Introducción al Aprendizaje de Máquina I

Fabio A. González Ph.D.

Depto. de Ing. de Sistemas e Industrial Universidad Nacional de Colombia, Bogotá

8 de febrero de 2007

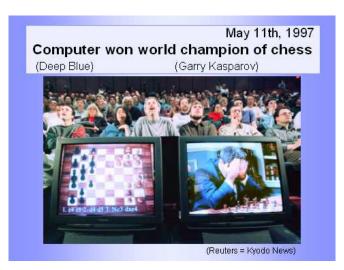
Contenido

- Introducción
 - Deep Blue
 - Darpa Grand Challenge
- 2 Aprendizaje de Máquina
 - Qué es Aprendizaje?
 - Definición de Problemas de Aprendizaje
 - Diseño de Sistema de Aprendizaje

Dos Hitos en el Desarrollo de la Inteligencia Artificial

- Mayo de 1997: Deep Blue vence a Kasparov
- Octubre de 2005: Stanley gana el Darpa Grand Challenge

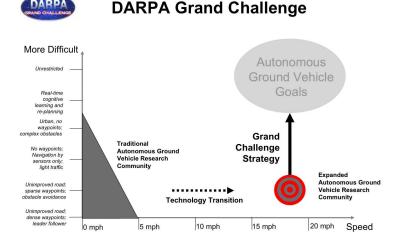
El Match



Deep Blue

- Primera máquina en vencer un campeón mundial de ajedrez en una partida (1996) y en un match (1997)
- Computador paralelo de 30 nodos (RS/6000) más 480 chips especializados para ajedrez
- Evaluaba 200,000,000 posiciones por segundo
- Podía evaluar hasta una profundidad de 12 jugadas
- Algoritmo alpha-beta muy especializado, biblioteca de aperturas y finales

Darpa Grand Challenge: Objetivo



Darpa Grand Challenge: Sucesos

- 2004: recorrer 140 millas en el desierto en menos de 10 horas.
- Premio de US\$1 millón
- Ningún equipo terminó. El mejor ubicado recorrió sólo 8 millas.
- 2005: recorrer 132 millas en el desierto en menos de 10 horas
- Premio de US\$2 millones
- Arrancaron 23 equipos, terminaron
- El ganador (Stanley de la U de Stanford) lo hizo en 6h 53m (~20mph)





Darpa Grand Challenge 2005



El Ganador: Stanley

- 6 procesadores pentium (2 manejo, 1 visión, 1 captura datos, 2 backup)
- GPS
- 5 unidades de láser para medida y detección del espacio circundante
- Guiado inercial (3 giroscopios y 3 acelerometros)
- Cámara de video
- Técnicas de robótica probabilística basada en algoritmos de aprendizaje





Cómo Aprende Stanley?

- El vehículo es manejado por un humano en diferentes condiciones de terreno
- El sistema recolecta información de todos los sensores
- Esta información es usado para entrenar un modelo que discrimina zonas segura de inseguras (obstáculos)
- Sólo 15 minutos de entrenamiento
- Redujo los falsos positivos de 1:8 a 1:50.000

Aprendizaje

de acuerdo con Wikipedia:

El aprendizaje es el proceso de adquirir conocimiento, habilidades, actitudes o valores, a través del estudio, la experiencia o la enseñanza; dicho proceso origina un cambio persistente, medible y específico en el comportamiento de un individuo y, según algunas teorías, hace que el mismo formule un constructo mental nuevo o que revise uno previo.

Aprendizaje de Máquina (1)

"Find a bug in a program, and fix it, and the program will work today. Show the program how to find and fix a bug, and the program will work forever."

Oliver G. Selfridge, Al's Greatest Trends and Controversies

Aprendizaje de Máquina (2)

Programar sistemas que aprendan:

Sistemas capaces de optimizar un criterio de desempeño usando datos de ejemplo o experiencia pasada.

Problemas de Aprendizaje

Se dice que un programa aprende de una experiencia E con respecto a una clase de tareas T y medida de desempeño P, si su desempeño en las tareas en T, de acuerdo con la medida P, mejora con la experiencia E.

Ejemplos (1)

Aprender a jugar damas:

- Tarea T: jugar damas
- Medida de desempeño P: porcentaje de juegos ganados contra oponentes
- Experiencia de entrenamiento E: jugar partidas de práctica contra si mismo

Ejemplos (2)

Aprender a reconocer escritura manuscrita:

- Tarea T: reconocer y clasificar palabras manuscritas en imágenes
- Medida de desempeño P: porcentaje de palabras correctamente clasificadas
- Experiencia de entrenamiento E: una base de datos de palabras manuscritas clasificadas

Ejemplos (3)

Entrenar un robot conductor:

- Tarea T: manejar en una autopista usando sensores de visión
- Medida de desempeño P: distancia promedio recorrida antes de cometer un error
- Experiencia de entrenamiento E: una secuencia de imágenes y comandos de dirección registrados mientras se observa un conductor humano

Pasos

- Escoger la experiencia de entrenamiento
- Escoger la función objetivo
- Escoger la representación de la función objetivo
- Escoger un algoritmo para aprender la función objetivo
- Diseño final

Experiencia de Entrenamiento

- Retroalimentación directa o indirecta
- Grado de control sobre la secuencia de ejemplos de entrenamiento
- Representatividad de la distribución de ejemplos de entrenamiento

Aprender a jugar damas:

- Tarea T: jugar damas
- Medida de desempeño P: porcentaje de juegos ganados contra oponentes
- Experiencia de entrenamiento E: jugar partidas de práctica contra si mismo

Función Objetivo

- Qué tipo de conocimiento se va a aprender?
- Cómo será usado este conocimiento por el sistema?
- Opción 1: selección de movimientos

ChooseMove :
$$B \rightarrow M$$

B:tableros, M: movimientos

Opción 2: función de evaluación

$$V: B \to \mathbb{R}$$

Representación de la Función Objetivo

- Dada la función objetivo V, se debe escoger una representación de la función \hat{V} a ser aprendida
- $\hat{V}(b) = w_0 + w_1 x_1 + w_2 x_2 + w_3 x_3 + w_4 x_4 + w_5 x_5 + w_6 x_6$
- x_i: características del tablero
- w_i: pesos relativos de la características

Aprendizaje la Función Objetivo (1)

• Conjunto de entrenamiento:

$$< b_i, V_{train}(b_i) > i = 1, ..., n$$

Estimación de valores de entrenamiento:

$$V_{train}(b) \leftarrow V'(Successor(b))$$

Error de entrenamiento:

$$E = \sum_{i=1}^{n} (V_{train}(b) - V'(b))^{2}$$

Aprendizaje la Función Objetivo (2)

Minimizar E usando Mínimos Cuadrados (LMS)

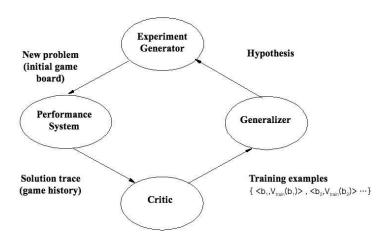
LMS

Para cada ejemplo $< b, V_{train}(b) >$:

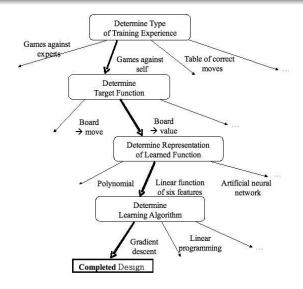
- Use los pesos actuales para calcular V'(b)
- Para cada peso w_i, actualícelo con:

$$w_i \leftarrow w_i + \eta(V_{train}(b) - V'(b))x_i$$

Diseño final



Opciones de Diseño





Mitchell, T. M. 1997 Machine Learning. 1st. McGraw-Hill Higher Education. (Chapter 1)