



هوش مصنوعی

فصل ۲

عامل‌های هوشمند

Intelligent Agents

کاظم فولادی قلعه

دانشکده مهندسی، پردیس فارابی
دانشگاه تهران

<http://courses.fouladi.ir/ai>



هوش مصنوعی

درس ۵

عامل‌های هوشمند (۱)

Intelligent Agents (1)

کاظم فولادی قلعه

دانشکده مهندسی، پردیس فارابی

دانشگاه تهران

<http://courses.fouladi.ir/ai>

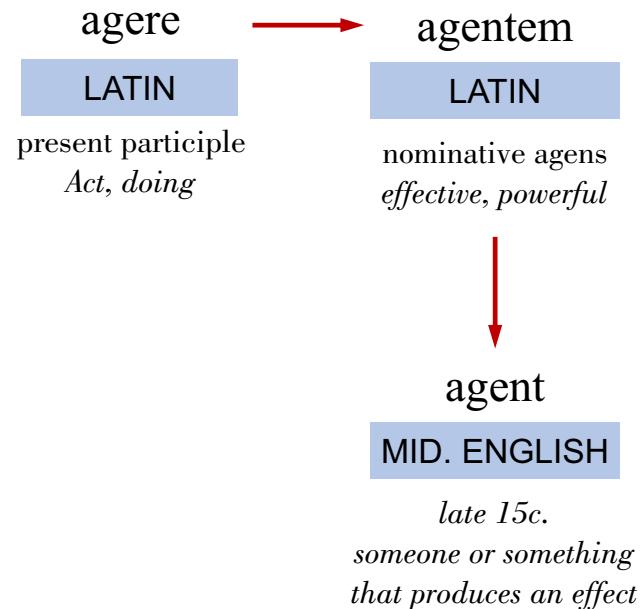
هوش مصنوعی

عامل‌های هوشمند



مقدمه

Agent: اتیمولوژی



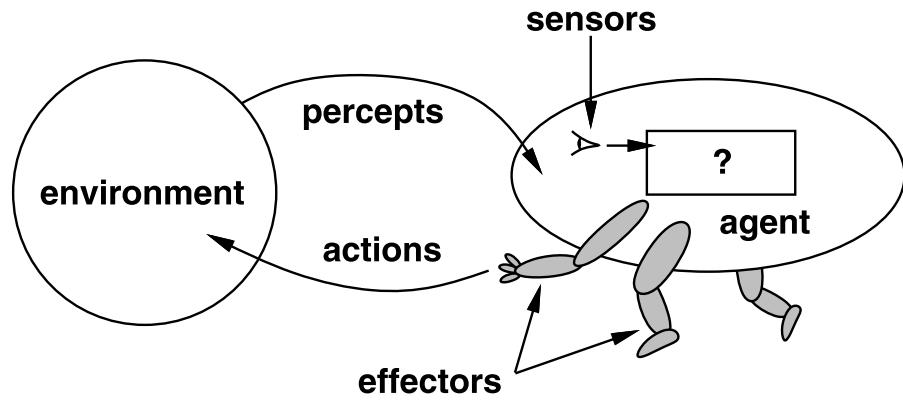
هوش مصنوعی

عامل‌های هوشمند

۱

عامل‌ها
و
محیط‌ها

عامل

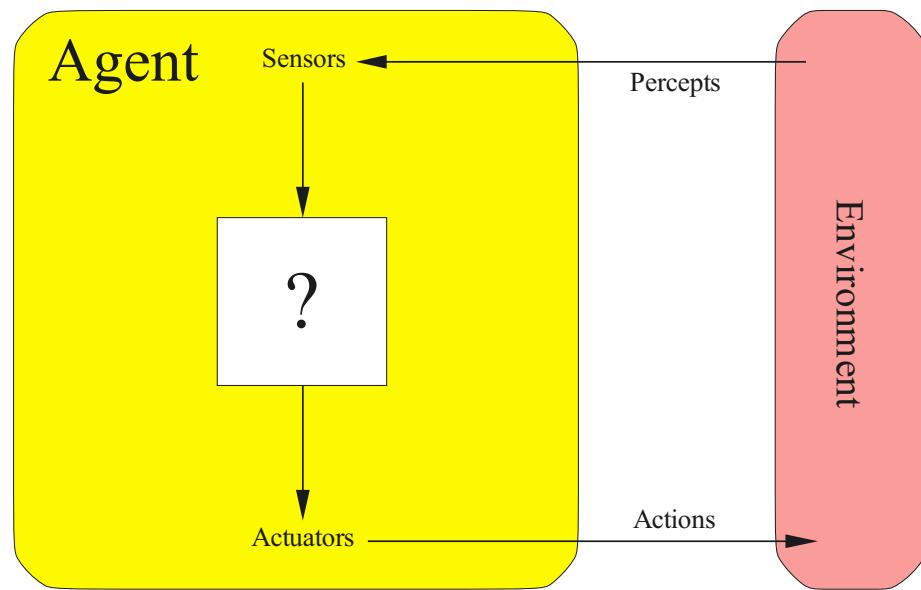


عامل موجودیتی است که در **محیط** کار انجام می‌دهد.

عامل

AGENT

عامل **چیزی** است که **محیط** را از طریق حسگرهای خود **دراخ** می‌کند و سپس از طریق کنشگرهای خود روی آن **کنش** انجام می‌دهد.



عامل

مثال

حسگر	عامل انسانی <i>Human agent</i>
کنشگر	
حسگر	عامل روبات <i>Robotic agent</i>
کنشگر	
حسگر	عامل نرم‌افزاری <i>Software agent</i>
کنشگر	

مفهوم عامل وسیله‌ای برای مطالعه‌ی هوش مصنوعی است.

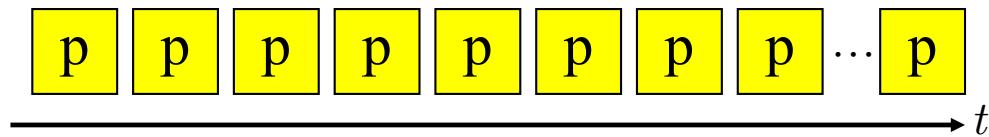
تقسیم‌بندی اشیا به «عامل» و «غیرعامل» نادرست است.
بر اساس نگاه طراح هر چیزی می‌تواند یک «عامل» باشد.

ادراک و دنباله‌ی ادراکی

ادراک (percept)، ورودی‌های ادراکی عامل در هر لحظه‌ی داده شده است.



دنباله‌ی ادراکی (percept sequence)، تاریخچه‌ی کامل همه‌ی چیزهایی است که عامل درک کرده است.



انتخاب کنش در هر لحظه توسط عامل،
می‌تواند به کل دنباله‌ی ادراکی مشاهده شده تا آن لحظه وابسته باشد،
اما به هیچ چیزی که تا آن لحظه آن را درک نکرده است، وابسته نیست.

تابع عامل

AGENT FUNCTION

رفتار عامل، با **تابع عامل** توصیف می‌شود که هر دنباله‌ی ادراکی داده شده را به یک کنش نگاشت می‌دهد.

$$f : \mathcal{P}^* \rightarrow \mathcal{A}$$



تابع عامل



مجموعه‌ی همه‌ی
دنباله‌های ادراکی



مجموعه‌ی همه‌ی
کنش‌های عامل

برنامه‌ی عامل

AGENT PROGRAM

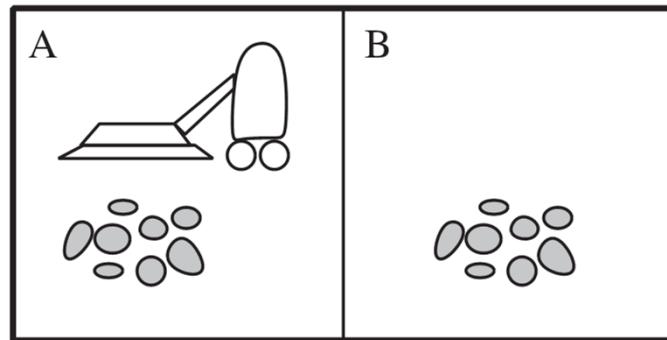
برنامه‌ی عامل، تابع عامل را بر روی یک معماری فیزیکی پیاده‌سازی و اجرا می‌کند.



نسبت تابع عامل با برنامه‌ی عامل

		پیاده‌سازی می‌کند
تابع عامل <i>Agent Function</i>	برنامه‌ی عامل <i>Agent Program</i>	
انتزاعی - مجرد (abstract)	انضمامی - مجسم (concrete)	
ریاضی	برنامه‌نویسی	
ورودی: یک دنباله‌ی ادراکی	ورودی: ادراک لحظه‌ای	
-	قابل اجرا روی یک معماری	
ممکن یک تابع عامل، برنامه‌ی عامل نداشته باشد.	یک تابع عامل، می‌تواند چند برنامه‌ی عامل داشته باشد.	

مثال: دنیای جاروبرقی

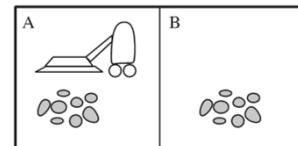
VACUUM-CLEANER WORLD

عامل جاروبرقی	
کنش‌ها <i>Actions</i>	ادراک‌ها <i>Percepts</i>
حرکت‌های ممکن عامل <i>Left, Right, Suck, NoOp</i>	مکان عامل، محتوای آن مکان e.g. [A, Dirty]

یک عامل جاروبرقی

تابع عامل: در قالب جدول

A VACUUM-CLEANER AGENT



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
:	:

Figure 2.3 Partial tabulation of a simple agent function for the vacuum-cleaner world shown in Figure 2.2.

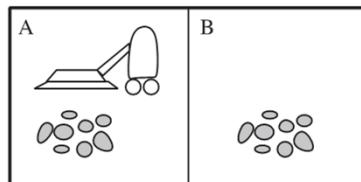
مشکل: این جدول را چگونه باید پر کرد؟

مثال: دنیای جاروبرقی

برنامه‌ی عامل (در قالب کد)

```
function REFLEX-VACUUM-AGENT([location,status]) returns an action
```

```
if status = Dirty then return Suck
else if location = A then return Right
else if location = B then return Left
```

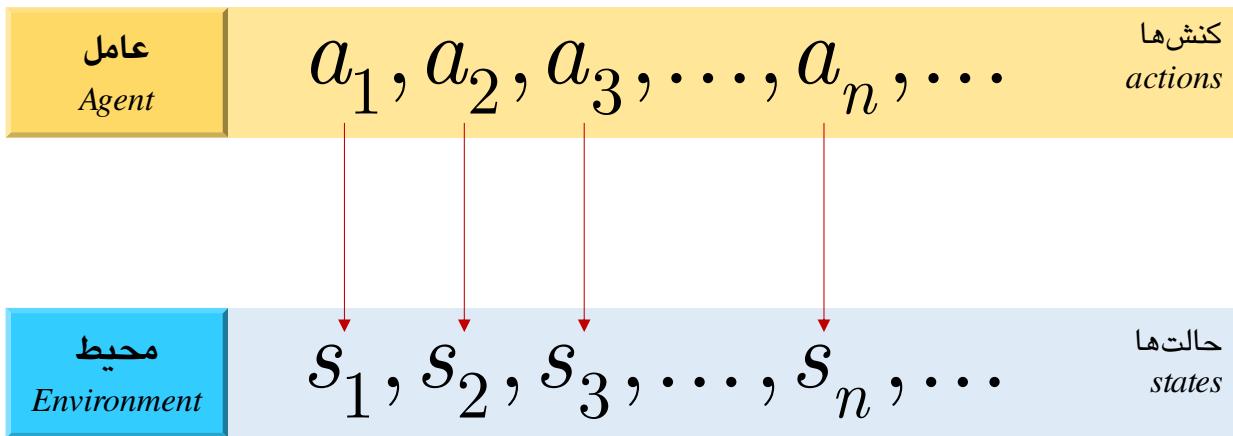


Percept sequence	Action
[A, Clean]	Right
[A, Dirty]	Suck
[B, Clean]	Left
[B, Dirty]	Suck
[A, Clean], [A, Clean]	Right
[A, Clean], [A, Dirty]	Suck
:	:
[A, Clean], [A, Clean], [A, Clean]	Right
[A, Clean], [A, Clean], [A, Dirty]	Suck
:	:

Figure 2.3 Partial tabulation of a simple agent function for the vacuum-cleaner world shown in Figure 2.2.

تأثیر عامل بر محیط

کنش‌های عامل - حالت‌های محیط



هوش مصنوعی

عامل‌های هوشمند

۳

رفتار خوب:
مفهوم
رسیونالیته

عامل رسیونال

RATIONAL AGENT

عامل رسیونال:

عاملی که رفتار **خوب** انجام می‌دهد.



تقریب اول: رفتار خوب؛

رفتاری که باعث **بیشترین موفقیت** عامل شود.



نیاز به روشی برای **اندازهگیری موفقیت**

(معیار کارآیی)

معیار کارآئی

معیار خوب بودن

PERFORMANCE MEASURE

معیار کارآئی

میزان موافقیت رفتار یک عامل را نشان می‌دهد.

«معیار ارزیابی با در نظر گرفتن پی‌آمدهای رفتار آن عامل»

هر عامل در یک محیط بر اساس ادراک‌هایی که دریافت می‌کند، یک دنباله از کنش‌ها تولید می‌کند؛

دنباله‌ی کنش‌های عامل، موجب دنباله‌ای از حالت‌های محیط می‌شود:

اگر این دنباله‌ی حالت‌های محیط، مطلوب بود، آن‌گاه عامل به خوبی عمل کرده است.

مفهوم مطلوب بودن در معیار کارآئی احصا می‌شود:

معیار کارآئی هر دنباله از حالت‌های محیط را ارزیابی می‌کند.

تذکر: در معیار کارآئی، حالت‌های محیط مهم است، نه حالت‌های عامل
 یعنی معیار کارآئی را بر اساس آنچه در محیط می‌خواهیم طراحی می‌کنیم،
 نه براساس آنچه فکر می‌کنیم عامل باید انجام بدهد.

معیار کارآیی

ملاحظات

مقایسه‌ی معیار کارآیی عینی و ذهنی	
معیار کارآیی عینی <i>Objective Performance Measure</i>	معیار کارآیی ذهنی <i>Subjective Performance Measure</i>
نظر محیط برای ارزیابی عامل (توسط طراح و سازنده‌ی عامل)	نظر شخصی خود عامل برای ارزیابی او
ثابت: غیر قابل تغییر توسط عامل	متغیر: قابل تغییر توسط خود عامل
معیار کارآیی بر اساس هدف انتخاب می‌شود	معیار کارآیی با نیت موفق‌تر شدن عامل انتخاب می‌شود
مزیت: نیازی به پرسش از خود عامل نیست	مشکل: ممکن است عامل نتواند پاسخ بدهد
مزیت: عامل نمی‌تواند بسادگی محیط را فربیض بدهد.	مشکل: ممکن است عامل پاسخ گمراه‌کننده و اشتباه بدهد

نباید عامل را به دلیل یک چیز غیر قابل درک جریمه کند.

نباید عامل را به دلیل یک کنش غیر قابل انجام جریمه کند.

نباید عامل را به دلیل یک پی‌آمد غیر قابل پیش‌بینی جریمه کند.

باید ارزیابی عامل در طول مدت کار (+ اول + آخر کار) باشد.

باید هر دوی فرآیند و نتیجه‌ی کار عامل را در نظر بگیرد.

-
-
-
-
-

مشخصات یک

معیار کارآیی مناسب

یک معیار کارآیی ثابت برای همه‌ی وظیفه‌ها و همه‌ی عامل‌ها وجود ندارد:
طراح باید مناسب با شرایط، معیار کارآیی را تدبیر کند.

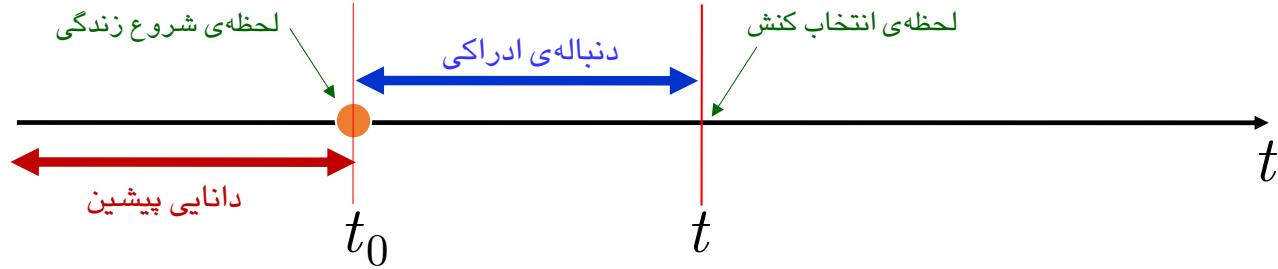
رسیونالیته

پارامترهای وابسته

RATIONALITY

رسیونالیته در هر زمان وابسته به چهار مورد است:

۱	۲	۳	۴
معیار کارآئی	دانایی پیشینی	کنش‌ها	دنباله‌ی ادراکی
<i>Performance Measure</i>	<i>Prior Knowledge</i>	<i>Actions</i>	<i>Percept Sequence</i>
ضابطه‌ی موافقیت عامل	دانایی پیشینی عامل از محیط	کنش‌هایی که عامل قادر به انجام آنهاست.	دنباله‌ی ادراکی عامل تا آن زمان



عامل رسیونال

RATIONAL AGENT

یک عامل رسیونال

کنشی را انتخاب می‌کند که
مقدار مورد انتظار معیار کارآیی را
با داشتن دنباله‌ی ادراکی تا آن لحظه
ماکزیمم می‌کند.

عامل رسیونال

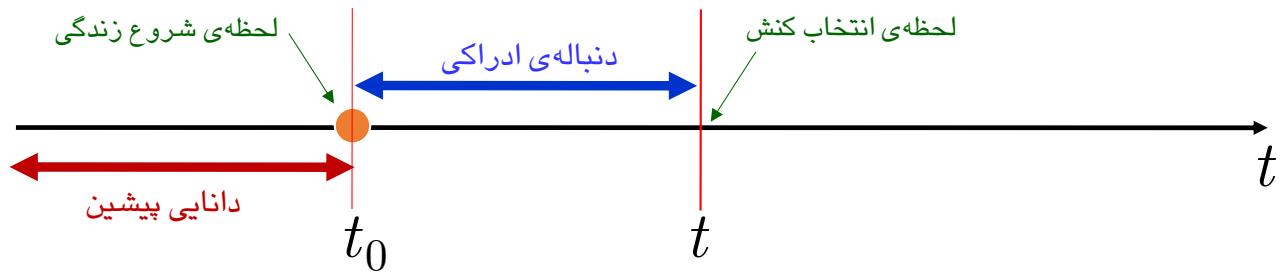
تعریف (راسل و نورویگ)

RATIONAL AGENT

یک عامل رسیونال

برای هر دنباله‌ی ادراکی ممکن
کنشی را انتخاب می‌کند که
انتظار دارد معیار کارآیی آن را ماقزیم کند؛

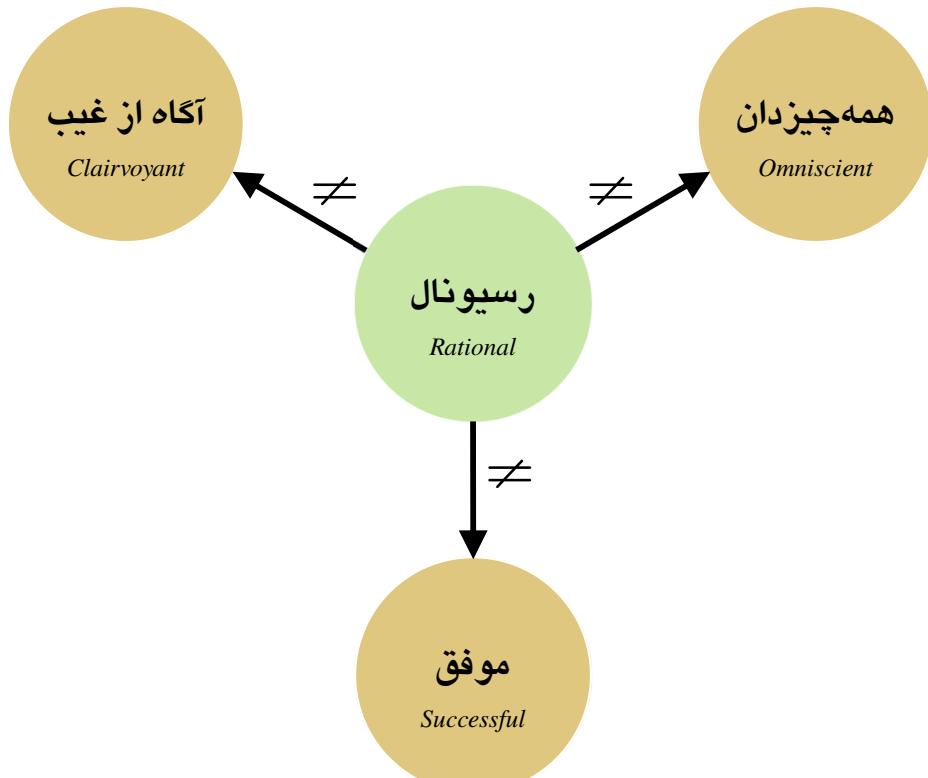
بر اساس شواهدی که توسط دنباله‌ی ادراکی فراهم می‌شود و
آنچه دانایی درون‌سازی شده‌ی عامل است.



رسیونالیته

RATIONALITY

پیامد کنش‌ها ممکن است مورد انتظار نباشد



ادراکات ممکن است همه‌ی اطلاعات مربوط را فراهم نکند

عامل ممکن است شکست بخورد

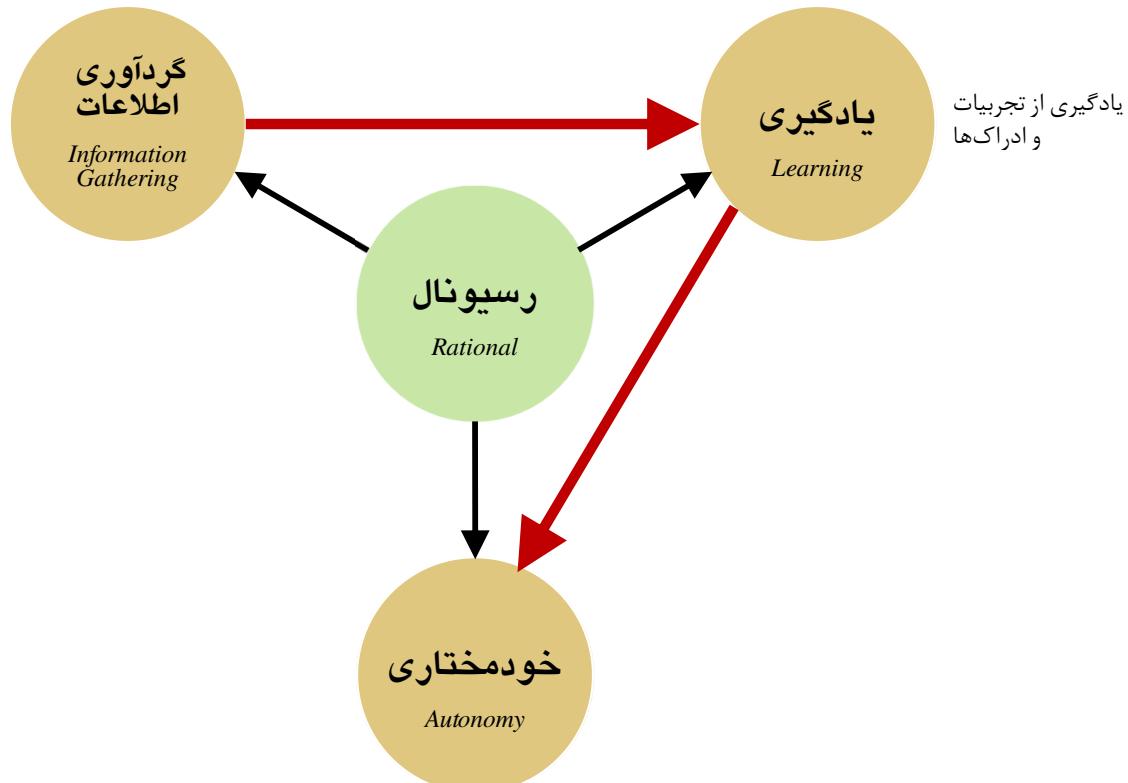
تمایز رسیونالیته با کامل بودن

کامل بودن <i>Perfection</i>	رسیونالیته <i>Rationality</i>
ماکزیمم سازی کارآئی واقعی (actual)	ماکزیمم سازی کارآئی مورد انتظار (expected)
انجام بهترین کار ممکن	انجام بهترین کاری که توانسته است بفهمد
پیاده سازی غیر ممکن	پیاده سازی امکان پذیر

رسیونالیته

ملزومات

عامل نباید رفتار غیر هوشمندانه داشته باشد:
قبل از تصمیم‌گیری باید اطلاعات کافی از محیط جمع کند



دانایی عامل مستقل از دانایی اولیه‌ی آن می‌شود؛
رفتار عامل توسط تجربه‌ی او تعیین می‌شود.

ملزومات رسیونالیته

(۱) گردآوری اطلاعات



عامل نباید رفتار غیر هوشمندانه داشته باشد:
قبل از تصمیم‌گیری باید اطلاعات کافی از محیط جمع کند
مثل: نگاه کردن به دو طرف خیابان قبل از عبور از آن.

گردآوری اطلاعات: انجام کنش‌هایی به منظور تغییر کنش‌های آینده	
اکتشاف <i>Exploration</i>	نگاه کردن <i>Looking</i>
در محیط ناشناخته	در محیط شناخته شده

ملزومات رسیونالیته

(۲) یادگیری



یادگیری از تجربیات و ادراک‌ها تا حد ممکن

پیکربندی اولیه‌ی عامل: نشان‌دهنده‌ی دانایی پیشینی از محیط

پیکربندی ثانویه‌ی عامل: تغییر و اصلاح دانایی عامل بر اساس تجربه



ملزومات رسیونالیته

(۳) خودمختاری



دانایی عامل مستقل از دانایی اولیه‌ی آن می‌شود؛
رفتار عامل توسط تجربه‌ی او تعیین می‌شود.

به میزانی که عامل به جای تجربه‌ی خودش به دانایی پیشینی تعییه شده در آن توسط طراح تکیه می‌کند،
دارای کمبود خودمختاری (آزادی عمل) است.

عامل رسیونال باید خودمختار باشد.
(برای پالایش دانایی غلط یا ناقص پیشینی، باید تا جایی که می‌تواند یاد بگیرد.)

تذکر: در عمل به ندرت به خودمختاری کامل از ابتدا نیاز داریم:
وقتی عامل تجربه ندارد، یا تجربه‌ی کمی دارد، باید تصادفی عمل کند، مگر اینکه طراح به او کمک کند.

افزودن یادگیری، طراحی یک عامل رسیونال ساده را ممکن می‌کند که در محیط‌های گوناگون موفق خواهد بود.



هوش مصنوعی

درس ۶

عامل‌های هوشمند (۲)

Intelligent Agents (2)

کاظم فولادی قلعه

دانشکده مهندسی، پردیس فارابی

دانشگاه تهران

<http://courses.fouladi.ir/ai>

هوش مصنوعی

عامل‌های هوشمند

۳

طبیعت
محیط‌ها

مشخص‌سازی محیط و ظیفه

SPECIFYING THE TASK ENVIRONMENT

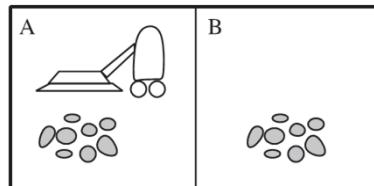
P	E	A	S
معیار کارآیی	محیط	کنش‌گرها	حسگرها
<i>Performance Measure</i>	<i>Environment</i>	<i>Actuators</i>	<i>Sensors</i>

مشخص‌سازی محیط و ظیفه

مثال: دنیای جاروبرقی

SPECIFYING THE TASK ENVIRONMENT: THE VACUUM-CLEANER AGENT

P	E	A	S
معیار کارآیی	محیط	کنش‌گرها	حسگرها
<i>Performance Measure</i>	<i>Environment</i>	<i>Actuators</i>	<i>Sensors</i>
برای هر مربع تمیز در هر گام زمانی، یک امتیاز ثابت کلاً ۱۰۰۰ گام زمانی طول عمر	نقشه‌ی محیط معلوم، توزیع آشغال‌ها و مکان اولیه‌ی عامل نامعلوم	انجام کنش‌های راست چپ مکش هیچ	حسگر مکان حسگر کثیفی مربع



مشخص‌سازی محیط و ظیفه

مثال: تاکسی خودکار هوشمند

SPECIFYING THE TASK ENVIRONMENT: AUTOMATIC INTELLIGENT TAXI

P	E	A	S
معیار کارآیی	محیط	کنش‌گرها	حسگرها
<i>Performance Measure</i>	<i>Environment</i>	<i>Actuators</i>	<i>Sensors</i>
ایمنی رسیدن به مقصد فایده رعایت قانون راحتی ...	خیابان‌ها/آزادراه‌ها ترافیک علایم راهنمایی عابرین پیاده آب و هوا ...	فرمان کاز ترمز بوق بلندگو/نمایشگر ...	تصویر شتات‌سنجد درجه‌ها حسگرهای موتور صفحة‌کلید موقعیت‌سنجد GPS ...

مشخص‌سازی محیط و ظیفه

مثال: عامل خرید اینترنتی

SPECIFYING THE TASK ENVIRONMENT: INTERNET SHOPPING AGENT

P	E	A	S
معیار کارآیی	محیط	کنش‌گرها	حسگرها
<i>Performance Measure</i>	<i>Environment</i>	<i>Actuators</i>	<i>Sensors</i>
قیمت کیفیت مناسب بودن کارآمدی ...	سایتهاي وب حال و آينده فروشندگان خریداران ...	نمایش به کاربر دبایل کردن یک URL پر کردن فرم ...	خوانندهی صفحات HTML (متن، گرافیک، اسکریپت) ...

خصوصیات محیط‌های وظیفه

PROPERTIES OF TASK ENVIRONMENTS

مشاهده‌پذیر کامل

Fully Observable

مشاهده‌پذیر جزئی

Partially Observable

تک عاملی

Single-agent

چند عاملی

Multiagent

قطعی

Deterministic

استراتژیک

Strategic

اتفاقی

Stochastic

مقطعي

Episodic

دباهه‌ای

Sequential

ایستا

Static

نیمه‌پویا

Semidynamic

پویا

Dynamic

گسته

Discrete

پيوسته

Continuous

شناخته شده

Known

ناشناخته

Unknown

خصوصیات محیط‌های وظیفه

مشاهده‌پذیر کامل یا مشاهده‌پذیر جزئی

مشاهده‌پذیر کامل

Fully Observable

- حسگرهای عامل
- دسترسی به حالت
- کامل محیط در هر لحظه را به عامل می‌دهند.

راحتی کار: عامل برای دنبال کردن دنیا نیازی به تکه‌داری حالت داخلی ندارد.

مشاهده‌پذیر کامل به طور مؤثر

Effectively Fully Observable

حسگرهای عامل

همه‌ی جنبه‌های مربوط به انتخاب کنش را نشان می‌دهند.

(مربوط بودن وابسته به معیار کارآیی)

مشاهده‌پذیر جزئی

Partially Observable

- حسگرهای عامل
- دسترسی به جزئی از حالت محیط در هر لحظه را به عامل می‌دهند.

مثل عدم وجود حسگر،
حسگرهای نادقيق،
حسگرهای نویزی

مشاهده‌ناپذیر

Unobservable

عامل هیچ حسگری ندارد.

خصوصیات محیط‌های وظیفه

تک عاملی یا چند عاملی

تک عاملی Single-agent

یک عامل به تنهاًی در
محیط عمل می‌کند.

چند عاملی Multiagent

چند عامل در محیط
عمل می‌کنند:

همکارانه Cooperative

افزایش معیار کارآیی
یک عامل باعث
افزایش معیار کارآیی
عامل دیگر می‌شود.
مثال: گروه سرود

نیمه... Partially ...

مثال: محیط رانندگی:
جای پارک: رقابتی
اجتناب از تصادف: همکارانه

رقابتی Competitive

افزایش معیار کارآیی
یک عامل باعث کاهش
معیار کارآیی عامل
دیگر می‌شود.
مثال: بازی شطرنج

استفاده از ذاتی عامل‌های دیگر

اجتناب از مضرات پیش‌بینی‌پذیری

برقراری ارتباط communication

رفتار تصادفی شده randomized behavior

رفتارهای رسیونال
خاص محیط‌های چندعاملی

کدام موجودیت می‌تواند به عنوان عامل دیده شود؟ ← هر چیزی که محیط را درک کند و روی محیط کنش انجام دهد.

کدام موجودیت می‌باید به عنوان عامل دیده شود؟ ← هر چیزی که برای مانکریم‌سازی معیار کارآیی‌اش، که به رفتار دیگری هم وابسته است، تلاش می‌کند.

خصوصیات محیط‌های وظیفه

قطعی یا اتفاقی

قطعی <i>Deterministic</i>	استراتژیک <i>Strategic</i>	اتفاقی <i>Stochastic</i>
<p>حالت بعدی محیط توسط حالت فعلی و کنش اجرا شده توسط عامل به طور کامل تعیین می‌شود.</p> <p> Rahati کار: عامل برای دنبال گردن دنیا نیازی به تگهداری حالت داخلی ندارد.</p>	<p>محیط قطعی است، بجز در مورد کنش سایر عامل‌ها</p>	<p>حالت بعدی محیط توسط حالت فعلی و کنش اجرا شده توسط عامل به طور کامل تعیین نمی‌شود.</p> <ul style="list-style-type: none"> - محیط مشاهده‌پذیر جزئی - ممکن است اتفاقی به نظر برسد. - عدم قطعیت در مورد برآمدتها بر حسب احتمالات کمی می‌شوند.
<p>محیطی که مشاهده‌پذیر کامل یا قطعی نباشد.</p>	<p>نامطمئن <i>Uncertain</i></p>	<p>غیرقطعی <i>Non-deterministic</i></p>
		<p>حالت بعدی محیط توسط حالت فعلی و کنش اجرا شده توسط عامل به طور کامل تعیین نمی‌شود.</p> <p>کنش‌ها با برآمدهای ممکن آنها مشخص می‌شوند، بدون انتساب احتمال به آنها</p>

خصوصیات محیط‌های وظیفه

مقطعي یا دنباله‌اي

مقطعي

Episodic

تجربه‌ي عامل قابل تقسيم به
مقطع‌های اتميک است.

در هر مقطع، عامل یک ادراک
دریافت می‌کند و سپس یک کنش
واحد انجام می‌دهد.

مقطع بعدی به کنش‌های انجام
شده در مقاطع قبلی وابسته نیست.

انتخاب کنش در هر مقطع فقط
وابسته به همان مقطع است.

ساده‌تر است: عامل نیازی ندارد به
جلو فکر کند!

مثال: عمدی وظایف طبقه‌بندی

دنباله‌اي

Sequential

تصمیم فعلی می‌تواند بر
همه‌ی تصمیم‌های آینده
تأثیر بگذارد.

کنش‌های کوتاه‌مدت می‌توانند
بآمده‌ای بلندمدت داشته باشند.

مثال: شطرنج، رانندگی تاکسی

خصوصیات محیط‌های وظیفه

ایستا یا پویا

ایستا Static	نیمه‌پویا Semidynamic	پویا Dynamic
<p>اگر محیط نتواند در هنگام تأمل عامل تغییر کند.</p> <p>محیط برای آن عامل، ایستا است.</p> <p>ساده‌تر است: (۱) عامل نیازی ندارد در هنگام تصمیم‌گیری در مورد یک کنش به نگاه کردن ادامه دهد. (۲) عامل لازم نیست نگران گذرازمان باشد.</p> <p>مثال: شطرنج معمولی</p>	<p>اگر خود محیط با گذرازمان تغییر نکند، اما امتیاز کارآئی عامل تغییر کند.</p> <p>مثال: شطرنج با ساعت</p>	<p>اگر محیط بتواند در هنگام تأمل عامل تغییر کند.</p> <p>محیط برای آن عامل، پویا است.</p> <p>محیط پویا به طور مداوم از عامل می‌پرسد که می‌خواهد چه کنشی را انجام دهد. اگر هنوز تصمیم نگرفته باشد، فرض می‌کند تصمیم گرفته است کاری انجام ندهد.</p> <p>مثال: رانندگی تاکسی (سایر خودروها و عابرین در حین تصمیم‌گیری عامل، حرکت می‌کنند).</p>

خصوصیات محیط‌های وظیفه

گسته یا پیوسته



تمایز پیوسته و گسته: در مؤلفه‌های
حالت محیط، نحوه برخورد با زمان، ادراکها و کنش‌های عامل

خصوصیات محیط‌های وظیفه

شناخته شده یا ناشناخته

شناخته شده

Known

برآمدها (یا احتمال برآمدها در محیط اتفاقی) برای همه‌ی کنش‌ها داده شده است.

یک محیط شناخته شده می‌تواند مشاهده‌پذیر جزئی باشد.

مثال: بازی کارت

ناشناخته

Unknown

عامل باید یاد بگیرد که چگونه عمل کند تا تصمیم‌های خوبی بگیرد.

یک محیط ناشناخته می‌تواند مشاهده‌پذیر کامل باشد.

مثال: بازی‌های ویدئویی جدید؛ صفحه‌ی بازی می‌تواند کل حالت بازی را نشان بدهد، اما معلوم نیست دکمه‌ها چه کاری انجام می‌دهند که با آزمایش معلوم می‌شود.

این خصوصیت، فقط به خود محیط برنمی‌گردد، بلکه به حالت دانایی عامل (یا طراح آن) در مورد «قوانين فیزیک» محیط برمنی‌گردد.

خصوصیات محیط‌های وظیفه

مثال‌هایی از محیط‌های وظیفه و مشخصه‌های آنها

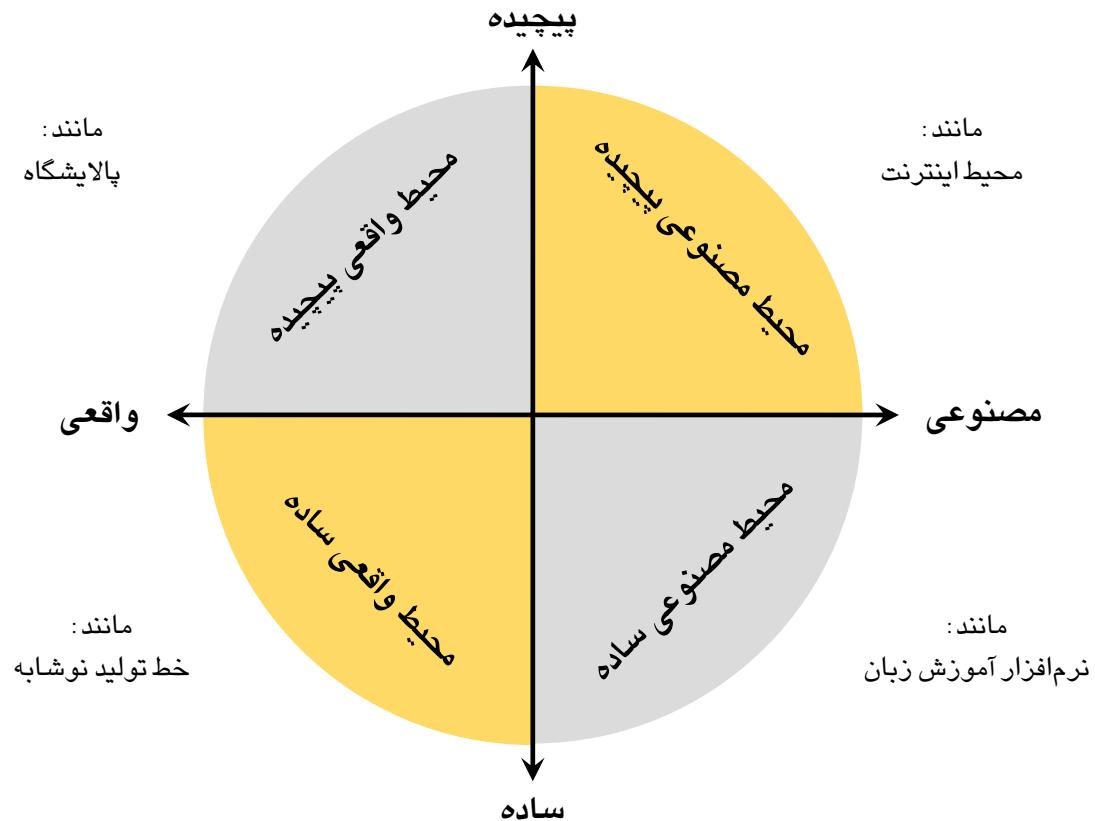
گسته؟	ایستا؟	مقطعي؟	قطعی؟	چندعاملی؟	مشاهده‌پذیر؟	
گسته	ایستا	دبale‌ای	قطعی	چندعاملی	کامل	بازی شترنج
گسته	ایستا	دبale‌ای	اتفاقی	چندعاملی	کامل	بازی مار و پله
گسته	نیمه‌پویا	دبale‌ای	تاخودی	تک‌عاملی*	جزئی	خرید اینترنتی
پیوسته	پویا	دبale‌ای	اتفاقی	چندعاملی	جزئی	رانندگی تاکسی
پیوسته	پویا	دبale‌ای	اتفاقی	تک‌عاملی	جزئی	تشخیص پزشکی
پیوسته	پویا	دبale‌ای	اتفاقی	تک‌عاملی	جزئی	کنترلر پالایشگاه

نوع محیط، روش طراحی عامل را مشخص می‌کند.

هر مجموعه از روش‌های هوش مصنوعی، برای طراحی عامل در نوع خاصی از محیط مناسب است.

انواع محیط

نسبت محیط ساده / پیچیده با محیط واقعی / مصنوعی / مصنوعی





هوش مصنوعی

درس ۷

عامل‌های هوشمند (۳)

Intelligent Agents (3)

کاظم فولادی قلعه

دانشکده مهندسی، پردیس فارابی

دانشگاه تهران

<http://courses.fouladi.ir/ai>

هوش مصنوعی

عامل‌های هوشمند

۱۴

ساختار
عامل‌ها

ساختار عامل‌ها

THE STRUCTURE OF AGENTS



نوعی دستگاه محاسباتی همراه
با حسگرها و کنش‌گرهای
فیزیکی.

پیاده‌سازی تابع عامل:
نگاشت ادراک‌ها به کنش‌ها

وظیفه‌ی هوش مصنوعی،
طراحی برنامه‌ی عامل است.

وظیفه:
دریافت ادراک‌ها از حسگرها
اجرای برنامه‌ی عامل
ارائه کنش‌های انتخابی برنامه به کنش‌گرهای

مثال: کامپیوتر، خودرو رباتیک با
کامپیوتر داخلی، دوربین و دیگر حسگرها

برنامه‌ی عامل باید متناسب با معماری عامل باشد.

برنامه‌ی عامل مبتنی بر جدول

TABLE-DRIVEN-AGENT

function TABLE-DRIVEN-AGENT(*percept*) **returns** an action

persistent: *percepts*, a sequence, initially empty

table, a table of actions, indexed by percept sequences, initially fully specified

append *percept* to the end of *percepts*

action \leftarrow LOOKUP(*percepts*, *table*)

return *action*

برای هر ادراک یک بار فراخوانی می‌شود.

تاریخچه‌ی ادراکی را به روز می‌کند.

برای تعیین کنش بعدی، از تاریخچه‌ی ادراکی

به عنوان اندیس جدول مراجعه استفاده می‌کند.

کنش مرتبط را برمی‌گرداند.

-
-
-
-

برنامه‌ی عامل مبتنی بر جدول:

<i>table</i>	Percept sequence	Action
--------------	------------------	--------

برنامه‌ی عامل مبتنی بر جدول

مشکلات

TABLE-DRIVEN-AGENT

$$\text{تعداد مدخلهای جدول} = \sum_{t=1}^T |\mathcal{P}|^t$$

طول عمر عامل
اندازه‌ی مجموعه‌ی ادراکهای عامل

- بزرگ بودن اندازه‌ی جدول (و محدودیت فیزیکی حافظه).
- نبود وقت کافی برای پر کردن جدول توسط طراح.
- عامل نمی‌تواند تمام مدخلهای جدول را به درستی با تجربه‌اش پر کند.
- طراح هیچ راهنمایی برای پر کردن جدول ندارد.
- عامل حاصل خود مختاری ندارد.

**دلایل شکست
 برنامه‌ی عامل مبتنی بر جدول:**

table	Percept sequence	Action

برنامه‌ی عامل مبتنی بر جدول

حل مشکلات: چالش کلیدی هوش مصنوعی

چالش:

نوشتن برنامه‌های کوچک به جای جداول‌های بسیار بزرگ
برای تولید رفتار رسیونال

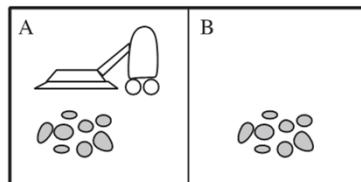
مثال: الگوریتم نیوتون برای محاسبه‌ی جذر
به جای جدول بزرگ جذر اعداد

مثال: دنیای جاروبرقی

برنامه‌ی عامل (در قالب کد)

```
function REFLEX-VACUUM-AGENT([location,status]) returns an action
```

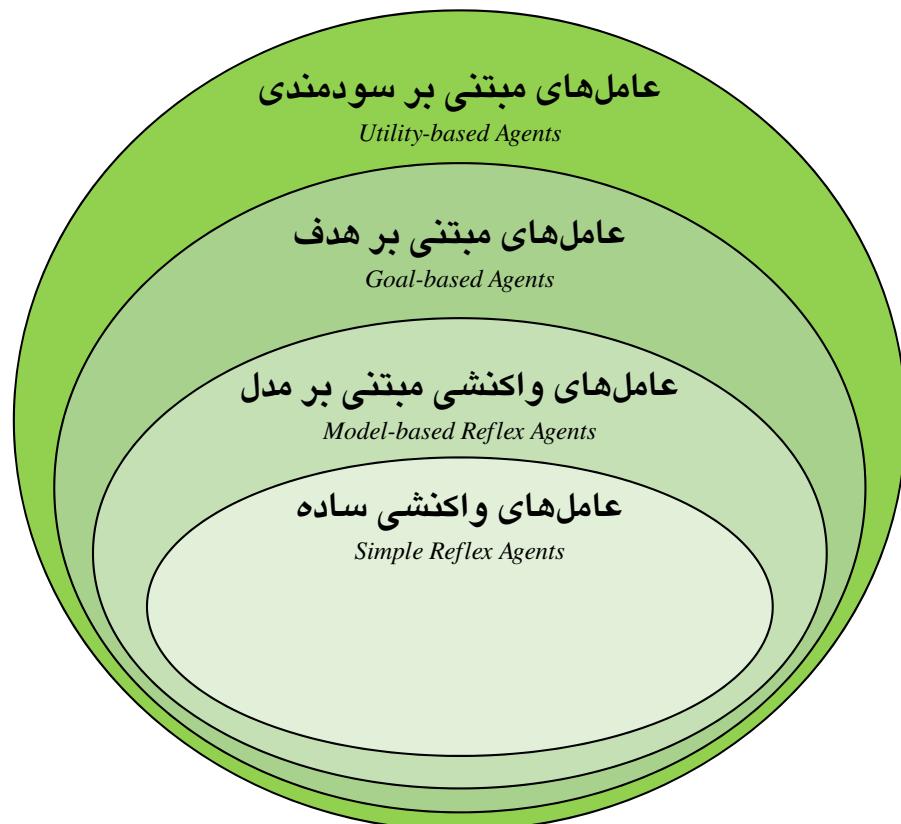
```
if status = Dirty then return Suck
else if location = A then return Right
else if location = B then return Left
```



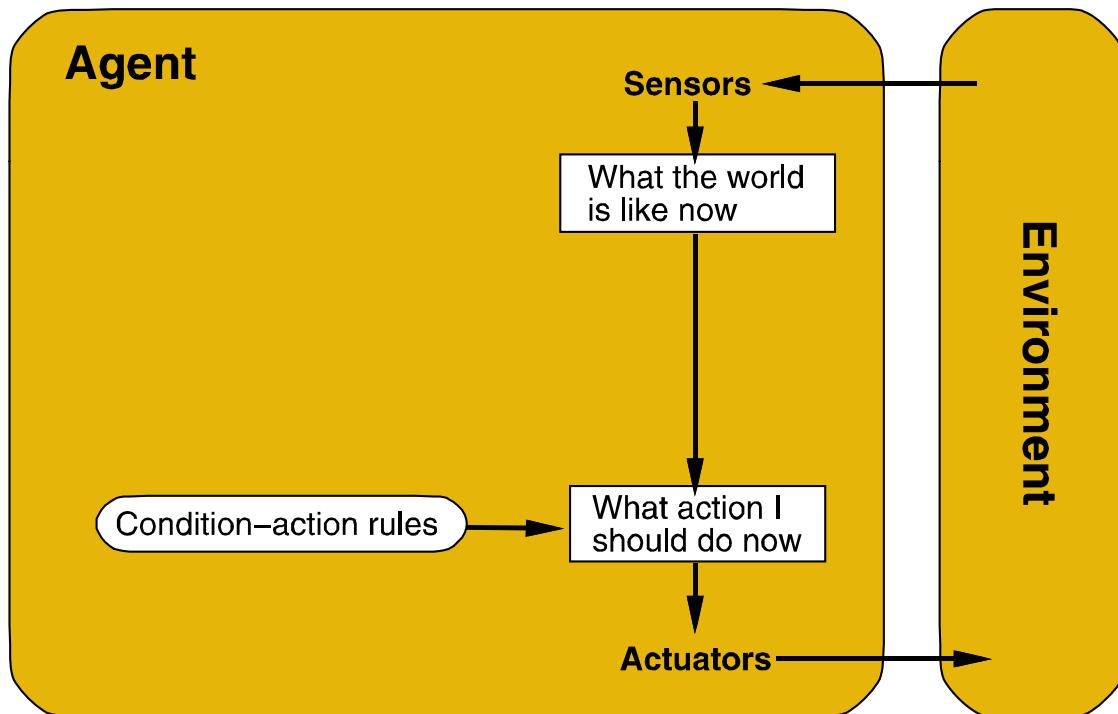
Percept sequence	Action
[A, Clean]	Right
[A, Dirty]	Suck
[B, Clean]	Left
[B, Dirty]	Suck
[A, Clean], [A, Clean]	Right
[A, Clean], [A, Dirty]	Suck
:	:
[A, Clean], [A, Clean], [A, Clean]	Right
[A, Clean], [A, Clean], [A, Dirty]	Suck
:	:

Figure 2.3 Partial tabulation of a simple agent function for the vacuum-cleaner world shown in Figure 2.2.

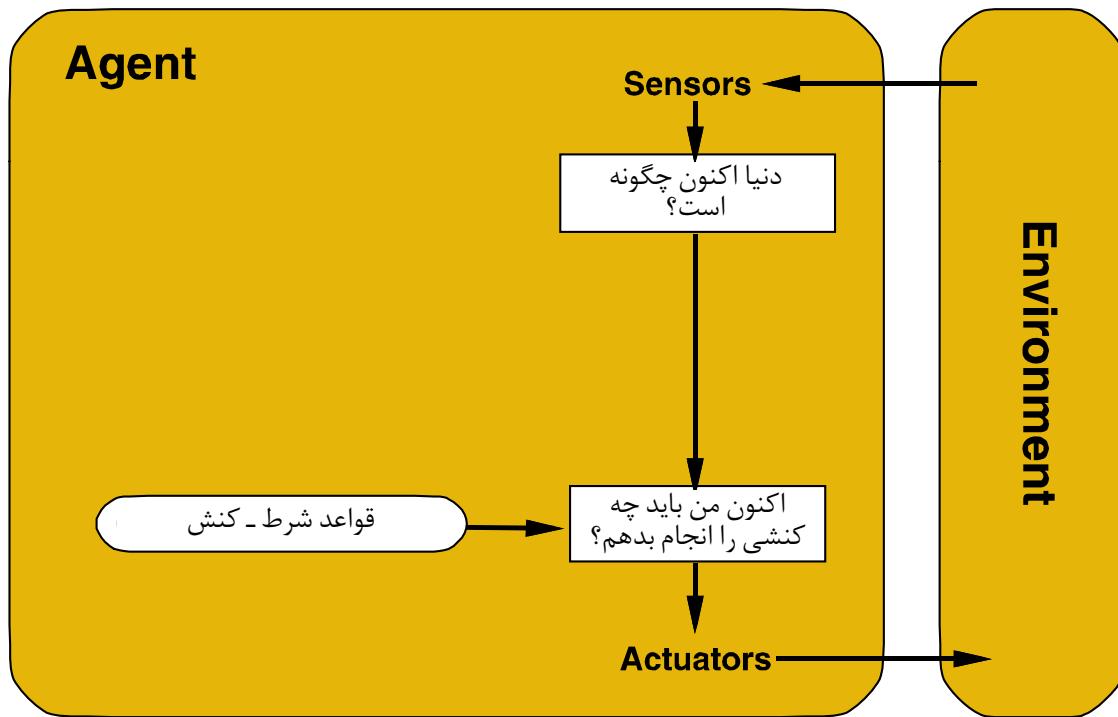
ساختار برنامه‌های عامل



عامل واکنشی ساده

SIMPLE REFLEX AGENT

عامل واکنشی ساده

SIMPLE REFLEX AGENT

عامل واکنشی ساده

SIMPLE REFLEX AGENT

ساده‌ترین نوع عامل

کنش‌ها بر اساس ادراک فعلی انتخاب می‌کند و تاریخچه ادراکی را نادیده می‌گیرد.

انتخاب کنش بر مبنای قواعد شرط - کنش

condition-action rules
situation-action rules
if-the rules

مثال: اگر خودروی جلویی در حال ترمز کردن است آن‌گاه شروع به ترمز گرفتن کن

معایب	مزایا
حوزه‌ی کاربرد محدود	سادگی بالا
هوشمندی پایین	پیاده‌سازی کارآمد و سریع
مناسب فقط برای محیط مشاهده‌پذیر کامل	نیاز محدود به منابع
امکان گیر افتادن در حلقه‌ی بی‌نهایت در محیط مشاهده‌پذیر جزئی: اجتناب با تصادفی‌سازی رفتار	

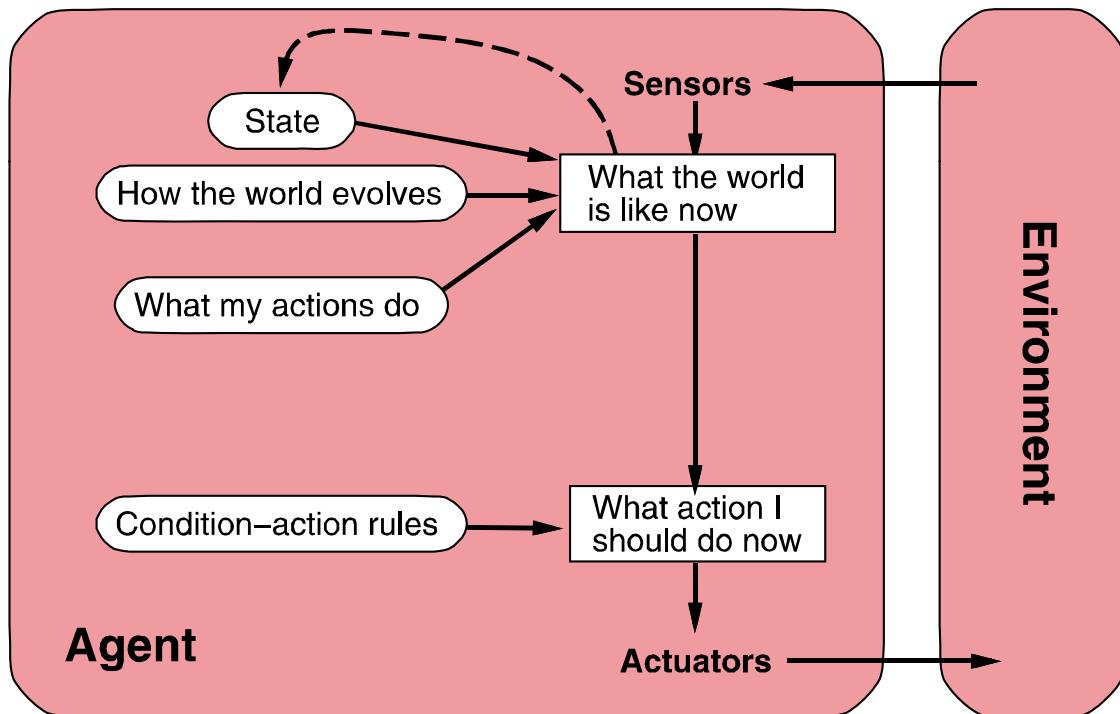
عامل واکنشی ساده

SIMPLE REFLEX AGENT

```
function SIMPLE-REFLEX-AGENT(percept) returns an action
  persistent: rules, a set of conditionaction rules

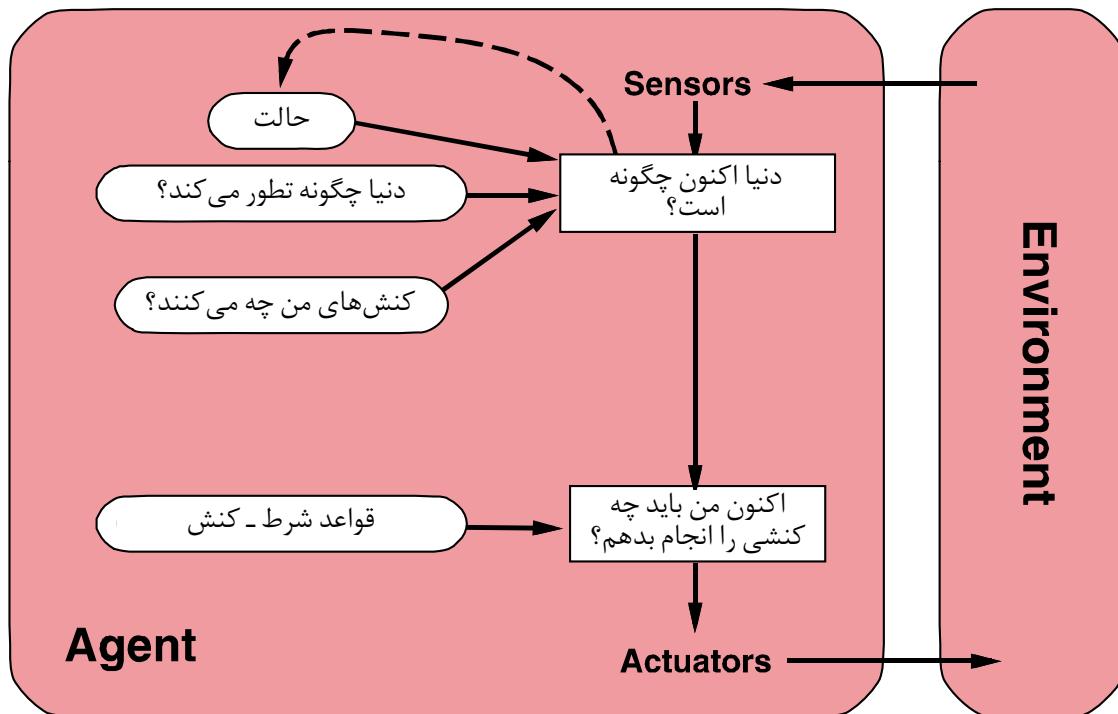
  state  $\leftarrow$  INTERPRET-INPUT(percept)
  rule  $\leftarrow$  RULE-MATCH(state, rules)
  action  $\leftarrow$  rule.ACTION
  return action
```

عامل واکنشی مبتنی بر مدل (واکنشی با حالت داخلی)

MODEL-BASED REFLEX AGENT (SIMPLE REFLEX WITH STATE AGENT)

عامل واکنشی مبتنی بر مدل (واکنشی با حالت داخلی)

MODEL-BASED REFLEX AGENT (SIMPLE REFLEX WITH STATE AGENT)



عامل واکنشی مبتنی بر مدل (واکنشی با حالت داخلی)

MODEL-BASED REFLEX AGENT (SIMPLE REFLEX WITH STATE AGENT)

عامل، از حالت و مدل دنیای پیرامونش برای دنبال کردن بخش‌هایی از دنیا که همیشه نمی‌تواند ببیند، استفاده می‌کند.

مدل: شامل دو نوع اطلاعات:

- (۱) چگونگی تطور دنیا مستقل از خود عامل (مدل دنیا: ساده / پیچیده)
- (۲) چگونگی اثر کنش‌های عامل بر دنیا

مثال حالت: نگهداری فریم قبلی تصویر چراغ خودروی جلویی

عامل واکنشی مبتنی بر مدل (واکنشی با حالت داخلی)

MODEL-BASED REFLEX AGENT (SIMPLE REFLEX WITH STATE AGENT)

function MODEL-BASED-REFLEX-AGENT(*percept*) **returns** an action

persistent: *state*, the agents current conception of the world state

model, a description of how the next state depends on current state and action

rules, a set of conditionaction rules

action, the most recent action, initially none

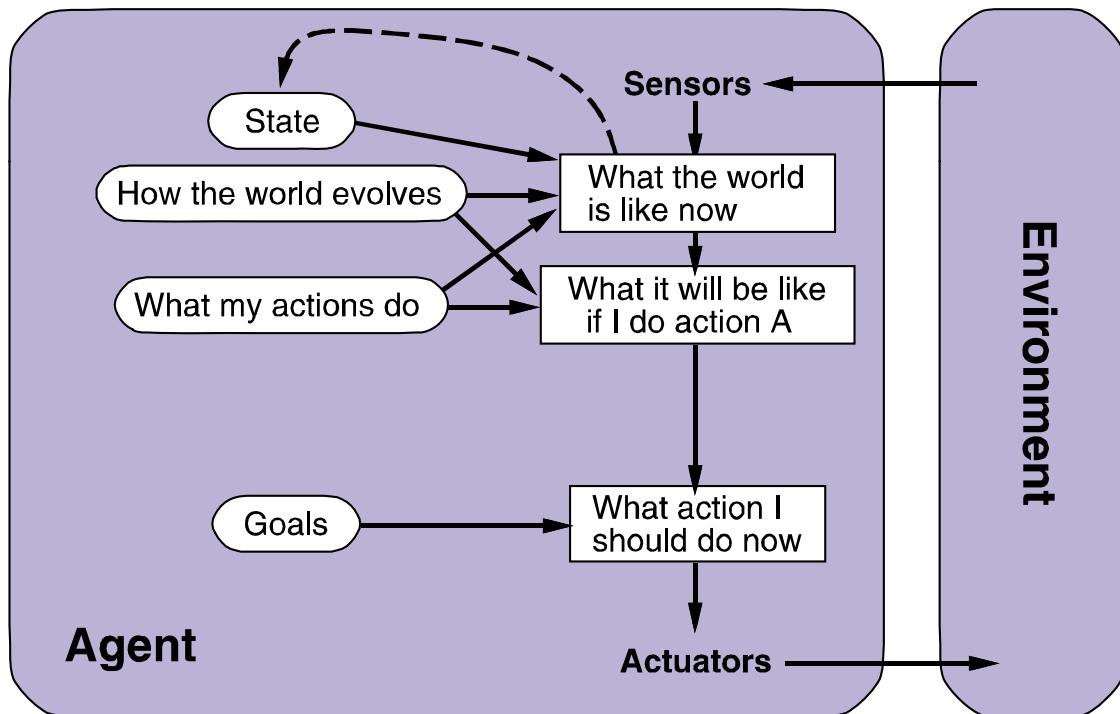
state \leftarrow UPDATE -STATE(*state, action, percept, model*)

rule \leftarrow RULE -MATCH(*state, rules*)

action \leftarrow *rule.ACTION*

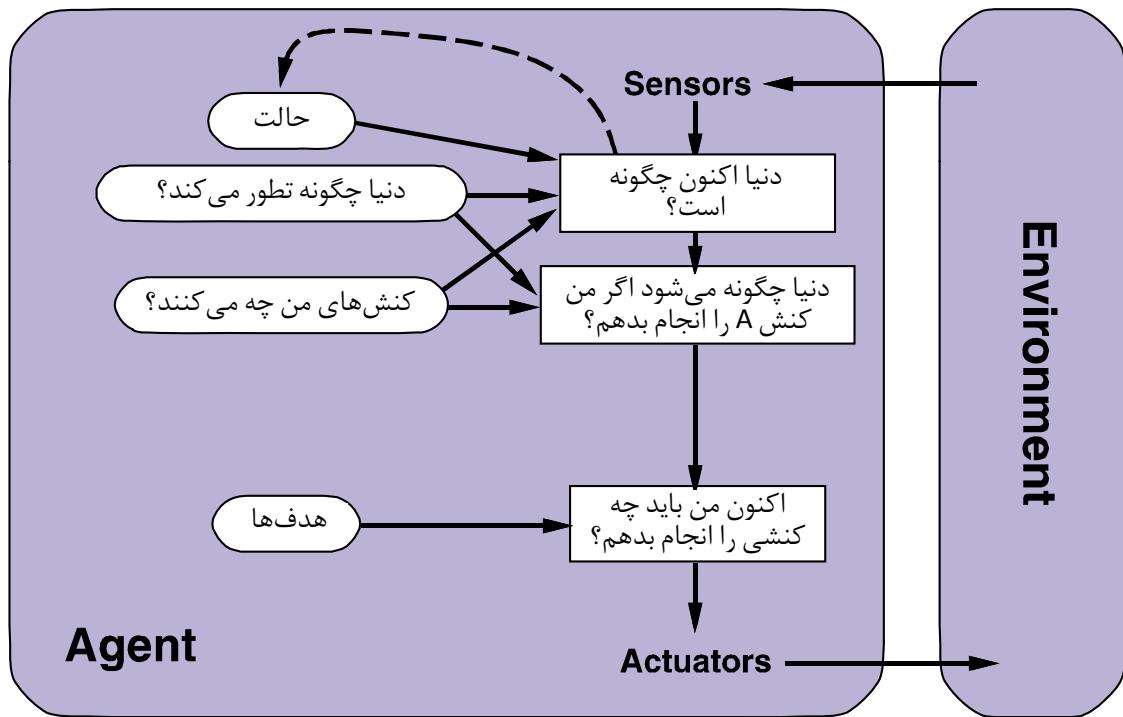
return *action*

عامل مبتنی بر هدف

GOAL-BASED AGENTS

عامل مبتنی بر هدف

GOAL-BASED AGENTS



عامل مبتنی بر هدف

GOAL-BASED AGENTS

اطلاع از حالت فعلی محیط همیشه برای تصمیم‌گیری در مورد کنش بعدی کافی نیست.
عامل علاوه بر حالت فعلی، به نوعی اطلاعات در مورد **هدف** (حالت مطلوب) نیاز دارد.

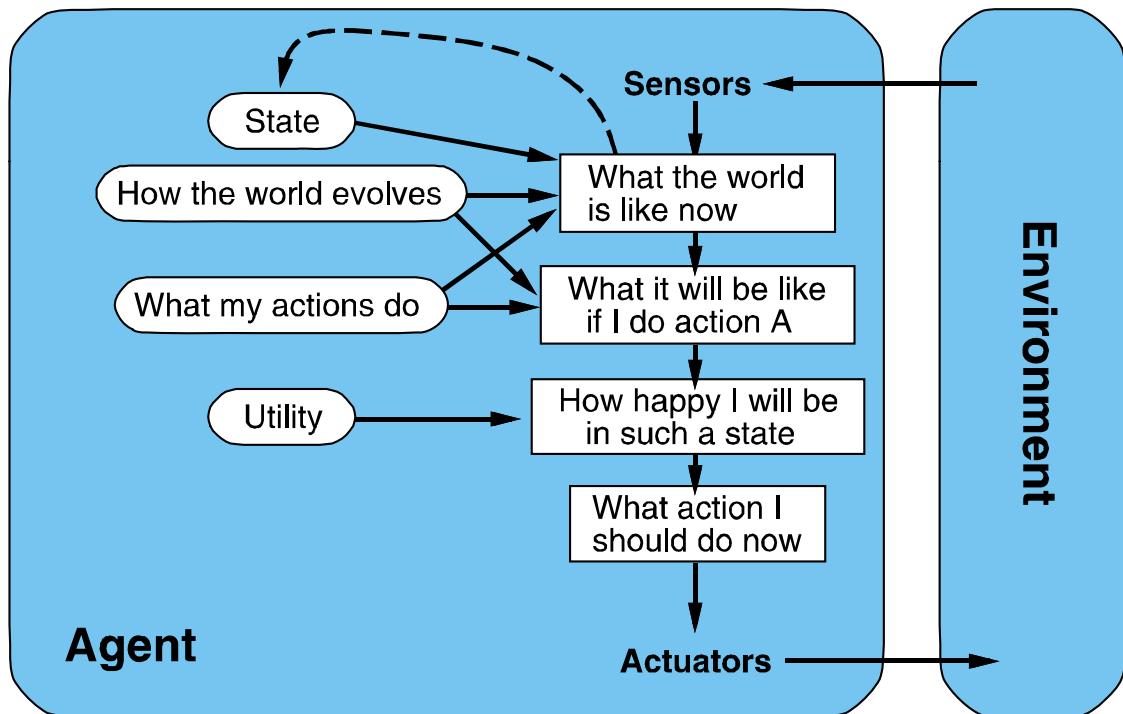
گام‌های رسیدن به هدف

(۱) در یک گام: یک کنش سرراست

(۲) در چند گام: دنباله‌ی کنش‌های عامل (تکنیک‌های جستجو؛ طرح‌ریزی)

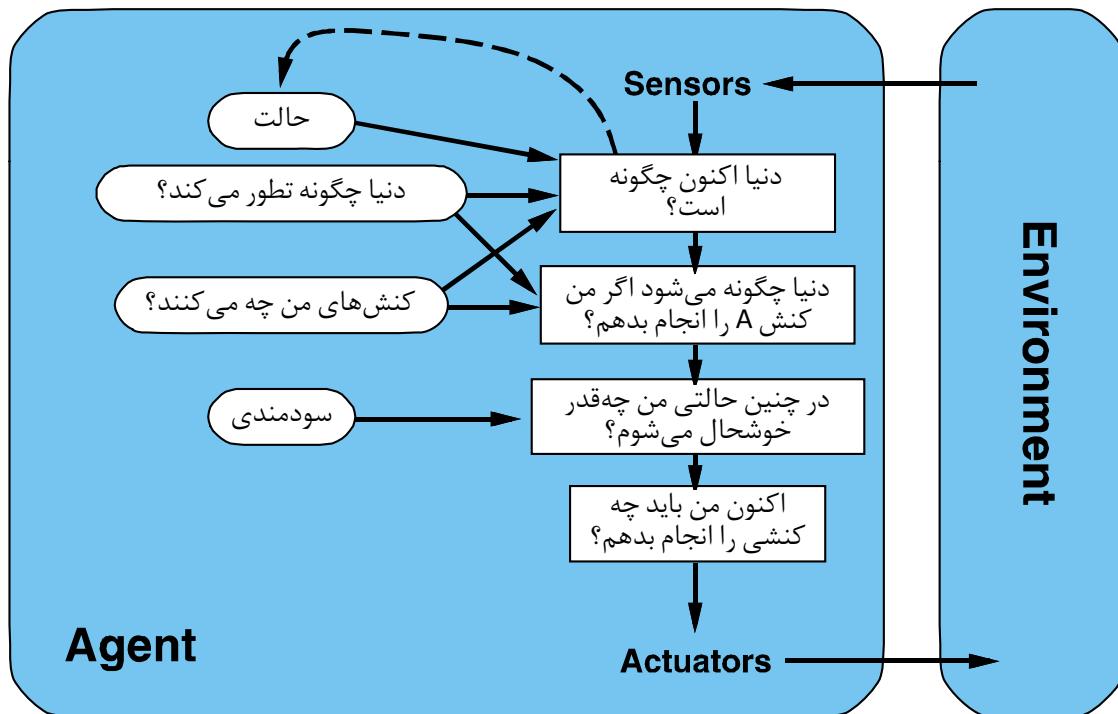
تصمیم‌گیری عامل مبتنی بر هدف، با عامل واکنشی (با قواعد شرط - کنش) اساساً متفاوت است.

عامل مبتنی بر سودمندی

UTILITY-BASED AGENTS

عامل مبتنی بر سودمندی

UTILITY-BASED AGENTS



عامل مبتنی بر سودمندی

UTILITY-BASED AGENTS

اطلاعات در مورد هدف برای دستیابی به کارآیی بهینه کافی نیست. هدف انتخاب دنباله‌ای از کنش‌هایی است که برای عامل سودمندی بیشتری دارد. مثل سریع‌تر، امن‌تر، قابل اطمینان‌تر، ارزان‌تر، ... در مسئله‌ی تاکسی هوشمند.

استفاده از تابع سودمندی برای تصمیم‌گیری رسیونال در شرایط

(١) **وجود اهداف متناقض**: با ایجاد بده-بستان بین آنها (مثل سرعت و امنیت)

(۲) وجود اهداف چندگانه: عامل می‌توان قصد رسیدن به آنها را داشته باشد ولی هیچ‌کدام برایش قطعیت ندارد.
امکان سنجش، شناسی، موافقیت‌ها و میزان اهمیت اهداف.

عامل مبتنی بر سودمندی

تابع سودمندی

UTILITY FUNCTION

تابع سودمندی

(۱) حالت (دباله‌ی **حالت‌های محیط**) را به یک عدد حقیقی نگاشت می‌دهد.

$$u : S^* \rightarrow \mathbb{R}$$

(۲) تناقض‌ها را از طریق بده-بستان (trade-off) رفع می‌کند.

(۳) عدم اطمینان را از طریق ارائه‌ی معیاری برای شанс موفقیت رفع می‌کند.

هر عاملی که یک تابع سودمندی صریح داشته باشد، می‌تواند تصمیم‌های رسیونال بگیرد.
عامل رسیونال تلاش می‌کند که مقدار متوسط تابع سودمندی خودش را ماکزیمم کند.

نسبت میان تابع سودمندی و معیار کارآیی

معیار کارآیی <i>Performance Measure</i>	تابع سودمندی <i>Utility Function</i>
در اختیار محیط	در اختیار عامل
بیرونی	دروनی
دارای دید سراسری (زمانی - مکانی)	دارای دید محلی (زمانی - مکانی)

موفقیت عامل به هم جهت بودن تابع سودمندی با معیار کارآیی بستگی دارد.

عامل‌های یادگیرنده

یادگیری

LEARNING AGENTS

یادگیری به یک عامل اجازه می‌دهد که در محیط‌های ابتدائی ناشناخته عمل کند و سپس از آنچه از آنچه دانایی اولیه‌اش به تنها یی ممکن بود اجازه بدهد، شایسته‌تر شود.

ساخت عامل‌های هوش مصنوعی

ایجاد مؤلفه‌ی یادگیرنده و آموزش عامل

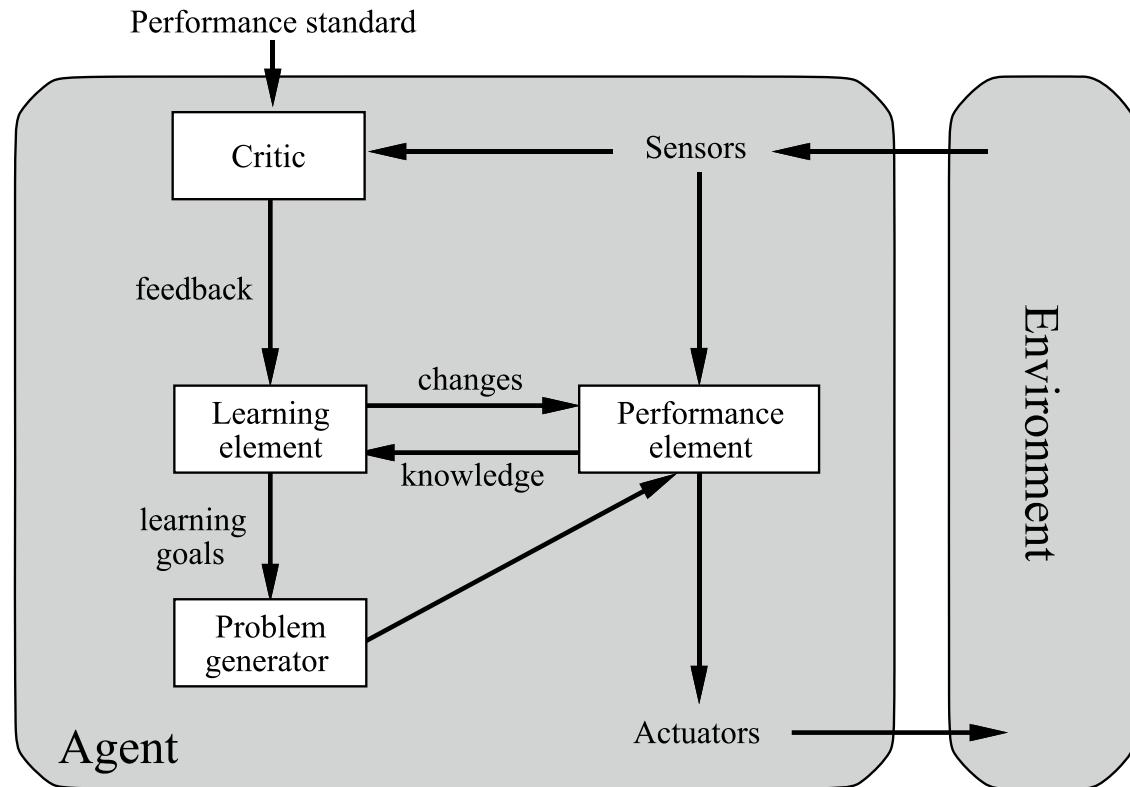
برنامه‌نویسی از صفر

پیشنهاد آلن تورینگ (۱۹۵۰)

دو پرسش برای طراحی عامل یادگیرنده:

- (۱) عنصر انجام‌دهنده چه باشد؟ (یکی از ساختارهای چهارگانه برنامه عامل)
- (۲) چگونه یادگیری انجام شود؟ (روش‌های گوناگون و مؤلفه‌های مختلف ساختار عامل)

عامل‌های یادگیرنده

LEARNING AGENTS

عامل‌های یادگیرنده

اجزای داخلی

معیار کارآیی استاندارد: Performance standard



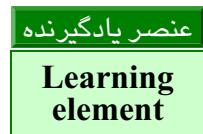
به عنصر یادگیرنده
فیدبک می‌دهد:



ثبت است.
باید به طور کامل خارج از عامل باشد
(عامل نباید بتواند آن را تغییر دهد).

با توجه به یک معیار
استاندارد کارآیی ثابت به
عنصر یادگیرنده می‌گوید
که عامل چه قدر خوب
عمل کرده است.

مسئول بهمود
بخشیدن به کارآیی:

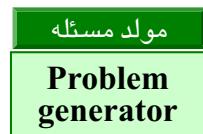


تغییرات عنصر
انجام‌دهنده را برای بهتر
عمل کردن در آینده
مشخص می‌کند.



مسئول انتخاب کنش بیرونی:

می‌تواند هر یک از ساختارهای
چهارگانه‌ی برنامه‌ی عامل را داشته باشد.

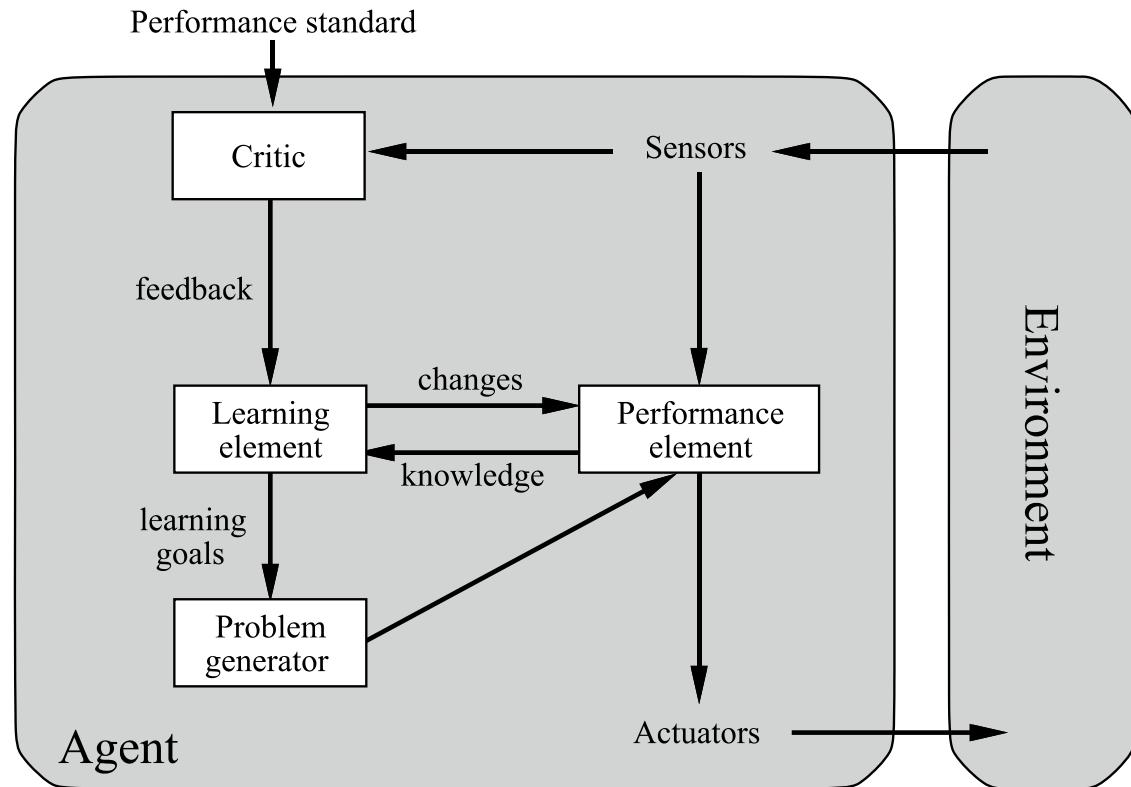


مسئول پیشنهاد کنش‌های منجر
به تجربه‌های تازه و آموزنده:

پیشنهاد کنش‌های کاوشگرانه بر
اساس اهداف یادگیری

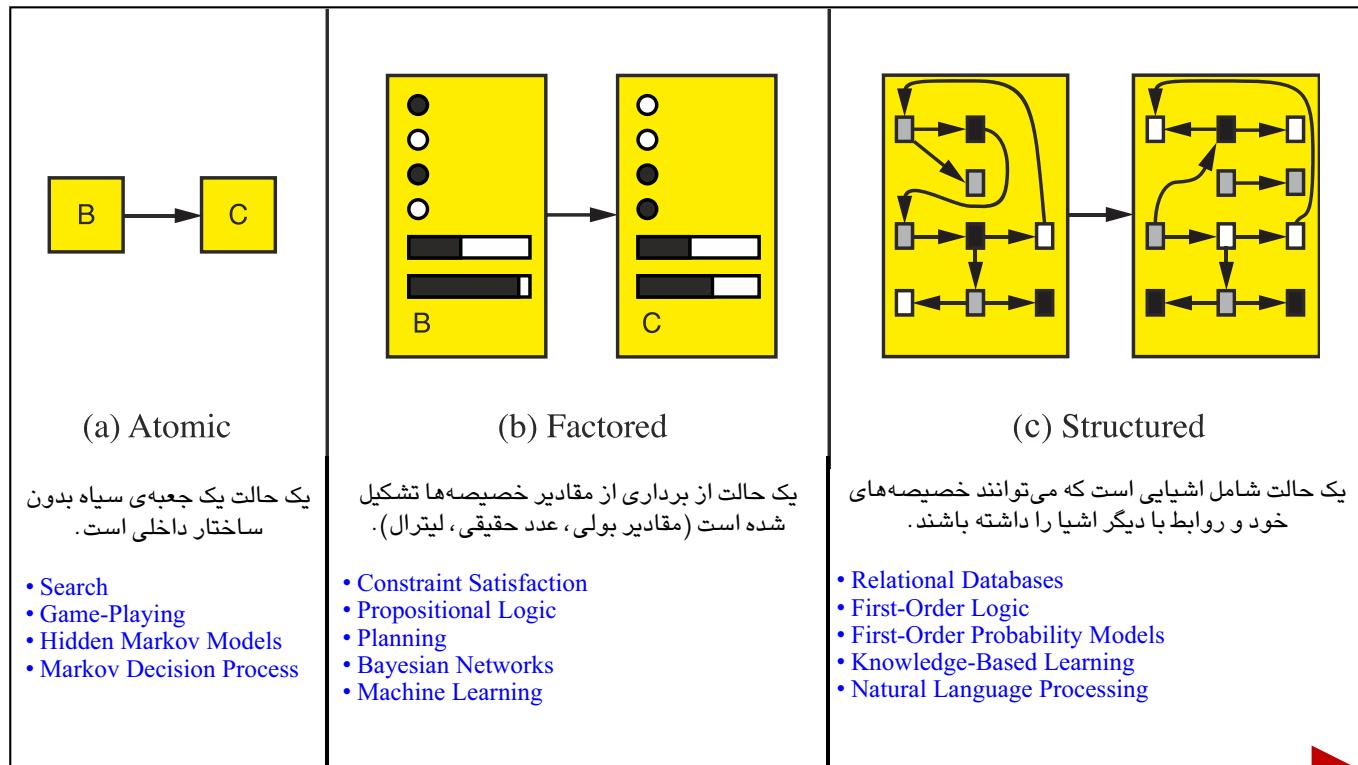
**یادگیری در عامل هوشمند: فرآیند تغییر هر جزء عامل به این منظور که
آن جزء تطابق بیشتری با اطلاعات فیدبک داشته باشد و از این طریق کارآیی کل عامل بهبود یابد.**

عامل‌های یادگیرنده

LEARNING AGENTS

نحوه‌ی کار اجزای برنامه‌های عامل

سه روش برای یازنایی، حالات و گذار بین آنها



Increase in Expressiveness

افراش، سایه‌زن

برنامه‌ی محیط

ENVIRONMENT PROGRAM

procedure RUN-ENVIRONMENT(*state*, UPDATE-FN, *agents*, *termination*)

inputs: *state*, the initial state of the environment

 UPDATE-FN, function to modify the environment

agents, a set of agents

termination, a predicate to test when we are done

repeat

for each *agent* **in** *agents* **do**

 PERCEPT[*agent*] \leftarrow GET-PERCEPT(*agent*, *state*)

end

for each *agent* **in** *agents* **do**

 ACTION[*agent*] \leftarrow PROGRAM[*agent*](PERCEPT[*agent*])

end

state \leftarrow UPDATE-FN(*actions*, *agents*, *state*)

until *termination*(*state*)

شبیه‌سازی ارتباط عامل با محیط

- دادن ورودی ادراکی به هر عامل

- گرفتن کنش هر عامل

- به روزرسانی محیط

برنامه‌ی محیط:

برنامه‌ی محیط

به همراه ارزیابی عامل‌ها

```

function RUN-EVAL-ENVIRONMENT(state, UPDATE-FN, agents,
    termination, PERFORMANCE-FN) returns scores
local variables: scores, a vector the same size as agents, all 0
repeat
    for each agent in agents do
        PERCEPT[agent]  $\leftarrow$  GET-PERCEP(agent, state)
    end
    for each agent in agents do
        ACTION[agent]  $\leftarrow$  PROGRAM[agent](PERCEPT[agent])
    end
    state  $\leftarrow$  UPDATE-FN(actions, agents, state)
    scores  $\leftarrow$  PERFORMANCE-FN(scores, agents, state)
until termination(state)
return scores                                /* change */

```

شبیه‌سازی ارتباط عامل با محیط

دادن ورودی ادراکی به هر عامل
+ نگهداری امتیاز کارآیی بر هر عامل
گرفتن کنش هر عامل
به روزرسانی محیط

- برنامه‌ی محیط:



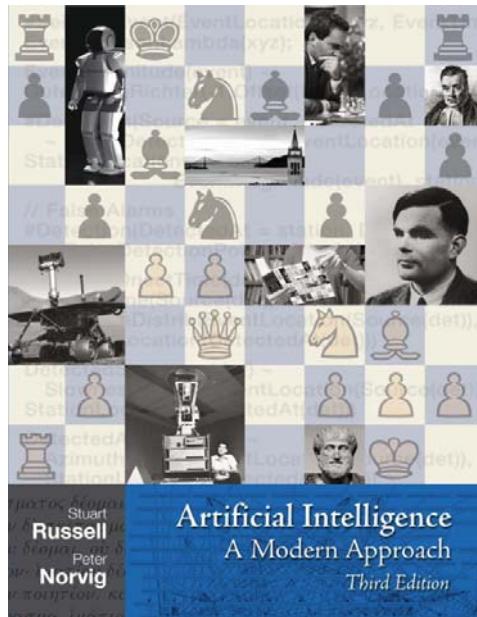
هوش مصنوعی

مقدمه‌ای بر هوش مصنوعی

۵

منابع،
مطالعه،
تکلیف

منبع اصلی



Stuart Russell and Peter Norvig,
Artificial Intelligence: A Modern Approach,
 3rd Edition, Prentice Hall, 2010.

Chapter 2

2

INTELLIGENT AGENTS

In which we discuss the nature of agents, perfect or otherwise, the diversity of environments, and the resulting menagerie of agent types.

Chapter 1 identified the concept of **rational agents** as central to our approach to artificial intelligence. In this chapter, we make this notion more concrete. We will see that the concept of rationality can be applied to a wide variety of agents operating in any imaginable environment. Our plan in this book is to use this concept to develop a small set of design principles for building successful agents—systems that can reasonably be called **intelligent**.

We begin by examining agents, environments, and the coupling between them. The observation that some agents behave better than others leads naturally to the idea of a rational agent—one that behaves as well as possible. How well an agent can behave depends on the nature of the environment; some environments are more difficult than others. We give a crude categorization of environments and show how properties of an environment influence the design of suitable agents for that environment. We describe a number of basic “skeleton” agent designs, which we flesh out in the rest of the book.

2.1 AGENTS AND ENVIRONMENTS

ENVIRONMENT
SENSOR
ACTUATOR

PERCEPT
PERCEPT SEQUENCE



An **agent** is anything that can be viewed as perceiving its **environment** through **sensors** and acting upon that environment through **actuators**. This simple idea is illustrated in Figure 2.1. A human agent has eyes, ears, and other organs for sensors and hands, legs, vocal tract, and so on for actuators. A robotic agent might have cameras and infrared range finders for sensors and various motors for actuators. A software agent receives keystrokes, file contents, and network packets as sensory inputs and acts on the environment by displaying on the screen, writing files, and sending network packets.

We use the term **percept** to refer to the agent's perceptual inputs at any given instant. An agent's **percept sequence** is the complete history of everything the agent has ever perceived. In general, an agent's choice of action at any given instant can depend on the entire percept sequence observed to date, but not on anything it hasn't perceived. By specifying the agent's choice of action for every possible percept sequence, we have said more or less everything