
AGENTE ADAPTABLE, APRENDIZAJE Y ESTRUCTURA DEL AMBIENTE: UN ENFOQUE ALTERNATIVO

*Arturo Lara Rivero**

Uno de los fundamentos de la teoría económica evolutiva es el concepto de “rutina”. ¿Qué tan fecundo ha sido este concepto, acuñado por Nelson y Winter en su famoso libro de 1982, *Una teoría evolutiva del cambio económico*? ¿Tiene futuro el concepto de rutina? Casi un cuarto de siglo después, ellos mismos, junto con otros autores, hacen esta pregunta e identifican dos problemas básicos: el concepto es ambiguo y no ha estimulado un trabajo experimental riguroso que ayude a refinar la teoría (Becker et al., 2005). Otros autores afines reconocen las dificultades para precisarlo (Cohen et al., 1996): la anarquía terminológica y la falta de coherencia (Dosi et al., 2000; Becker, 2004, y Felin y Foss, 2004), los problemas teóricos del programa de investigación y el estatus empírico (Murmman et al., 2003; Winter, 2003, y Becker, 2004a y 2004b). ¿Es posible que estas dificultades estén asociadas a la visión del agente que dio lugar el concepto de “rutina”?

¿Hasta qué punto el comportamiento del agente económico está gobernado por rutinas? Existen varias respuestas a esta pregunta. La teoría neoclásica concibe al agente como un *daimon* con propiedades míticas, en particular, con una inmensa capacidad de cómputo y una extraordinaria habilidad matemática. En la teoría económica evolutiva domina la concepción del agente guiado por rutinas, más limitado y miope; torpe, en comparación con el agente neoclásico. Y propone un modelo del agente atrapado en la vecindad de su conocimiento

* Post-Doctorado en Administración de la Tecnología en la Universidad de Quebec. Profesor del Departamento de Producción Económica y Coordinador del Programa de Estudios sobre Complejidad, Cognición e Instituciones, Universidad Autónoma Metropolitana, Xochimilco, México, [alara@correo.xoc.uam.mx]. Esta investigación forma parte del proyecto de investigación No. 156204, “Sistemas Complejos Adaptables y Cooperación Tecnológica”, patrocinado por el . Fecha de recepción: 20 de enero de 2012, fecha de modificación: 12 de abril de 2012, fecha de aceptación: 13 de abril de 2012.

local, que aprende de la experiencia, por ensayo y error; en el que solo encaja incidentalmente la evidencia científica actual. ¿Es adecuada esta concepción? ¿Hay que concebir al agente como un sujeto más que como un autómatas? El agente está programado y a la vez es capaz de enfrentar la incertidumbre formando modelos internos y expectativas acerca de la estructura y la dinámica del mundo¹. Es preciso entonces atribuirle conciencia, imaginación y voluntad. Utilizando el marco evolutivo de Darwin –lo que Hodgson (2001, 2004 y 2007) y Hodgson y Knudsen (2004) llaman “darwinismo universal”²– y el concepto de práctica³, este trabajo reconstruye los procesos de aprendizaje del agente adaptable (Simon, 1969; Holland, 2004 y Nooteboom, 2000).

Las preguntas básicas son las siguientes: ¿en la reconstrucción del comportamiento de los agentes adaptables se deben combinar la concepción de agente racional y la de agente programado?, ¿cuáles son los mecanismos de aprendizaje que debemos atribuirles, y es posible estudiarlos utilizando el marco teórico darwinista?, ¿por qué se debe considerar la estructura del mundo y cómo interactúa con las restricciones cognitivas del agente adaptable?, ¿es necesario un nuevo concepto que integre el aprendizaje *ex ante* y el aprendizaje *ex post*, lo cognitivo y lo emocional, los procesos automáticos y controlados?

La primera sección contrasta los conceptos de agente programado y de agente adaptable complejo, y la segunda presenta una nueva visión del aprendizaje y la estructura del agente. La sección siguiente amplía el análisis introduciendo la retroalimentación en los procesos de aprendizaje. La cuarta sección precisa la idea de agente incluyendo los conceptos de modelo interno y práctica, de aprendizaje *ex ante* y de aprendizaje *ex post*. En la quinta sección se muestra que la solución de problemas está sujeta a restricciones y, por ello, se considera el aprendizaje con arreglo a medios y fines. La última sección presenta las conclusiones.

¹ Es necesario rescatar la tradición de Simon (1957) y Cyert y March (1963) y refinar el concepto de racionalidad limitada. Gegirenzer y Selten (2001) revisan la literatura sobre el tema y abren una fecunda vía de reflexión congruente con esta tradición.

² El “darwinismo universal” consiste en aplicar los principios darwinistas –mutación, herencia y selección– a la explicación de todo sistema adaptativo complejo. Kauffman (1995) señala que para explicar los regímenes de complejidad existentes se debe añadir el principio de auto-organización.

³ El concepto de práctica, desarrollado por Kitcher (1993) y Martínez (2003), permite explicar el avance de la ciencia en forma realista y coherente. Este concepto de la filosofía de la ciencia se puede extender a la teoría económica pues ayuda a entender la evolución de los agentes adaptables. Una justificación particular es que Philip Kitcher (1993), John Holland (1998 y 2004) y Geoffrey Hodgson (1999 y 2007) buscan explicar los procesos evolutivos de la sociedad y la economía desde una perspectiva darwiniana.

AGENTE PROGRAMADO VS. AGENTE ADAPTABLE COMPLEJO

La teoría económica evolutiva propuesta por Nelson y Winter se basa en la “rutina”, a la que Cohen et al. definen como “la capacidad para el desempeño repetido en un contexto, aprendida por una organización en respuesta a presiones selectivas” (1996, 683). Este concepto –la unidad de análisis de la economía evolutiva (Becker, 2004)– dio ímpetu a la literatura sobre administración estratégica y llevó a formular los conceptos de capacidades (Teece et al., 1997), de competencias (Henderson y Cockburn, 1994) y de capacidades dinámicas (Eisenhardt y Martin, 2000).

Nelson y Winter (1982, 72) consideran analíticamente equivalentes las habilidades individuales y las rutinas organizacionales. La habilidad es “la capacidad para una secuencia de comportamiento coordinado que suele ser efectiva con respecto a los objetivos, dado el contexto” (ibíd., 73). Esta equivalencia lleva a que los autores subrayen dimensiones del aprendizaje que implican especialización, pérdida de flexibilidad y replicación del conocimiento, las cuales generan a su vez comportamientos mecánicos y estereotipados. En su libro, el concepto de rutina es sobrecargado con otros significados: variedad de comportamientos (heurísticas y estrategias), dimensiones cognitivas (memoria organizacional), incentivos y motivaciones (tregua organizacional). ¿Cuáles han sido las consecuencias? En primer lugar, la ambigüedad⁴. En segundo lugar, la supresión del agente y su sustitución por la organización. Nelson y Winter dan primacía al colectivismo metodológico (Hodgson, 2007) y diluyen la necesidad de una teoría del agente y de la organización como realidades irreductibles⁵. En tercer lugar, la ausencia de una explicación darwiniana

⁴ Como dicen Becker et al. (2005, 784): “Los investigadores a menudo eligen términos y definiciones diferentes para describir las rutinas y así contribuyen a dificultar la acumulación del conocimiento sobre las rutinas. Incluso dentro de la literatura inspirada por Nelson y Winter (1982) aún no se ha logrado una conceptualización y una terminología generalmente aceptadas”.

⁵ Aquí se alejan de la tradición de Herbert Simon. Mientras que este se centra en la toma de decisiones del agente individual caracterizado por una racionalidad acotada –los agentes económicos son “intencionalmente racionales solo en forma limitada” (Simon, 1988, xxv)– Nelson y Winter se centran en la organización y le dan primacía. Además, Simon considera necesario dar “un lugar al comportamiento racional”. Por otra parte, Williamson (1989, 56) considera que Nelson y Winter asumen formas de racionalidad débil u orgánica. Débil en comparación con la racionalidad maximizadora del enfoque neoclásico, y orgánica porque atribuyen racionalidad a la organización y no a los agentes individuales. La reducción del actor individual al actor colectivo tiene serias implicaciones metodológicas. Hodgson (2007) critica este enfoque y propone una alternativa: reconocer la doble causalidad entre el individuo y la organización, cuyas formas de existencia y propiedades son diferentes, y estudiar ambos niveles.

de las rutinas y las habilidades; Nelson y Winter no hacen explícitos los mecanismos y las propiedades evolutivas de las rutinas ni de las habilidades del agente individual. Además, no abordan una pregunta clave que vincula la racionalidad limitada del agente con la estructura del ambiente: desde el punto de vista cognitivo, ¿cómo interactúan el agente y el ambiente? Cuando estudiamos a los agentes adaptables, ¿tiene sentido tomar como unidad de análisis a la rutina? En esta sección y en la siguiente se propone una respuesta distinta que combina la biología evolutiva y la historia.

Durante miles de años nuestra especie ha construido programas que son escogidos por selección natural. ¿Es posible que la naturaleza haya programado el comportamiento en forma exhaustiva? ¿El agente es un simple autómatas programado? No hay posibilidad alguna de que la evolución haya preprogramado el comportamiento requerido para conducir a alta velocidad, aprender un nuevo idioma o interactuar a través de Internet. Es imposible que la evolución construya un programa casi infinito y, sobre todo, que anticipe las contingencias o situaciones inéditas que surgen en la práctica del agente. Además, el programa consumiría demasiada memoria y la “pérdida de flexibilidad sería catastrófica” (Ehrlich, 2005, 235). La explicación reduccionista es contraintuitiva y antinatural:

En el genoma humano existen unos 100.000 genes, y entre 100 y 100.000 billones de conexiones (sinapsis) entre más de un billón de células nerviosas que hay en nuestro cerebro [...] Hay al menos 1.000 millones de sinapsis por gen [...] Es claro que las características de esta red nerviosa solo pueden ser especificadas parcialmente por la información genética; el ambiente y la evolución cultural deben desempeñar un gran papel, con frecuencia dominante, en el establecimiento de las complejas redes nerviosas que modulan la conducta humana [...] Podemos decir que tenemos una ‘escasez de genes’ (Ehrlich, 2005, 233).

Los genes no pueden programar una respuesta apropiada para cada evento posible. En el curso de la historia evolutiva, nuestra capacidad cognitiva solo ha registrado una pequeña parte de los estímulos potenciales que existen en el ambiente. Tenemos miles de miles de millones de posibilidades de conectarnos con el mundo y representarlo. Esta reflexión es útil en el análisis del comportamiento programado⁶ *versus* el comportamiento basado en el libre albedrío.

La enorme complejidad de nuestros cerebros puede también [...] explicar el ‘libre albedrío’. Ninguna computadora moderna, aun si hubiese empezado a trabajar cuando comenzó la vida en la Tierra (hace quizá unos 4.000 millones de años), podría calcular con la suficiente velocidad para especificar todas las posibles ramificaciones de las interacciones [...] En la práctica, el cerebro humano ha evolucionado de forma que puede escoger deliberadamente opciones

⁶ Por los genes o por la cultura.

reales. ‘Cablear’ el cerebro para que almacene instrucciones específicas sería un grave ‘error de diseño’. La información del ambiente humano es mucho más extensa que la del genoma humano, y buena parte de ella ha sido creada por acciones humanas (ibíd., 234-235).

Este argumento se puede extender a todos los agentes adaptables complejos. Margulis y Sagan (2005, 178) sugieren: “quizás todos los seres vivos comparten nuestro sentido del libre albedrío”. Desde el punto de vista evolutivo, no sería viable un agente sustancialmente programado y, por tanto, incapaz de abrir y elegir opciones.

La naturaleza ha creado organismos capaces de enfrentar situaciones complejas, variables e inciertas. La selección natural nos ha provisto de capacidad para construir, actualizar y refinar modelos internos del mundo, en contextos de acción inéditos (Selten, 2001). Los agentes con comportamientos estereotipados tienen menor probabilidad de sobrevivir que los agentes con comportamientos más flexibles. Tiene mayor probabilidad de sobrevivir el agente que posee un sistema cognitivo flexible –para no caer en una situación caótica– y suficientemente estable para retener estructuras de conocimiento exitosas –sin caer en la rigidez–, es decir, programas conductuales a la vez parcialmente cerrados y abiertos. Los programas cerrados determinan el comportamiento del agente –y explotan el conocimiento exitoso–, los abiertos dejan alternativas –explorar y adaptarse al ambiente. Desde esta perspectiva, el agente realiza dos tipos de actividades cognitivas: de explotación y de exploración (cuadro 1).

– Las actividades de explotación usan el conocimiento existente. Su principal objetivo es explotar el conocimiento local, dentro de los límites de lo conocido. Se orientan a la selección y la estandarización de las prácticas exitosas. Por ello no generan novedad sino estabilidad, y refuerzan las rutinas.

– Las actividades de exploración transforman y amplían el espacio de búsqueda de soluciones. Abren oportunidades de aprendizaje, eliminan rutinas y crean otras, generan nuevos problemas e incertidumbres.

En su historia, el agente crea valores y hechos que le permiten combinar las actividades de exploración y explotación, simplificar y focalizar el espacio de soluciones, representar la realidad en forma acotada y manejable, y dar significado a su práctica. La historia del agente contribuye a concentrar la atención y a crear recursos cognitivos, organizacionales y materiales que potencian su práctica. La historia restringe y abre posibilidades.

¿Qué recursos tiene el agente para explotar/explorar problemas complejos? En la práctica individual se puede identificar un conjunto

de componentes –recursos– que permanecen relativamente “estables”: el *lenguaje* que utiliza para resolver problemas, las *preguntas* que considera problemas importantes, los *enunciados* (im genes, diagramas), los *patrones* (o esquemas) –buenos y defectuosos– que subyacen en sus explicaciones, los *ejemplos est ndar* y los *paradigmas* de experimentaci n y observaci n, los *instrumentos* y *herramientas*⁷.

Cuadro 1
Actividades de exploraci n y de explotaci n

Exploraci�n	Explotaci�n
Asociada al aprendizaje que transforma el espacio de posibles soluciones	Asociada al aprendizaje y la obtenci�n de ventajas en la competencia por recursos escasos
Se requiere para sobrevivir en el largo plazo	Se requiere para mantenerse en el corto plazo
Involucra el desarrollo de nuevas capacidades o cosas	Involucra el uso eficiente de las capacidades existentes
Asociada a situaciones que implican riesgo, variaci�n, experimentaci�n, juego, flexibilidad, descubrimiento e innovaci�n	Asociada a t�rminos como refinamiento, opci�n, producci�n, eficiencia, selecci�n, ejecuci�n
Los agentes adaptables que se dedican a actividades de exploraci�n en detrimento de la explotaci�n pueden obtener bajos beneficios y presentar ideas subdesarrolladas con pocas capacidades distintivas	Los agentes adaptables que se dedican a la explotaci�n en detrimento de la exploraci�n pueden quedar atrapados en un equilibrio sub�ptimo
Se asocia con la creaci�n de nuevas pr�cticas, productos y procesos	Asociada a la estandarizaci�n de pr�cticas, productos y procesos
Aumenta la probabilidad de lograr niveles de desempe�o superiores o inferiores a la tendencia hist�rica	Es probable que mantenga la tendencia hist�rica
Cuestiona lo establecido, puede implicar p�rdida de control y coordinaci�n	Requiere conservar la identidad, el conocimiento y las pr�cticas existentes con cierto control y coordinaci�n

Fuente: Nooteboom (2000), March (1991), Dijksterhuis et al. (1999), Lewin et al. (1999), Abernathy y Utterback (1978), Moreno y Lara (2009) y Croguennec y Lara (2007), elaboraci n propia.

Estos componentes son fruto de la interacci n social (entre agentes) y de las interacciones asociales (entre agentes y objetos). Como resultado de esas interacciones se crean tensiones y conflictos dentro de cada componente y entre componentes. La pr ctica es espec fica, diversa, din mica y multidimensional.

Con este marco anal tico, la secci n siguiente describe en forma estilizada los procesos involucrados en la evoluci n del agente adaptable complejo.

⁷ En el concepto de pr ctica integramos dos dimensiones ausentes en Kitcher (1993): el aprendizaje *ex ante* y el aprendizaje *ex post*, que son esenciales para entender la naturaleza de la exigencia de adaptaci n en condiciones de incertidumbre.

MECANISMOS, PROPIEDADES Y ESTRUCTURA DEL AGENTE

De amplio uso en la ciencia de la inteligencia artificial, el concepto de agente adaptable complejo nos proporciona una nomenclatura con una representación más precisa. Este concepto designa los sistemas de la naturaleza que tienen capacidad de adaptación. Un agente puede ser una persona, una ameba, etc. Es complejo porque está integrado por un gran número de elementos que interactúan en forma no lineal. Su manera de responder al ambiente y perseguir sus objetivos puede ser deliberada o no deliberada. A estas características se debe sumar la dimensión física del agente. Para Simon, es necesario

llamar la atención sobre la importancia crítica de la interfaz entre el medio y el sistema inteligente: los órganos sensoriales y motores que el último posee. Esta interfaz plantea algo que de diferentes maneras es el problema más delicado del diseño de un sistema adaptativo (Simon, 1987, 32).

Por ello es conveniente identificar los componentes que definen al agente adaptable. La arquitectura del agente está compuesta por los sensores físicos –que le permiten recoger información del mundo– y los actuadores físicos –que le permiten transformar el mundo material–. Ambos tipos funcionan como interfaces entre el medio interno y el ambiente. El programa es el conjunto de reglas que guían al agente, y cuyas funciones son interpretar el flujo de información que entra al sistema cognitivo, insertar esa información en la secuencia histórica del agente y orientar sus acciones. Por tanto:

AGENTE = ARQUITECTURA + PROGRAMAS

El agente adaptable complejo tiene capacidad para interactuar con su ambiente utilizando una arquitectura específica y programas o modelos internos específicos. Holland (2004) identifica un conjunto de mecanismos y propiedades, comunes a los sistemas adaptables complejos, que se sintetizan en el cuadro 2.

¿Cómo se forman estos mecanismos y propiedades? Según la explicación darwinista la capacidad cognitiva del agente es una red neuronal plástica y en blanco, que la historia evolutiva marcó y configuró (Dennet, 1999; Dawkins, 1993). El agente ha evolucionado en un mundo que tiene estructura, por ello su aparato cognitivo representa la estructura del mundo (Smith, 2003; Simon, 1956 y 1969). Su manera de organizar el mundo no es arbitraria.

En neurociencia y neuroeconomía, la teoría y los experimentos establecen que el ser humano combina procesos cognitivos y emocionales, distribuidos en diferentes subsistemas, organizados de manera

jerárquica, y con propiedades y mecanismos no reductibles. Esta nueva representación se presenta en el cuadro 3⁸.

Cuadro 2

Mecanismos y propiedades de los sistemas adaptables complejos

Propiedades	Mecanismos
Agregaciones. Es esencial la manifestación de comportamientos complejos a partir de las interacciones entre agentes menos complejos. Cuando los agentes se agregan se consideran meta-agentes.	Marbetes o etiquetas. Facilitan la visibilidad de propiedades (internas y externas) y con ello la interacción selectiva. Son armas útiles para la especialización y la cooperación.
No linealidad. Son sistemas muy sensibles a las condiciones iniciales. La interacción no es la simple suma de la actividad individual de los agentes. Es necesario tomar en cuenta la trayectoria histórica del agente.	Modelos internos. El agente que tiene capacidad para representar su medio ambiente –con muestras limitadas– puede anticipar las consecuencias. Sus oportunidades de supervivencia serán mayores cuanto más precisas sean las predicciones de sus modelos.
Flujos. Los agentes están conectados con el ambiente para intercambiar energía, información o materia. Los agentes son nodos – procesadores– y los conectores determinan las posibles interacciones.	Bloques de construcción. El agente tiene capacidad para descomponer en partes algo complejo, y para reagruparlas en distintas combinaciones que puede usar en diversas situaciones. Así se crean las jerarquías.
Diversidad. En la lucha por sobrevivir, los agentes aprenden, transforman el mundo y crean nuevos recursos. Estos recursos hacen posible la aparición de nuevos agentes. La diversidad es producto de la adaptación.	

Fuente: Holland (2004), elaboración propia.

El cuadro muestra dos dimensiones clave del funcionamiento neuronal. El *proceso controlado* procesa la información en forma serial, y cuando hay problemas tiende a ser evocado en forma deliberada, con un sentimiento de esfuerzo⁹. El *proceso automático*, el modo normal de funcionamiento del pensamiento, opera en forma paralela, sin esfuerzo, y no es accesible a la conciencia.

Debido a la arquitectura de ‘red’ masivamente interconectada de los sistemas neuronales, las computaciones que se hacen en una parte del cerebro pueden influir en cualquier otra computación, aunque no haya ninguna conexión lógica entre ellas (Camerer et al., 2005, 21).

⁸ Esta nueva cartografía de la capacidad del agente se basa en resultados experimentales. La neurociencia informa sus resultados a la psicología cognitiva y esta a la economía. A partir de Camerer et al. (2005), la neurociencia informa a la economía, sin mediación, un campo convergente que se llama neuroeconomía.

⁹ La programación dinámica y el árbol de decisiones son representaciones estilizadas de este proceso controlado (Simon, 1970).

Cuadro 3
Dos dimensiones del funcionamiento neuronal

	Cognitivo	Afectivo
Procesos controlados • Serial • Mucho esfuerzo • Deliberadamente evocado • Buen acceso introspectivo	I	II
Procesos automáticos • Paralelo • Sin esfuerzo • Reflexivo • Sin acceso introspectivo	III	IV

Fuente: Camerer et al. (2005, 16).

La posibilidad de procesar información en paralelo facilita la respuesta rápida, permite hacer multitareas en forma masiva y proporciona redundancia. El proceso automático se interrumpe cuando el agente enfrenta eventos inesperados o fuertes estados emocionales. Durante las crisis, en particular, debe modular la pugna entre sus propensiones automáticas y su necesidad de deliberación. ¿Qué papel juegan las emociones en este proceso? Para Simon (1989), una teoría que busque explicar la racionalidad como adaptación evolutiva debe explicar el papel de las emociones:

Para contar con algo similar a una teoría completa de la racionalidad humana, [debemos] entender el papel de la emoción [...] Una teoría conductual de la racionalidad, interesada en la atención como principal determinante de la elección, no disocia la emoción del pensamiento humano; tampoco, bajo ningún concepto, subestima los poderosos efectos de la emoción al establecer la agenda para resolver problemas humanos (Simon, 1989, 44-45).

Para la mayoría de los científicos que estudian las emociones, su aspecto esencial no son los estados afectivos asociados sino su papel en la motivación y en la formación de tendencias de acción, que son necesarios para sobrevivir (Frijda, 1986; Berkowitz, 1999).

Concentrar la atención –señala Herbert Simon– es una de las funciones principales de los procesos que llamamos emociones [...] Nuestra habilidad para enfrentar esa limitación y sobrevivir a pesar de ir paso a paso depende de los mecanismos, en particular los emotivos, que dan prioridad suprema en la agenda a los nuevos problemas de gran urgencia (Simon, 1989, 33-34).

Las emociones tienen valencia: son de signo positivo o negativo. Los estados emocionales producen interrogantes del tipo “ir/no ir”, que llevan a adoptar o a rechazar ciertos comportamientos (Zajonc, 1998). En cambio, los procesos cognitivos dan respuestas del tipo verdadero o falso. El sistema cognitivo por sí mismo no produce acción; para influir en el comportamiento humano requiere del concurso del sistema

afectivo, aunque no están perfectamente correlacionados (Camerer, 2005). Una gran parte del sistema cognitivo –percepción y lenguaje– y emocional –hambre, sed, dolor, pasión, deseo sexual– opera de manera automática (Buck, 1999).

¿De qué manera la selección natural elige a los agentes? Los agentes que no se conectan causal y emocionalmente con el mundo perecen; y los agentes que sí lo hacen se reproducen o se apropian de más recursos. Así la naturaleza se convierte en un mecanismo de “selección natural” del comportamiento¹⁰. Esta representación es coherente con los resultados de otras disciplinas y despierta el interés de la comunidad científica –en biología evolutiva, neurociencia, inteligencia artificial, psicología cognitiva, matemáticas y economía– por explicar las capacidades de los agentes adaptables.

APRENDIZAJE, RETROALIMENTACIÓN Y ESTRUCTURA DEL AMBIENTE

Cuando se requiere explorar el espacio de soluciones y no se tiene información alguna sobre las alternativas y consecuencias no queda otra opción que buscar de manera ciega¹¹. En alguna medida todos los procesos de solución de problemas siguen la vía de ensayo y error. Y “cuanto más difícil y novedoso sea el problema más probable será que se requieran más casos de ensayo y error para encontrar una solución” (Simon, 1969, 95). Se puede estilizar la secuencia evolutiva de aprendizaje por ensayo y error, del siguiente modo. Sea P el problema, TS las soluciones tentativas y EE la eliminación de errores.

La gráfica 1 muestra que al inicio un problema (P1) dispara el proceso de generación de soluciones tentativas (TS_n), al final del cual

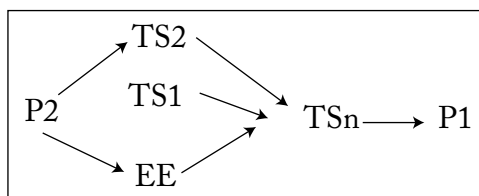
¹⁰ El conductismo establece la primacía de la experiencia y del mundo externo sobre el agente. No le interesa el fondo genético ni la historia evolutiva de la especie, solo tiene relevancia el ambiente. No le interesa la organización interna del agente, lo que cuenta es su capacidad para retener la estructura causal del mundo y almacenar esa información. La estructura del mundo determina la conducta del organismo. El conductismo estricto en psicología solo tiene interés histórico, está extinto como corriente de pensamiento. Esa manera de concebir al agente se retoma, aunque no en la forma extrema del conductismo, en la teoría conexionista de Rumelhart y McClelland (1986), en la cual la realidad, en particular los estímulos, imprime en las redes neuronales del agente las conexiones causales que luego le permitirán adaptarse y sobrevivir. Holland (1998 y 2004) es cercano al conexionismo.

¹¹ Todas las teorías del aprendizaje tienen un componente de ensayo y error (Campbell, 1997, 61). La evolución de los organismos se puede representar desde esta misma perspectiva. “Todo organismo se puede considerar como un sistema jerárquico de controles plásticos [...] Los subsistemas controlados hacen movimientos de ensayo y error que el sistema de control suprime en parte y restringe en parte” (Popper, 1992, 23).

se eliminan los errores y se retienen los ensayos exitosos (EE)¹², por selección natural. El mecanismo de selección elimina o fortalece, parcial o totalmente, las hipótesis o estrategias, o al agente (Axerold y Cohen, 2000). Como resultado de la práctica, el agente extrae información acerca del mundo y de sus recompensas. La naturaleza refuerza ciertos comportamientos en la medida en que cumplen un conjunto de condiciones:

1. Para que el agente retenga la relación entre una acción concreta y su resultado es necesario que la relación causal entre la acción y la consecuencia se “manifieste” claramente;
2. Cuando el resultado es positivo, el agente debe tener la capacidad para explotar las acciones concretas que tienen una relación causal *aparente* con el resultado¹³, y
3. El agente evitará las acciones que tengan una relación causal *aparente* con el resultado indeseable.

Gráfica 1
Evolución del conocimiento básico



Fuente: Popper (1992, 225).

El refuerzo enseña cuáles son las condiciones deseables y las indeseables; ello supone que las señales que envía el ambiente no son ambiguas y que ocurren inmediatamente después de la acción. ¿Es así como los agentes adaptables adquieren nuevos conocimientos fácticos del mundo, que el ambiente va seleccionando? La explicación anterior es incompleta, se requiere examinar atributos adicionales, de los problemas y del agente; es decir, la estructura del aprendizaje, que Hogarth (2002) sintetiza del modo siguiente.

La gráfica 2 presenta en forma estilizada dos dimensiones que definen la estructura del aprendizaje: la consecuencia de los errores (eje vertical) y la calidad de la retroalimentación (eje horizontal). La hipótesis central de esta taxonomía es que el aprendizaje depende de

¹² La creación de nuevas hipótesis se puede interpretar como una mutación.

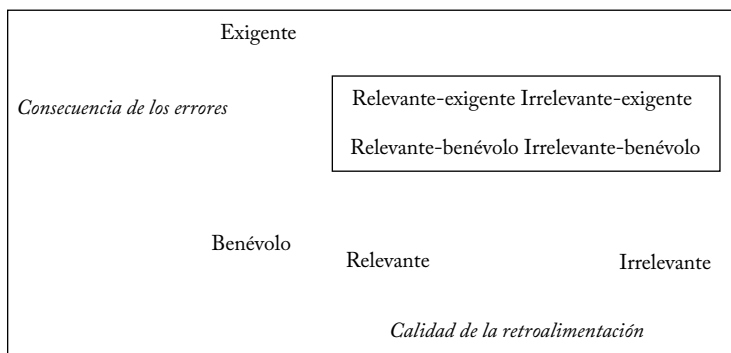
¹³ Aparente porque puede o no reflejar la causalidad del mundo (nivel ontológico); a veces los agentes ven causalidad donde no existe o no reconocen nexos causales cuando sí existen, etc.

la retroalimentación del ambiente y del tipo de consecuencias. Si la retroalimentación es ambigua, se retrasa o es incierta, el agente no tiene indicaciones o pistas para reconocer las consecuencias de sus acciones. Una información deficiente puede disolver las conexiones y el refuerzo, y crear ruido en la estrategia de aprendizaje. Una retroalimentación clara, rápida y precisa permite corregir y mejorar rápidamente el aprendizaje.

En el eje vertical se representan dos tipos de ambiente, uno exigente y el otro benévolo. Un ambiente exigente demanda decisiones precisas. Por ejemplo, las valoraciones y procedimientos de un cirujano, o de un piloto de autos de carreras, se reflejan rápidamente en el curso de los acontecimientos, que en el caso del médico puede significar la vida o la muerte del paciente, y en el del piloto llegar a la meta o sufrir un accidente de consecuencias fatales. También existen ambientes benévolos, como cuando al conducir un vehículo tomamos la calle equivocada: podemos corregir el error a bajo costo.

La gráfica 2 combina esas dos variables en cuatro cuadrantes para identificar las tensiones o exigencias de aprendizaje en cada ambiente. El aprendizaje es más fácil cuando la retroalimentación es relevante, y mejora cuando se transita de un ambiente benévolo a uno exigente, el cual demanda precisión. Cuando la retroalimentación es deficiente, ambigua o con ruido y el ambiente es benévolo, el agente puede permanecer atrincherado en una concepción supersticiosa del mundo, sin consecuencia o costo alguno. Y no puede seguir atrincherado cuando la retroalimentación es deficiente y los errores producen fuertes consecuencias.

Gráfica 2
Estructura del aprendizaje



Fuente: Hogarth (2002, 124).

Los problemas asociados a las diferentes estructuras del ambiente llevan a preguntar ¿qué estrategias siguen los agentes para identificar soluciones? En la siguiente sección se examinan distintas formas de aprendizaje que implican diferentes formas de exploración de posibles soluciones.

APRENDIZAJE BASADO EN MODELOS INTERNOS Y PROBLEMAS DÉBILMENTE DEFINIDOS

El agente ha evolucionado en un mundo donde enfrenta problemas débilmente definidos¹⁴, con señales contradictorias o de múltiples sentidos, con información incompleta, en circunstancias que favorecen la aparición de familias de problemas. En este contexto, no busca la “verdad” ni la consistencia lógica; se ocupa continuamente de resolver problemas con recursos cognitivos limitados. La exactitud y las reglas fijas son malas estrategias para sobrevivir. La lógica solo funciona si la información es completa¹⁵. Este ambiente exige rapidez y economía en la construcción de hipótesis. Por ello, sobrevive quien aprovecha los indicios o pistas que aparecen en el ambiente y luego amplifica e integra esos fragmentos de información en su representación del mundo (Simon, 1956; Selten, 2001).

¿Qué estrategia sigue el agente cuando no tiene experiencia ni conocimientos que le permitan identificar las pistas o claves para resolver problemas? Supongamos que es un agente reactivo simple, es decir, que solo responde a sus percepciones actuales y no guarda memoria de sus éxitos o fracasos. ¿En qué condiciones objetivas puede tener éxito? Primero, las alternativas y sus consecuencias deben ser totalmente observables para que pueda representar el problema. En segundo lugar, la retroalimentación del ambiente debe ser rápida y clara, de tal suerte que el agente pueda asociar la consecuencia con su acción en forma clara y temporalmente próxima. Y, en tercer lu-

¹⁴ De acuerdo con el grado de estructuración de los problemas, Newell y Simon (1977) identificaron dos tipos: problemas bien definidos y débilmente definidos. En los primeros, el agente puede considerar todos los elementos: el estado inicial, los operadores, las promesas y los estados de solución no son ambiguos, están bien definidos. Así puede elegir una solución satisfactoria. En los segundos, los elementos son desconocidos. Los operadores y los estados de solución no están bien definidos o son ambiguos. Requieren integrar diferentes campos de conocimiento y suelen tener varias soluciones (o ser insolubles), así como múltiples criterios para evaluarlas.

¹⁵ El agente no sigue las reglas de la lógica o el cálculo de probabilidades –como sostiene la economía neoclásica– sino que responde a la necesidad de enfrentar, con recursos limitados, problemas débilmente definidos (Simon, 1969; Kahneman et al., 1982; Gigerenzer y Selten, 2001; Gigerenzer, 2001).

gar, debe tener la capacidad para procesar esa información en poco tiempo y a bajo costo.

Los problemas no son totalmente observables y la respuesta del ambiente no siempre se desencadena después de la acción, puede retrasarse o no expresar claramente la consecuencia de la acción. Y, aun contando con información clara y señales rápidas, los problemas de búsqueda –de complejidad exponencial– no se pueden resolver sin acumulación de información previa, salvo en casos limitados. La manera más efectiva para manejar la visibilidad parcial es almacenar información de las partes del mundo no observables. ¿Cómo? Con modelos internos. Podemos imaginar un proceso de selección natural en el que los agentes que construyen modelos internos congruentes con el mundo se desempeñan mejor y tienen mayores posibilidades de reproducirse y de subsistir. Los otros perecerán¹⁶.

¿Hasta que punto el método o heurística de ensayo-error “ciego” puede explicar el aprendizaje de los agentes adaptables? En opinión de Johnson-Laird:

El método puro de ‘ensayo-error’ se parece a la evolución de las especies, conforme a la teoría neodarwiniana. Solo funciona si hay una oportunidad razonable de converger al programa requerido mediante una serie de pasos graduales, en cada uno de los cuales exista una probabilidad razonable de que se produzca por azar, y en los que se mantenga con éxito a fin de conducir a la siguiente mejora. Las oportunidades de adquirir una habilidad relevante usando un método neodarwiniano no restringido son prácticamente insignificantes, tal como descubrieron los expertos en inteligencia artificial en los años sesenta cuando fracasaron los programas basados en dicho método (Johnson-Laird, 2000, 127).

El método de ensayo y error “no opera mediante ensayos aleatorios [...] debe haber al menos una ‘secuela’” (Popper, 1992, 227). Debido a que el agente construye un modelo del mundo que le permite aprender de sus errores. Para Simon “el ensayo y error no es completamente ciego o al azar; es altamente selectivo” (1969, 95). Si bien el aprendizaje por ensayo y error depende de la repetición de la misma tarea, también es cierto que “sin esperar pasivamente que las repeticiones nos impriman o impongan regularidades, tratamos activamente de imponerle regularidades al mundo” (Popper, 1992, 46)¹⁷. Esto es posible porque representamos el mundo a través de modelos internos y nos servimos

¹⁶ El conocimiento de “cómo funciona el mundo”, tanto si corresponde a un circuito booleano simple o a teorías científicas, se denomina modelo del mundo. Se reconocen dos tipos de modelos: internos y externos (Holland, 2004).

¹⁷ En esta mismo sentido, Simon (1989) advirtió que había que ser cautelosos al aplicar las ideas darwinianas al estudio de la sociedad; en particular, con respecto a los supuestos estadísticos.

de esa representación para construir expectativas¹⁸. Como veremos a continuación.

APRENDIZAJE BASADO EN MODELOS INTERNOS Y APRENDIZAJE EX ANTE

El agente aprende al revisar, organizar y mejorar sus modelos internos. Por ejemplo, el arquero que busca mejorar sus disparos al revisar sus conjeturas. Por esa vía mejora su desempeño, pues en este caso el ambiente no da señales precisas de la complejidad de la trayectoria de cada disparo. Aquí el aprendizaje es fruto de un agente que procesa el mundo de manera activa (Gigerenzer, 2001; Todd, 2001).

El agente procesa la información proveniente de los órganos de los sentidos, reconoce y correlaciona el estímulo con experiencias anteriores y elabora una respuesta¹⁹. A través de la práctica, retiene redes de conexiones causales mediante la regla “si \Rightarrow entonces” (condición-acción) que, a la postre, se traducen en capacidad para reconocer patrones (Newell y Simon, 1977; Holland, 2004)²⁰.

Cada vez que el agente se expone a una situación similar, fortalece las viejas conexiones²¹. Y cuanto más cercanas y semejantes sean sus experiencias mayor será la interacción entre las redes de conexiones, lo cual lleva a que un conjunto de esas conexiones se transforme de memoria de corto plazo en memoria de largo plazo (Johnson-Laird, 2000). Lo que se convierte en memoria de largo plazo es el núcleo común de las redes superpuestas. Este núcleo no constituye una conexión singular sino un conjunto de propiedades compartidas por una extensa clase de circunstancias físicas, sociales o lingüísticas, anidadas jerárquicamente y útiles para sobrevivir. Lo relevante en este proceso no son las conexiones individuales aisladas sino el patrón de interacción y de agregación de los modelos internos

¹⁸ A diferencia de la teoría conductista, la teoría cognitiva considera al agente como un actor activo.

¹⁹ Una cosa es reconocer la importancia de las recompensas y otra muy distinta sustituir la explicación del agente por el nexo acción-recompensa, como hacía el conductismo.

²⁰ El cerebro puede ejecutar hasta 200 billones de operaciones en un segundo, en forma paralela. La deliberación consciente es una parte diminuta de la inteligencia. Algunos psicólogos creen que el pensamiento serial y deliberativo corresponde apenas al 3%. La memoria procedimental permite que la parte deliberativa esté libre para explorar o resolver problemas. Este 3% es crítico en la construcción de modelos internos y en la formación de estrategias con pocos recursos y poco tiempo disponible.

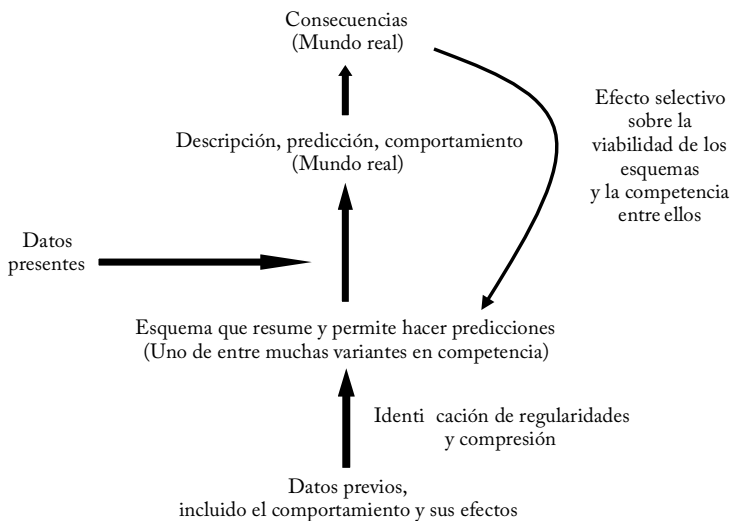
²¹ En psicología cognitiva, el conexionismo actual combina las ideas de Rumelhart y McClelland (1986) con las teorías que reconocen estructuras innatas –genéticamente programadas– de aprendizaje (Pinker, 2003).

(Holland, 2004). Desde esta perspectiva, un solo modelo interno o una sola neurona no pueden hacer mucho por sí solos. La capacidad para resolver problemas es una propiedad emergente de los modelos internos que interactúan, unos de manera masiva y paralela, y otros de manera secuencial.

Los modelos internos compiten y cooperan entre sí²², buscando influir en las decisiones y guiar las acciones²³. La experiencia reconfigura continuamente la población de modelos internos, y dicha población modifica la forma en que el agente percibe su trato con el mundo, transformando la realidad y a la vez su naturaleza interna²⁴.

Gráfica 3

Esquema de funcionamiento de un sistema complejo adaptativo



Fuente: Gell-Mann (1995, 43).

Gell-Mann (1995) describe en forma estilizada el proceso cognitivo mediante el cual el agente procesa información (gráfica 3). El ciclo se inicia cuando el agente, basado en datos anteriores –incluido el comportamiento y sus efectos– percibe regularidades, condensán-

²² Utilizando *mecanismos de marbeteado* (Holland, 2004).

²³ Cooperan cuando un modelo específico no puede representar el curso de acción y, por ende, se requiere el concurso de los modelos internos generales. En cambio, cuando los modelos generales no son suficientemente precisos para organizar la práctica emergen modelos internos específicos, provistos de mayor y más precisa información (Holland et al, 1989; Holland, 2004).

²⁴ Corriente causal de interacción ascendente y descendente (Hodgson, 1999). Marx llamó “praxis” a esta dialéctica sujeto-mundo.

dolas en un esquema o modelo interno. Los modelos internos le permiten anticipar consecuencias y elegir la mejor alternativa posible. Una característica fundamental es que la revisión se efectúa “internamente”, simulando las posibilidades prácticas y eligiendo *ex ante* el curso a seguir. Así no pone en riesgo sus recursos, su tiempo, su estrategia o su propia existencia. Una vez que una secuencia de modelos internos toma el curso de acción, se ponen en tensión la descripción causal del evento, la predicción y el comportamiento en el mundo real. El proceso de retroalimentación ejerce una “presión selectiva” sobre la población de modelos internos en competencia, conservando los que mejor contribuyan a resolver problemas y eliminando los incorrectos.

¿La capacidad para predecir y elegir es exclusiva de los seres humanos o es una capacidad universal de los agentes adaptables, con distintos grados y niveles de profundidad? A este respecto la humanidad no pertenece a una clase especial, única y cualitativamente superior. Es una especie animal y no está por “encima” de la naturaleza. Por ello es conveniente tener en cuenta la forma en que los biólogos representan a los agentes adaptables, bien sean amebas o seres humanos.

Los agentes adaptables no solo toman nutrientes del mundo que los rodea sino que procesan –en grado y profundidad diferentes– hechos, experiencias e impresiones sensoriales (Ehrlich, 2005). En opinión de Kauffman (2003), este problema se puede plantear desde el punto de vista semántico: un agente molecular que se introduce en un agente autónomo puede ser alimento, veneno, señal, neutro u otra cosa. El agente sobrevive, porque tiene una semántica interna –de naturaleza química– que le permite predecir, por ejemplo, que “hay más glucosa en esa dirección que en aquella”.

En un agente autónomo la simple química puede alojar símbolos y signos en el pleno sentido de estas palabras [...] si el receptor es un agente autónomo, como una bacteria, y la molécula entrante es el signo-símbolo de “paramecio ameba a la vista” y, gracias a ello, la bacteria evita convertirse en almuerzo nadando lejos; esa secuencia de eventos está cargada de semántica [...] Un agente autónomo es una cierta conjunción de materia, energía y organización a la que es posible atribuir propósito en el sentido de capacidad de obrar en su propio beneficio (Kauffman, 2003, 160).

En suma, la bacteria representa su mundo y usa ese conocimiento para adaptarse. Dicho conocimiento se puede representar como una regla que establece que a una condición específica le corresponde una respuesta u acción: si A entonces B. Estas reglas, que Holland (2004) llama “modelos internos”, y que se condensan en los genes o en la cultura, sintetizan las lecciones de supervivencia aprendidas durante

millones de años de evolución. El bioquímico Daniel Koshland reflexiona sobre las capacidades de las procariontas:

‘Elección’, ‘discriminación’, ‘memoria’, ‘aprendizaje’, ‘instinto’, ‘juicio’ y ‘adaptación’ son palabras que normalmente identificamos con procesos nerviosos superiores. Pero, en cierto sentido, se puede decir que una bacteria posee todas estas propiedades [...] Sería insensato concluir que las analogías solo son semánticas, pues parece haber relaciones subyacentes en mecanismos moleculares y funciones biológicas. Por ejemplo, el aprendizaje en las especies superiores implica sucesos a largo plazo e interacciones complejas, pero la síntesis enzimática inducida debe considerarse como uno de los dispositivos moleculares más probables para fijar algunas conexiones neuronales y eliminar otras. La diferencia entre instinto y aprendizaje se convierte en una cuestión de escala temporal, no de principio (Koshland, 1992, 1055-1063).

A través de los modelos internos –sujetos a variación y a presiones selectivas– los agentes han desarrollado un mecanismo de anticipación –implícita o explícita– de las consecuencias de sus acciones o de las acciones de otros agentes. Los procesos evolutivos han creado agentes adaptables con “poder cognitivo” para predecir estados del mundo y moldearlo en su beneficio (Gell-Mann, 1995).

¿Cuál es la diferencia esencial entre el aprendizaje *ex post* y el aprendizaje *ex ante*? Mientras que en el aprendizaje *ex post* no hay incertidumbre –los acontecimientos están consumados– en el aprendizaje *ex ante* el agente debe tomar decisiones riesgosas en poco tiempo, con pocos recursos y alta incertidumbre. ¿Cuáles son las implicaciones de que los agentes tengan capacidad para explorar más allá de su experiencia, para simular el futuro? El concepto de “aprendizaje *ex ante*” ayuda a dilucidar la naturaleza del descubrimiento inductivo y de la expansión del conocimiento.

MODELOS INTERNOS, INDUCCIÓN Y HEURÍSTICA DEL DESCUBRIMIENTO

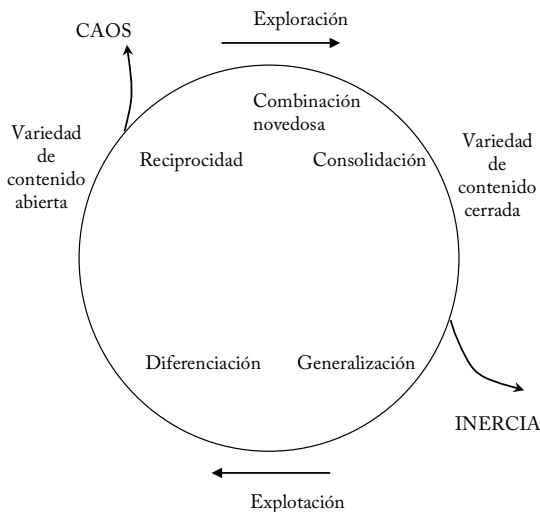
El agente dotado de modelos internos –capaz de simular internamente secuencias complejas de acción– puede requerir un solo ensayo para hacer buenas inferencias, sin una voluminosa acumulación de datos o estímulos del mundo²⁵. Todo agente debe resolver problemas y esto lo lleva a explotar lo que sabe, a extender sus conocimientos a otros campos. El agente aprende a asociar el evento A con el evento B. Este proceso de inducción y generalización no se debe a una reducción y comparación lógica de las conjeturas, sino al proceso darwiniano de competencia/cooperación de los modelos internos.

²⁵ En el proceso de aprendizaje los agentes generan nuevos órganos, instrumentos, comportamiento e hipótesis.

Debido a que las personas tienen poco o ningún acceso a estos procesos, o control volitivo sobre ellos, y a que se desarrollaron para resolver problemas de importancia evolutiva y no de dictámenes lógicos, el comportamiento que generan estos procesos no sigue necesariamente los axiomas normativos de inferencia y elección (Camerer, 2005, 11).

Por ello hay que entender cómo se realizan los procesos de inducción. Para nuestros propósitos, cabe destacar la heurística del descubrimiento que sugiere Bart Nooteboom (2000) porque explica cómo evoluciona la práctica de explotación/exploración y reconstruye y explica el proceso de expansión del conocimiento²⁶. Esta heurística consta de cuatro pasos: consolidación, generalización, diferenciación y reciprocación (gráfica 4)²⁷.

Gráfica 4
Heurística del descubrimiento



Fuente: Nooteboom (2000, 184).

– Consolidación. En este paso, el lenguaje, el conocimiento, la tecnología y la organización se consolidan en prácticas estándar que sirven de base para una explotación eficiente. Los problemas mal o débilmente definidos se convierten en problemas bien definidos. El producto de la consolidación puede servir como plataforma para

²⁶ Su explicación evita las dos visiones extremas: la del agente perfectamente racional y la del agente programado supra socializado.

²⁷ Kitcher (1993) identifica algunas etapas del progreso conceptual, que coinciden con la explicación de Nooteboom: introducción de esquemas incorrectos, eliminación de esquemas incorrectos, generalización de los esquemas y extensión explicativa.

nuevas aplicaciones y, por tanto, como base para la generalizaci3n; o llevar a la repetici3n ciega e inercial de las pr cticas.

– Generalizaci3n. Una manera de probar una pr ctica es aplicarla en contextos nuevos, por ello la consolidaci3n es la base para la generalizaci3n. Esta induce actividades de exploraci3n si precisa los l mites de las pr cticas, identifica los elementos de las pr cticas que se deben preservar y promueve el uso de pr cticas vecinas.

– Diferenciaci3n. Puesto que el agente act a en distintos contextos, la pr ctica se debe ajustar a cada ambiente espec fico. En este paso se crean pr cticas asociadas a nuevos contextos.

– Reciprocaci3n. En este paso se adoptan elementos de pr cticas ajenas empleadas en otros contextos. O se transfieren elementos de pr cticas existentes a pr cticas externas de otros contextos. Puede llevar a establecer pr cticas novedosas o a una exploraci3n ca3tica y desorganizada.

La heur stica del descubrimiento condensa una larga experiencia inductiva derivada de la pr ctica, resultado de millones de a os de procesos anal ticos condensados, acumulados y explotados por los sistemas complejos adaptables generaci3n tras generaci3n. El tipo de conocimiento que as  se logra no se opone a la experiencia anal tica consciente; la heur stica del descubrimiento es resultado de la capacidad anal tica del agente, es post-anal tica y no pre-anal tica o no anal tica.

Aprender supone procesar activamente la informaci3n que se obtiene del ambiente²⁸. Esta experiencia est  inscrita en la historia del agente, dentro de una ecolog a de acciones con otros agentes con los cuales co-evoluciona. El universo es creativo y emergente (Kauffman, 1993 y 1995; Watts, 2003).

SOLUCI3N DE PROBLEMAS Y APRENDIZAJE MEDIOS-FINES

 Se puede estudiar la soluci3n de problemas sin considerar las restricciones del agente? El proceso de b squeda tiene l mites. Para sobrevivir, el agente –dotado de energ a limitada– debe administrar el tiempo y la energ a. La duraci3n y la intensidad de la b squeda

²⁸  Aprendemos de la experiencia? Existen diversas respuestas. Una, frecuente en la literatura, es que el aprendizaje por la experiencia depende de la capacidad para representar el ambiente. Otra, que el aprendizaje basado en la experiencia no lleva necesariamente a pr cticas 3ptimas. Una tercera, que la experiencia no env a se ales claras y, por ello, es un mal maestro; depende del agente que se hagan inferencias correctas. Y otra m s, que los individuos –igual que las organizaciones– tienen limitaciones asociadas a sesgos cognitivos, a conflictos y a la divisi3n entre trabajo manual e intelectual (Kahneman y Tversky, 1979; Kahneman et al., 1982).

dependen de los recursos disponibles: materiales, energía, información (Simon, 1956; March y Simon, 1958; Cyert y March, 1963; Gegirenzer y Selten, 2001; Todd, 2001). Por ejemplo, para alimentarse, un animal (ratón, conejo o ser humano) debe explorar el espacio de posibles soluciones. Imaginemos que el alimento está al final de cada camino y distribuido de diversas maneras. Puede estar concentrado en caminos adyacentes o repartidos al azar. Existen tres maneras de explorar el espacio: exhaustiva, aleatoria y selectiva. ¿Cuáles son los posibles resultados de cada una de ellas?

– La búsqueda exhaustiva se puede aplicar con éxito a circunstancias simples, poco frecuentes en la vida. Si el problema tiene alta complejidad temporal y espacial, esta estrategia no es factible²⁹.

– La exploración aleatoria contiene promesas y amenazas. Es altamente riesgosa en la medida en que depende de la suerte. Es útil e inevitable cuando no se dispone de información y experiencia previas, cuando hay que escapar de una región sin soluciones o se encuentra en un subóptimo de bajo nivel³⁰.

– La búsqueda selectiva, que aprovecha las señales o pistas del ambiente, parece ser la más racional, acertada y plausible para explicar el comportamiento de los agentes adaptables.

Para entender mejor este proceso se debe considerar el impacto del éxito o el fracaso sobre las expectativas y la intensidad de la búsqueda. El grado de éxito puede alterar o sustituir el proceso de búsqueda³¹. En forma sintética, se puede decir que el agente responde a los resultados de su acción dependiendo de la intensidad de la búsqueda, de su nivel de aspiraciones, de sus recursos y de la estructura del mundo³².

²⁹ La teoría neoclásica se centra en los problemas de optimización, dado un conjunto finito y computable de operaciones. La programación lineal, por ejemplo, permite encontrar una solución óptima pero únicamente de problemas bien definidos y sencillos, poco frecuentes. Carece de instrumentos para resolver los problemas frecuentes y complejos, con explosión combinatoria, o débilmente definidos, y que no forman parte de su programa de investigación (Simon, 1998; Hodgson, 1999).

³⁰ Según la biología evolutiva, la naturaleza –por medio de mutaciones genéticas– explora espacios de posibilidad no adyacentes o no correlacionados con la trayectoria genética de la especie. La mutación permite escapar al encierro al que puede llevar la historia evolutiva del agente (Kauffman, 1993, 1995 y 2003; Holland, 2004).

³¹ Cyert y March (1963) consideran que el éxito disminuye la intensidad de la búsqueda, aumenta los recursos y amplía los objetivos del agente. El fracaso intensifica la búsqueda, reduce el nivel de recursos y los objetivos. En este proceso se deben tener en cuenta la velocidad de ajuste de las aspiraciones y los recursos. Un texto de economía evolutiva –en la tradición norteamericana– que avanza en esta dirección es el de Samuel Bowles (2004).

³² Esta visión del agente concuerda con el concepto de racionalidad ecológica expuesto por Vernon L. Smith (2003) y Gegirenzer y Selten (2001).

CONCLUSI N

La teor a evolutiva de Nelson y Winter supone que gran parte del comportamiento es guiado por rutinas. El  nfasis excesivo en las rutinas ha llevado a proponer explicaciones del aprendizaje interesantes pero err neas o incompletas. Esta concepci n del agente ha alejado cada vez m s a la teor a econ mica evolutiva de una explicaci n del comportamiento racional consciente y deliberado. La omisi n del comportamiento racional y deliberado, de las expectativas, la imaginaci n y la pr ctica es consecuencia de la ambigüedad del concepto de "rutina".

Para la teor a econ mica es  til e ineludible examinar e integrar los resultados de ciencias experimentales como la psicolog a cognitiva y la neuroeconom a. Vivimos en una  poca estimulante, en la que la comunidad cient fica construye puentes para unir sus programas de investigaci n y tejer, con hilo m s fino, una explicaci n coherente y veros mil de los procesos cognitivos. Lo que ense an estas ciencias es que debemos considerar la dimensi n cognitivo/emocional y los procesos autom tico/controlado de la toma de decisiones. La capacidad cognitiva, considerada como evoluci n de los modelos internos generales y espec ficos –incrustados en diferentes subsistemas– que compiten y cooperan, sigue pautas evolutivas darwinianas. El agente elimina conjeturas con base en las se ales que env a el ambiente (causalidad ascendente) y en la revisi n de los modelos internos (causalidad descendente).

Es necesario sustituir la visi n del agente programado por la del agente complejo adaptable, con su arquitectura y sus programas espec ficos. Un agente que aprende de diversas maneras, por retroalimentaci n con el ambiente, por ensayo y error, mediante el ajuste de los medios y los fines y con base en modelos internos. Para entender mejor el comportamiento de los agentes ser a  til integrar estas formas de aprender dentro de la heur stica del descubrimiento.

La pr ctica de los agentes se puede explicar a partir de los procesos de variabilidad, orden y mecanismo de selecci n, siguiendo pautas evolutivas darwinianas. El concepto de pr ctica se convierte as  en unidad de an lisis, porque permite desagregar en unidades discretas sus m ltiples dimensiones, porque lleva a replantear las presiones que enfrenta el agente adaptable (asociadas a la estructura del ambiente) y porque integra el aprendizaje *ex post* y el aprendizaje *ex ante*.

El agente es su historia, y m s que eso. Es un sistema biol gico que tiene libre albedr o y espacio para explorar dentro de s  y en el ambiente m rgenes de acci n no acotados por su historia. El agente

es fruto de una historia de millones de años de logros inductivos. El concepto de práctica lo representa como un sujeto hábil, inteligente, imaginativo, creador y anticipador. Este artículo invita a ampliar y profundizar este campo de investigación.

REFERENCIAS BIBLIOGRÁFICAS

1. Abernathy, W. y J., Utterback. “*Patterns of industrial innovation*”, *Technology Review* 81, 1978, pp. 41-47.
2. Axerold, R. y M. Cohen. *Harnessing complexity: Organizational implications of a scientific frontier*, New York, Basic Books, 2000.
3. Argyris, Ch. *Sobre el aprendizaje organizacional*, México D.F., Oxford University Press, 2001.
4. Becker, M. “The concept of routines twenty years alter Nelson and Winter (1982): A review of the literature”, *Industrial and Corporate Change* 4, 2004, pp. 643-677.
5. Becker, M., N. Lazaric, R. Nelson y S. Winter. “Applying organizational routines in understanding organizational change”, *Industrial and Corporate Change* 14, 5, 2005, pp. 775-791.
6. Berkowitz, L. “Anger”, Dalgleish, T. y M. J. Power, eds., *Handbook of cognition and emotion*, pp. 411-428, New York, Wiley, 1999.
7. Bowles, S. *Microeconomics: Behavior, institutions, and evolution*, Princeton, Princeton University Press, 2004.
8. Buck, R. “The biological affects: A typology”, *Psychological Review* 106, 2, 1999, pp. 301-336.
9. Camerer, C., G. Loewenstein y D. Prelec. “Neuroeconomics: How Neuroscience can inform Economics”, *Journal of Economic Literature* XLIII, March, 2005, pp. 9-64.
10. Campbell, D. “Epistemología evolucionista”, Martínez, S. y L. Olivé, comps., *Epistemología evolucionista*, México, Paidós-UNAM, 1997.
11. Cohen, M. D., R. Burkhart, G. Dosi, M. Egidi, L. Marengo, M. Warglien y S. Winter. “Routines and other recurrent action pattern of organizations: Contemporary research issues”, *Industrial and Corporate Change* 5, 1996, pp. 653-698.
12. Cyert, R. y J. March. *Behavioral theory of the firm*, Englewood Cliffs, NJ, Prentice Hall, 1963.
13. Dawkins, R. *El gen egoísta: las bases biológicas de nuestra conducta*, Barcelona, Salvat, 1993.
14. Dennet, D. *La peligrosa idea de Darwin: evolución y significado de la vida*, Barcelona, Galaxia Gutemberg, 1999.
15. Dijksterhuis, M., F. Van den Bosch y H. Volberda. “Where do new organization forms come from? Management logics as a source of coevolution”, *Organization Science* 10, 5, 1999, pp. 569-582.
16. Dosi, G., R. Nelson y S. Winter “Introduction”, *The Nature and Dynamics of Organizational Capabilities*, Oxford, Oxford University Press, 2000.
17. Eisenhardt, K. y J. Martin. “Dynamic capabilities: What are they?”, *Strategic Management Journal* 21, 2000, pp. 1105-1121.

18. Ehrlich, P. R. *Naturalezas humanas: genes, culturas y la perspectiva humana*, México D.F., Fondo de Cultura Económica, 2005.
19. Felin, T. y N. Foss. "Organizational routines: A skeptical look", DRUID working paper No. 04-13, Dinamarca, 2004.
20. Frijda, N. *The emotions*, Cambridge, Cambridge University Press, 1986.
21. Gell-Mann M. *El quark y el jaguar: Aventuras en lo simple y lo complejo*, Barcelona, Tusquets, 1995.
22. Gigerenzer, G. "The adaptive toolbox", Gigerenzer, G. y R. Selten, eds., *Bounded rationality: The adaptive toolbox*, Cambridge, Mass. The MIT Press, 2001.
23. Gigerenzer, G. y R. Selten. "Rethinking rationality", Gigerenzer, G. y R. Selten, eds., *Bounded rationality: The adaptive toolbox*, Cambridge, Mass. The MIT Press, 2001.
24. Croguennec, A-G. y Lara, A. "Co-evolución de clusters, empresas e instituciones en la frontera norte de México", Lara, A., ed., *Co-evolución de empresas, instituciones y regiones: Una nueva visión*, México D.F., UAM-ALTEC-Porrúa, 2007.
25. Henderson, R. e I. M. Cockburn. "Measuring competence? Exploring firm effects in pharmaceutical research", *Strategic Management Journal* 15, 1994, pp. 63-84.
26. Hodgson, G. *Economía institucional y evolutiva contemporánea*, México D.F., Universidad Autónoma Metropolitana, 2007.
27. Hodgson, G. M. y K. Thorbjørn. "The Firm as an interactor: Firms as vehicles for habits and routines", *Journal of Evolutionary Economics* 14, 3, 2004, pp. 281-307.
28. Hodgson, G. M. "Is social evolution Lamarckian or Darwinian?", Laurent, J. y J. Nightingale, eds., *Darwinism and evolutionary economics*, pp. 87-118, Cheltenham, Edward Elgar, 2001.
29. Hodgson, G. M. *Evolution and institutions: On evolutionary economics and the evolution of economics*, Cheltenham and Northampton, Edward Elgar, 1999.
30. Hogarth, R. M. *Educación la intuición*, Barcelona, Paidós, 2002.
31. Holland, J. K. *El orden oculto: De cómo la adaptación crea la complejidad*, México D.F., Fondo de Cultura Económica, 2004.
32. Holland, J. K. *Emergence*, Redwood City, CA, Addison Wesley, 1998.
33. Holland, J. K. Holyoak, R. Nisbett y P. Thagard. *Induction: Processes of inference, learning, and discovery*, London, The MIT Press, 1989.
34. Johnson-Laird, P. *El ordenador y la mente*, Barcelona, Paidós, 2000.
35. Kahneman, D., P. Slovic y A. Tversky, eds. *Judgment under uncertainty: Heuristics and biases*, New York, Cambridge University Press, 1982.
36. Kahneman, D. y A. Tversky. "Prospect theory: An analysis of decision under risk", *Econometrica* 47, 1979, pp. 263-291.
37. Kauffman, S. *Investigaciones: complejidad, autoorganización y nuevas leyes para una biología general*, Barcelona, Tusquets, 2003.
38. Kauffman, S. *At Home in the universe: The search of the laws of self-organizations and complexity*, New York, Oxford University Press, 1995.
39. Kauffman, S. *Origins of order: Self-organizations and selection in evolution*, Nueva York, Oxford University Press, 1993.

40. Kitcher P. *The advancement of science*, New York, Oxford University Press, 1993.
41. Koshland, D. E. "A response-regulated model in a simple sensory system", *Science* 196, 1992, pp. 1055-1063.
42. Lewin, A., C. Long y T. Carroll. "The coevolution of new organizational forms", *Organization Science* 10, 5, 1999, pp. 535-550.
43. March, J. "Exploration and exploitation in organizational learning", *Organization Science* 2, 1, special issue, 1991, pp. 71-87.
44. March J. y H. Simon. *Teoría de la organización*, Barcelona, Ariel, 1958.
45. Martínez, S. *Geografía de las prácticas científicas: racionalidad heurística y normatividad*, México D.F., UNAM, 2003.
46. Margulis, L. y D Sagan. ¿Qué es la vida?, 2ª. edición, Barcelona, Tusquets, 2005.
47. Murmann, J. P., H. Aldrich, D. Levinthal y S. Winter. "Evolutionary thought in management and organizational theory at the beginning of the new millennium", *Journal of Management Inquiry* 12, 2003, pp. 1-19.
48. Moreno, Ch. A. y A. Lara. "Instituciones de metrología e innovación en el sector automotriz: El caso CENAM y Volkswagen", *Sistemas de Innovación en México: Regiones, Redes y Sectores*, México D.F., 2009, pp. 217-241.
49. Nelson R. y S. Winter. *An Evolutionary Theory of Economic Change*, Cambridge, Mass., The Belknap Press of Harvard University Press, 1982.
50. Newell, A. y H. Simon. *Human problem solving*, Englewoods Cliffs, NJ, Prentice Hall, 1977.
51. Nooteboom, B. *Learning and innovation in organizations and economies*, Oxford, Oxford University Press, 2000.
52. Pinker, S. *The Blank Slate: The modern denial of human nature*, New York, Penguin Books, 2003.
53. Popper. K. *Of clouds and clocks: An approach to the problem of rationality and the freedom of man*, St. Louis, Miss., Washington University, 1966.
54. Popper R. Karl. *Conocimiento objetivo*, Tecnos, Madrid, 1992.
55. Rumelhart, D., J. McClelland y PDP Research Group. *Parallel distributed processing: Explorations in the microstructure of cognition*, vol. I, Cambridge, Mass., MIT Press, 1986.
56. Selten R. "What is bounded rationality", Gigerenzer, G. y R. Selten, eds., *Bounded rationality: The adaptive toolbox*, Cambridge, Mass. The MIT Press, 2001.
57. Simon, H. A. *Bounded rationality*, Eatwell, J, M. Milgate y P. Newman, eds., *The New Palgrave: A Dictionary of Economics*, London, Macmillan, 1998b.
58. Simon, H. A. *Naturaleza y límites de la razón humana*, México D,F., Fondo de Cultura Económica, 1989.
59. Simon, H. A. *El comportamiento administrativo*, Buenos Aires, Aguilar, 1988.
60. Simon, H. A. "Ciencia cognitiva: la más nueva ciencia de lo artificial", Norman, D., ed., *Perspectivas de la ciencia cognitiva*, Barcelona, Paidós, 1987.
61. Simon, H. A. "Teorías acerca de la adopción de decisiones en economía y la ciencia del comportamiento", *Panoramas contemporáneos de la teoría económica*, Simon, H., R. Dorfman et al., Madrid, Alianza Editorial, 1970.

62. Simon, H. A. *The sciences of the artificial*, Cambridge, Mass., MIT Press, 1969.
63. Simon, H. A. *Models of man*, New York, John Wiley and Sons, 1957.
64. Simon, H. A. "Rational choice and the structure of the environment", *Psychological Review* 63, 1956, pp. 129-138.
65. Smith, V. L. "Constructivist and ecological rationality in economics", *American Economic Review* 93, 3, 2003, pp. 465- 508.
66. Teece, D. J., G. P. Pisano y A. Shuen. "Dynamic capabilities and strategic management", *Strategic Management Journal* 18, 1997, pp. 509-556.
67. Todd P. "Fast and frugal heuristic for environmentally bounded minds", Gigerenzer, G. y R. Selten, eds., *Bounded rationality: The adaptive toolbox*, Cambridge, Mass. The MIT Press, 2001
68. Watts, D. *Small worlds: The dynamics of networks between order and randomness*, Princeton, Princeton University Press, 2003.
69. Williamson O. E. *Las instituciones económicas del capitalismo*, México D.F., Fondo de Cultura Económica, 1989.
70. Winter, S. G. "Understanding dynamic capabilities", *Strategic Management Journal* 24, 2003, pp. 991-995.
71. Zajonc, R. B. "Emotions", Gilbert, D. T., S. T. Fiske y G. Lindzey, eds., *Handbook of social psychology*, New York, Oxford University Press, 1998, pp. 591-632.