

بِسْمِ اللَّهِ الرَّحْمَنِ الرَّحِيمِ



هوش مصنوعی

فصل ۲۵

کنش‌گری: رباتیک

Acting: Robotics

کاظم فولادی قلعه
دانشکده مهندسی، پردیس فارابی
دانشگاه تهران

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

هوش مصنوعی

کنش‌گری: رباتیک



مقدمه

رباتیک

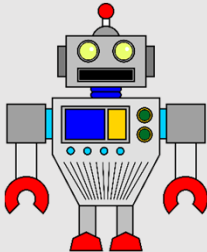
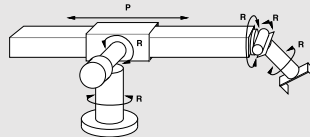
ROBOTICS

ربات‌ها عامل‌های فیزیکی هستند که کارها را از طریق دست‌کاری دنیای فیزیکی انجام می‌دهند.

اجزای ربات برای تعامل با محیط	
حسگرها <i>Sensors</i>	اثرگذارها <i>Effectors</i>
برای درک محیط	برای اعمال نیروهای فیزیکی به محیط
دوربین‌ها مادون قرمز فراصوت‌ها ژیروسکوپ‌ها شتاب‌سنج‌ها ...	پاها چرخ‌ها مفصل‌ها چنگ‌زننده‌ها ...

رباتیک

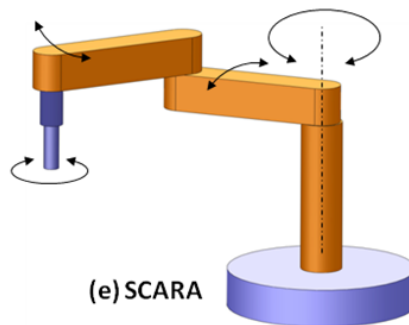
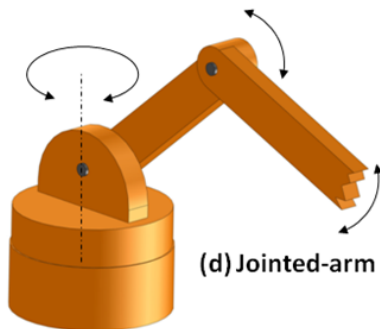
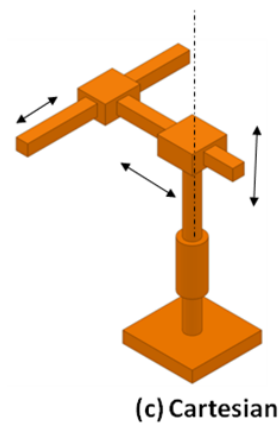
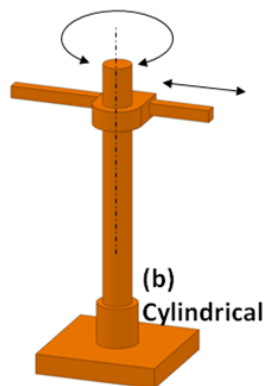
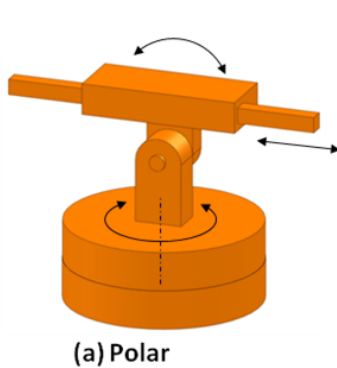
انواع ربات‌های امروزی

انواع ربات‌های امروزی		
ربات‌های انسان‌نما <i>Humanoid Robots</i>	ربات‌های متحرک <i>Mobile Robots</i>	مانیپولاتورها <i>Manipulators</i>
تقلید از فیزیک پیکره‌ی انسان دشواری مسئله‌ی پایداری 	توانایی حرکت در محیط خود تحویل غذا در بیمارستان جابجایی جعبه‌ها در اسکله فیلم‌برداری هوایی حرکت = با چرخ، پا، بال، ... وسیله‌ی نقلیه‌ی زمینی بدون سرنشین (ULV) وسیله‌ی نقلیه‌ی هوایی بدون خلبان (UAV) وسیله‌ی نقلیه‌ی زیردریایی خودمختار (AUV) کاوشگرهای سیارات 	ثابت‌شده در محل کارشان خط تولید کارخانه ایستگاه فضایی حرکت = از طریق زنجیره‌ی کاملی از مفصل‌های کنترل‌پذیر 

ربات‌ها

ربات‌های دست (مانیپولاتور) - بازوی رباتیکی

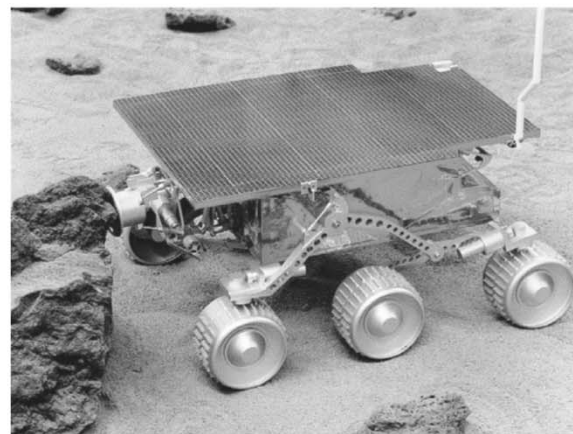
MANIPULATORS (ROBOTIC ARMS)



ربات‌ها

ربات‌های متحرک

MOBILE ROBOTS



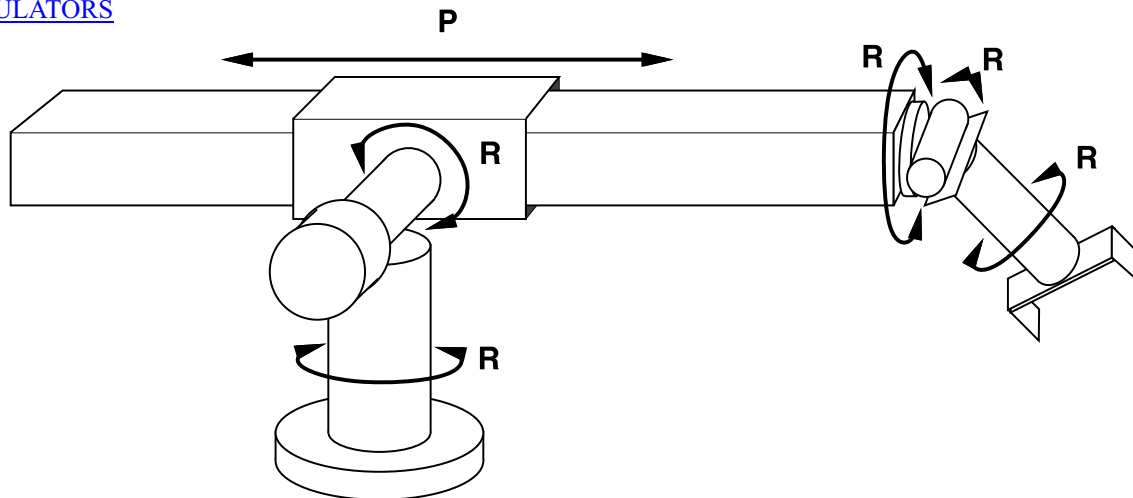
ربات‌ها

ربات‌های انسان‌نما

HUMANOID ROBOTS

مانیپولاتورها

بازوی رباتیکی - دست

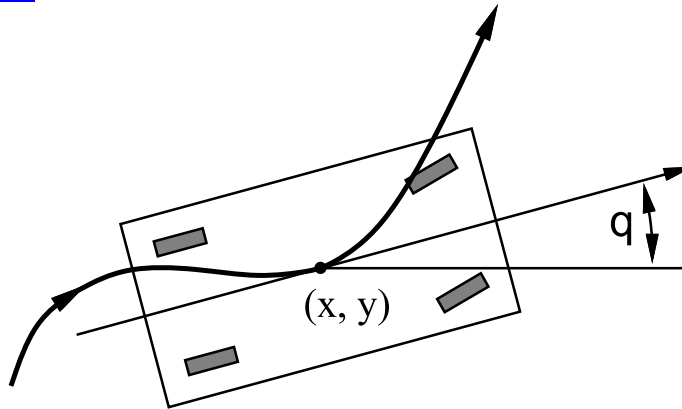
MANIPULATORS

پیکربندی این ربات با ۶ عدد مشخص می شود $\Leftarrow$ ۶ درجه‌ی آزادی (DOF)
degree of freedom

درجه‌ی آزادی، حداقل تعداد عددهای لازم برای تعیین موقعیت دلخواه اثرگذار نهایی است.
end-effector

برای سیستم‌های دینامیکی، برای هر درجه‌ی آزادی، سرعت را هم اضافه می کنند.

ربات‌های غیرهولونومیک

NON-HOLONOMIC ROBOTS

ربات‌هایی که تعداد درجات آزادی آنها بیشتر از تعداد متغیرهای کنترلی آنها است .
این ربات‌ها، در حالت کلی نمی‌توانند بین دو پیکربندی بی‌نهایت کوچک نزدیک گذر کنند
← جابجایی ربات روی هر مسیر دلخواهی لزوماً ممکن نیست.

مثال: خودرو سواری: درجه آزادی (۳)، تعداد متغیر کنترل (۲)

۲

سخت‌افزار ربات

سخت افزار ربات

ROBOT HARDWARE

سخت افزار ربات				
اثرگذارها <i>Effectors</i>	حسگرها <i>Sensors</i>	پردازنده‌ها <i>Processors</i>	منبع انرژی <i>Energy Resource</i>	بدنه‌ی مکانیکی <i>Mechanical Body</i>
برای اعمال نیرو به محیط	برای درک محیط	برای اجرای برنامه‌ی عامل	برای ایجاد حرکت اجزا	قاب بدنه و اجزا
پاها چرخ‌ها مفصل‌ها چنگ‌زننده‌ها ...	دوربین‌ها مادون قرمز فراصوت‌ها ژیروسکوپ‌ها شتاب‌سنج‌ها ...	کامپیوتر رابط‌های دیجیتال مدارهای واسط مدارهای آنالوگ + شبکه‌ی بی‌سیم ...	موتور الکتریکی به‌کاراندازی نیوماتیک به‌کاراندازی هیدرولیک ...	تمام قسمت‌ها و اجزا روی بدنه‌ی مکانیکی ثابت می‌شوند

موفقیت ربات‌های واقعی وابسته به طراحی حسگرها و اثرگذارهای مناسب برای کنش است.

سخت افزار ربات

حسگرها

SENSORS

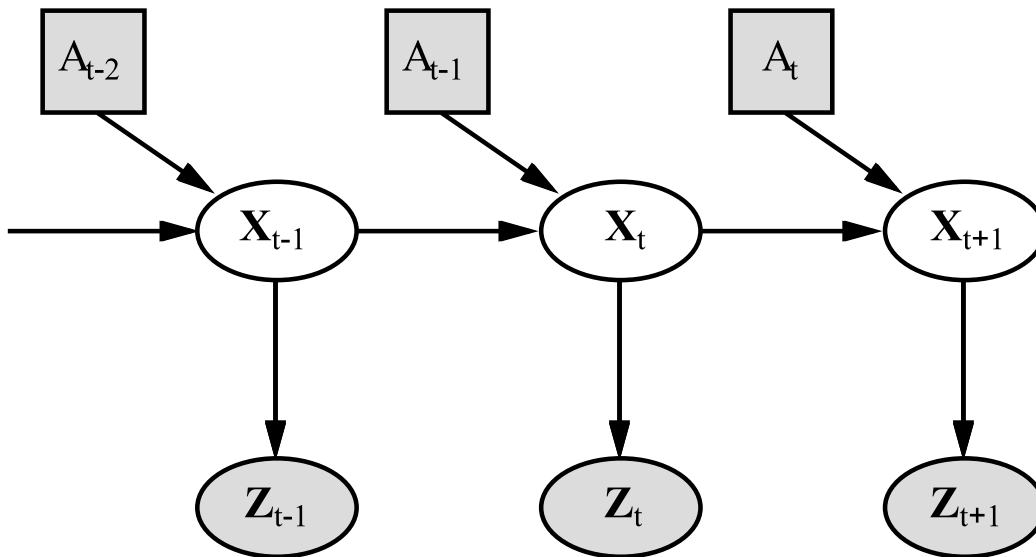
حسگرها <i>Sensors</i>	
حسگرهای منفعل <i>Passive Sensors</i>	حسگرهای فعال <i>Active Sensors</i>
سیگنال‌های تولید شده توسط سایر منابع را از محیط دریافت می‌کنند.	انرژی به محیط می‌فرستند و منتظر دریافت سیگنال برگشتی به حسگر
دوربین‌ها ناظران محیط	ردیاب صوتی (SONAR)

انواع حسگرها		
حسگرهای تحرک اجزا <i>Proprioceptive Sensors:</i>	حسگرهای تصویر <i>Image Sensors</i>	حسگرهای بُرد یاب <i>Range Finder</i>
(برای آگاهی ربات از وضعیت خود) دی‌کدرهای شفت (مفاصل، چرخ‌ها) حسگرهای اینرسی حسگرهای نیرو حسگرهای گشتاور	دوربین‌ها (بصری، مادون قرمز)	ردیاب صوتی (زمینی/ زیردریا) بردیاب لیزری رادار (هواپیما) حسگر لمسی GPS

۳

ادراک رباتیک

ROBOTIC PERCEPTION



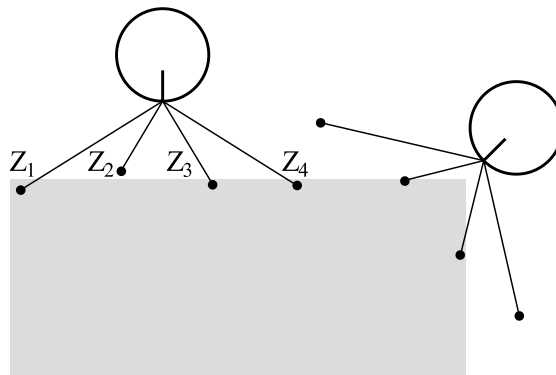
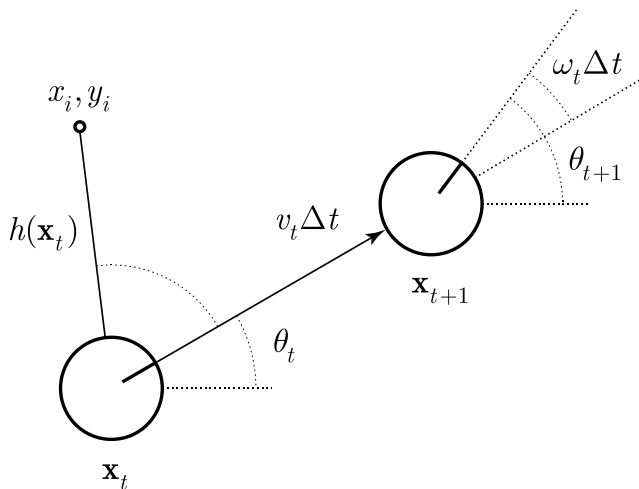
ادراک رباتیکی را می‌توان به عنوان استنتاج زمانی از دنباله‌ای از کنش‌ها و اندازه‌گیری‌ها در نظر گرفت که با شبکه‌ی بیزی پویای فوق نمایش داده شده است.

مکان‌یابی - من کجا هستم؟

LOCALIZATION—WHERE AM I?

محاسبه‌ی مکان و جهت فعلی (وضع: **pose**) با داشتن مشاهدات

مکان‌یابی
Localization

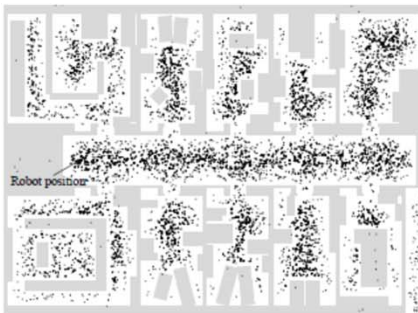


با فرض نویز گاوسی در پیش‌بینی حرکت و اندازه‌گیری‌های حسگر برد

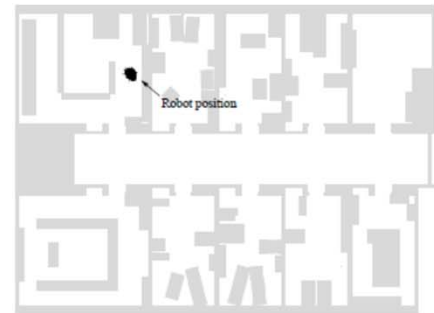
مکان‌یابی

استفاده از فیلترینگ ذرات

LOCALIZATION: PARTICLE FILTERING

محاسبه‌ی مکان و جهت فعلی (وضع: $pose$) با داشتن مشاهداتمکان‌یابی
*Localization*استفاده از فیلترینگ ذرات برای تولید تخمین مکان تقریبی
مکان‌یابی مونت کارلو

(۱) عدم اطمینان اولیه و عمومی

(۲) عدم اطمینان تقریباً دو حالتی بعد از
جهت‌یابی در راهروی (مقارن)(۳) عدم اطمینان تک‌حالتی پس از ورود
به یک اتاق مشخص

مکان‌یابی

استفاده از فیلتر کامل گسترش‌یافته

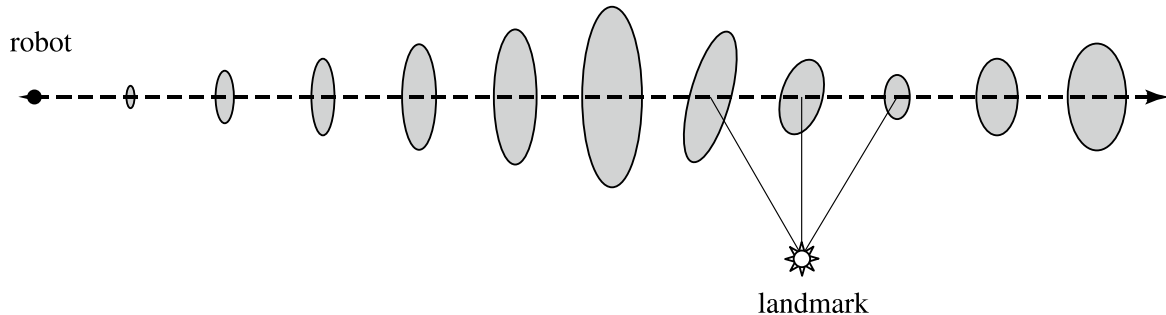
LOCALIZATION: EXTENDED KALMAN FILTER

مکان‌یابی Localization

محاسبه‌ی مکان و جهت فعلی (وضع: pose) با داشتن مشاهدات

استفاده از فیلتر کالمن گسترش‌یافته برای موارد ساده:

حرکت ربات روی خط راست: با پیشروی ربات، عدم اطمینان به تدریج بیشتر می‌شود. با مشاهده‌ی یک علامت عدم اطمینان کاهش می‌یابد.



با فرض علامت‌های (landmarks) قابل شناسایی
در غیراین صورت: احتمال پسین چندمدی است.

نقشه برداری

MAPPINGنقشه برداری
Mapping

به دست آوردن توزیع مکان‌ها در محیط (نقشه‌ی محیط)

با داشتن وضع و علامت‌های مشاهده شده، توزیع **وضع** را به‌هنگام می‌کند.

مکان‌یابی

با داشتن وضع و علامت‌های مشاهده شده، توزیع **نقشه** را به‌هنگام می‌کند.

نقشه برداری

نقشه برداری و مکان‌یابی همزمان (Simultaneous Localization And Mapping)

SLAM

با داشتن وضع و علامت‌های مشاهده شده، توزیع وضع و نقشه را به‌هنگام می‌کند.

ربات نه تنها باید نقشه را ایجاد کند، بلکه این کار را باید بدون اطلاع از مکانش انجام دهد.

فرمول‌بندی احتمالاتی برای SLAM:

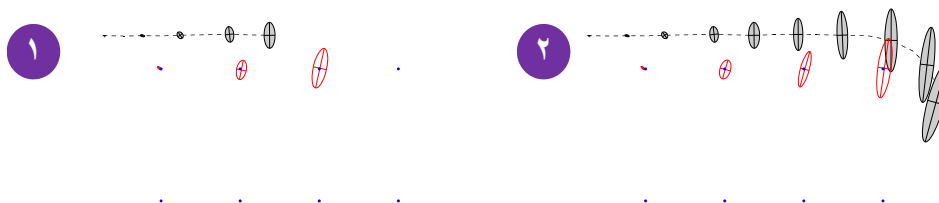
مکان‌های علامت $L_1, L_2, \dots, L_k$ را به بردار حالت اضافه کنید و مشابه مکان‌یابی ادامه بدهید.

نقشه برداری

مثال

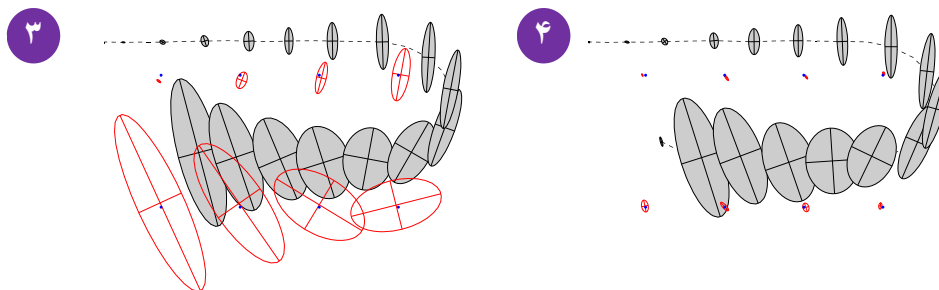
استفاده از فیلتر کالمن گسترش یافته برای نقشه برداری ربات

مسیر ربات با نقطه چین و تخمین‌های آن از وضعیتش با بیضی خاکستری نشان داده شده است.
هشت علامت متمایز با مکان نامشخص به صورت نقاط ریز و برآورد آنها با بیضی قرمز نشان داده شده است.



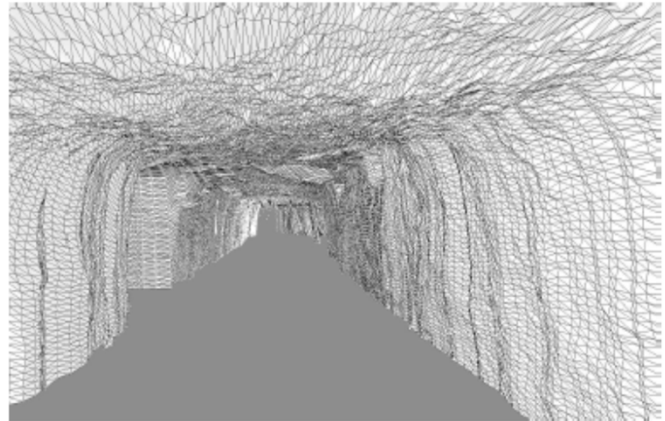
۱ تا ۳) افزایش عدم اطمینان ربات از موقعیتش، همانند عدم اطمینان آن از علامت‌ها در حین مواجهه با علامت‌های جدید

۴) ربات اولین علامت را دوباره حس می‌کند و عدم اطمینان همه‌ی علامت‌ها کاهش می‌یابد (به دلیل وابستگی تخمین‌ها).



نقشه برداری سه بعدی

مثال

3D MAPPING: EXAMPLE

۴

طرح‌ریزی برای حرکت

طرح ریزی حرکت

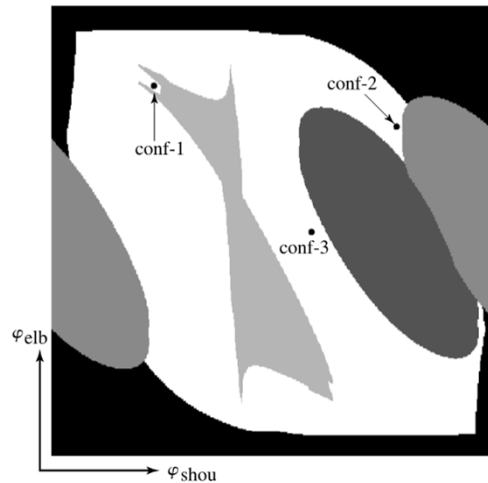
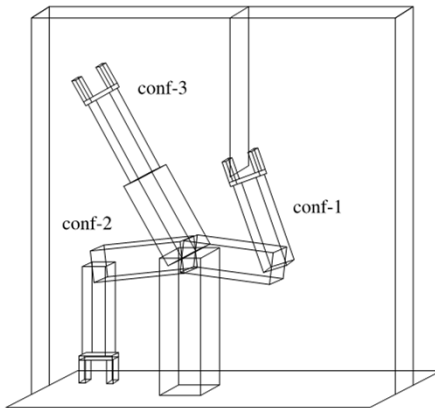
MOTION PLANNING

ایده: طرح در فضای پیکربندی به وسیله‌ی درجات آزادی ربات تعریف می‌شود.

Idea: plan in **configuration space (C-space)** defined by the robot's DOFs.

راه حل یک مسیر حرکت نقطه‌ای در فضای پیکربندی آزاد است.

Solution is a point trajectory in free C-space.



طرح‌ریزی حرکت

طرح‌ریزی در فضای پیکربندی

CONFIGURATION SPACE PLANNING

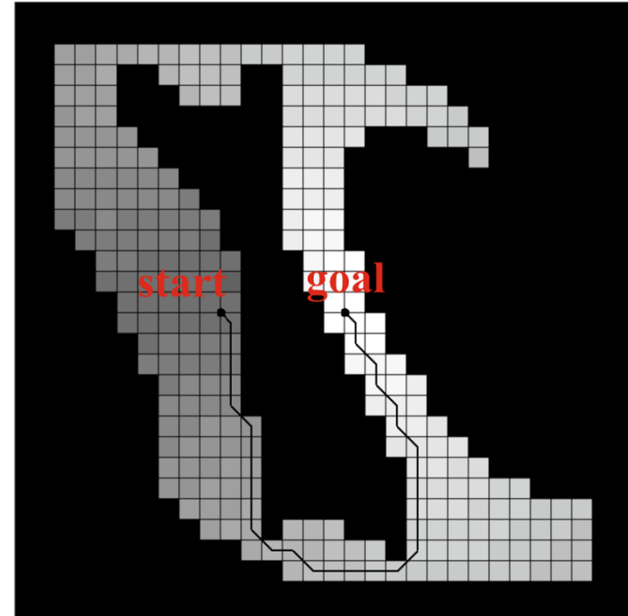
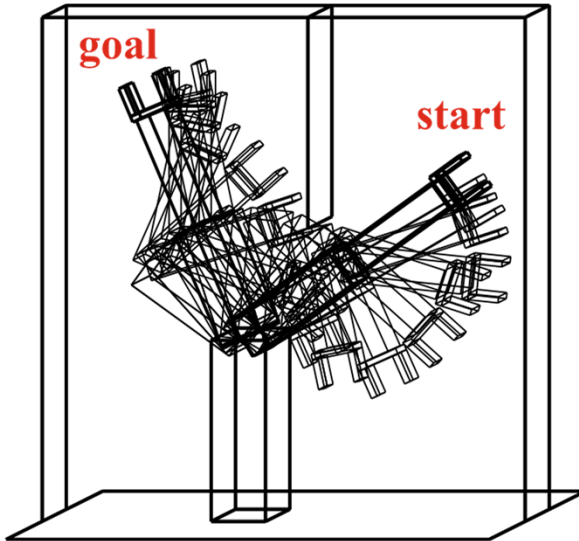
مشکل پایه: ∞^d حالت داریم: لزوم تبدیل به فضای حالت **متناهی**

طرح‌ریزی در فضای پیکربندی <i>Configuration Space Planning</i>	
روش اسکلتی‌سازی <i>Skeletonization</i>	روش تجزیه‌ی سلولی <i>Cell Decomposition</i>
تعدادی متناهی از نقاط / خطوط به‌سادگی متصل‌شده شناسایی می‌شود؛ که یک گراف را شکل بدهند به طوری که هر دو نقطه با یک مسیر روی گراف متصل باشند.	فضا را به سلول‌های ساده تقسیم می‌کنیم، هر سلول می‌تواند به‌سادگی پیمایش شود. (مثلاً: محدب)

طرح ریزی حرکت

طرح ریزی در فضای پیکربندی: مثال روش تجزیه‌ی سلولی

CELL DECOMPOSITION EXAMPLE



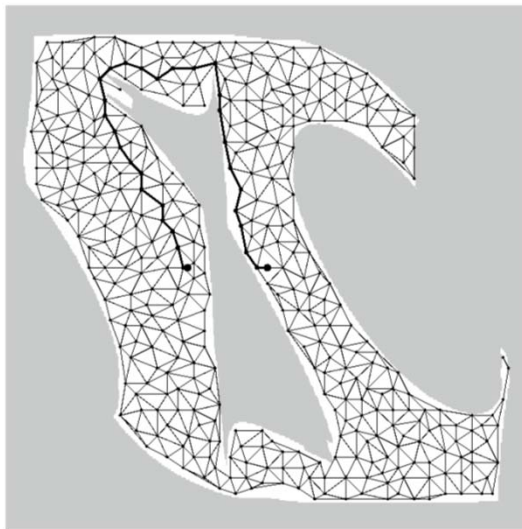
مشکل: ممکن است در فضای آزاد سلول‌ها مسیری وجود نداشته باشد.
راه‌حل: تجزیه‌ی بازگشتی سلول‌های مخلوط (آزاد + مانع)

طرح‌ریزی حرکت

طرح‌ریزی در فضای پیکربندی: مثال روش اسکلتی‌سازی: نقشه‌ی راه احتمالاتی

SKELETONIZATION: PROBABILISTIC ROADMAP

یک نقشه‌ی راه احتمالاتی با تولید نقاط تصادفی در فضای پیکربندی و ادامه دادن آنها در فضای آزاد تولید می‌شود:
ساخت گراف با اتصال جفت‌های مجاور با خطوط مستقیم



مشکل: نیاز به تولید نقاط کافی برای اطمینان از اینکه هر جفت شروع / هدف از طریق گراف متصل شده است.

۵

طرح‌ریزی جابجایی‌های نامطمئن

هوش مصنوعی

کنش‌گری: رباتیک

ع

حرکت

حرکت

MOTION

آنچه در مورد طرح‌ریزی حرکت گفته شد، فرض می‌کند که ربات می‌تواند هر مسیری را به‌سادگی طی کند؛ اما ربات دارای اینرسی است و اجرای هر مسیر دلخواهی برای آن ممکن نیست (مگر در سرعت‌های پایین).

ملزومات حرکت <i>Motion Requirements</i>	
کنترل <i>Control</i>	دینامیک <i>Dynamics</i>
جبران‌سازی محدودیت‌های طرح‌های سینماتیک برای نگهداری ربات در مسیر	گسترش حالت سینماتیک ربات با مدل‌سازی سرعت‌های ربات (معادلات دیفرانسیل)

کنترل

پارادایم‌ها

کنترل

Control

کنترل بهینه‌ی اتفاقی

Stochastic Optimal Control

مسائل بسیار اندکی به طور دقیق
حل می‌شوند



روش‌های تقریبی / وفقی

کنترل رگولاتوری

Regulatory Control

کارآمد برای حرکتهای مشخص

کنترل قطعی

Deterministic Control

بسیاری از مسائل را دقیقاً حل
می‌کند، بخصوص اگر
خطی، بعد پایین، دقیقاً شناخته شده
و مشاهده پذیر باشد.

کنترل

مسئله‌ی کنترل موتور

MOTOR CONTROL

مسئله‌ی کنترل موتور می‌تواند در قالب یک مسئله‌ی جستجو دیده شود
در فضای حالت دینامیکی (به جای فضای حالت سینماتیکی)

فضای حالت تعریف می‌شود با:

$$x_1, x_2, \dots, x_n, \dot{x}_1, \dot{x}_2, \dots, \dot{x}_n$$

یک فضای حالت پیوسته، با ابعاد بالا
(ربات انسان‌نمای سارکوس: ۱۶۲ بعد!)

کنترل

کنترل موتور بیولوژیکی

BIOLOGICAL MOTOR CONTROL

Motor control systems are characterized by massive redundancy

Infinitely many trajectories achieve any given task

E.g., 3-link arm moving in plane throwing at a target:

simple 12-parameter controller, one degree of freedom at target

11-dimensional continuous space of optimal controllers

Idea: if the arm is noisy, only “one” optimal policy minimizes error at target

I.e., **noise-tolerance might explain actual motor behaviour**

Harris & Wolpert (Nature, 1998):

signal-dependent noise explains eye saccade velocity profile perfectly

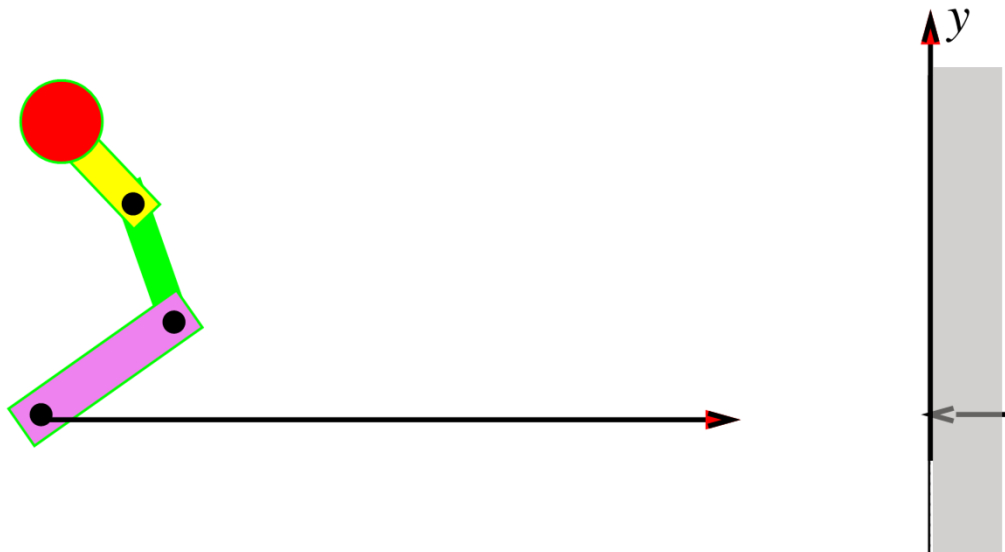
کنترل

برپایی

SETUP

فرض می‌کنیم یک کنترل‌کننده پارامترهای کنترلی θ_0 «در نظر دارد».
که توسط نویز خراب شده است، با داشتن θ که از P_{θ_0} بیرون کشیده شده است.

خروجی: (مثلاً فاصله از مقصد) $y = F(\theta)$

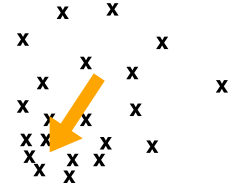
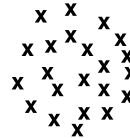


کنترل

الگوریتم یادگیری ساده: گرادیان تصادفی

SIMPLE LEARNING ALGORITHM: STOCHASTIC GRADIENTMinimize $E_\theta[y^2]$ by gradient descent:

$$\begin{aligned}
 \nabla_{\theta_0} E_\theta[y^2] &= \nabla_{\theta_0} \int P_{\theta_0}(\theta) F(\theta)^2 d\theta \\
 &= \int \frac{\nabla_{\theta_0} P_{\theta_0}(\theta)}{P_{\theta_0}(\theta)} F(\theta)^2 P_{\theta_0}(\theta) d\theta \\
 &= E_\theta \left[\frac{\nabla_{\theta_0} P_{\theta_0}(\theta)}{P_{\theta_0}(\theta)} y^2 \right]
 \end{aligned}$$

Given samples (θ_j, y_j) , $j = 1, \dots, N$, we have

$$\nabla_{\theta_0} \hat{E}_\theta[y^2] = \frac{1}{N} \sum_{j=1}^N \frac{\nabla_{\theta_0} P_{\theta_0}(\theta_j)}{P_{\theta_0}(\theta_j)} y_j^2$$

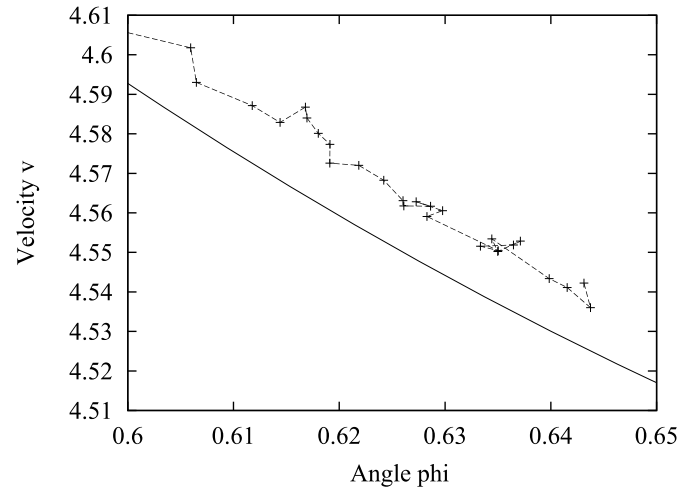
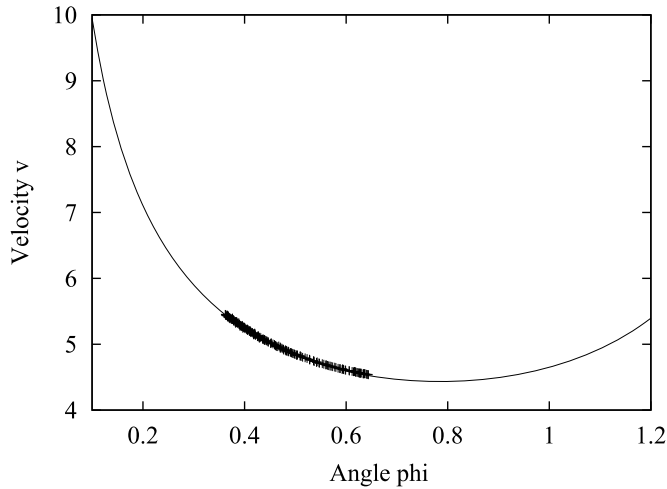
For Gaussian noise with covariance Σ , i.e., $P_{\theta_0}(\theta) = N(\theta_0, \Sigma)$, we obtain

$$\nabla_{\theta_0} \hat{E}_\theta[y^2] = \frac{1}{N} \sum_{j=1}^N \Sigma^{-1} (\theta_j - \theta_0) y_j^2$$

کنترل

الگوریتم یادگیری ساده: گرادیان تصادفی: نتایج

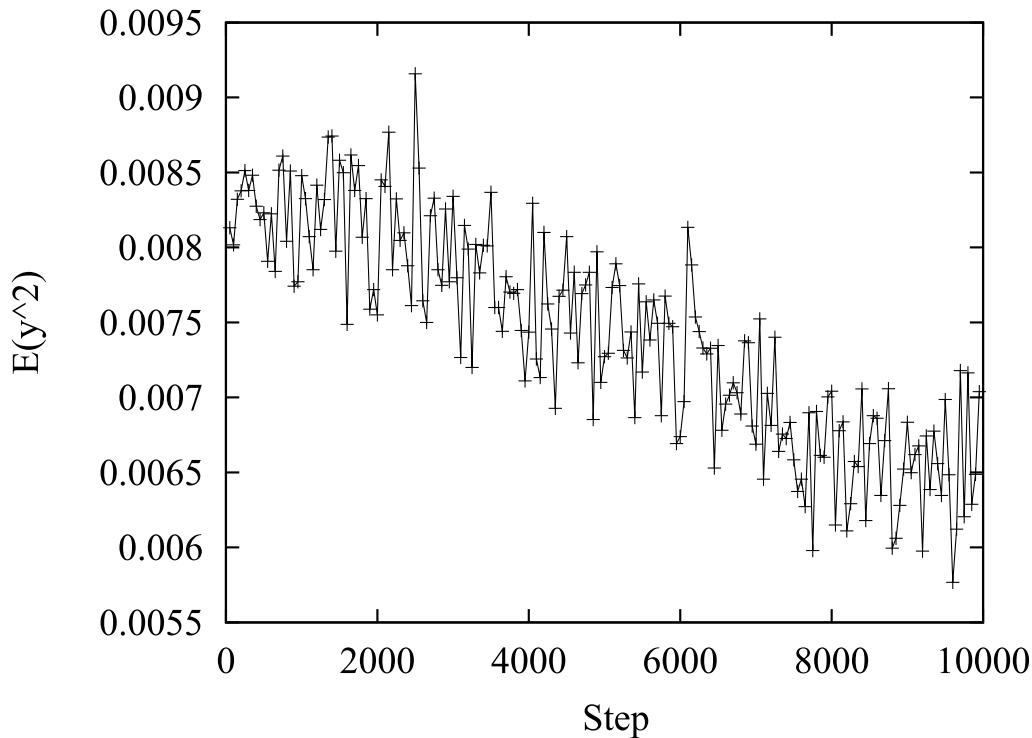
SIMPLE LEARNING ALGORITHM: STOCHASTIC GRADIENT



کنترل

الگوریتم یادگیری ساده: گرادیان تصادفی: گام‌های یادگیری

SIMPLE LEARNING ALGORITHM: STOCHASTIC GRADIENT

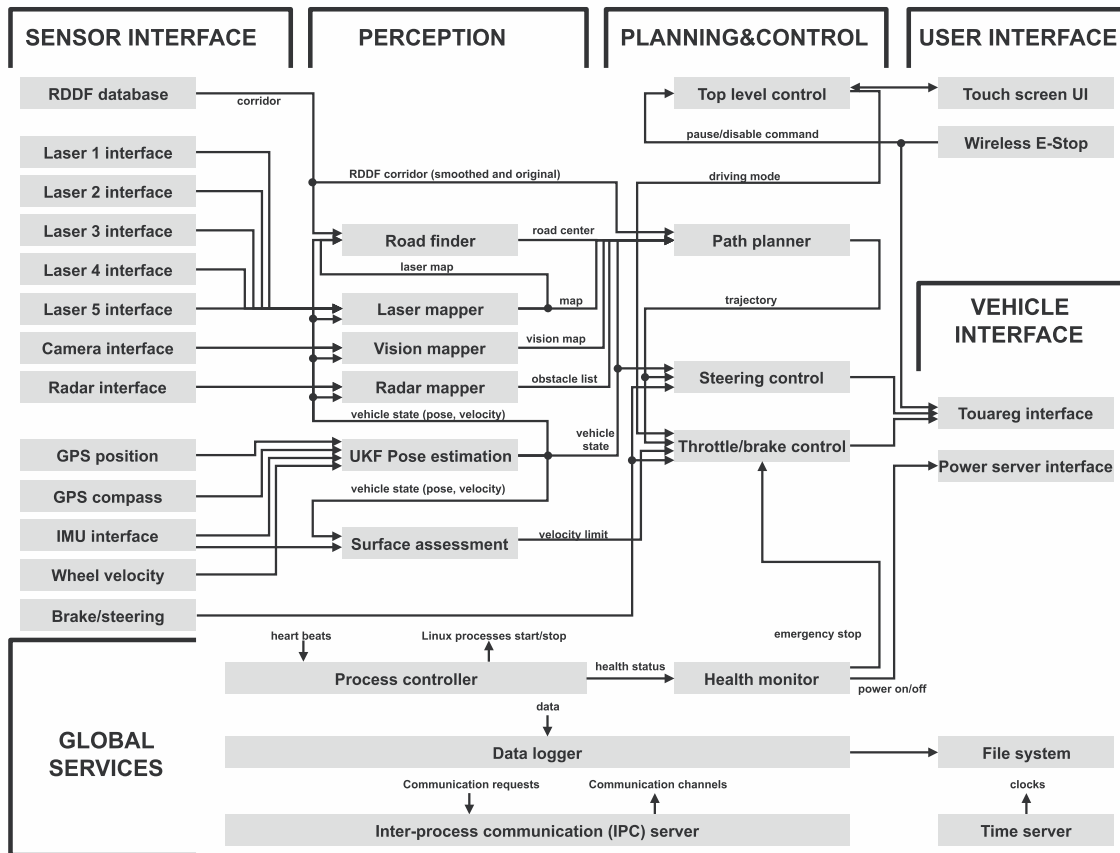


۷

معماری‌های نرم‌افزاری رباتیک

معماری نرم‌افزاری رباتیکی

معماری نرم‌افزاری یک ربات خودرو



هوش مصنوعی

کنش‌گری: رباتیک



دامنه‌های
کاربردی

استفاده از رباتیک

کاربردها

مراقبت‌های
بهداشتی

Health Care

محیط‌های
پرخطر

*Hazardous
Environments*

حمل و نقل

Transportation

کشاورزی

Agriculture

صنعت

Industry

حفاظت

Protection

اکتشاف

Exploration

افزودن به
توان بشر

*Human
Augmentation*

سرگرمی

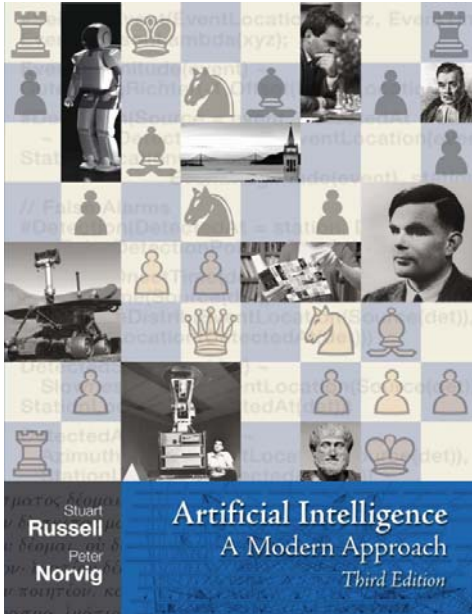
Entertainment

خدمات
شخصی

*Personal
Services*

۹

منابع،
مطالعه،
تکلیف



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

Chapter 25

25 ROBOTICS

In which agents are endowed with physical effectors with which to do mischief.

25.1 INTRODUCTION

ROBOT	Robots are physical agents that perform tasks by manipulating the physical world. To do so, they are equipped with effectors such as legs, wheels, joints, and grippers. Effectors have a single purpose: to assert physical forces on the environment.¹ Robots are also equipped with sensors, which allow them to perceive their environment. Present day robotics employs a diverse set of sensors, including cameras and lasers to measure the environment, and gyroscopes and accelerometers to measure the robot's own motion. Most of today's robots fall into one of three primary categories. Manipulators, or robot arms (Figure 25.1(a)), are physically anchored to their workplace, for example in a factory assembly line or on the International Space Station. Manipulator motion usually involves a chain of controllable joints, enabling such robots to place their effectors in any position within the workplace. Manipulators are by far the most common type of industrial robots, with approximately one million units installed worldwide. Some mobile manipulators are used in hospitals to assist surgeons. Few car manufacturers could survive without robotic manipulators, and some manipulators have even been used to generate original artwork. The second category is the mobile robot. Mobile robots move about their environment using wheels, legs, or similar mechanisms. They have been put to use delivering food in hospitals, moving containers at loading docks, and similar tasks. Unmanned ground vehicles, or UGVs, drive autonomously on streets, highways, and off-road. The planetary rover shown in Figure 25.2(b) explored Mars for a period of 3 months in 1997. Subsequent NASA robots include the twin Mars Exploration Rovers (one is depicted on the cover of this book), which landed in 2003 and were still operating six years later. Other types of mobile robots include unmanned air vehicles (UAVs), commonly used for surveillance, crop-spraying, and
EFFECTOR	
SENSOR	
MANIPULATOR	
MOBILE ROBOT	
UGV	PLANETARY ROVER
UAV	

¹ In Chapter 2 we talked about **actuators**, not effectors. Here we distinguish the effector (the physical device) from the actuator (the control line that communicates a command to the effector).