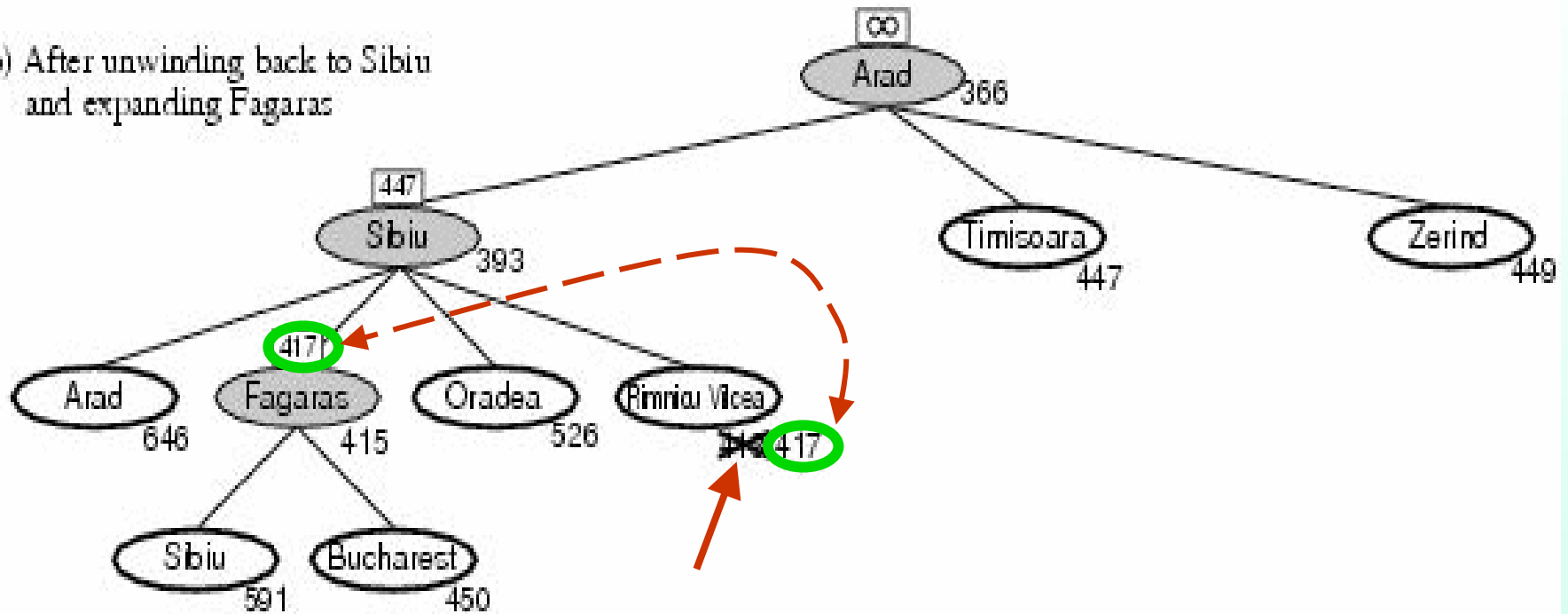
بهترین جستجوی بازگشتی در نقشه رومانی

(a) After expanding Arad, Sibiu, Rimnicu Vilcea



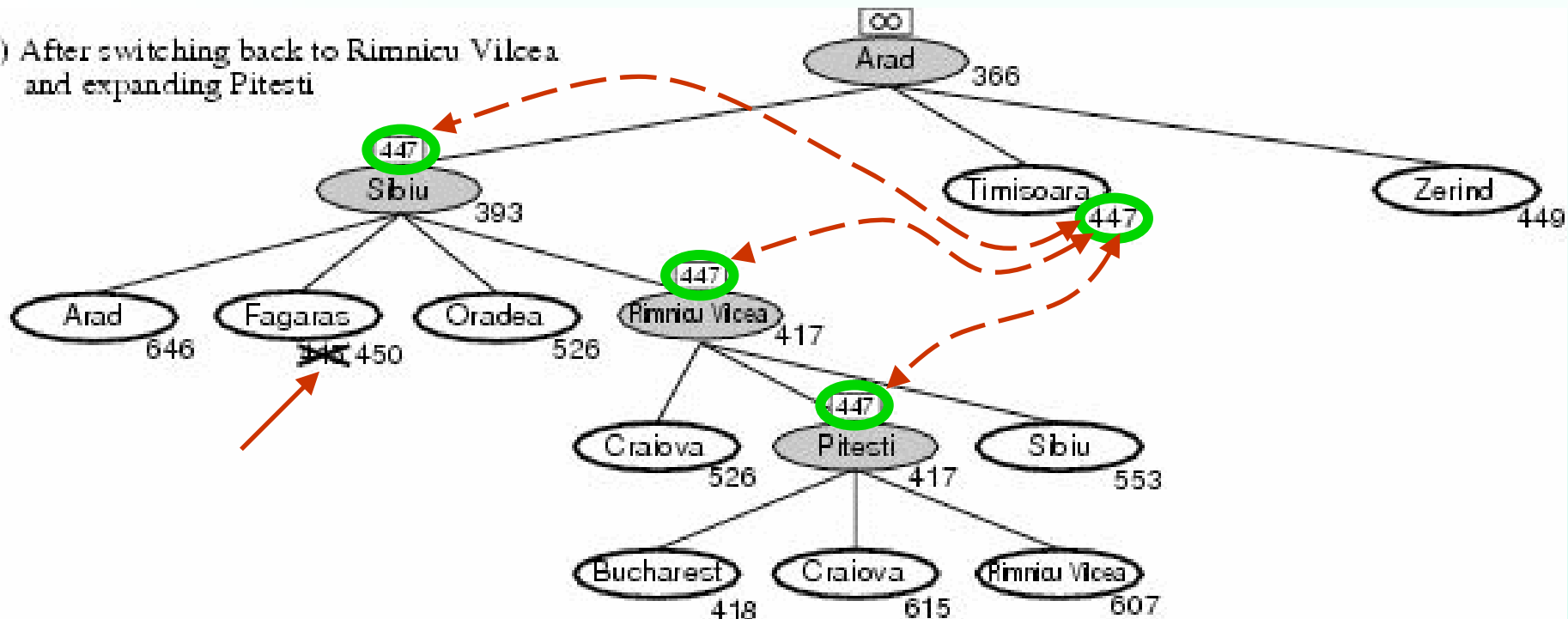
بهترین جستجوی بازگشتی در نقشه رومانی

(b) After unwinding back to Sibiu and expanding Fagaras



بهترین جستجوی بازگشتی در نقشه رومانی

(c) After switching back to Rimnicu Vilcea and expanding Pitesti



function RECURSIVE-BEST-FIRST-SEARCH(*problem*) **returns** a solution, or failure
RBFS(*problem*, MAKE-NODE(INITIAL-STATE[*problem*]), ∞)

function RBFS(*problem*, *node*, *f-limit*) **returns** a solution, or failure and a new *f*-cost limit
if GOAL-TEST[*problem*](STATE[*node*]) **then return** *node*
successors $\leftarrow$ EXPAND(*node*, *problem*)
if *successors* is empty **then return** failure, ∞
for each *s* **in** *successors* **do**
 f[*s*] $\leftarrow$ max(*g*(*s*) + *h*(*s*), *f*[*node*])
repeat
 best $\leftarrow$ the lowest *f*-value node in *successors*
 if *f*[*best*] > *f-limit* **then return** failure, *f*[*best*]
 alternative $\leftarrow$ the second-lowest *f*-value among *successors*
 result, *f*[*best*] $\leftarrow$ RBFS(*problem*, *best*, min(*f-limit*, *alternative*))
 if *result* $\neq$ failure **then return** *result*

الگوریتم جستجوی اول-بهترین بازگشتی

جستجوی حافظه محدود ساده SMA^*

👉 SMA^* بهترین برگ را بسط می دهد تا حافظه پر شود. در این نقطه بدون از بین بردن گره های قبلی نمی تواند گره جدیدی اضافه کند

👉 SMA^* همیشه بدترین گره برگ را حذف می کند و سپس از طریق گره فراموش شده به والد آن بر می گردد. پس جد زیر درخت فراموش شده، کیفیت بهترین مسیر را در آن زیر درخت می داند

👉 اگر عمق سطحی ترین گره هدف کمتر از حافظه باشد، کامل است.

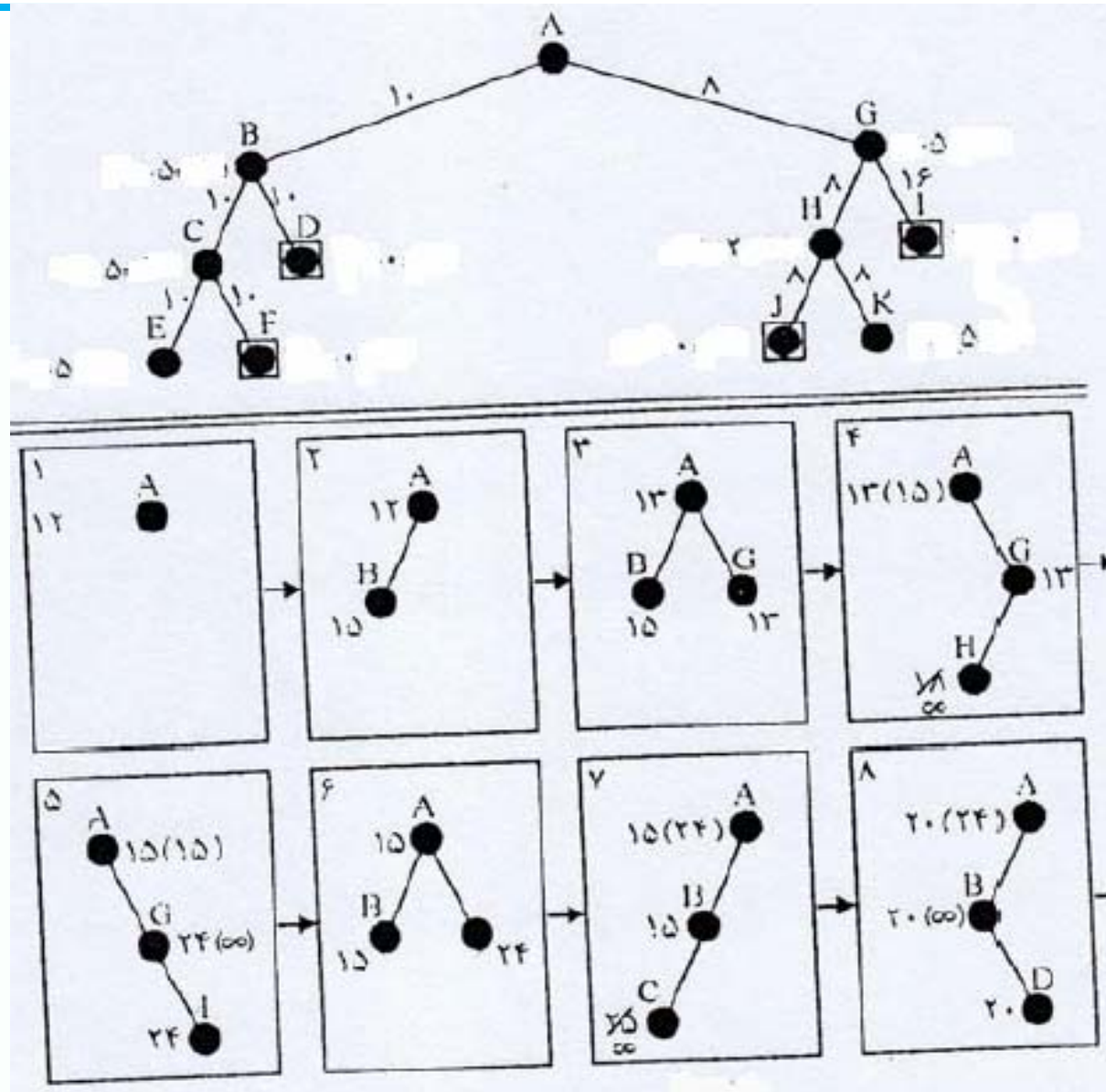
👉 SMA^* بهترین الگوریتم همه منظوره برای یافتن حل های بهینه می باشد

جستجوی حافظه محدود ساده SMA^*

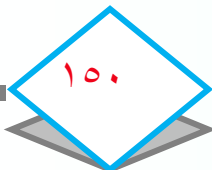
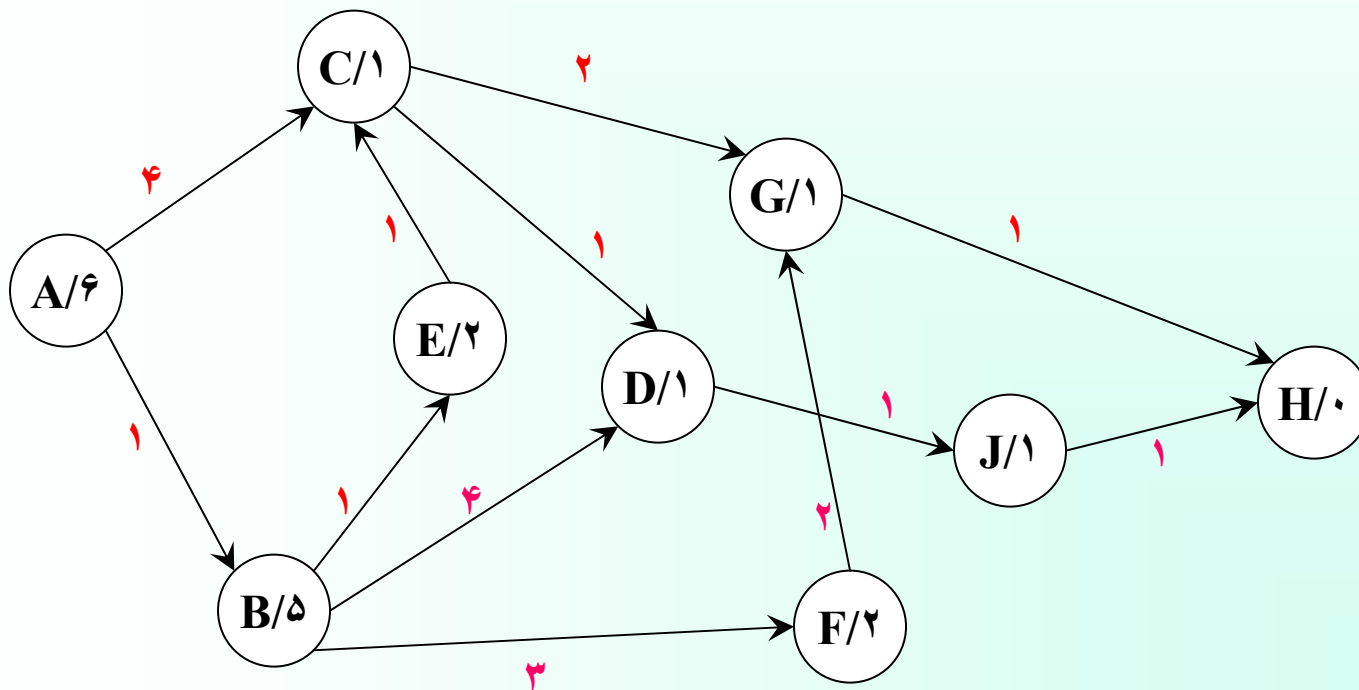
➤ اگر مقدار f تمام برگ ها یکسان باشد و الگوریتم یک گره را هم برای بسط و هم برای حذف انتخاب کند، SMA^* این مسئله را با بسط بهترین برگ جدید و حذف بهترین برگ قدیمی حل می کند

➤ ممکن است SMA^* مجبور شود دائماً بین مجموعه ای از مسیرهای حل کاندید تغییر موضع دهد، در حالی که بخش کوچکی از هر کدام در حافظه جا شود

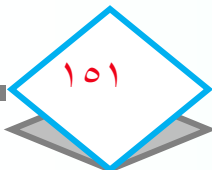
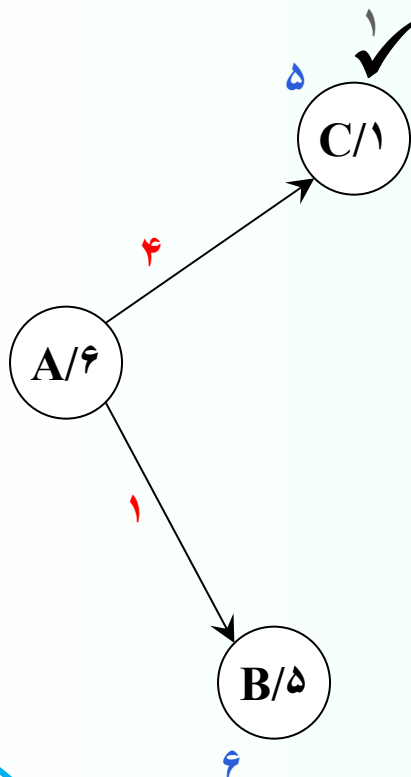
➤ محدودیت های حافظه ممکن است مسئله ها را از نظر زمان محاسباتی، غیر قابل حل کند.



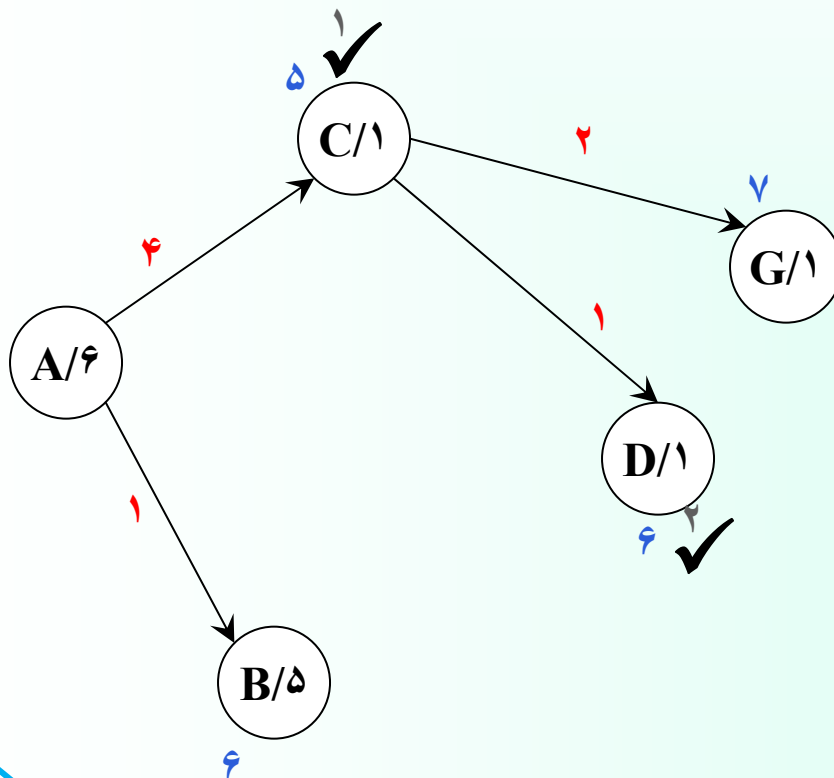
جستجوی گراف با A^*



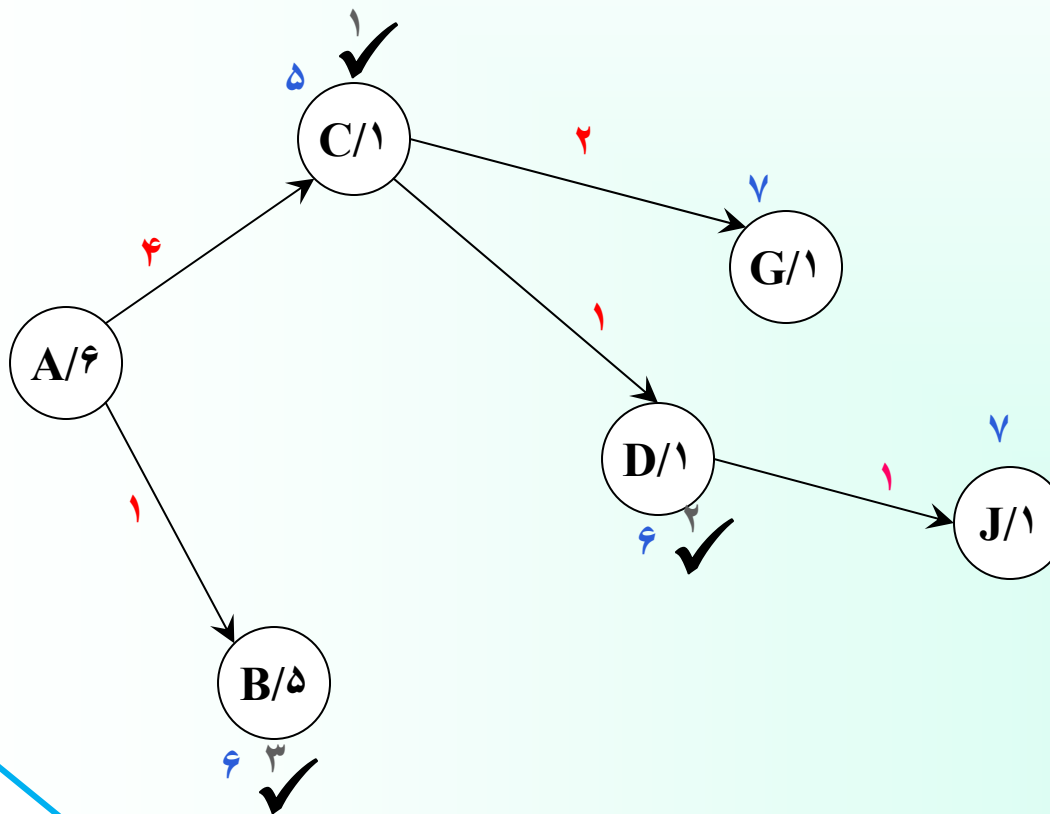
جستجوی گراف با A^*



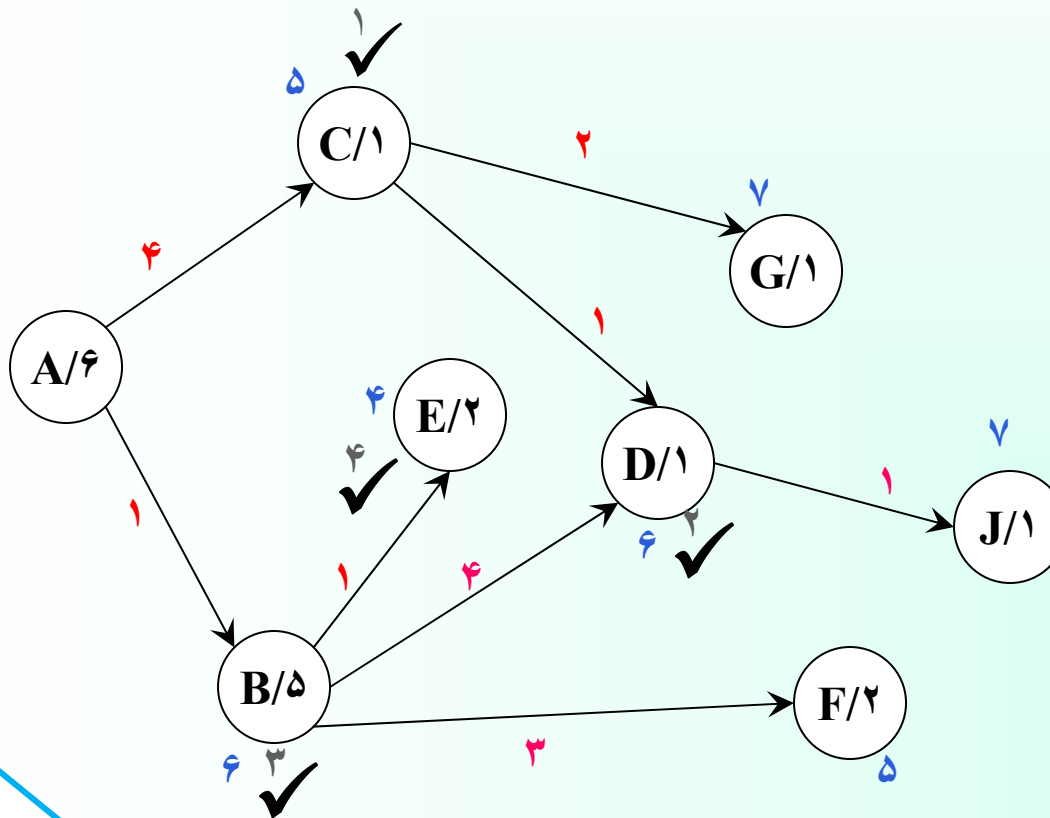
جستجوی گراف با A^*



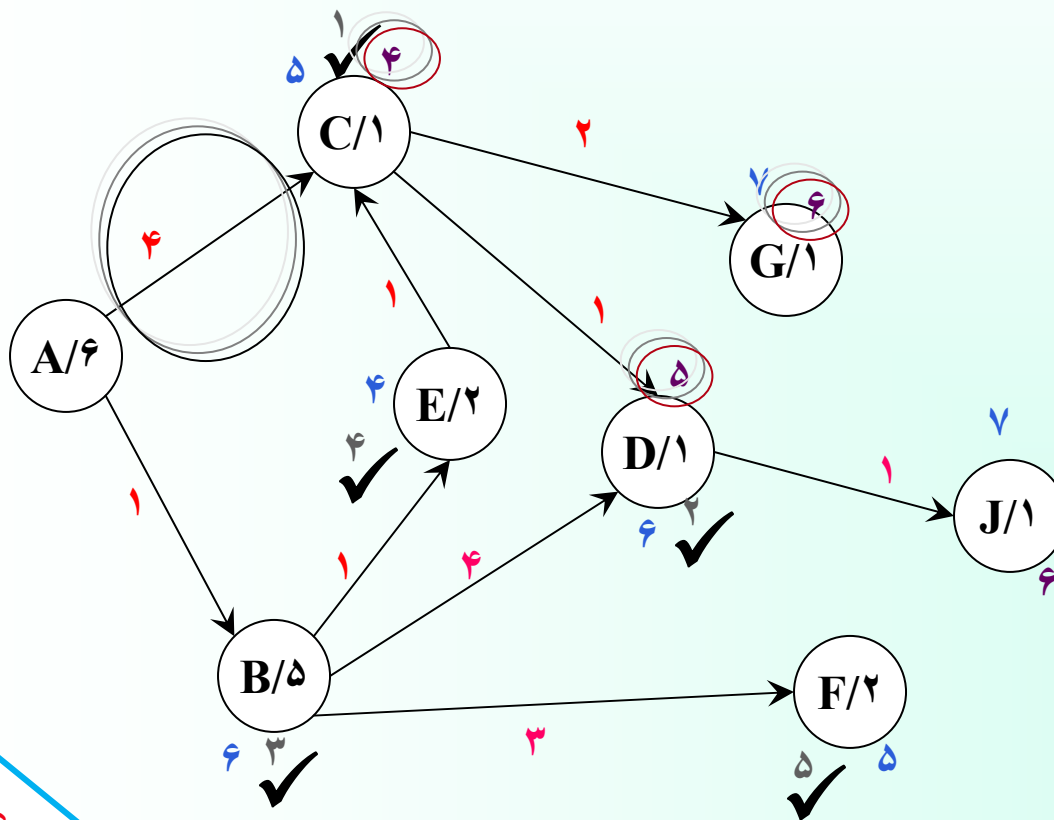
جستجوی گراف با A^*



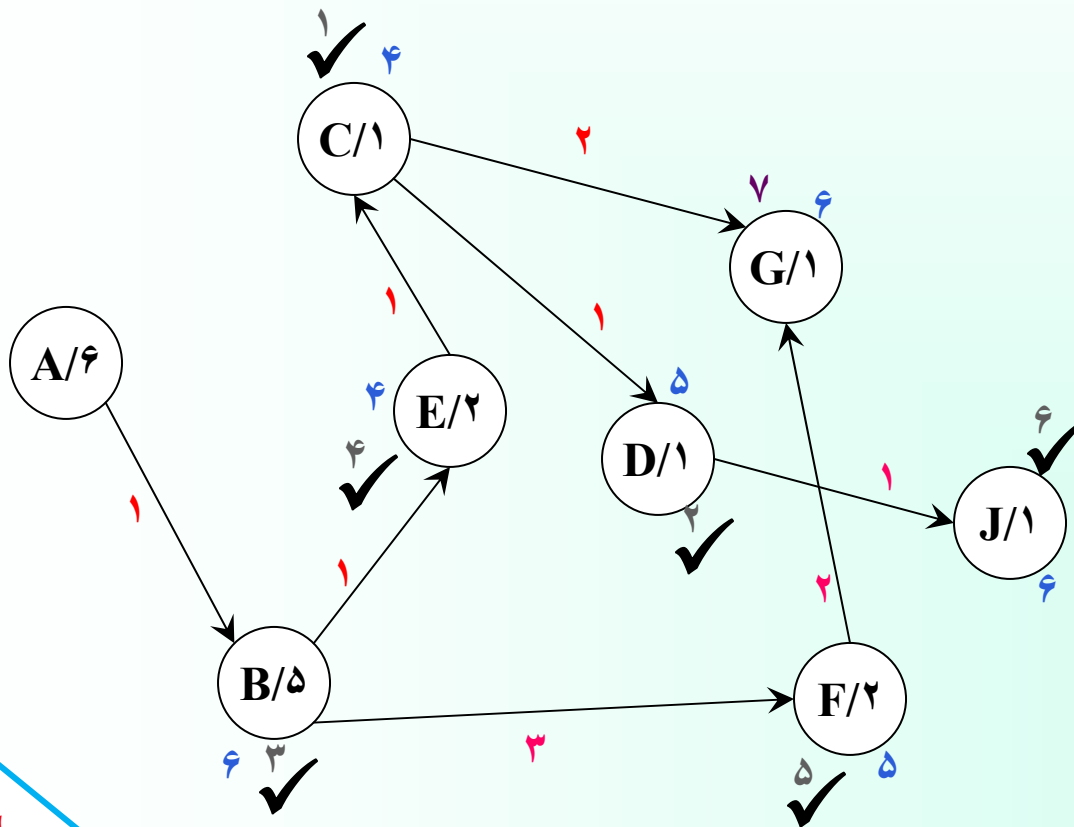
جستجوی گراف با A^*



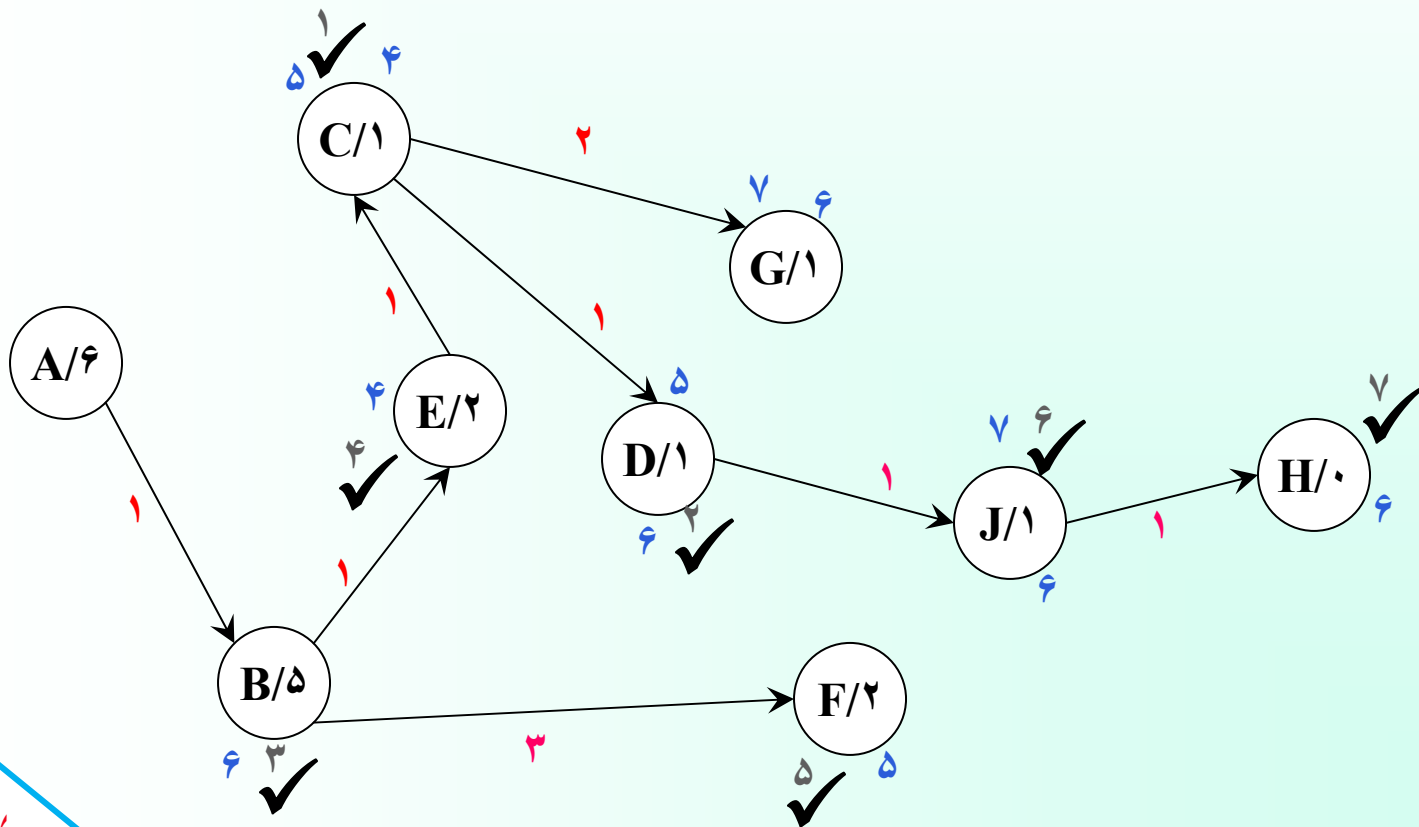
جستجوی گراف با A^*



جستجوی گراف با A^*



جستجوی گراف با A^*



الگوریتم های جست و جوی محلی و بهینه سازی

➤ الگوریتم های قبلی، فضای جست و جو را به طور سیستماتیک بررسی میکنند

➤ تا رسیدن به هدف یک یا چند مسیر نگهداری میشوند

➤ مسیر رسیدن به هدف، راه حل مسئله را تشکیل میدهد

➤ در الگوریتم های محلی مسیر رسیدن به هدف مهم نیست

➤ مثال: مسئله ۸ وزیر

➤ دو امتیاز عمده جست و جوهای محلی

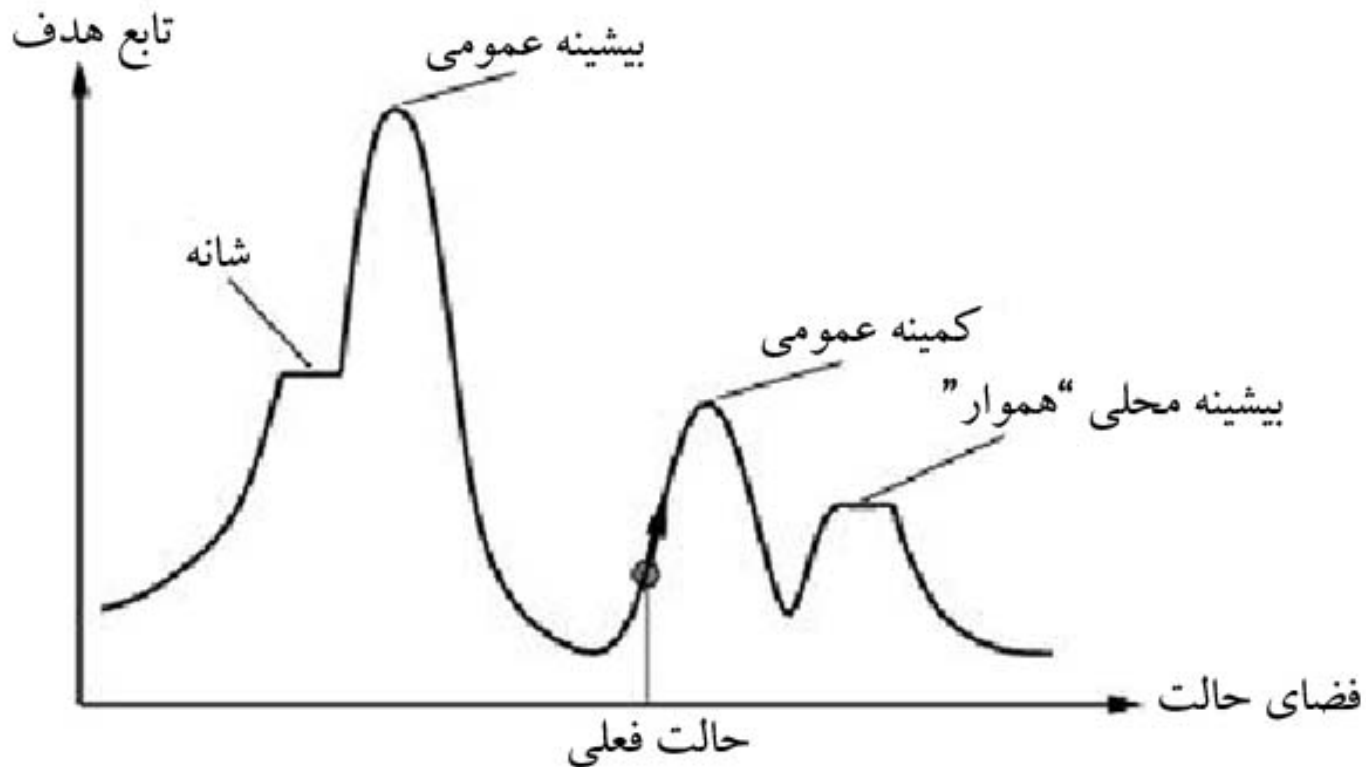
➤ استفاده از حافظه کمکی

➤ ارائه راه حلهای منطقی در فضاهای بزرگ و نامتناهی

➤ این الگوریتم ها برای حل مسائل بهینه سازی نیز مفیدند

➤ یافتن بهترین حالت بر اساس تابع هدف

الگوریتم های جست و جوی محلی و بهینه سازی



جست و جوی تپه نوردی

حلقه ای که در جهت افزایش مقدار حرکت میکند (بطرف بالای تپه)
رسیدن به بلندترین قله در همسایگی حالت فعلی، شرط خاتمه است.

ساختمان داده گره فعلی، فقط حالت و مقدار تابع هدف را نگه میدارد

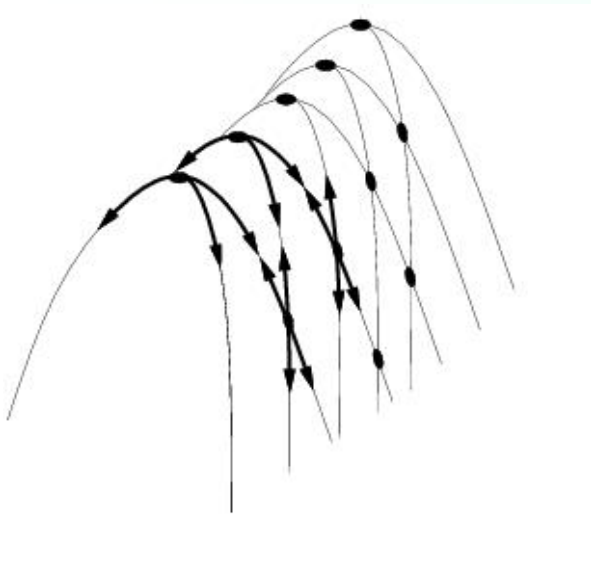
جست و جوی محلی حریصانه نیز نام دارد
بدون فکر قبلی حالت همسایه خوبی را انتخاب میکند

تپه نوردی به دلایل زیر میتواند متوقف شود:

بیشینه محلی

برآمدگی ها

فلات



جست و جوی تپه نوردی

انواع تپه نوردی:

تپه نوردی غیرقطعی، تپه نوردی اولین انتخاب، تپه نوردی شروع مجدد تصادفی

مثال: مسئله ۸ وزیر

مسئله ۸ وزیر با استفاده از فرمولبندی حالت کامل

در هر حالت ۸ وزیر در صفحه قرار دارند

تابع جانشین: انتقال یک وزیر به مربع دیگر در همان ستون

تابع اکتشاف: جفت وزیرهایی که نسبت به هم گارد دارند

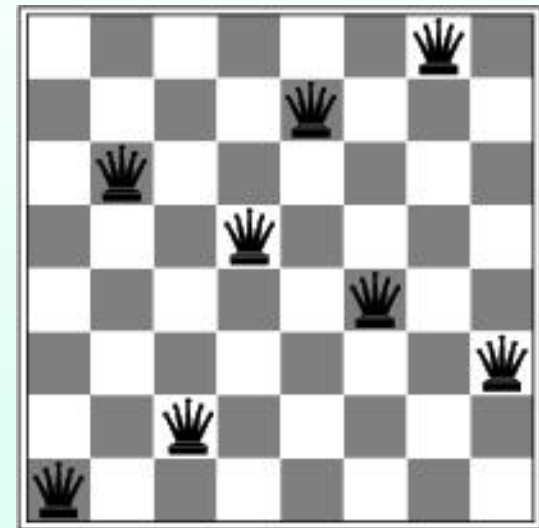
مستقیم یا غیر مستقیم

مثال جست و جوی تپه نوردی

الف

18	12	14	13	13	12	14	14
14	16	13	15	12	14	12	16
14	12	18	13	15	12	14	14
15	14	14	♔	13	16	13	16
♔	14	17	15	♔	14	16	16
17	♔	16	18	15	♔	15	♔
18	14	♔	15	15	14	♔	16
14	14	13	17	12	14	12	18

ب



الف - حالت با هزینه $h=17$ که مقدار h را برای هر جانشین نشان میدهد

ب - کمینه محلی در فضای حالت ۸ وزیر؛ $h=1$

جست و جوی شبیه سازی حرارت

تپه نوردی مرکب با حرکت تصادفی

شبیه سازی حرارت: حرارت با درجه بالا و به تدریج سرد کردن

مقایسه با حرکت توپ

- توپ در فرود از تپه به عمیق ترین شکاف میرود
- با تکان دادن سطح توپ از بیشینه محلی خارج میشود
- با تکان شدید شروع (دمای زیاد)
- بتدریج تکان کاهش (به دمای پایین ترا)

با کاهش زمانبندی دما به تدریج، الگوریتم یک بهینه عمومی را می یابد

جست و جوی پرتو محلی

➤ به جای یک حالت، k حالت را نگهداری میکند

➤ حالت اولیه: k حالت تصادفی

➤ گام بعد: جانشین همه k حالت تولید میشود

➤ اگر یکی از جانشین ها هدف بود، تمام میشود

➤ وگرنه بهترین جانشین را انتخاب کرده، تکرار میکند

➤ تفاوت عمده با جستجوی شروع مجدد تصادفی

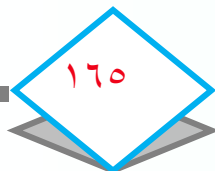
➤ در جست و جوی شروع مجدد تصادفی، هر فرایند مستقل از بقیه اجرا میشود

➤ در جست و جوی پرتو محلی، اطلاعات مفیدی بین k فرایند موازی مبادله میشود

هوش مصنوعی

فصل پنجم

مسائل ارضای محدودیت



فهرست

- ارضای محدودیت چیست؟
- جست و جوی عقبگرد برای CSP
- بررسی پیشرو
- پخش محدودیت

ارضای محدودیت (CSP-Constraint Satisfaction Problems) چیست؟

- مجموعه متناهی از متغیرها؛ $X_1, X_2, \dots, X_n$
- مجموعه متناهی از محدودیتها؛ $C_1, C_2, \dots, C_m$
- دامنه های ناتهی برای هر یک از متغیرها؛ $D_{X_1}, D_{X_2}, \dots, D_{X_n}$
- هر محدودیت C_i زیرمجموعه ای از متغیرها و ترکیب های ممکن از مقادیر برای آن زیرمجموعه ها

➤ هر حالت با انتساب مقادیری به چند یا تمام متغیرها تعریف میشود

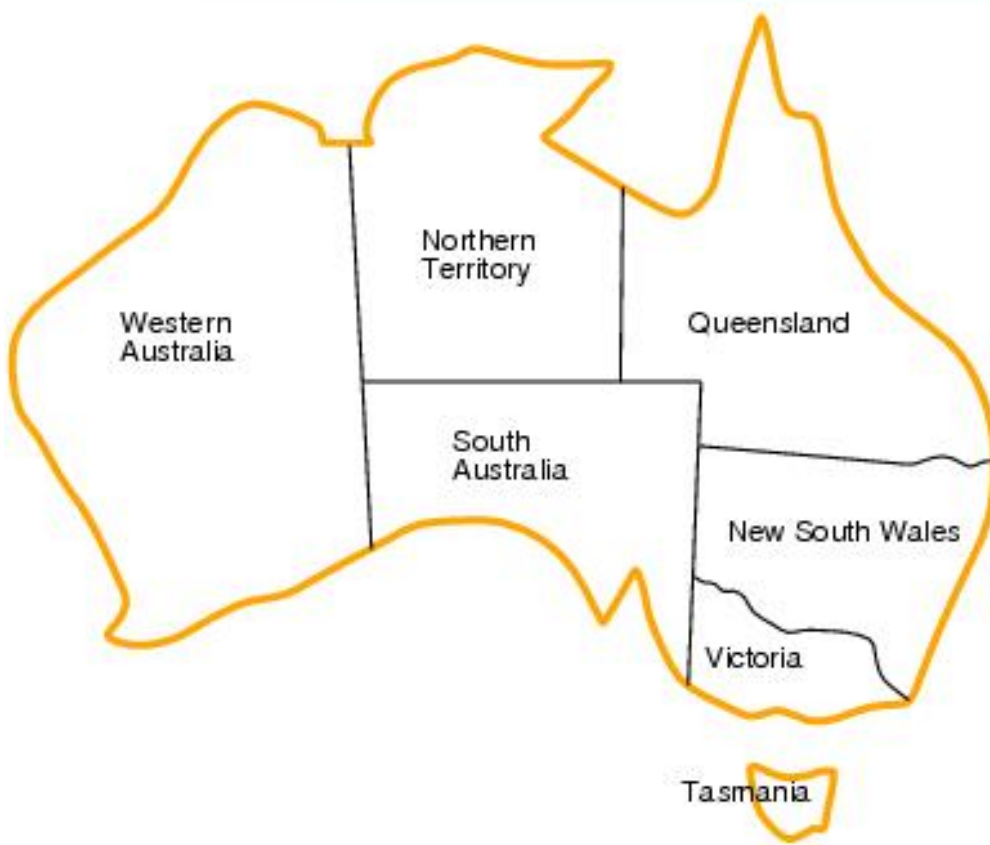
➤ انتسابی که هیچ محدودیتی را نقض نکند، انتساب سازگار نام دارد

➤ انتساب کامل آن است که هر متغیری در آن باشد

➤ راه حل CSP یک انتساب کامل است اگر تمام محدودیتها را برآورده کند

➤ بعضی از CSPها به راه حلهایی نیاز دارند که تابع هدف را بیشینه کنند

مثال CSP: رنگ آمیزی نقشه



متغیرها: WA, NT, Q, NSW, V, SA, T

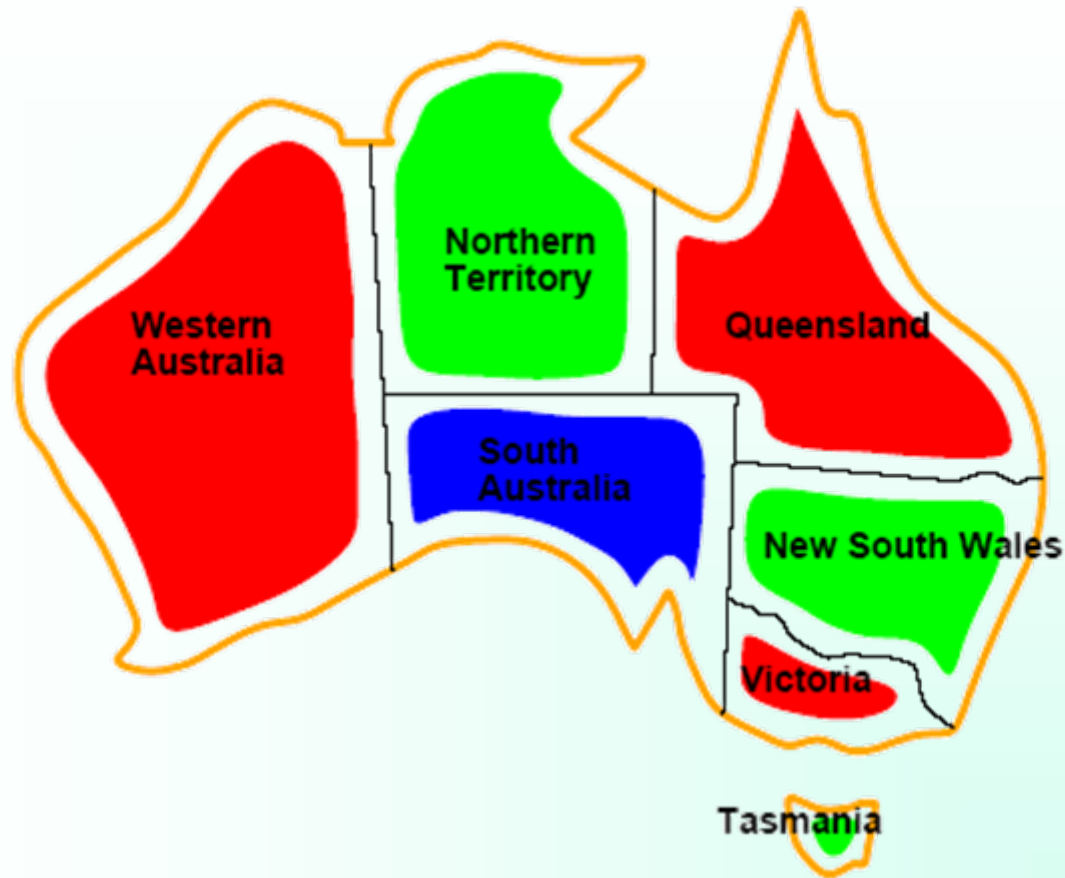
دامنه: $D_i = \{\text{آبی, سبز, قرمز}\}$

محدودیت ها: دو منطقه مجاور، هم رنگ نیستند

مثال: $WA \neq NT$ یعنی (WA, NT) عضو

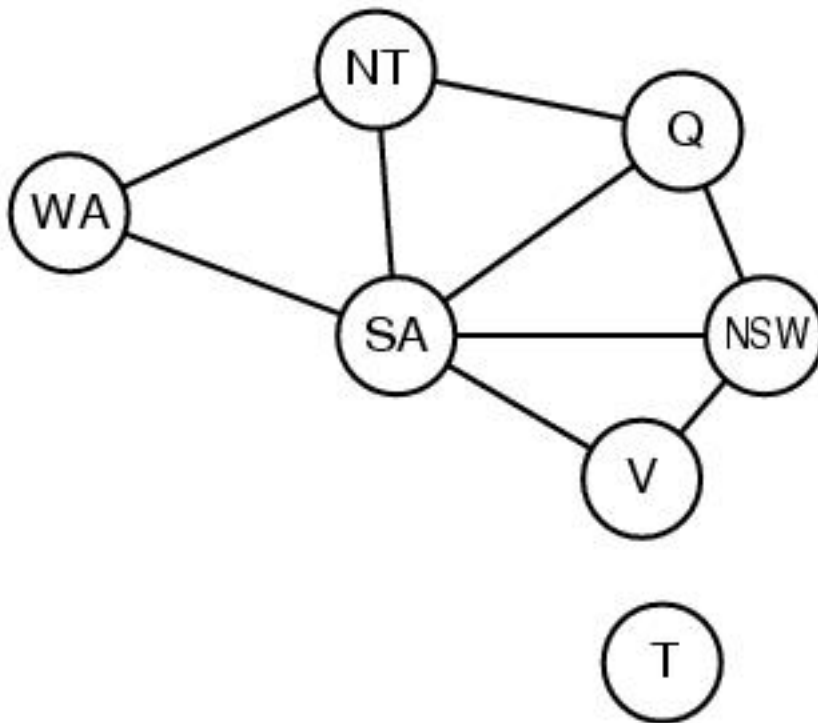
$\{(\text{قرمز, سبز}), (\text{قرمز, آبی}), (\text{سبز, قرمز}),$

$\{(\text{سبز, آبی}), (\text{آبی, قرمز}), (\text{آبی, سبز})\}$



راه حل انتساب مقادیری است که محدودیتها را ارضا کند

گراف محدودیت



در گراف محدودیت:

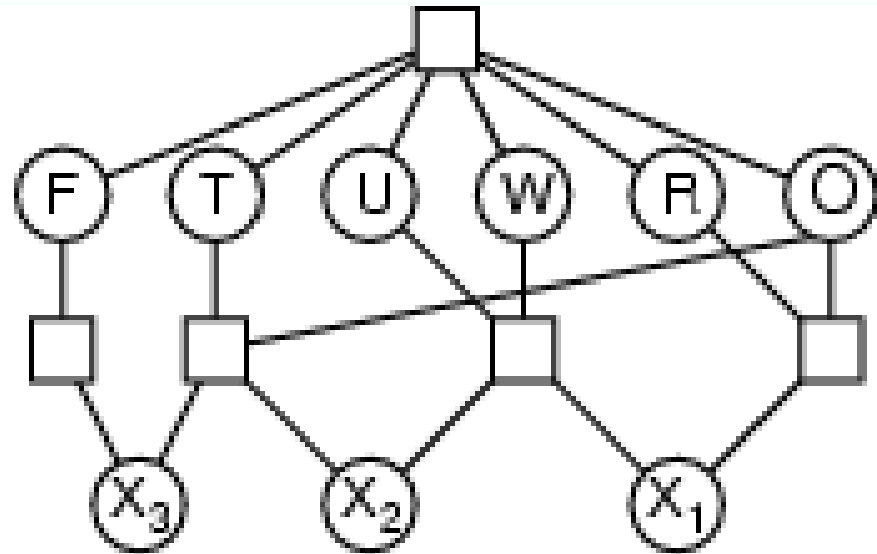
گره ها: متغیرها

یالها: محدودیتها

گراف برای ساده تر کردن

جست و جو بکار میرود

مثال CSP: رمزنگاری

$$\begin{array}{r} \text{ T W O} \\ + \text{ T W O} \\ \hline \text{ F O U R} \end{array}$$


متغیرها: $F, T, U, W, R, O, X^1, X^2, X^3$ دامنه: $\{0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9\}$

محدودیتها: F, T, U, R, O, W مخالفند - $X^1 \neq O + O = R + 10$ - ...

نمایش حالتها در CSP از الگوی استاندارد پیروی میکند

برای CSP میتوان فرمول بندی افزایشی ارائه کرد:

حالت اولیه: انتساب خالی $\{\}$ که در آن، هیچ متغیری مقدار ندارد

تابع جانشین: انتساب یک مقدار به هر متغیر فاقد مقدار، به شرطی که با متغیرهایی که قبلاً مقدار گرفتند، متضاد نباشند

آزمون هدف: انتساب فعلی کامل است

هزینه مسیر: هزینه ثابت برای هر مرحله

جست و جوی عقبگرد برای CSP

➤ جست و جوی عمقی

➤ انتخاب مقادیر یک متغیر در هر زمان و عقبگرد در صورت عدم وجود مقداری معتبر برای انتساب به متغیر

➤ یک الگوریتم ناآگاهانه است
➤ برای مسئله های بزرگ کارآمد نیست

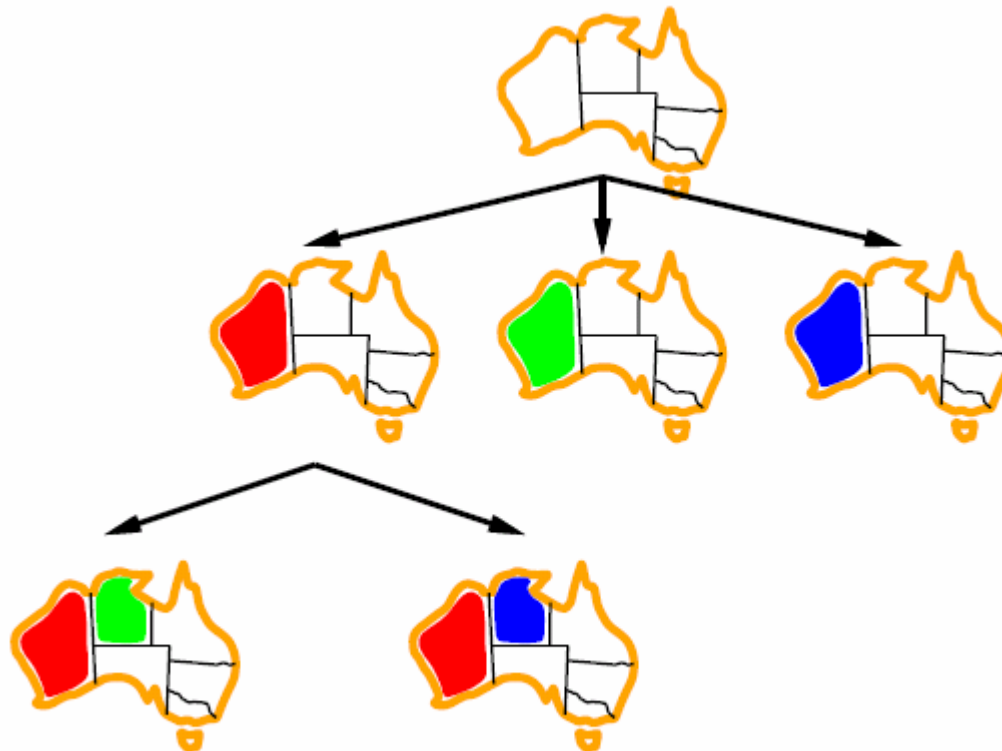
مثال جست و جوی عقبگرد برای CSP



مثال جست و جوی عقبگرد برای CSP



مثال جست و جوی عقبگرد برای CSP

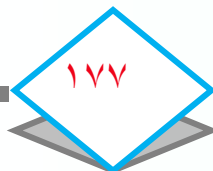


هوش مصنوعی

فصل ششم

جستجوی خصمانه

تئوری بازی ها



فهرست

- بازی ها چیستند و چرا مطالعه می شوند؟
- انواع بازی ها
- الگوریتم **minimax**
- بازی های چند نفره
- هرس آلفا-بتا
- بازی های قطعی با اطلاعات ناقص
- بازی هایی که حاوی عنصر شانس هستند

بازی ها چیستند و چرا مطالعه میشوند؟

بازیها حالتی از محیطهای چند عاملی هستند

هر عامل نیاز به در نظر گرفتن سایر عاملها و چگونگی تأثیر آنها دارد

تمایز بین محیطهای چند عامل رقابتی و همکار

محیطهای رقابتی، که در آنها اهداف عاملها با یکدیگر برخورد دارند، منجر به مسئله های

خصمانه میشود که به عنوان بازی شناخته میشوند

چرا مطالعه میشوند؟

قابلیتهای هوشمندی انسانها را به کار میگیرند

ماهیت انتزاعی بازی ها

حالت بازی را به راحتی میتوان نمایش داد و عاملها معمولاً به مجموعه کوچکی از

فعاليتها محدود هستند که نتایج آنها با قوانین دقیقی تعریف شده اند

انواع بازی ها

	تصادفی/شانسی	قطعی
اطلاعات کامل	تخته نرد	شطرنج ریورسی
اطلاعات ناقص	پوکر	

یک نمونه بازی

بازی دو نفره: Max و Min

- اول Max حرکت میکند و سپس به نوبت بازی میکنند تا بازی تمام شود
- در پایان بازی، برنده جایزه و بازنده جریمه میشود

بازی به عنوان یک جستجو:

- حالت اولیه: موقعیت صفحه و شناسه های قابل حرکت
- تابع جانشین: لیستی از (حالت, حرکت) که معرف یک حرکت معتبر است
- آزمون هدف: پایان بازی چه موقع است؟ (حالت های پایانه)
- تابع سودمندی: برای هر حالت پایانه یک مقدار عددی را ارائه میکند. مثلاً برنده (+۱) و بازنده (-۱)

حالت اولیه و حرکات معتبر برای هر بازیکن، درخت بازی را برای آن بازی ایجاد می کند

یک نمونه بازی

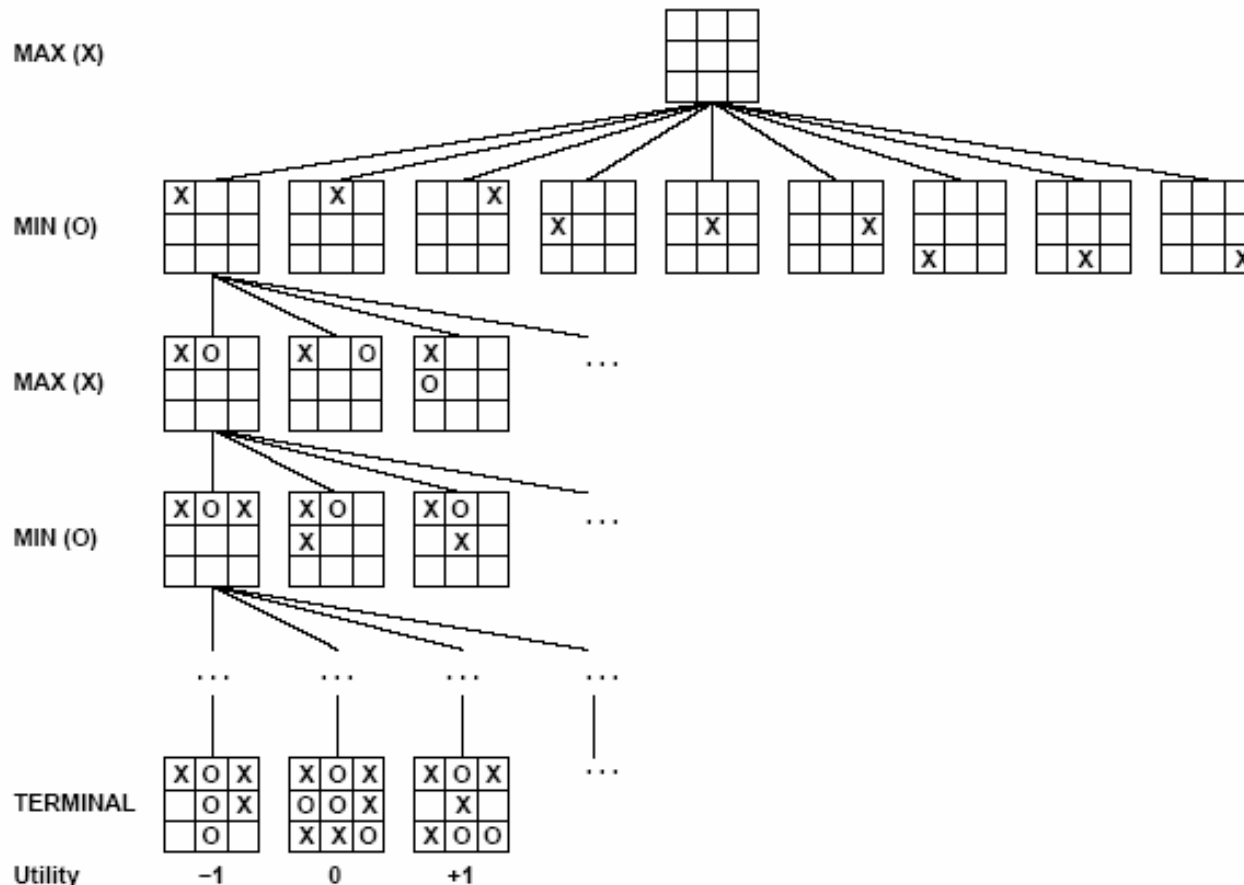
الگوریتم:

■ بازیکن: انتخاب بهترین حالت

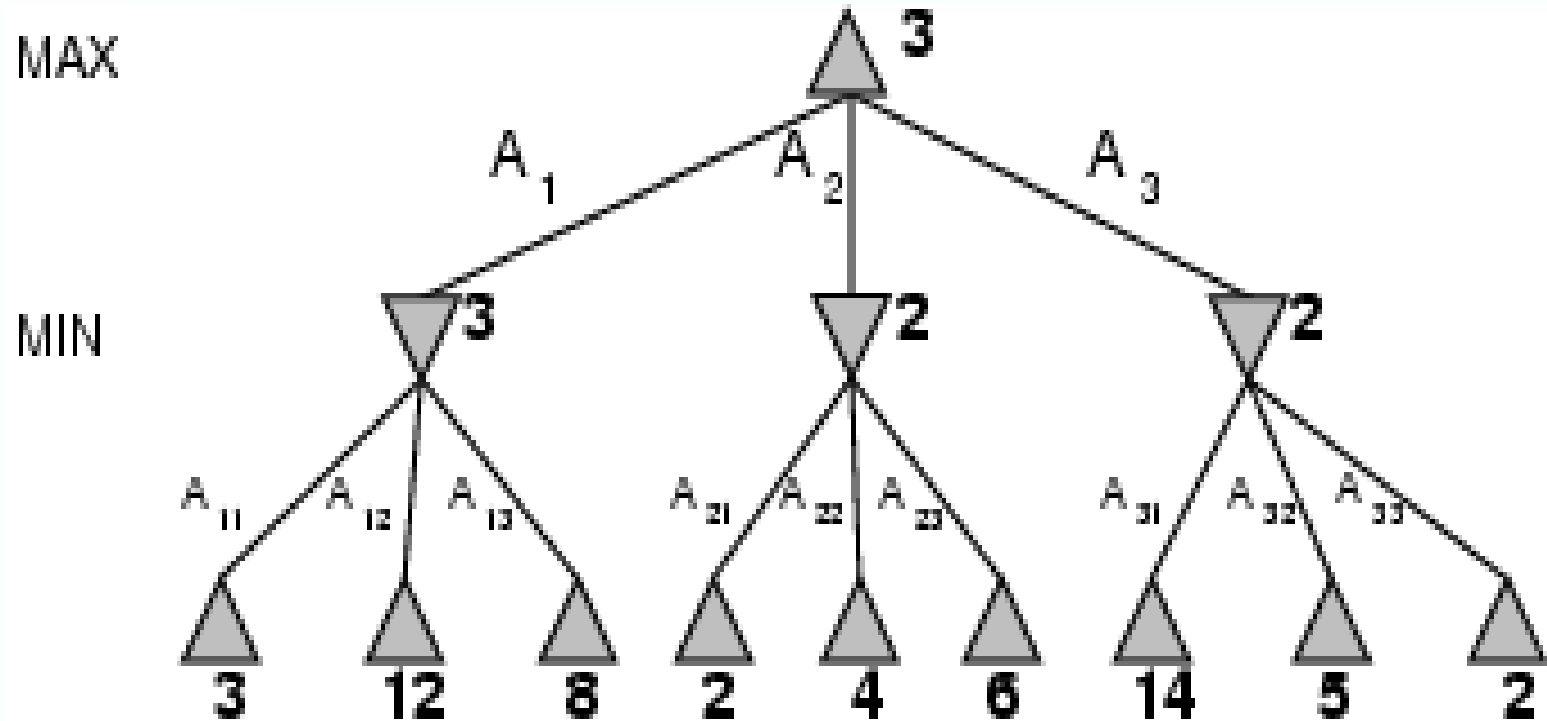
■ حریف: انتخاب بهترین موقعیت برای خودش یا بدترین وضعیت برای بازیکن

بازیکن: ماکزیمم حالت

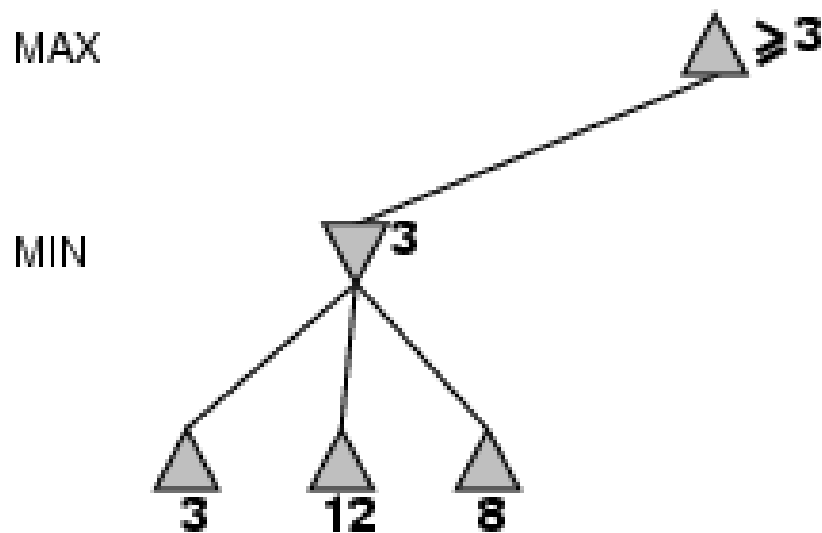
حریف: مینیمم حالت



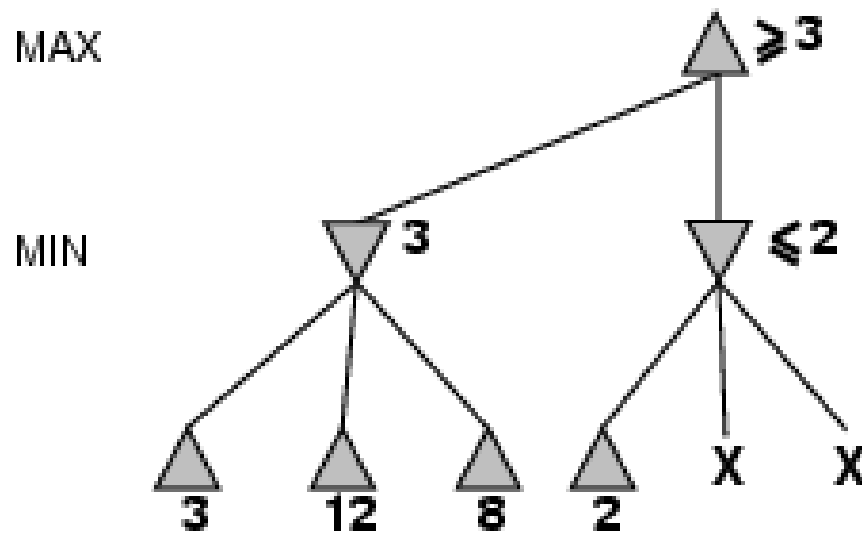
الگوریتم minimax



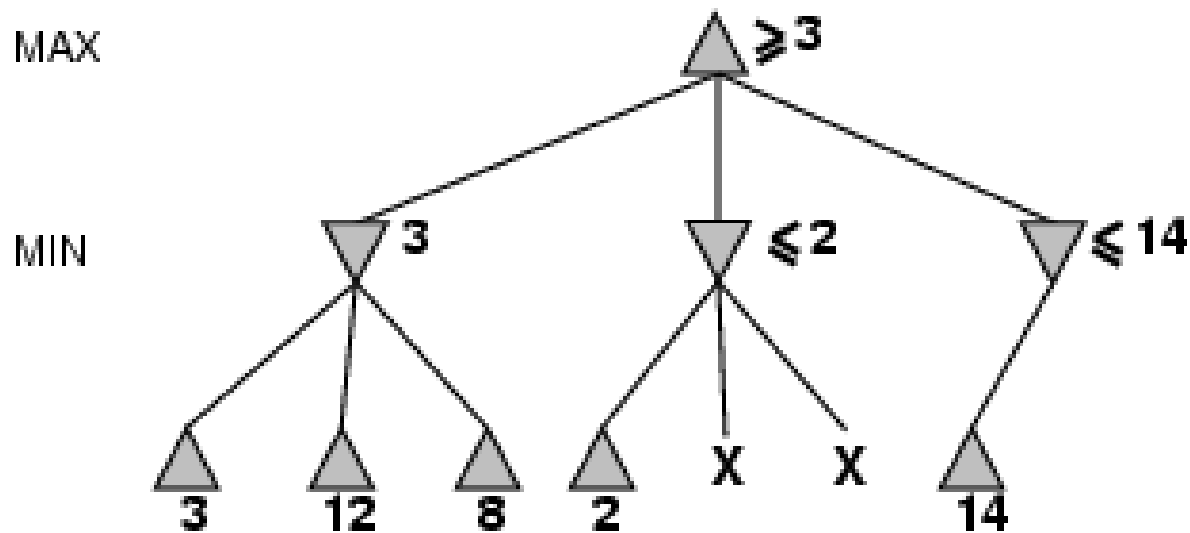
یک نمونه بازی



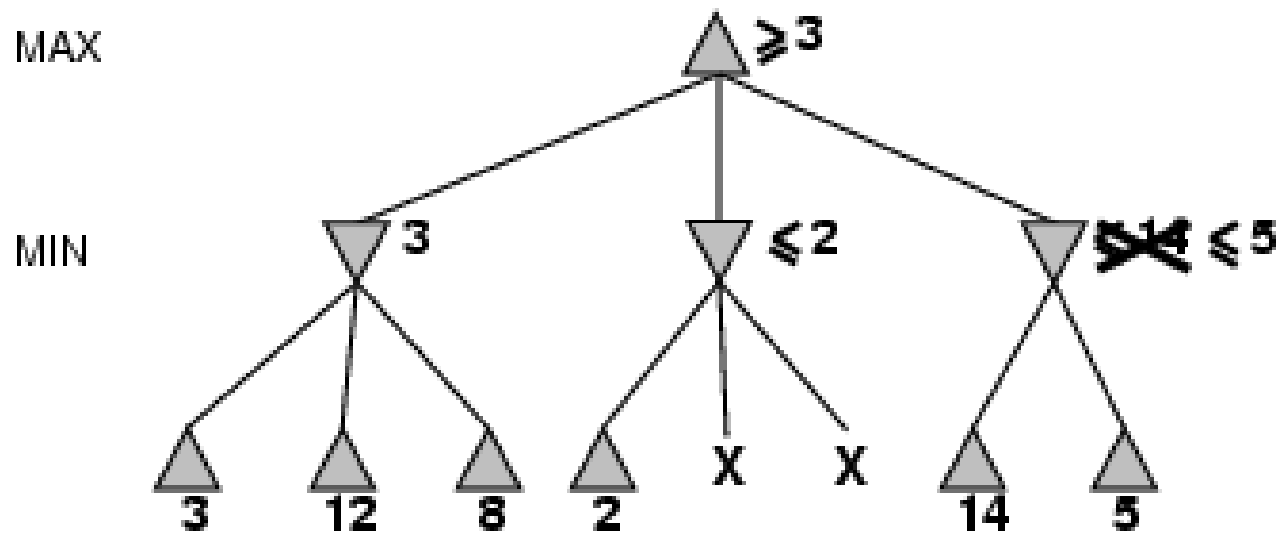
یک نمونه بازی



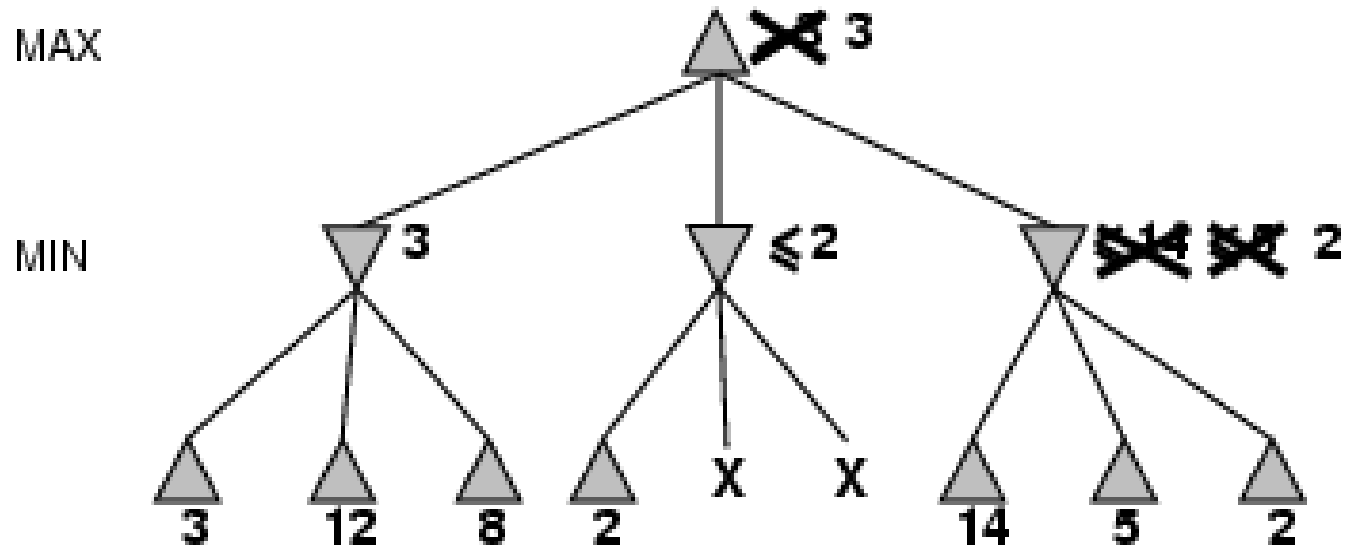
یک نمونه بازی



یک نمونه بازی



یک نمونه بازی



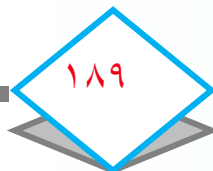
الگوریتم minimax

کامل بودن: بله (اگر درخت محدود باشد)

بهینگی: بله

پیچیدگی زمانی: $O(b^m)$

پیچیدگی فضا: $O(bm)$



هرس آلفا-بتا

در الگوریتم MaxMin:

تعداد حالت‌های بازی که باید بررسی شوند، بر حسب تعداد حرکتهای، توانی است

راه حل: محاسبه تصمیم الگوریتم، بدون دیدن همه گره‌ها امکانپذیر است

هرس آلفا-بتا:

انشعاب‌هایی که در تصمیم‌نهایی تأثیر ندارند را حذف میکند

آلفا: مقدار بهترین انتخاب در هر نقطه انتخاب در مسیر Max تاکنون

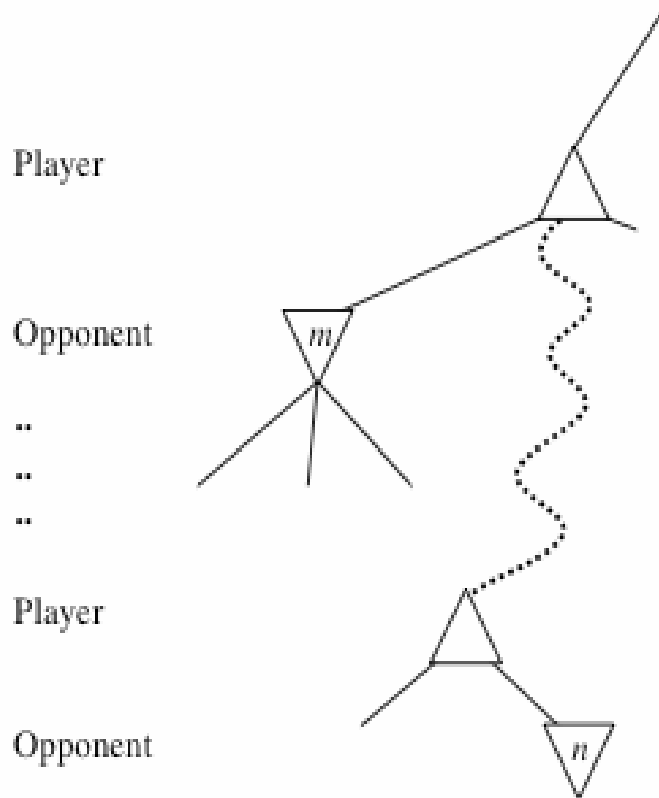
بتا: مقدار بهترین انتخاب در هر نقطه انتخاب در مسیر Min تاکنون

تعداد گره‌هایی که باید بررسی شوند به $O(b^{d/2})$ تقلیل میابد

فاکتور انشعاب مؤثر به جای b برابر با جذر b خواهد بود

پیش‌بینی آن نسبت به minimax دو برابر است

هرس آلفا-بتا



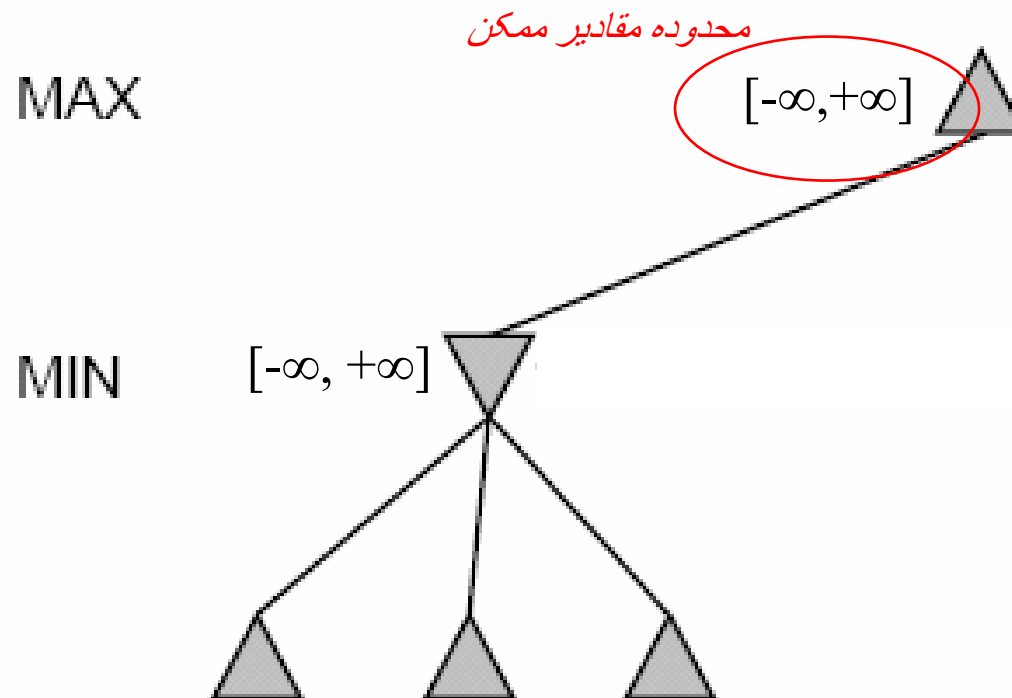
گره n که هر جای درخت می تواند باشد، بررسی می شود.

اگر بازیکن انتخاب بهتری داشته باشد
 در گره والد n
 یا هر انتخاب بهتری تا کنون

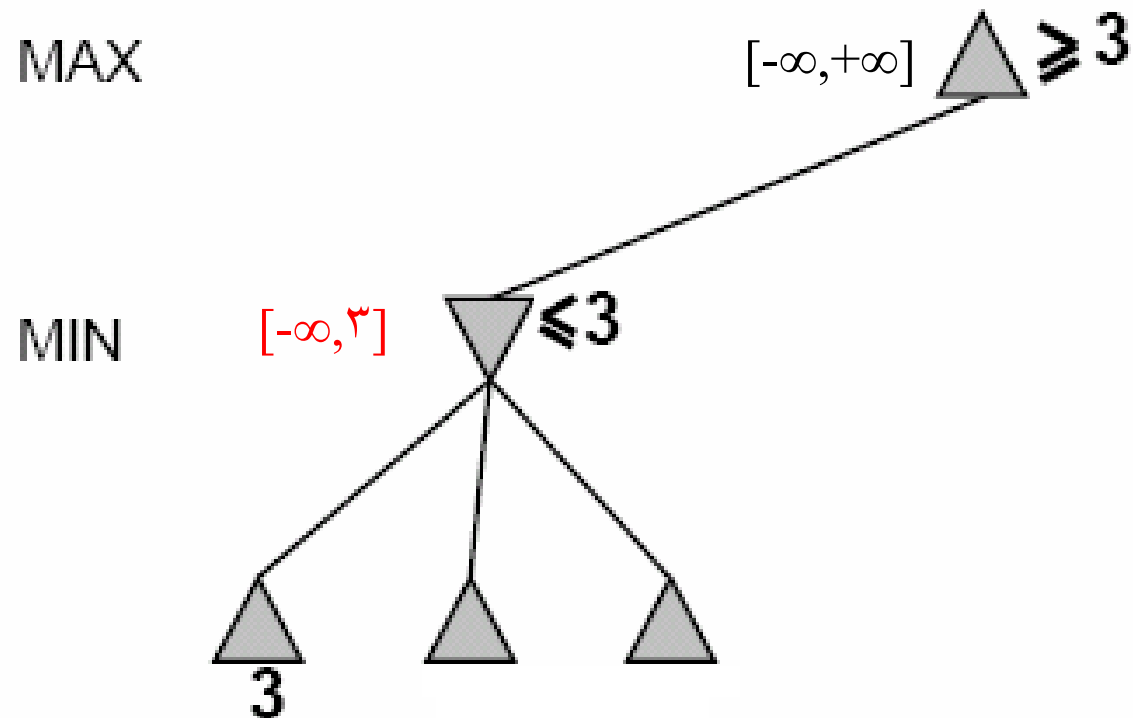
n هیچوقت در بازی واقعی قابل دسترس نخواهد بود

در نتیجه n هرس می شود

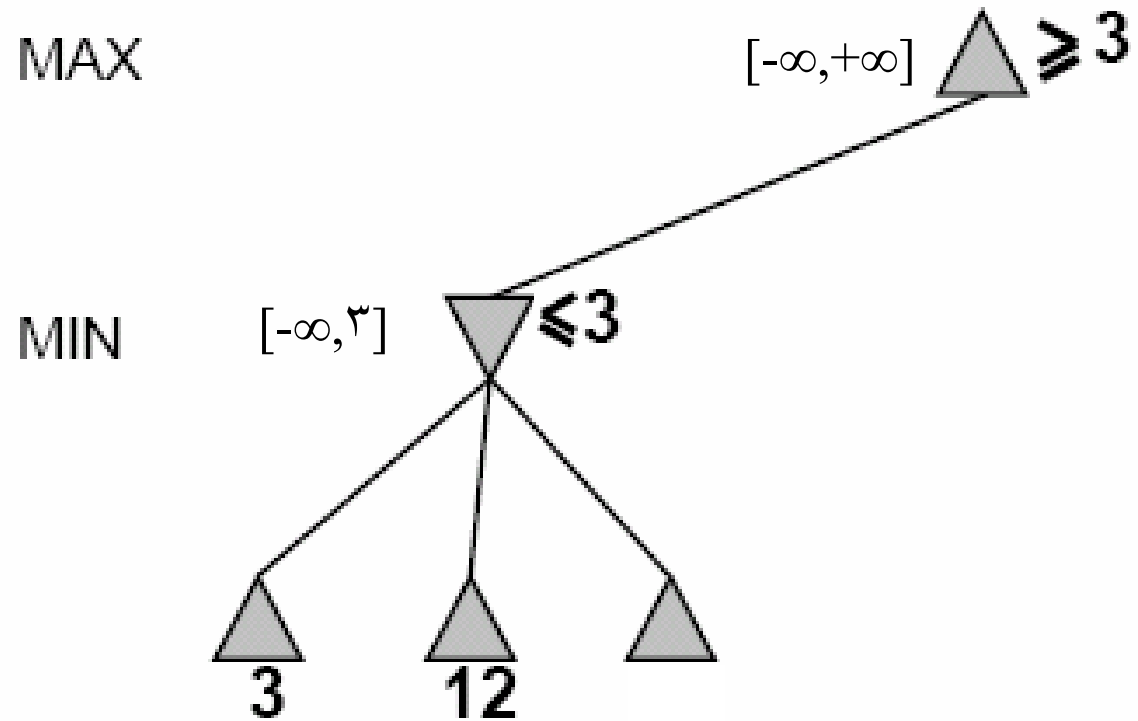
مثال: هرس آلفا-بتا

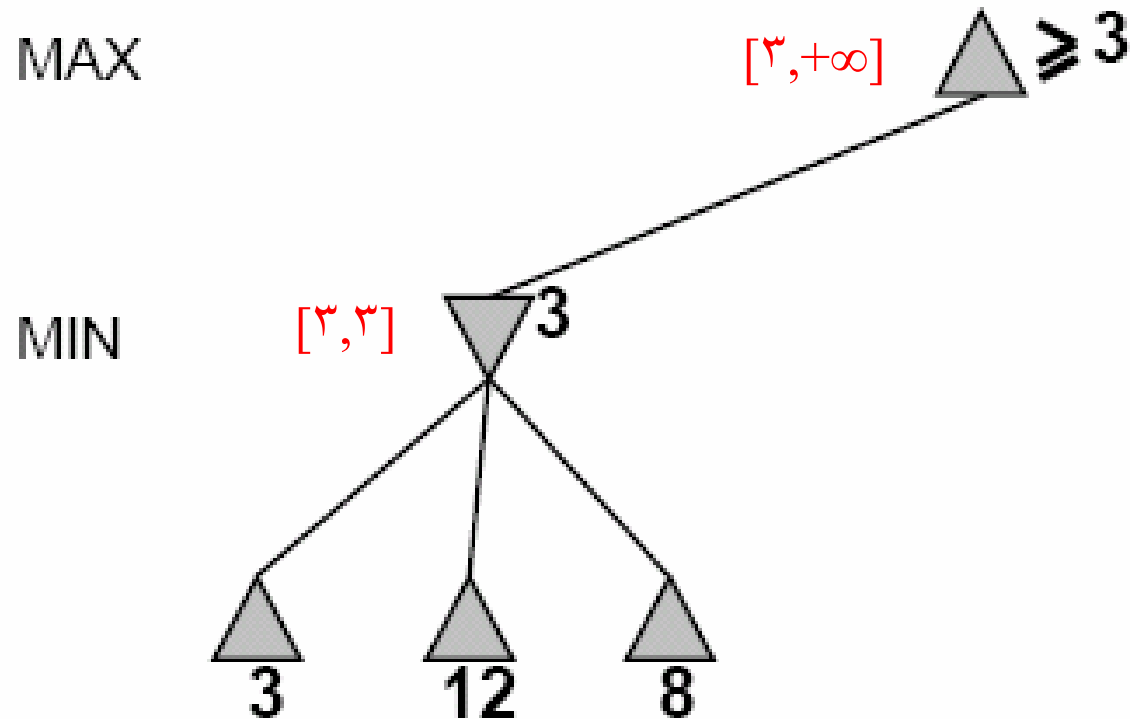


مثال: هرس آلفا-بتا

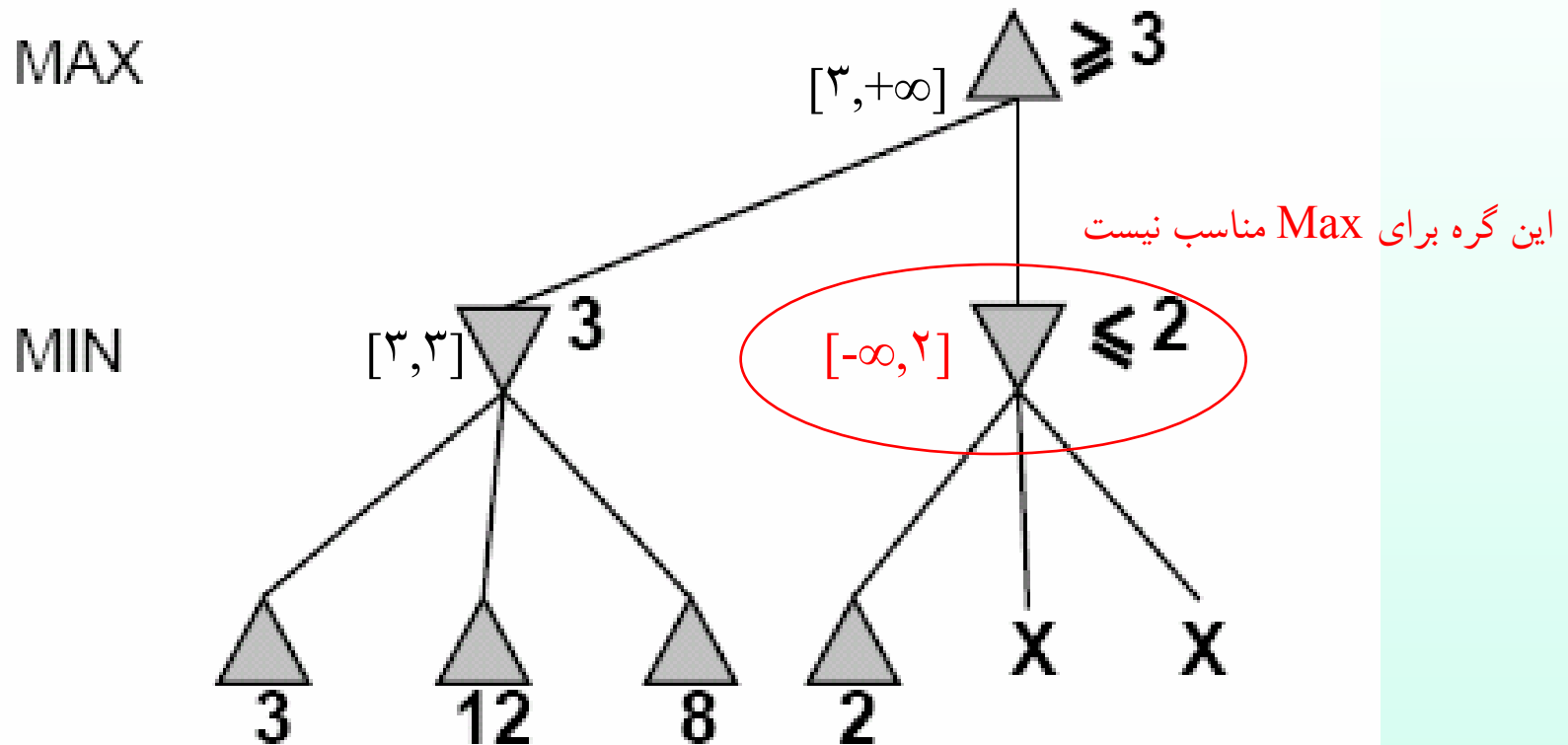


مثال: هرس آلفا-بتا

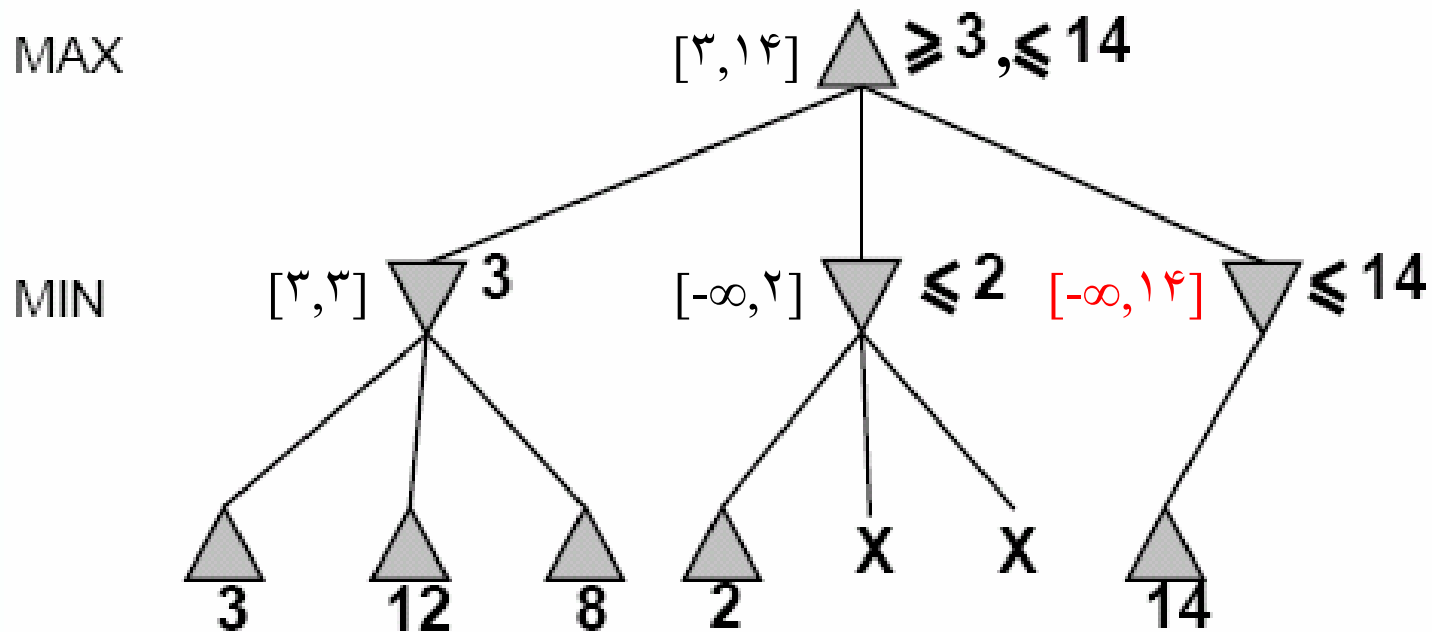




مثال: هرس آلفا-بتا

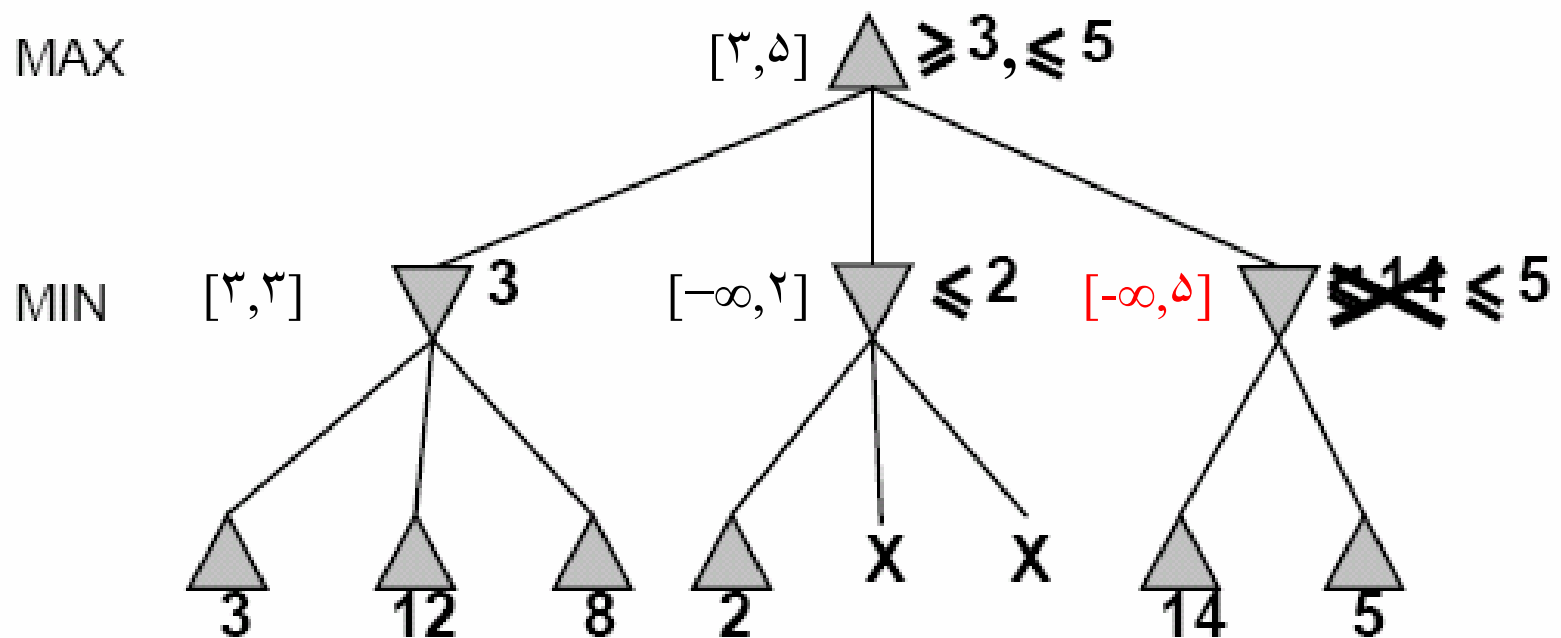


مثال: هرس آلفا-بتا

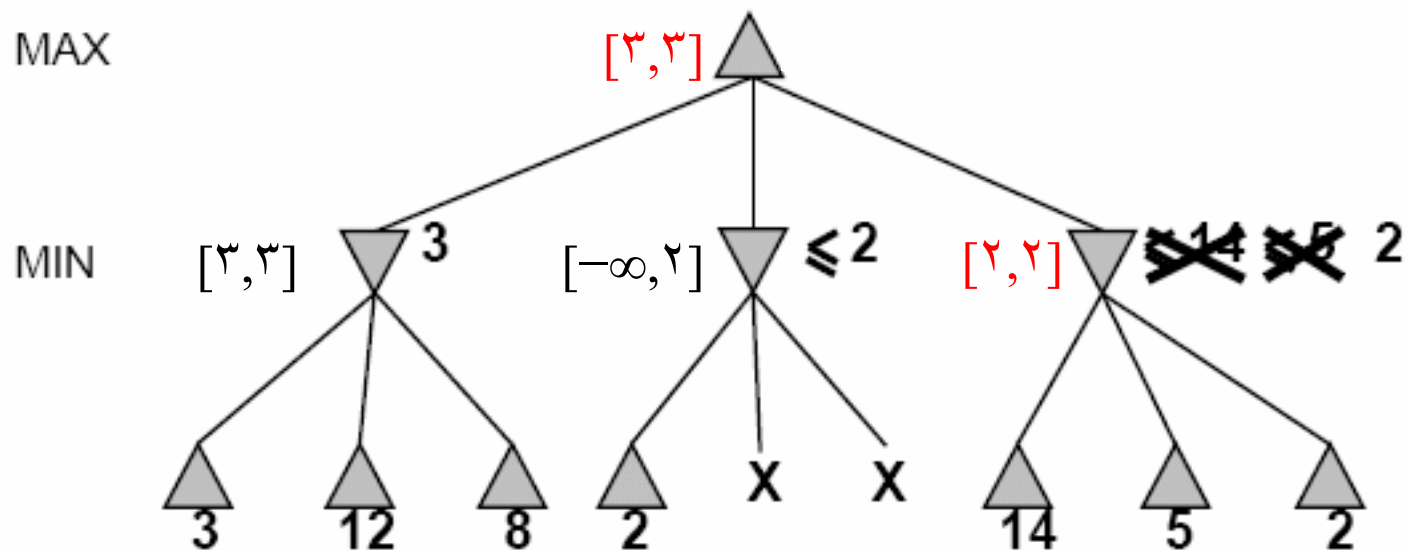


جستجوی خصمانه

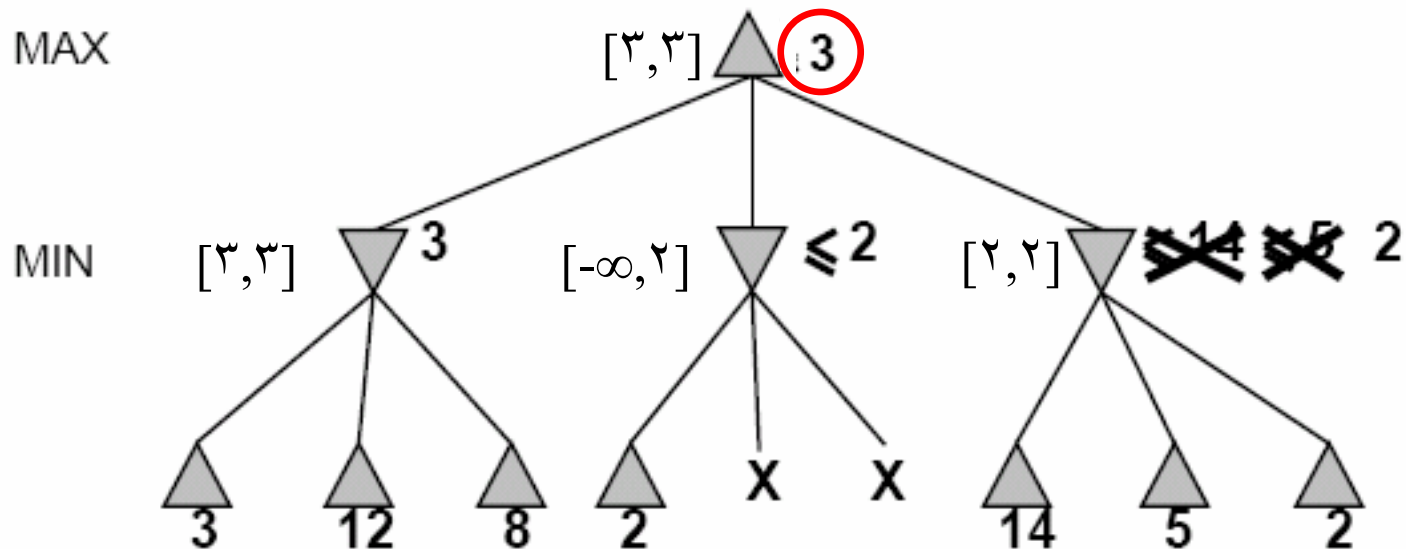
مثال: هرس آلفا-بتا



مثال: هرس آلفا-بتا



مثال: هرس آلفا-بتا



بازی های قطعی با اطلاعات ناقص

معایب الگوریتم های پیشین

➤ الگوریتم minimax کل فضای جست و جوی بازی را تولید می کند

➤ الگوریتم آلفا-بتا با وجود هرس درخت، اما کل مسیر حالت های پایانه، حداقل برای بخشی از فضای حالت، باید جست و جو شود

➤ این عمق عملی نیست، زیرا حرکات باید در زمانی معقول انجام شود

شانون (۱۹۵۰)

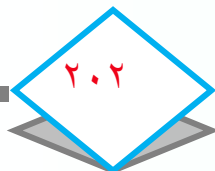
برای کمتر شدن زمان جست و جو و اعمال تابع ارزیابی اکتشافی به حالت های جستجو، بهتر است از گره های غیر پایانه به گره های پایانه پرداخته شود

بازی های قطعی با اطلاعات ناقص

➤ در شانون, minimax و آلفا-بتا به دو روش بطور متناوب عمل می کنند

➤ جایگزینی تابع سودمندی با تابع ارزیابی اکتشافی بنام EVAL
➤ تخمینی از سودمندی موقعیت ارائه می کند

➤ جایگزین تست پایانه با تست توقف
➤ تصمیم می گیرد EVAL چه موقع اعمال شود



تابع ارزیابی اکتشافی EVAL

تابع ارزیابی، ارائه تخمینی از سودمندی مورد انتظار بازی از یک موقعیت خاص
توابع اکتشافی، تخمینی از فاصله تا هدف را بر می گردانند

اغلب توابع ارزیابی، خواص گوناگونی از حالت ها را محاسبه می کنند
خواص روی هم رفته، کلاس های هم ارزی یا دسته های مختلفی از حالت ها را تعریف می کنند

حالت های هر دسته، برای تمام خواص مقدار یکسانی دارند

هر دسته حاوی چند حالت است که

موجب برنده شدن

موجب رسم شدن

منجر به باختن

تابع ارزیابی نمی داند کدام حالت منجر به چه چیزی می شود، اما می تواند مقداری برگرداند که تناسب حالت ها را با هر نتیجه نشان دهد

مثال: تابع EVAL

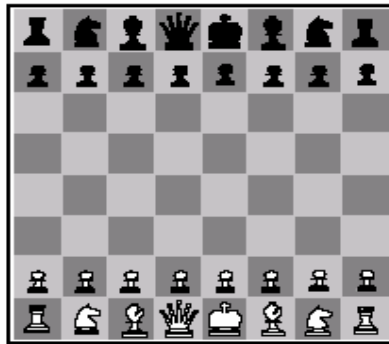
اغلب توابع ارزیابی، مقدار عددی جداگانه ای برای هر خاصیت محاسبه، سپس آنها را ترکیب میکنند تا مقدار کل بدست آید

مثال در تابع بازی شطرنج:

تعداد هر نوع قطعه در صفحه f_i

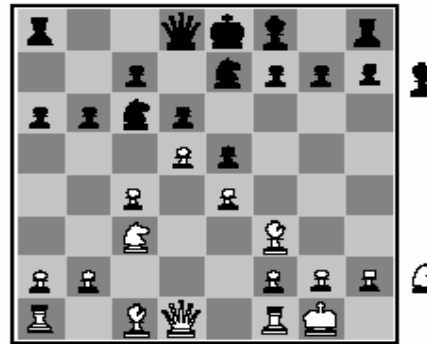
مقادیر آن قطعات (۱ برای پیاده، ۳ برای اسب یا فیل، ۵ برای رخ و ...)

وضعیت صفحه بازی S

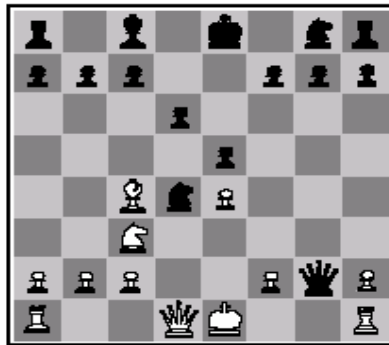


(a) White to move
Fairly even

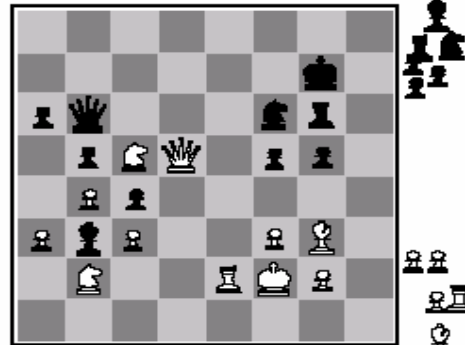
f_i



(b) Black to move
White slightly better



(c) White to move
Black winning

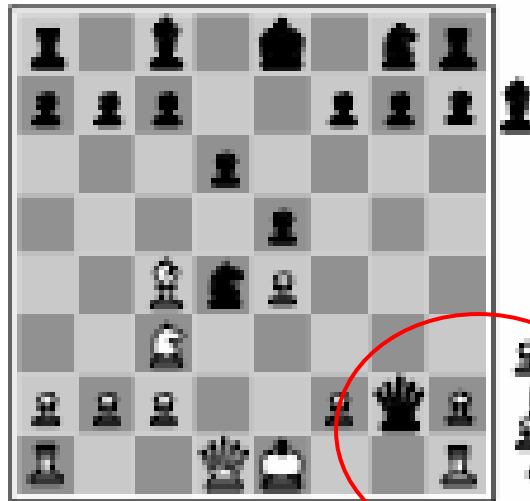


(d) Black to move
White about to lose

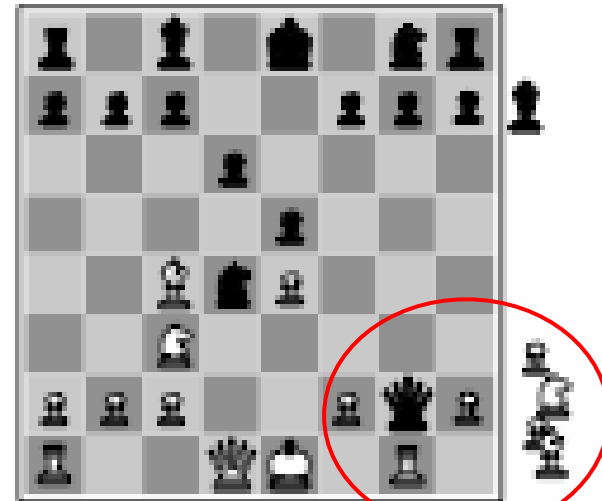
$$Eval(s) = w_1 f_1(s) + w_2 f_2(s) + \dots + w_n f_n(s)$$

مثال: تابع EVAL

ارزیابی تابع EVAL از مقدار پیروزی در دو موقعیت کاملاً متفاوت



الف) سفید حرکت میکند



ب) سفید حرکت میکند

الف) سیاه، مزیت اسب و دو پیاده دارد و بازی را میبرد

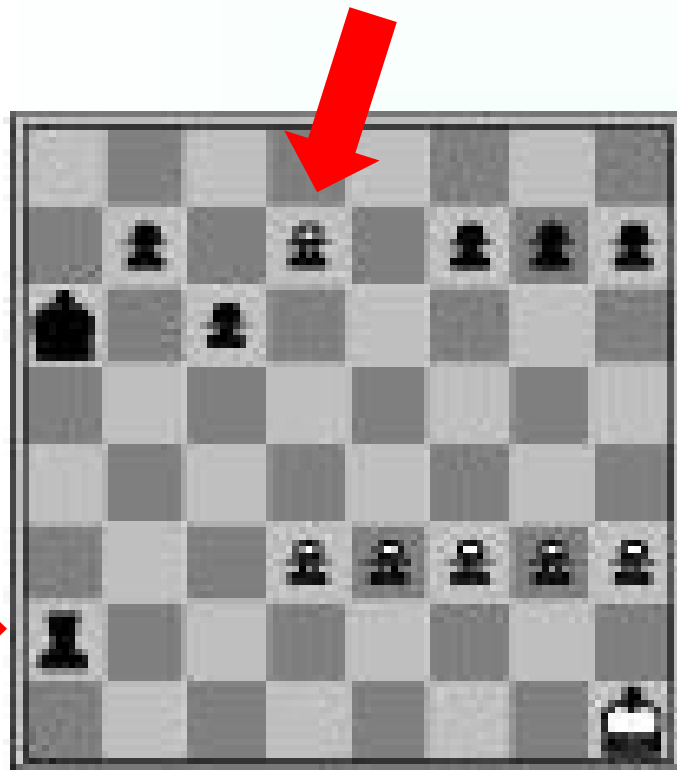
ب) پس از اینکه سفید، وزیر را در اختیار می گیرد، سیاه می بازد

اثر افق

❖ وقتی بوجود می آید که برنامه با اثری از رقیب مواجه شود که منجر به خرابی جدی گشته و اجتناب پذیر است

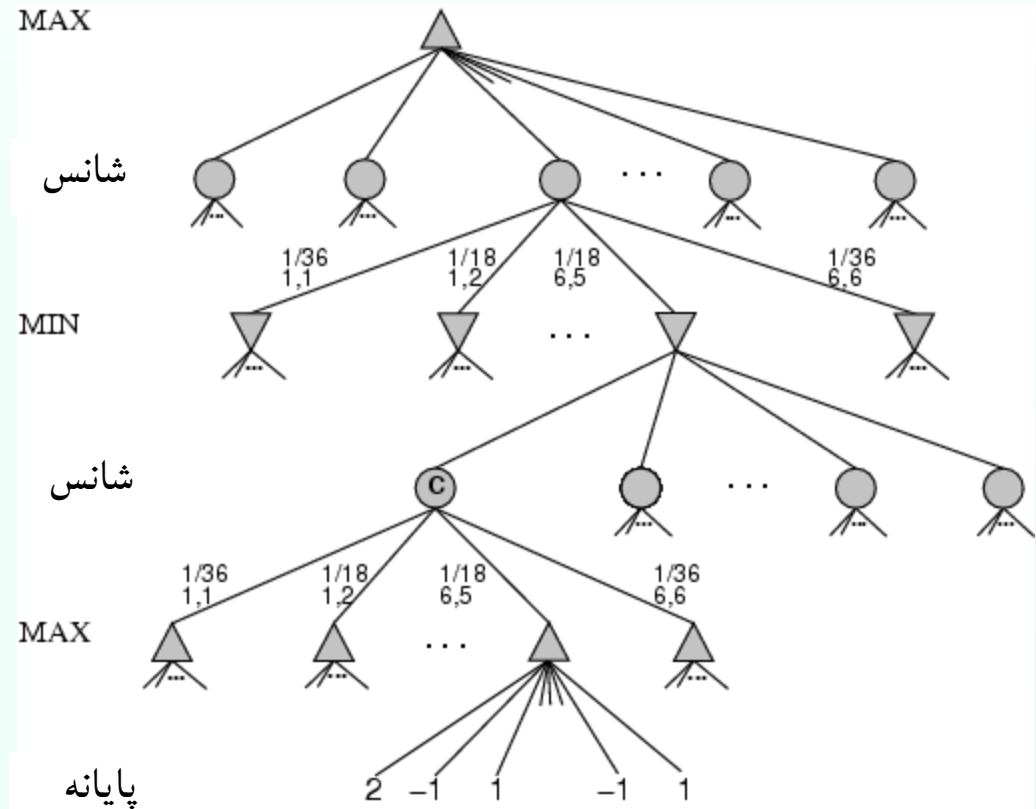
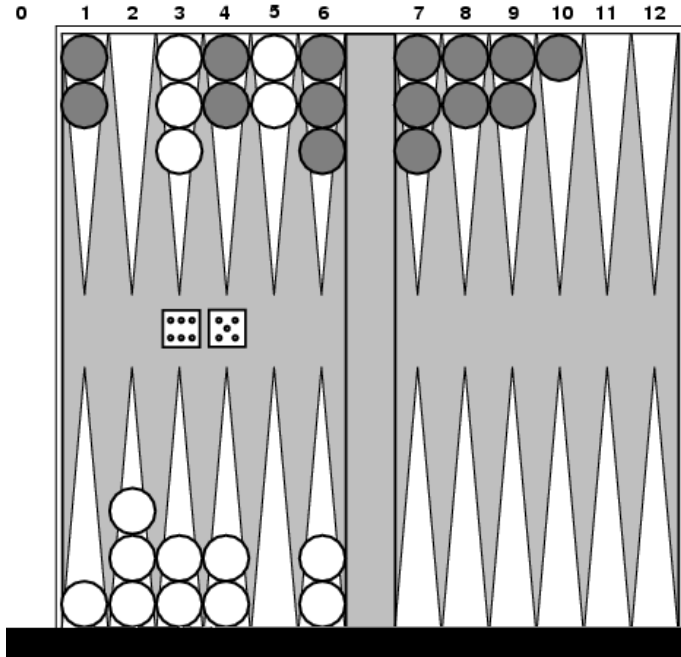
❖ مثال: شکل مقابل؛

سیاه در اصل جلوست، اما اگر سفید پیاده اش را از سطر هفتم به هشتم ببرد، پیاده به وزیر تبدیل می شود و موقعیت برد برای سفید بوجود می آید



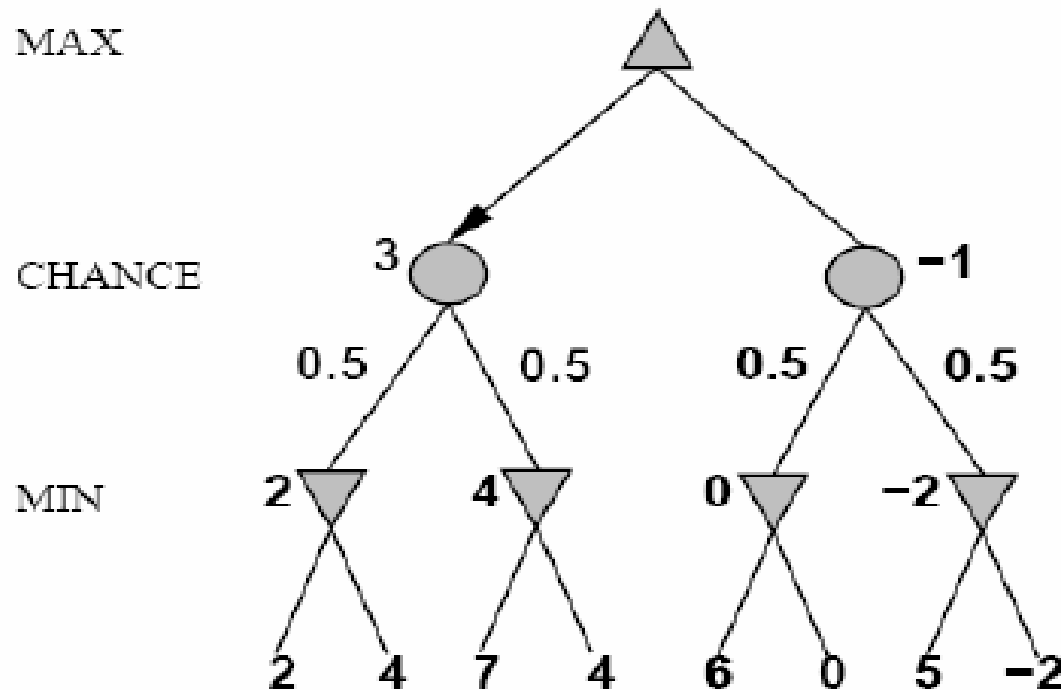
Black to move

بازی هایی که حاوی عنصر شانس هستند



بازی هایی که حاوی عنصر شانس هستند

مثال ساده شده با سکه ی دورویه :



هوش مصنوعی

فصل هفتم

عوامل های منطقی



فهرست

عوامل های مبتنی بر دانش

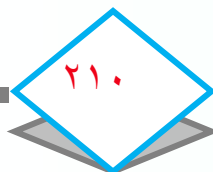
منطق

منطق گزاره ای

الگوهای استدلال در منطق گزاره ای

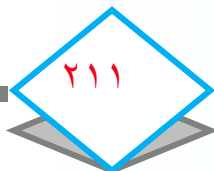
الگوریتم resolution

زنجیر پیشرو و عقبگرد



- منطق گزاره ای
- منطق مرتبه اول
- منطق مرتبه دوم
- منطق مرتبه های بالاتر

منطق یک نوع زبان است که از دو بخش مهم گرامر و معنا تشکیل شده است.



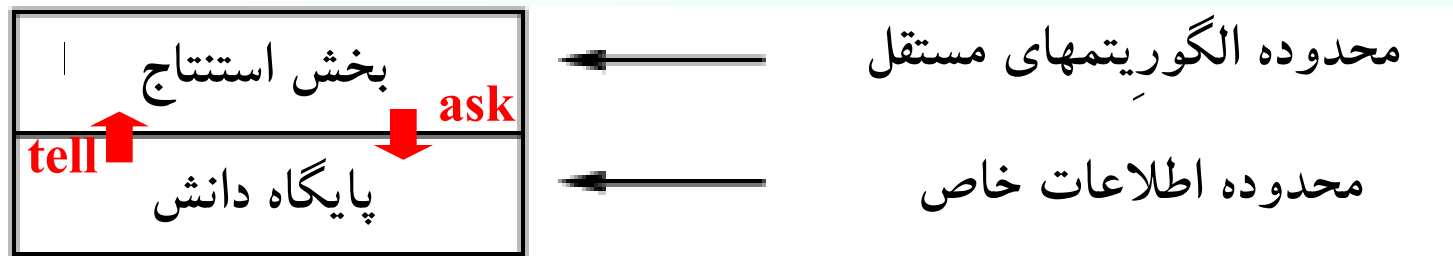
- گزاره چیست؟ (یک جمله)
- باران می بارد
 - یک گزاره است که می توان آنرا به r نشان داد.
- هوا آفتابی است
 - یک گزاره است که می توان آنرا به s نشان داد.
- نمادهای به کار گرفته در منطق گزاره ای
 - ثابت ها: $true, false$
 - نمادهای گزاره ای: r, s
 - رابطهای منطقی: $\neg, \wedge, \vee, \rightarrow, \leftrightarrow$
 - پرانتزها

- Sentence $\rightarrow$ Atomic Sentence | Complex Sentence
- Atomic Sentence $\rightarrow$ True | False | P | Q | ...
- Complex Sentence $\rightarrow$ (Sentence) | Sentence Connective Sentence | $\neg$ Sentence
- Connective $\rightarrow \wedge \mid \vee \mid \rightarrow \mid \leftrightarrow$



عامل های مبتنی بر دانش

- مؤلفه اصلی عامل مبتنی بر دانش، پایگاه دانش آن است
- پایگاه دانش: مجموعه ای از جملات
- جمله: زبان نمایش دانش و بیان ادعاهایی در مورد جهان



- برای اضافه کردن جملات به پایگاه دانش و درخواست دانسته ها
- ASK و TELL
- هر دو ممکن است شامل استنتاج باشند

- پیروی: انجام فرایند استنتاج تحت مقررات خاص

عامل های مبتنی بر دانش

↗ عامل مبتنی بر دانش باید بتواند:

↗ نمایش حالات و فعالیت ها

↗ ترکیب ادراکات جدید

↗ بروز کردن تصور داخلی خود از جهان

↗ استنباط خصوصیات مخفی جهان

↗ استنتاج فعالیت های مناسب

↗ عامل پایگاه دانش خیلی شبیه به عامل هایی با حالت درونی است

↗ عامل ها در دو سطح متفاوت تعریف می شوند:

↗ سطح دانش: عامل چه چیزی می داند و اهداف آن کدامند؟

↗ سطح پیاده سازی: ساختمان داده اطلاعات پایگاه دانش و چگونگی دستکاری آنها

دنیای Wumpus

Wumpus ، نام یک بازی کامپیوتری است ؛ در این بازی ، عامل یک غار را که از اتاق های متصل شده توسط راهرو تشکیل شده کشف می کند . کمین گاه ، جایی است که در آن *Wumpus* قرار دارد و *Wumpus* ، جانوری است که هر عاملی را که به اتاقش وارد شود می خورد . همچنین ، برخی از اتاق ها دارای چاله های بدون کف هستند که هر عاملی را که در اتاق سرگردان است را به تله می اندازند . گاهی از وقت ها کپه ای از طلا هم در اتاق هست . هدف ما در بازی این است که طلا ها را جمع کنیم و بدون اینکه خورده شویم خارج شویم .

جهان WUMPUS

معیار کارایی:

➤ +۱۰۰۰ انتخاب طلا، -۱۰۰۰ افتادن در گودال یا خورده شدن، ۱- هر مرحله، ۱۰- برای استفاده از تیر

محیط:

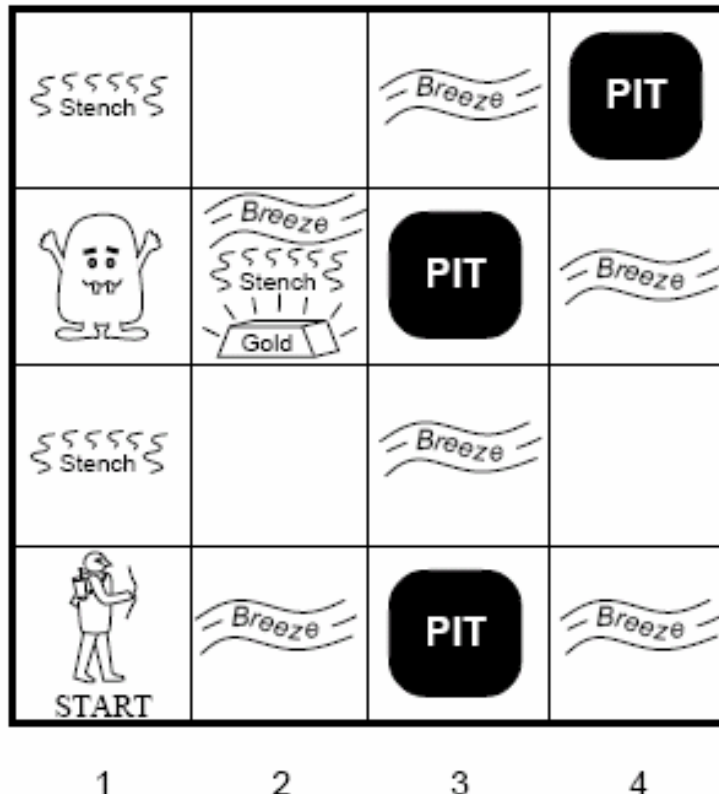
- بوی تعفن در مربع های همجوار WUMPUS
- نسیم در مربع های همجوار گودال
- درخشش در مربع حاوی طلا
- کشته شدن WUMPUS با شلیک در صورت مقابله
- تیر فقط مستقیم عمل می کند
- برداشتن و انداختن طلا

حسگرها:

➤ بوی تعفن، نسیم، تابش، ضربه، جیغ زدن

محرك ها:

➤ گردش به چپ، گردش به راست، جلو رفتن، برداشتن، انداختن، شلیک کردن



توصیف جهان WUMPUS

قابل مشاهده کامل: خیر, فقط ادراک محلی

قطعی: بله, نتیجه دقیقا مشخص است

رویدادی: خیر, ترتیبی از فعالیت هاست

ایستا: بله, WUMPUS و گودال ها حرکت ندارند

گسسته: بله

تک عامله: بله, WUMPUS در اصل یک خصوصیت طبیعی است

کاوش در جهان WUMPUS

• با توجه به اینکه هیچ بوی بد یا نسیمی در $[1,1]$ وجود ندارد، عامل نتیجه می گیرد $[1,2]$ و $[2,1]$ امن هستند. خانه های امن را با ok نشان می دهد.

A = عامل

B = نسیم

G = درخشش، طلا

OK = مربع امن

P = گودال

S = تعفن

V = ملاقات شده

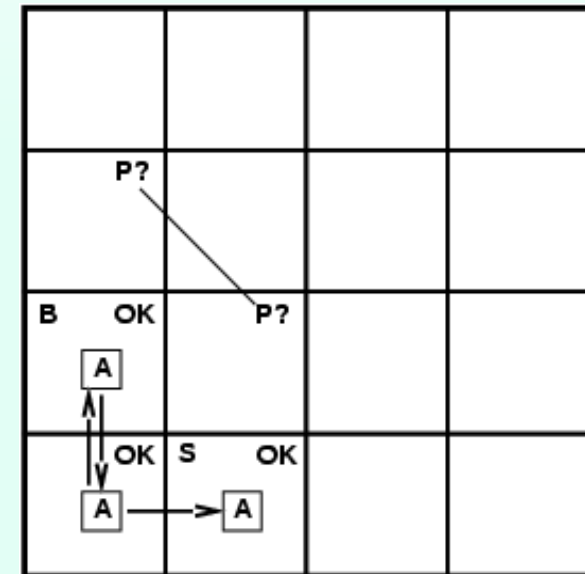
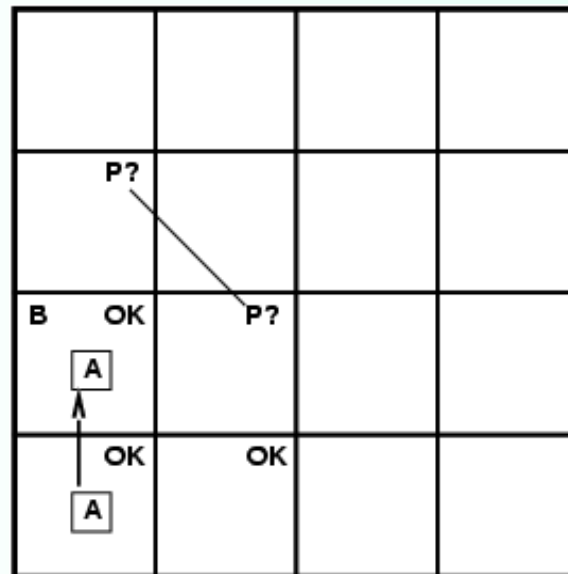
W = Wumpus

OK			
OK	OK		

کاوش در جهان WUMPUS

برود. در این موقعیت عامل نسیم را احساس می کند. بنابراین $[2,1]$ فرض کنید عامل به خانه باشد بنابراین یا در $[1,1]$ گودالی باید در یکی از مربع های مجاور باشد. گودال نمی تواند در رفته و از $[1,1]$ یا در هر دو گودال وجود دارد. بنابراین عامل مجدداً به $[3,1]$ یا در $[2,2]$ می رود. $[1,2]$ آنجا به

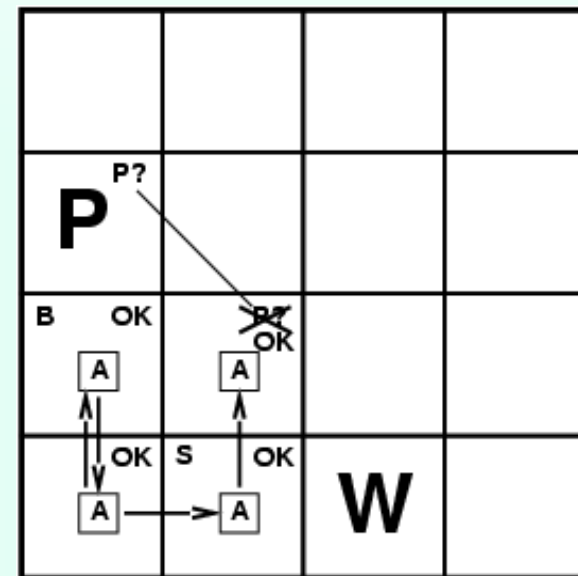
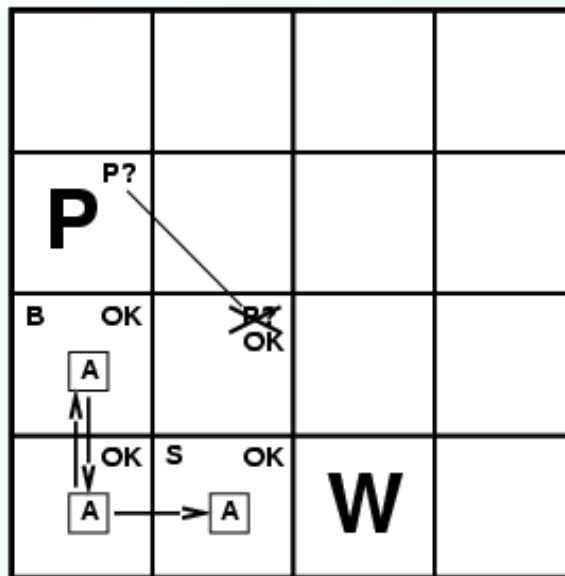
A = عامل
B = نسیم
G = درخشش، طلا
OK = مربع امن
P = گودال
S = تعفن
V = ملاقات شده
W = Wumpus



کاوش در جهان WUMPUS

• در $[1,2]$ عامل بوی بد را دریافت می کند و متوجه می شود wampus در یکی از همسایه ها است. W در $[1,1]$ نمی باشد در $[2,2]$ نیز نمی تواند باشد زیرا هنگامی که عامل در $[2,1]$ بود بوی بدی حس نکرد. لذا نتیجه می گیرد که W در $[1,3]$ قرار دارد. همچنین با توجه به اینکه نسیمی احساس نکرد نتیجه می گیرد که در $[2,2]$ گودال وجود ندارد لذا گودال در $[3,1]$ است.

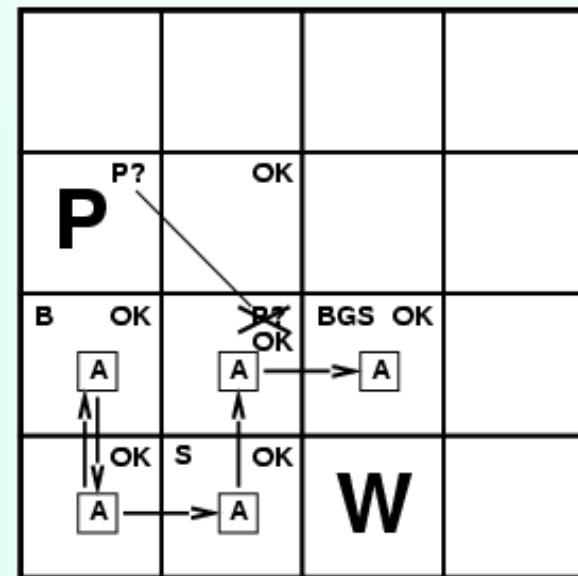
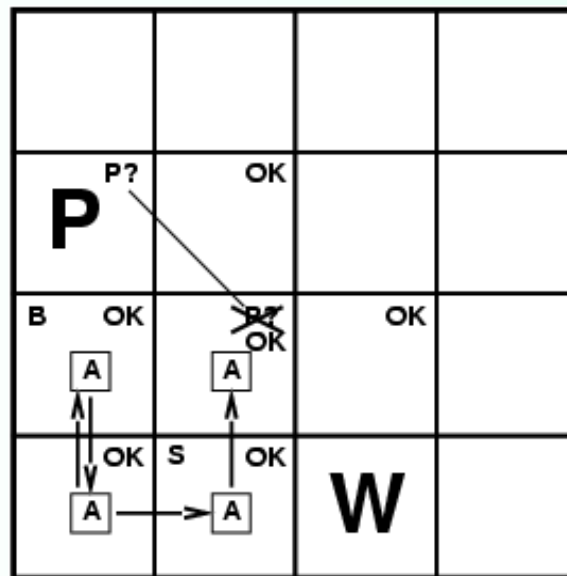
A = عامل
B = نسیم
G = درخشش، طلا
OK = مربع امن
P = گودال
S = تعفن
V = ملاقات شده
W = Wumpus



کاوش در جهان WUMPUS

می رود و با توجه به اینکه در این خانه بو یا نسیم دریافت نمی کند نتیجه می [۲,۲] عامل به گیرد که همسایه ها امن هستند.
برود و در آنجا بوی بد، نسیم و تشعشع را حس کند پس طلا [۲,۳] فرض کنید عامل از آنجا به در همان خانه است.

A = عامل
B = نسیم
G = درخشش، طلا
OK = مربع امن
P = گودال
S = تعفن
V = ملاقات شده
W = Wumpus



منطق

یک زبان رسمی:

ترکیب (نحو): چه کلمه بندی صحیح است. (خوش فرم)

معناشناسی: یک کلمه بندی صحیح چه معنایی دارد

در منطق، معنای زبان، درستی هر جمله را در برابر هر جهان ممکن تعریف می کند

مثال، در زبان ریاضیات

$X+2 \geq y$ یک جمله اما x^2+y جمله نیست

$X+2 \geq y$ در جهان درست است اگر $x=7$ و $y=1$

$X+2 \geq y$ در جهان غلط است اگر $x=0$ و $y=6$

استلزام

استلزام منطقی بین جملات این است که جمله ای بطور منطقی از جمله دیگر پیروی می کند

$$a \models b$$

- جمله a استلزام جمله b است
- جمله a جمله b را ایجاد میکند
- اگر و فقط اگر، در هر مدلی که a درست است، b نیز درست است
- اگر a درست باشد، b نیز درست است
- درستی b در درستی a نهفته است

مثال: جمله $x+y=4$ مستلزم جمله $4=x+y$ است

منطق گزاره ای

نحو منطق گزاره ای، جملات مجاز را تعریف می کند

جملات اتمیک (عناصر غیر قابل تعمیم) تشکیل شده از یک نماد گزاره

هر یک از این نمادها به گزاره ای درست یا نادرست اختصاص دارد
 نمادها از حروف بزرگ مثل R, Q, P استفاده می کنند

جملات پیچیده با استفاده از رابط های منطقی، از جملات ساده تر ساخته می شوند:

$\neg$ (not) جمله ای مثل $W_{1,3}$ $\neg W_{1,3}$ نقیض $W_{1,3}$ است

لیترال یک جمله اتمیک (لیترال مثبت)، یا یک جمله اتمیک منفی (لیترال منفی) است

$\wedge$ (and) مثل $W_{1,3} \wedge P_{1,3}$ ترکیب عطفی نام دارد. هر بخش آن یک عطف نامیده میشود

$\vee$ (or) مثل $(W_{1,3} \wedge P_{3,1}) \vee W_{2,2}$ ترکیب فصلی مربوط به فصل های $W_{2,2}$ و $W_{1,3} \wedge P_{3,1}$

$\Rightarrow$ (استلزام): $(W_{1,3} \wedge P_{3,1}) \vee \neg W_{2,2}$ استلزام یا شرطی نامیده میشود. مقدمه یا مقدم آن $P_{3,1}$

$W_{1,3}$ و نتیجه یا تالی آن $W_{2,2}$ است

$\Leftrightarrow$ جمله $W_{1,3} \Leftrightarrow W_{2,2}$ دو شرطی نام دارد

منطق گزاره ای

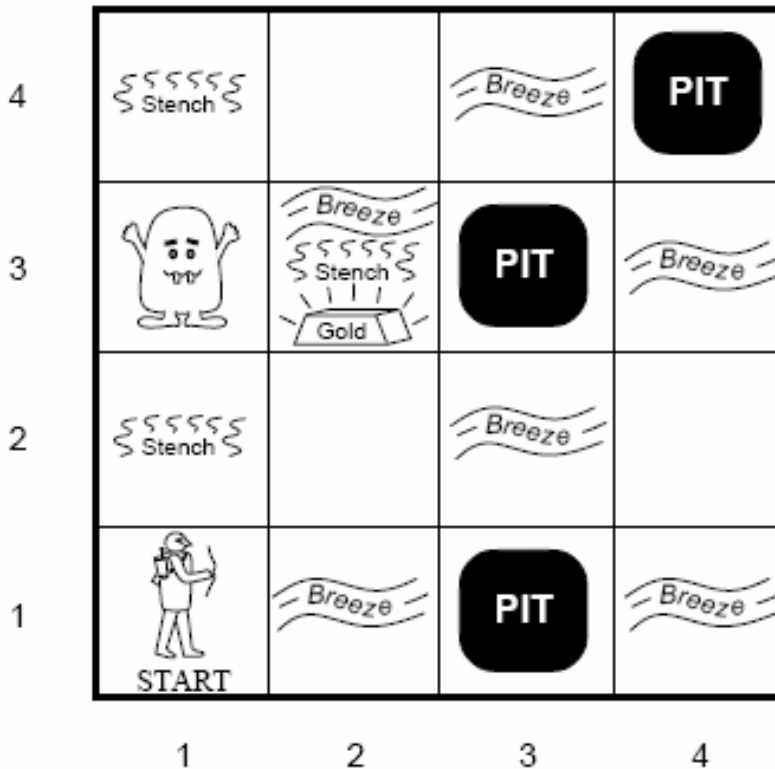
$(\alpha \wedge \beta) \equiv (\beta \wedge \alpha)$	commutativity of $\wedge$
$(\alpha \vee \beta) \equiv (\beta \vee \alpha)$	commutativity of $\vee$
$((\alpha \wedge \beta) \wedge \gamma) \equiv (\alpha \wedge (\beta \wedge \gamma))$	associativity of $\wedge$
$((\alpha \vee \beta) \vee \gamma) \equiv (\alpha \vee (\beta \vee \gamma))$	associativity of $\vee$
$\neg(\neg\alpha) \equiv \alpha$	double-negation elimination
$(\alpha \Rightarrow \beta) \equiv (\neg\beta \Rightarrow \neg\alpha)$	contraposition
$(\alpha \Rightarrow \beta) \equiv (\neg\alpha \vee \beta)$	implication elimination
$(\alpha \Leftrightarrow \beta) \equiv ((\alpha \Rightarrow \beta) \wedge (\beta \Rightarrow \alpha))$	biconditional elimination
$\neg(\alpha \wedge \beta) \equiv (\neg\alpha \vee \neg\beta)$	de Morgan
$\neg(\alpha \vee \beta) \equiv (\neg\alpha \wedge \neg\beta)$	de Morgan
$(\alpha \wedge (\beta \vee \gamma)) \equiv ((\alpha \wedge \beta) \vee (\alpha \wedge \gamma))$	distributivity of $\wedge$ over $\vee$
$(\alpha \vee (\beta \wedge \gamma)) \equiv ((\alpha \vee \beta) \wedge (\alpha \vee \gamma))$	distributivity of $\vee$ over $\wedge$

جدول درستی پنج رابطه منطقی

P	Q	$\neg P$	$P \wedge Q$	$P \vee Q$	$P \Rightarrow Q$	$P \Leftrightarrow Q$
F	F	T	F	F	T	T
F	T	T	F	T	T	F
T	F	F	F	T	F	F
T	T	F	T	T	T	T



منطق گزاره ای در دنیای Wumpus



در $B_{1,1}$ نسیمی وجود دارد

$$B_{1,1} \Leftrightarrow (P_{1,2} \vee P_{2,1})$$

در $[1,1]$ گودالی وجود ندارد

$$R_1: \neg P_{1,1}$$

الگوهای استدلال در منطق گزاره ای

قوانین استنتاج: الگوهایی استاندارد که زنجیره ای از نتایج را برای رسیدن به هدف ایجاد می کند

قیاس استثنایی: با استفاده از ترکیب عطفی، می توان هر عطف را استنتاج کرد (یعنی هر وقت جمله ای به شکل $a \Rightarrow b$ داده شود، جمله b را می توان استنتاج کرد).

می توان از

$$\frac{\alpha \Rightarrow \beta, \alpha}{\beta}$$

$(WumpusAhead \wedge WumpusAlive)$

$(WumpusAhead \wedge WumpusAlive) \Rightarrow Shoot$

Shoot را استنتاج کرد



$$\frac{\alpha \wedge \beta}{\alpha}$$

حذف and: هر عطف را میتوان از ترکیب عطفی استنتاج کرد

مثال: WumpusAlive را میتوان از جمله زیر استنتاج کرد
(WumpusAhead $\wedge$ WumpusAlive)

خاصیت یکنواختی

مجموعه ای از جملات استلزامی که فقط می تواند در صورت اضافه شدن اطلاعات به پایگاه دانش رشد کند.

$$KB \models \alpha \Rightarrow KB \wedge \beta \models \alpha$$

برای جملات a و b داریم:



قانون Resolution

قانون resolution واحد، یک عبارت و یک لیترال را گرفته، عبارت دیگری تولید می کند

$$\frac{l_1 \vee \dots \vee l_k, m}{l_1 \vee \dots \vee l_{i-1} \vee l_{i+1} \vee \dots \vee l_k}$$

قانون resolution واحد می تواند به قانون resolution کامل تعمیم داد:

$$\frac{l_1 \vee \dots \vee l_k, m_1 \vee \dots \vee m_n}{l_1 \vee \dots \vee l_{i-1} \vee l_{i+1} \vee \dots \vee l_k \vee m_1 \vee \dots \vee m_{j-1} \vee m_{j+1} \vee \dots \vee m_n}$$

الگوریتم Resolution

➤ شکل نرمال عطفی (CNF): جمله ای که بصورت ترکیب عطفی از ترکیبات فصلی لیترال ها بیان می شود. در هر عبارت موجود در جمله k -CNF دقیقا k لیترال وجود دارد

$$(l_{1,1} \vee \dots \vee l_{1,k}) \wedge \dots \wedge (l_{n,1} \vee \dots \vee l_{n,k})$$

➤ الگوریتم resolution:

➤ برای اینکه نشان دهیم $KB \models a$, مشخص میکنیم $(KB \wedge \neg a)$ ارضا کننده نیست

➤ ابتدا $(KB \wedge \neg a)$ را به CNF تبدیل میکنیم

➤ سپس قانون resolution به عبارات کوچک حاصل اعمال میشود

➤ هر جفتی که شامل لیترال های مکمل باشد، resolution می شود تا عبارت جدیدی ایجاد گردد

➤ اگر این عبارت قبلا در مجموعه نباشد، به آن اضافه می شود

➤ فرایند تا محقق شدن یکی از شروط زیر ادامه می یابد:

■ هیچ عبارت دیگری وجود نداشته باشد که بتواند اضافه شود. در این مورد، b استلزام a نیست

■ کاربرد قانون resolution، عبارت تهی را بدست میدهد که در این مورد، b استلزام a است

صورت نرمال ربط دهنده ^۱ (CNF)

اغلب ، مفید است که فرمول ها را به صورت های نرمال بنویسیم . صورت های نرمال با آنچه که قبل از نرمال کردن بودند فرقی ندارند و تفاوت آن ها در ظاهر آن هاست و برای استدلال ، مناسب ترند . یک حرف ^۲ ، یک چیز تجزیه ناپذیر ^۳ یا نقیض آن است مثل ، P یا نقیض آن که $\neg P$ است . یک فرمول به صورت CNF است اگر به صورت $A_1 \wedge A_2 \wedge \dots \wedge A_k$ باشد که A_i تشکیل شده از یا (OR) گزاره ها یا نقیض آن ها . به عنوان مثال ؛

$(p \vee q) \wedge r \wedge (\neg p \vee \neg r \vee s)$ ، به صورت CNF است .

$\neg(p \vee q) \wedge r \wedge (\neg p \vee \neg r \vee s)$ ، به صورت CNF نمی باشد .

$(p \vee q) \wedge r \wedge (p \Rightarrow (\neg r \vee s))$ ، به صورت CNF نمی باشد .

نکته : هر عبارت منطق گزاره ای می تواند به فرم نرمال ربط دهنده تبدیل شود .

مثال :

فرمول اولیه	فرمول نهایی (به صورت CNF)
$A \vee (B \wedge C)$	$(A \vee B) \wedge (A \vee C)$
$(B \wedge C) \vee A$	$(B \vee A) \wedge (C \vee A)$

مزیت های منطق گزاره ای

- اعلانی یا اظهاری بودن این روش – دانش می تواند از استنتاج ، مجزاً باشد .
- می تواند اطلاعات جزئی را به کار بگیرد .
- می تواند عبارت های پیچیده تر را به صورت ساده تر تولید نماید .
- مکانیزم های صحیح و کامل دارد (برای عبارت های شیپوری ، کارآمد می باشد)

معایب منطق گزاره ای

- افزایش تشریحی در تعداد لفظ ها
- راهی برای تشریح ارتباط های میان اشیا وجود ندارد .
- راهی برای بیان کیفیّت ، در مورد اشیا وجود ندارد .

منطق مرتبه ی اوّل ، روشی برای رسیدگی کردن به این مسایل می باشد .

زنجیر پیشرو و عقبگرد

عبارات هورن: ترکیب فصلی لیترالهایی است که فقط یکی از آنها مثبت است

هر عبارت هورن را میتوان به صورت یک استلزام نوشت که مقدمه آن ترکیب عطفی

لیترالهای مثبت و تالی آن یک لیترال مثبت است

این نوع عبارات هورن که فقط یک لیترال مثبت دارند، عبارات معین نامیده می شوند

لیترال مثبت را رأس و لیترال های منفی را بدنه عبارت گویند

عبارت معینی که فاقد لیترال های منفی باشد، گزاره ای بنام حقیقت نام دارد

عبارات معین اساس برنامه نویسی منطقی را می سازد

استنتاج با عبارات هورن، از طریق الگوریتم های زنجیر پیشرو و زنجیر عقبگرد انجام می گیرد

- برای هر خانه باید جداگانه قوانین و حقایق مربوط به آن نوشته شود نمی توان قوانین کلی نوشت.

مثلا

هر جای گودال باشد در همسایه های آن، نسیم وجود دارد با این منطق قابل نمایش نیست.
فقط در یک خانه wampus وجود دارد با این منطق قابل نمایش نیست.

• اگر بخواهیم جمله "فقط در یک خانه wampus وجود دارد" را با منطق گزاره ای نمایش دهیم باید به صورت زیر عمل کنیم.

$\neg W[1,1]$	$\neg W[1,2]$	$W[1,3]$	$\neg W[1,4]$
$\neg W[2,1]$	$\neg W[2,2]$	$\neg W[2,3]$	$\neg W[2,4]$
$\neg W[3,1]$	$\neg W[3,2]$	$\neg W[3,3]$	$\neg W[3,4]$
$\neg W[4,1]$	$\neg W[4,2]$	$\neg W[4,3]$	$\neg W[4,4]$

• مشاهده می شود که باید ۱۶ قانون نوشته شود.

• یا مثلا در مورد گودال ها باید برای تک تک خانه ها قوانین گودال و نسیم را نوشت به صورت زیر

$$\bullet B[1,1] \leftrightarrow P[1,2] \vee P[2,1]$$

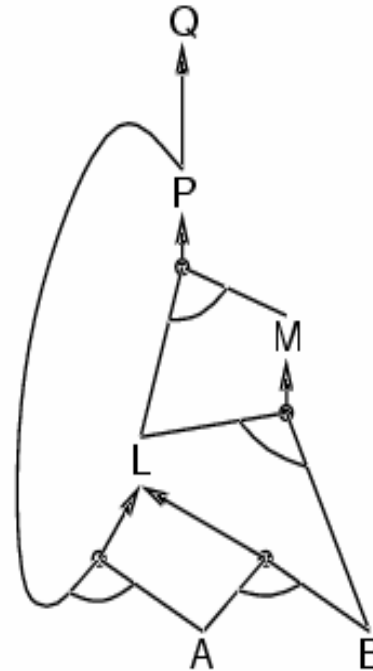
$$\bullet B[2,1] \leftrightarrow P[1,1] \vee P[2,2] \vee P[3,1]$$

• ...

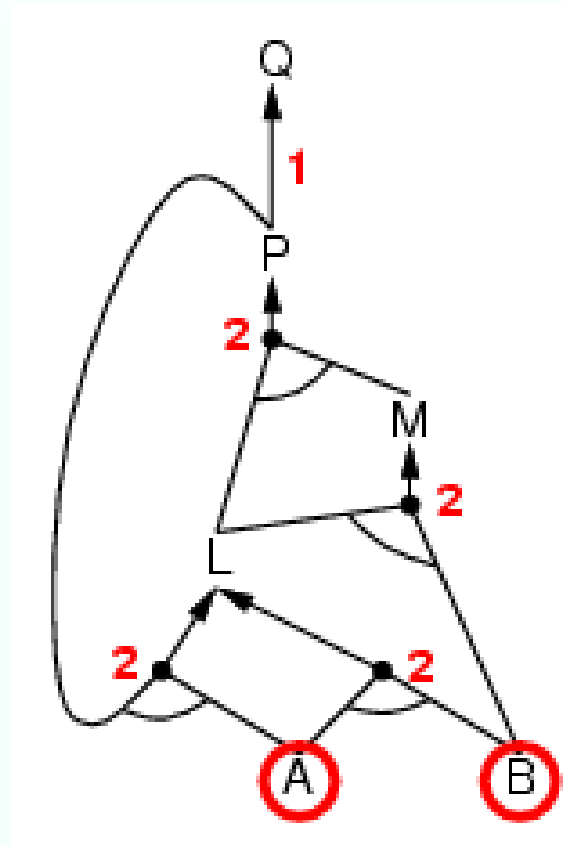


زنجیر پیشرو

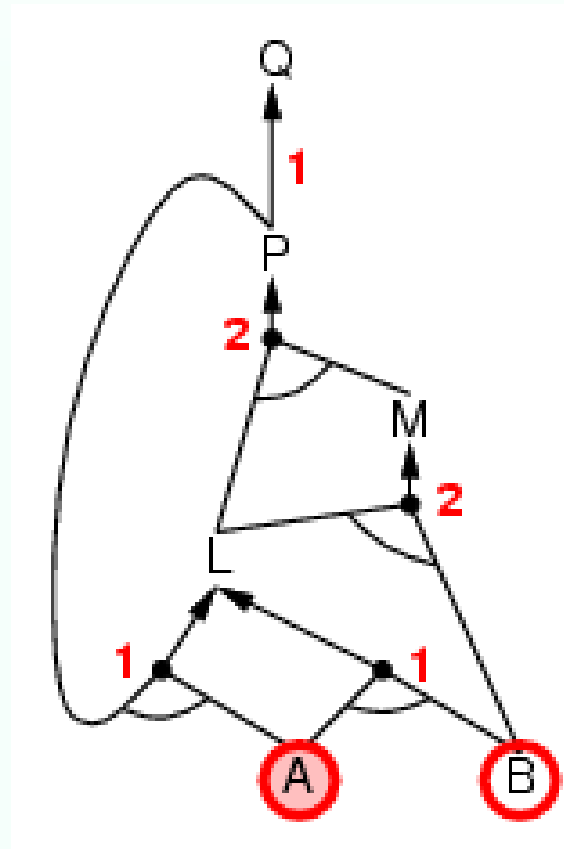
الگوریتم زنجیر پیشرو تعیین می کند آیا نماد گزاره ای q (تقاضا)، توسط پایگاه دانش عبارات هورن
ایجاب می شود یا خیر

$$\begin{aligned} P &\Rightarrow Q \\ L \wedge M &\Rightarrow P \\ B \wedge L &\Rightarrow M \\ A \wedge P &\Rightarrow L \\ A \wedge B &\Rightarrow L \\ A \\ B \end{aligned}$$


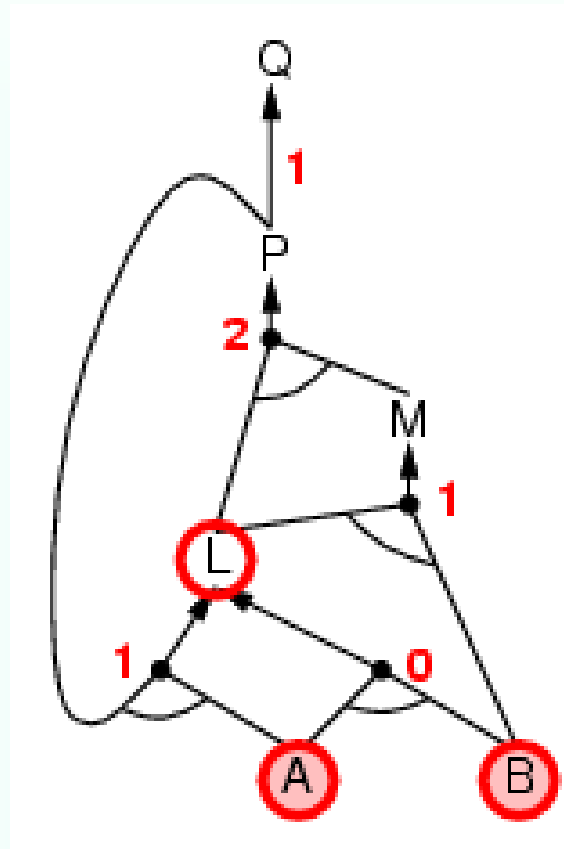
زنجیر پیشرو



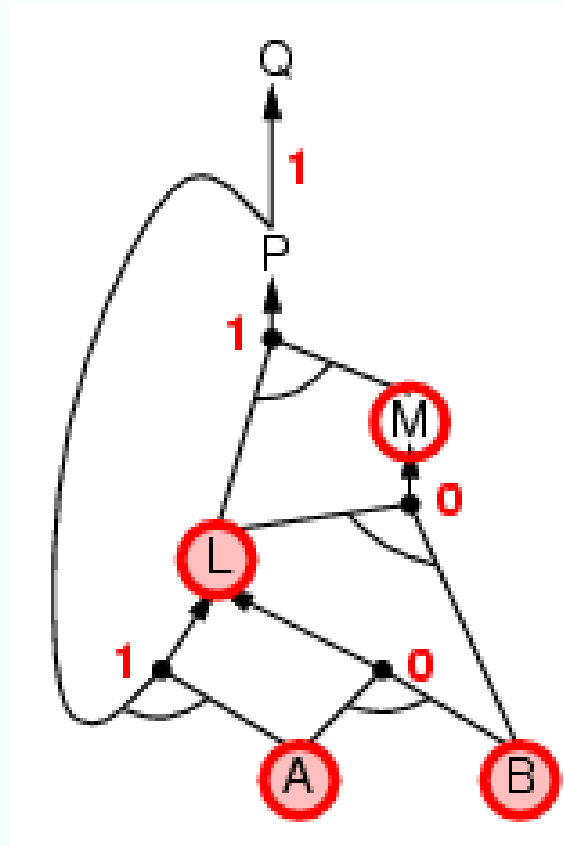
زنجیر پیشرو



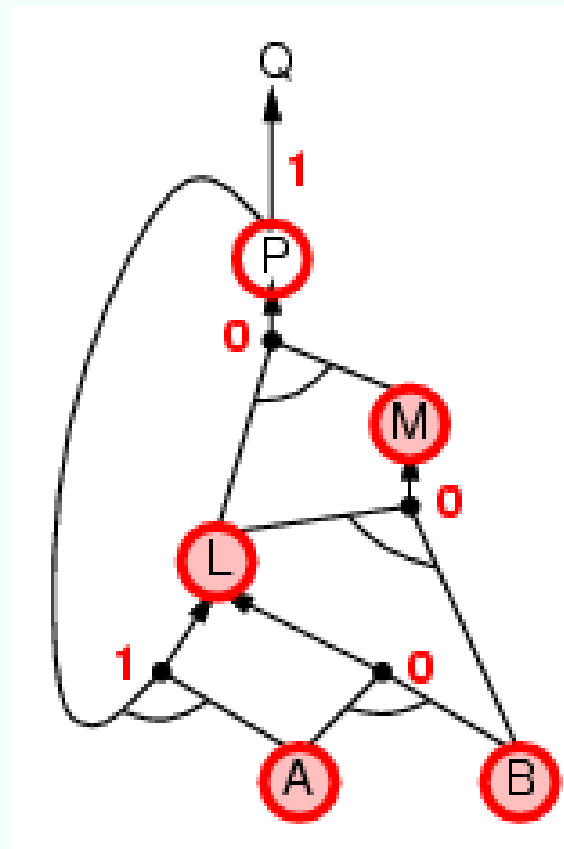
زنجیر پیشرو



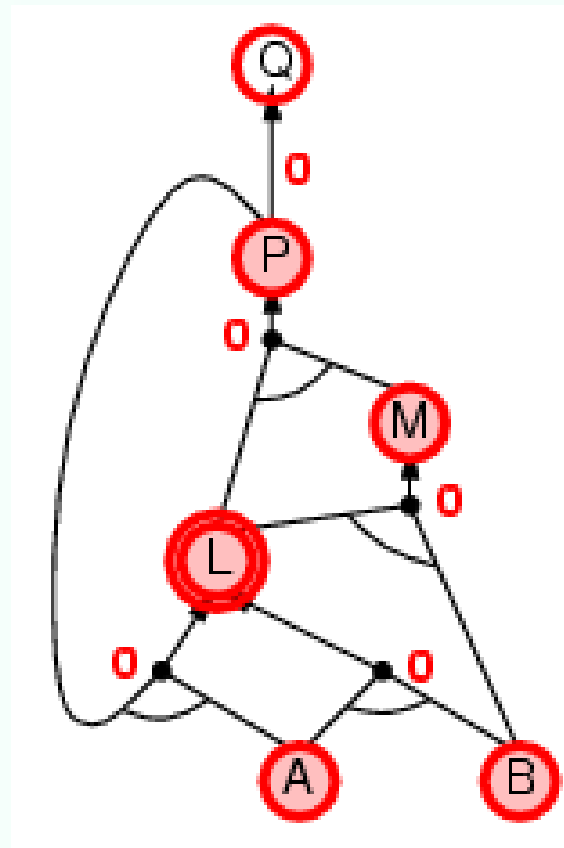
زنجیر پیشرو



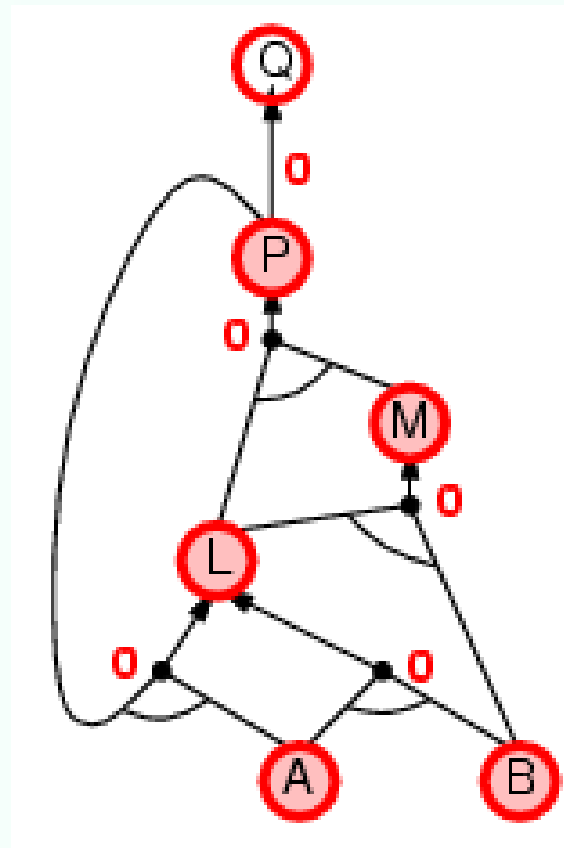
زنجیر پیشرو



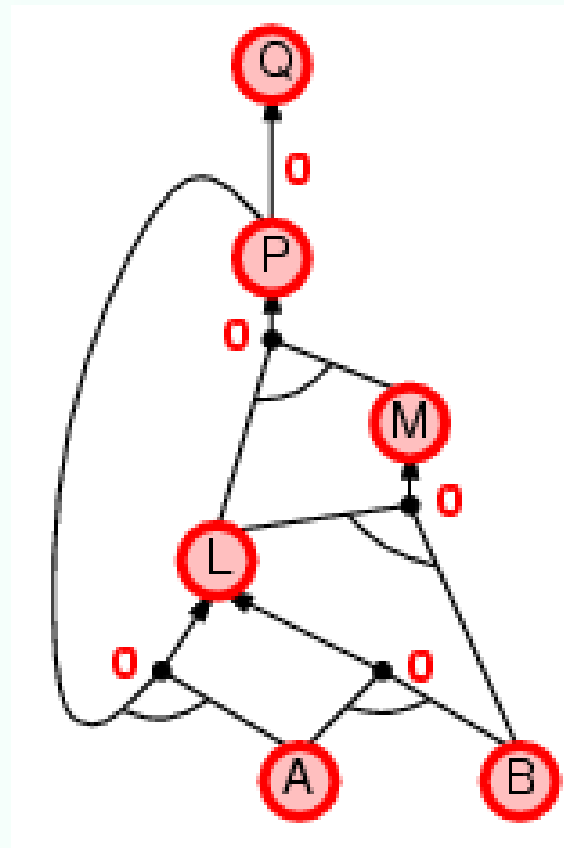
زنجیر پیشرو



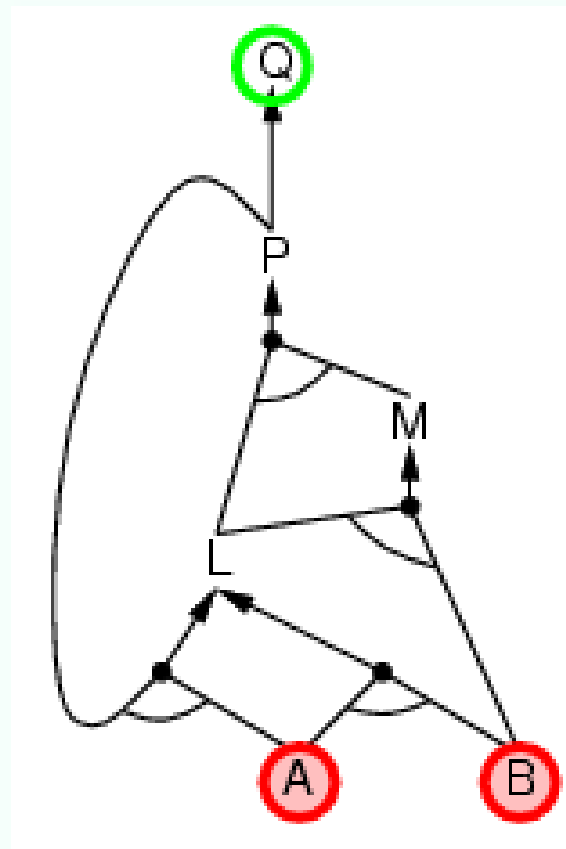
زنجیر پیشرو



زنجیر پیشرو

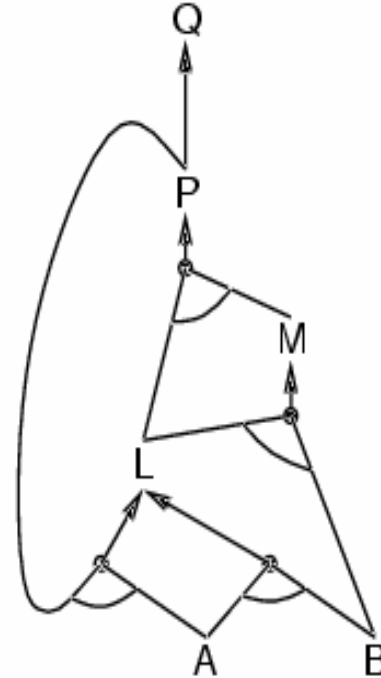


الگوریتم عقبگرد کامل

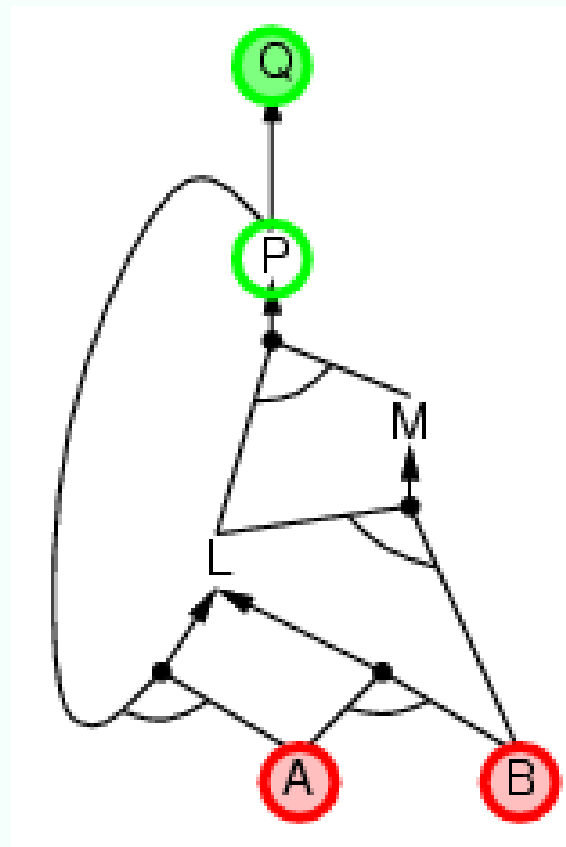


الگوریتم عقبگرد کامل

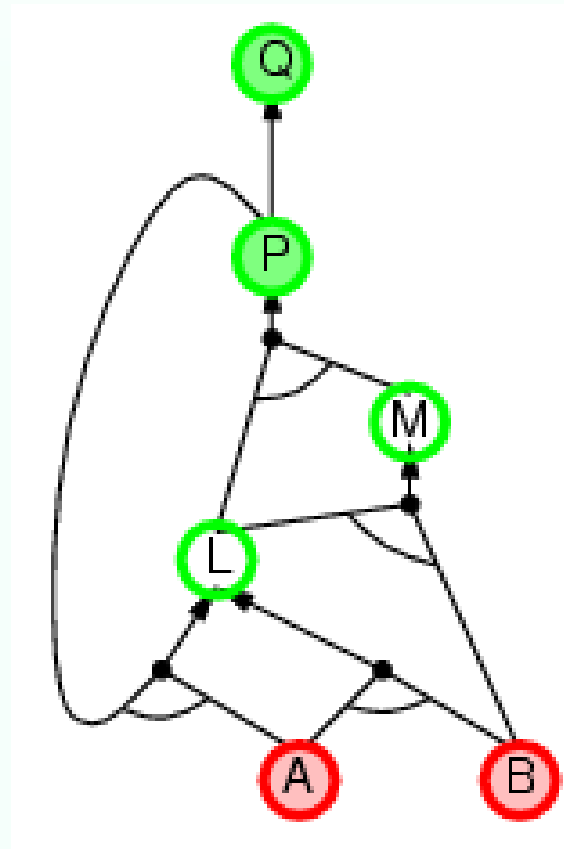
تغییرات عمده: خاتمه زودرس، اکتشاف نماد محض، اکتشاف عبارت واحد

$$\begin{aligned}
 &P \Rightarrow Q \\
 &L \wedge M \Rightarrow P \\
 &B \wedge L \Rightarrow M \\
 &A \wedge P \Rightarrow L \\
 &A \wedge B \Rightarrow L \\
 &A \\
 &B
 \end{aligned}$$


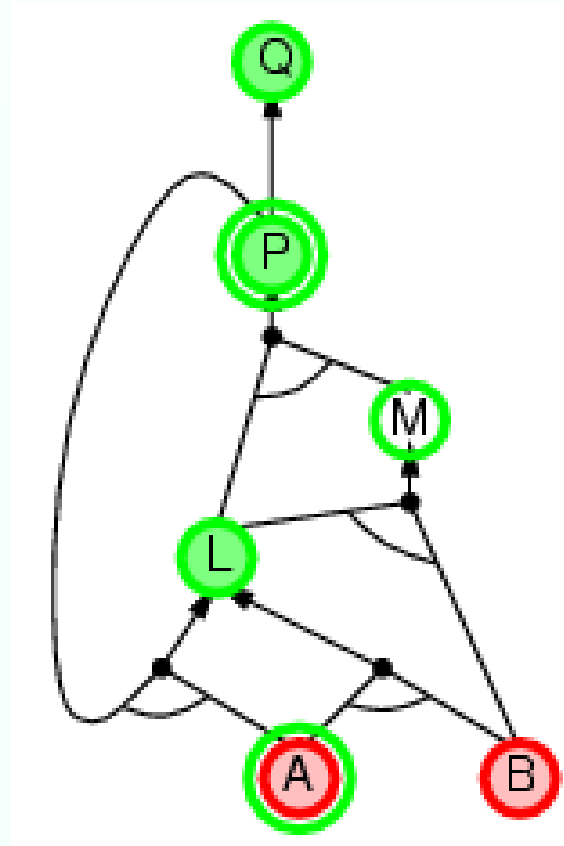
الگوریتم عقبگرد کامل



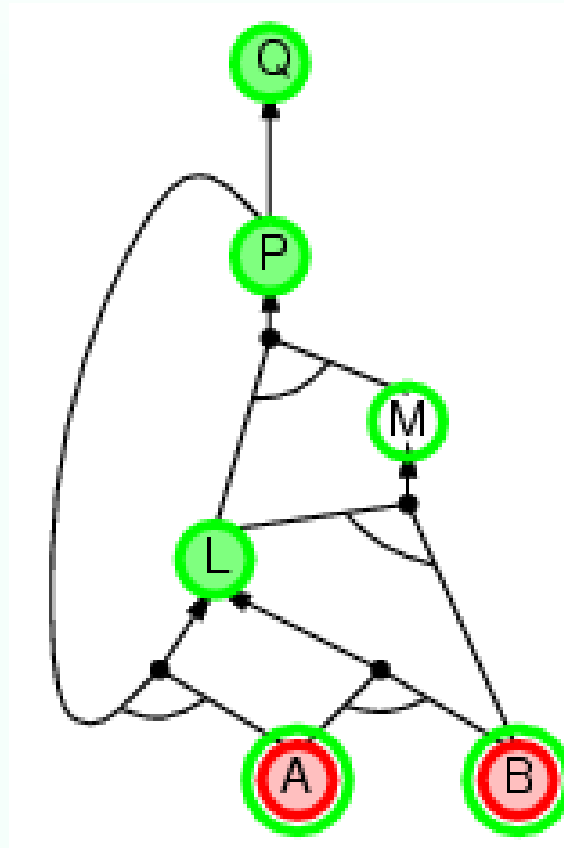
الگوریتم عقبگرد کامل



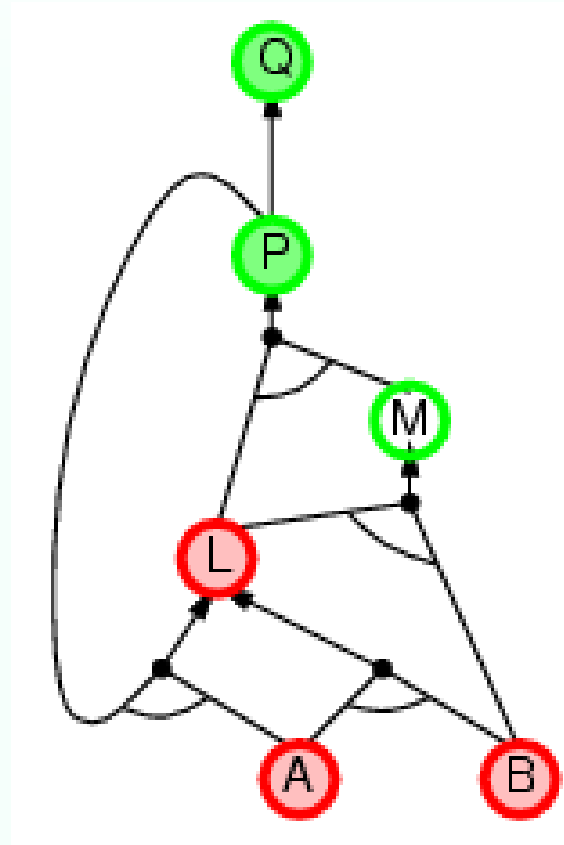
الگوریتم عقبگرد کامل



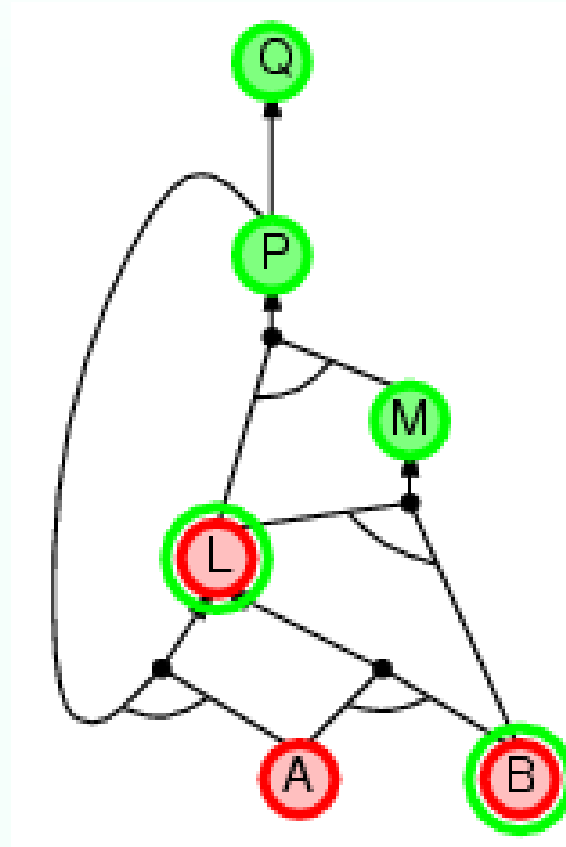
الگوریتم عقبگرد کامل



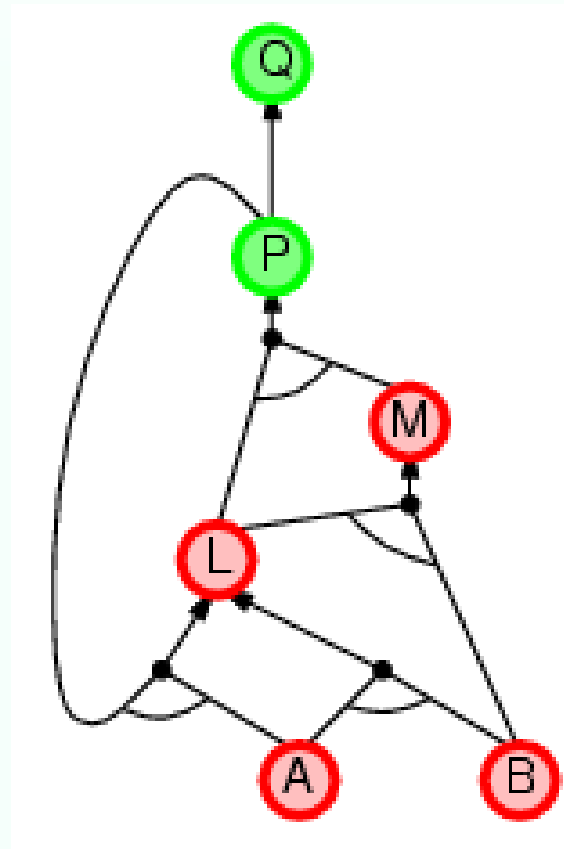
الگوریتم عقبگرد کامل



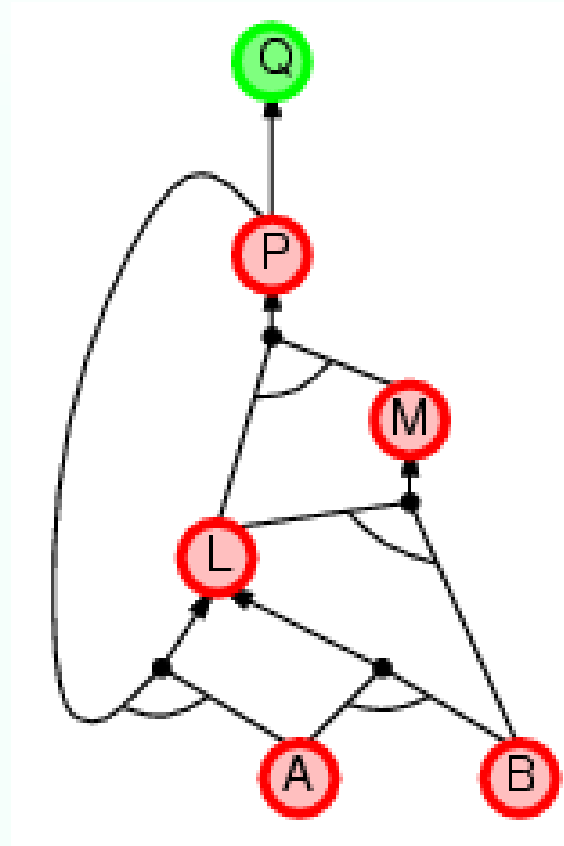
الگوریتم عقبگرد کامل



الگوریتم عقبگرد کامل



الگوریتم عقبگرد کامل



الگوریتم عقبگرد کامل

