

# Práctica de Sistemas Basados en el Conocimiento

## Recomendación de Viviendas en Alquiler

Kirian Roca, Kai Knox e Iván Alcubierre

14 de diciembre de 2025

### 1. Introducción y planteamiento del problema

#### 1.1. Estructura del documento

Este documento se organiza en tres partes principales:

- **Parte 1 (Introducción):** Planteamiento del problema, objetivos y metodología.
- **Parte 2 (Desarrollo):** Conceptualización, formalización (ontología) e implementación en CLIPS.
- **Parte 3 (Resultados):** Casos de prueba, análisis de resultados, conclusiones y trabajo en equipo.

#### 1.2. Contexto y motivación

La práctica plantea el desarrollo de un sistema de recomendación de viviendas en alquiler que pueda ser utilizado por una entidad pública para ayudar a los ciudadanos a encontrar ofertas adecuadas a sus necesidades.

El problema implica combinar dos tipos de información:

- **Características de las viviendas:** precio, superficie, tipo de propiedad, amenities, ubicación, etc.
- **Perfil y preferencias del usuario:** presupuesto, composición familiar, necesidades de proximidad a servicios, restricciones, etc.

La complejidad del dominio y la necesidad de aplicar conocimiento experto para ponderar múltiples factores convierten este problema en un caso idóneo para un Sistema Basado en el Conocimiento (SBC).

#### 1.3. Objetivos de la práctica

El objetivo principal de esta práctica es diseñar e implementar un **Sistema Basado en el Conocimiento (SBC)** que emule el razonamiento de un experto inmobiliario para recomendar viviendas en alquiler. Los objetivos específicos son:

- Analizar el dominio del problema e identificar las fuentes de conocimiento necesarias.

- Construir una ontología formal que represente los conceptos clave: **viviendas, solicitantes, servicios urbanos y zonas de la ciudad**.
- Implementar en CLIPS un sistema de reglas que realice:
  - Evaluación de compatibilidad entre perfil del solicitante y características de la vivienda.
  - Cálculo de proximidad a servicios relevantes (transporte, educación, ocio, salud, etc.).
  - Clasificación de las recomendaciones en tres categorías: *parcialmente adecuada, adecuada y muy recomendable*.
- Validar el sistema mediante casos de prueba representativos y documentar el proceso de desarrollo siguiendo la metodología de ingeniería del conocimiento.

## 1.4. Metodología de desarrollo

Para desarrollar el trabajo hemos seguido estos 5 pasos:

1. **Identificación:** Análisis del enunciado, definición de objetivos y alcance.
2. **Conceptualización:** Extracción y organización del conocimiento experto, identificación de conceptos y relaciones.
3. **Formalización:** Construcción de la ontología en Protégé y diseño de la estrategia de razonamiento.
4. **Implementación:** Codificación en CLIPS del sistema de reglas y hechos.
5. **Prueba:** Validación mediante casos de prueba y análisis de resultados.

## 2. Desarrollo de la solución

### 2.1. Conceptualización

#### 2.1.1. Extracción de conocimiento

##### Entrevista con experto IA (Gemini 3.0)

**Interviewer:** "We are going to do a role playing exercise. You are going to help a knowledge engineer perform knowledge elicitation for building a rule-based expert system for the recommendation of home rentals. You are a real estate agent with wide experience in this problem who knows how to match different kinds of people (families with or without children, students, single people, elderly) according to the characteristics of the home and its neighborhood. The knowledge engineer is going to ask about the characteristics, criteria, and knowledge that you use for making the decisions. Your answer should be direct and precise. The answers should be helpful for building rules for making decisions from the answers of people who are looking to rent a flat or a house." **Expert:** To build a robust recommendation system, we must classify clients into four specific archetypes, each with distinct priorities:

- **Elderly:** Their non-negotiable priority is Accessibility. If a property is not on the ground floor, it must have an elevator. They require essential services (Pharmacy, Supermarket) within short walking distance and strictly reject "Nightlife" zones due to noise.
- **Families:** They prioritize Space and Safety. They need a specific number of bedrooms to match their family size. They prioritize proximity to Schools and Green Areas and avoid "High Noise" or "Tourist" districts.
- **Students:** They are budget-driven but have specific technical needs. Internet and Furnishing are mandatory hard constraints. They will tolerate noise or older building conditions if the price is right. They prioritize proximity to the University or Public Transport.
- **Young Couples/Professionals:** They prioritize Lifestyle. They value proximity to Gyms, Restaurants, and Leisure. If they own a car, a Garage becomes a critical requirement due to the Lifestyle urban location.

**Interviewer:** "Now I will send you a basis of the attributes for clients and properties that I am sure they have to be. Can you use your expert knowledge to suggest some attributes to make it more complete?"

1. Monthly price in euros.
2. Location (city district, address, GPS coordinates).
3. Usable floor area in m<sup>2</sup>.
4. Number of bedrooms and whether they are double or single.
5. Whether the dwelling has a terrace or balcony.
6. Whether the dwelling is rented furnished and/or with appliances.
7. Type of dwelling: flat, duplex, single-family house. For flats or duplexes, the floor level (mezzanine, first, second...).
8. Other features such as: no-pets rule, heating/air conditioning, whether the flat gets sunlight (morning, afternoon, all day), access to a communal pool, parking space included, property with views.
1. Maximum price they are willing to pay and whether the limit is strict or they could pay more if the offer is worth it.
2. Restrictions regarding the number/size of the bedrooms.
3. Minimum price, below which they believe the offer is too cheap to be adequate.
4. Specific restriction or preference regarding distance to certain services (schools nearby, public transport nearby...).
5. Whether they prefer to use public transport for commuting.
6. Age of the applicants.

7. Type of applicants: couple without children, couple planning to have children soon, family (single-parent, two-parent) with children/elderly dependents (number), group of students (number), individual...
8. Whether they work/study in the city and where the workplace/place of study is located.
9. Whether they own a car."

**Expert:** To strengthen the system and reduce ambiguity in decision rules, we need additional measurable attributes for both Property and Clients. These enable clearer constraints, preference scoring, and rule branching.

### Property – Suggested Additional Attributes

- Noise Level Classification: Quiet / Moderate / High. Necessary for Families and Elderly.
- Accessibility Indicators: Presence of elevator, ramp access, door width for wheelchair. Critical for Elderly.
- Energy Efficiency Rating: Impacts long-term cost; students and families react strongly to energy bills.
- Internet Availability and Speed: Mandatory for Students; highly relevant for Couples/Professionals working remotely.
- Heating Type and Insulation Quality: Relevant in older buildings; impacts comfort and utility expenses.
- Proximity Metrics: Walking time (not just distance) to public transport, university/schools, supermarkets, pharmacy.
- Neighborhood Category: Residential / Tourist / Nightlife / Business. Used to match lifestyle vs. noise tolerance.
- Safety Indicators: Crime level or “perceived safe area” flag. Families care; students tolerate lower.
- Building Age and Renovation Condition: Students tolerate older; families avoid degraded.
- Contract Constraints: Minimum rental duration, deposit size. People with strict budgets (students) react strongly.
- Pets Allowed / Forbidden: Already noted, but must be categorical because it blocks many options.

## Clients – Suggested Additional Attributes

- Noise Tolerance Level: Critical decision boundary between Elderly/Families vs. Students/Professionals.
- Mobility or Accessibility Needs: Presence of disability or reduced mobility; elevator becomes hard constraint.
- Internet Requirement: Binary but decisive.
- Expected Lease Duration: Students short-term; families long-term. Impacts landlord suitability.
- Work Modality: Remote/hybrid/on-site. Remote workers require strong internet and quiet environment.
- Lifestyle Priority: Quiet, central/leisure-oriented, green areas, nightlife. Makes rule pruning more accurate.
- Commute Distance Tolerance: Define acceptable walking/public transport travel time.
- Car Usage Frequency: Not only ownership; usage defines need for guaranteed parking.

These additions allow the rules to be actionable and conflict-resolving instead of vague.

**Interviewer:** "Can you suggest some filters that you apply to decide if a Property is good to a certain client?" **Expert:** First, we must apply a hard financial filter before looking at preferences.

## Financial Filters

- The 40 % Rule: The monthly rent must not exceed 40 % of the household's total monthly income. This is a safety check for solvency.
- Budget Limit: We respect the client's "Maximum Price," but we should allow a small margin (e.g., +10 %) if the property is ideal, unless the client marks their budget as "Strict."

Next, we apply structural and capacity filters to guarantee functional suitability:

## Structural Filters

- Bedroom/Occupancy Consistency: The number and type of bedrooms must align with the household size. A family of four cannot be matched with a single-bedroom flat. Couples planning children should not be placed in a studio.
- Accessibility Compliance: If any applicant has reduced mobility or is elderly, the property must have either ground-floor access or a functioning elevator. Absence of these eliminates the property immediately.

- Mandatory Utility Requirements: If the client requires high-speed internet (students, remote workers), or heating/air conditioning (elderly, families in cold/hot climates), properties without these features are discarded.
- Transportation or Parking Constraint: If the client relies on public transport, the property must be within a reasonable walking radius of a reliable connection. If the client owns a car and parking is required, the property must provide either a garage or a guaranteed parking spot.
- Neighborhood Compatibility: Noise and security conditions must be aligned with the sensitivity of the client type. Nightlife areas are automatically excluded for elderly or families. Tourist zones are low priority for families but acceptable for students.

These filters eliminate structurally incompatible options before any ranking or preference scoring begins.

### **Relación entre el conocimiento del experto y el código CLIPS:**

#### **Aplicado**

1. **Presupuesto** Se solicita precio máximo y si es estricto o flexible. Se descartan propiedades que superan el máximo; si es flexible se permite hasta 10 %.
2. **Dormitorios y espacio** Filtrado por número de dormitorios dobles y simples.
3. **Mascotas** Se descartan viviendas donde no se permiten mascotas.
4. **Coche** Atr. `owns-car`, propiedades con `Garage`. Eliminación o penalización según cliente.
5. **Trabajo/estudio** Se registran coordenadas de trabajo/estudio.
6. **Regla del 40 %** Se registra ingreso mensual total y se descartan viviendas fuera del presupuesto.
7. **Accesibilidad** Atributos de ascensor y planta; reglas para clientes sensibles.
8. **Ruido** Atributos de ruido recibidos; filtros por tipo de cliente.
9. **Seguridad** Atributo de nivel de seguridad; filtrado según cliente.
10. **Proximidad a servicios** Coordenadas de servicios y propiedades.
11. **Condiciones climáticas (sol)** Atributos de AC, heating y orientación solar.

#### **No aplicado**

1. **Internet** Se considera que cada cliente contrata su propio servicio.
2. **Clima adicional no relacionado con sol** Se omiten factores climáticos globales para reducir complejidad del modelo.

### 2.1.2. Conceptos y relaciones principales

A partir del análisis del dominio y de la experiencia en portales inmobiliarios, identificamos los siguientes conceptos clave, que posteriormente se formalizarán en la ontología:

- **Cliente**: persona o grupo que busca vivienda. Se distingue entre:
  - **Individual**: Adulto, Joven, Estudiante, Anciano.
  - **Grupo**: Pareja (con o sin hijos previstos, joven o anciana), Familia (con o sin ancianos), Grupo de estudiantes.
- **Vivienda**: oferta de alquiler. Incluye subtipos como:
  - **Piso, Dúplex, Ático, Estudio**.
  - **Casa individual, Casa pareada, Casa adosada**.
  - **Habitación** para alquiler individual.
- **Servicio**: elemento urbano que influye en la calidad de vida:
  - **Transporte**: Parada de autobús, metro, tren, aparcamiento.
  - **Educación**: Colegio, instituto, universidad.
  - **Salud**: Clínica, hospital, farmacia.
  - **Comercio**: Supermercado, hipermercado, centro comercial, tienda.
  - **Ocio**: Parque, piscina, gimnasio, cine, museo, zona de vida nocturna, restaurante, playa, polideportivo.
- **Zona**: área de la ciudad con características homogéneas:
  - **Residencial, Centro, Núcleo urbano, Negocios, Industrial**.

#### Relaciones principales identificadas:

- Una **Vivienda** *está ubicada en* una **Zona** (relación `is_located_in_zone`).
- Una **Vivienda** *está cerca de* uno o más **Servicios** (relación `is_near_service`).
- Un **Cliente** *tiene preferencias y restricciones* sobre:
  - Precio máximo, flexibilidad presupuestaria, precio mínimo sospechoso (*too bargain*).
  - Número mínimo de dormitorios y baños.
  - Necesidad de transporte público, posesión de coche.
  - Ubicación de trabajo/estudio (coordenadas).
  - Mascotas, ruido tolerado, características deseadas (terraza, ascensor, amueblado, etc.).
- Una **Vivienda** *puede satisfacer o no* dichas preferencias, lo que determina su **grado de recomendación** (parcialmente adecuada, adecuada, muy recomendable).

## 2.2. Formalización

### 2.2.1. Ontología del dominio

La ontología se ha construido en Protégé siguiendo la metodología de desarrollo de ontologías 101, y está compuesta por 4 conceptos raíz principales, sus jerarquías de subclases, propiedades de objeto y datos, y restricciones de dominio/rango.

#### Jerarquía de clases

- **Client\_Group**: representa a los solicitantes. Se divide en:
  - Individual: Adult, Young, Student, Elderly.
  - Group: Couple (Elderly\_Couple, Planning\_Kids, Young\_No\_Kids), Family (No\_Elderly, With\_Elderly), Student\_Group.
- Se ha modelado así para capturar perfiles con necesidades diferenciadas (ej: jóvenes buscan ocio, familias buscan escuelas).
- **Property**: representa las viviendas en alquiler. Incluye:
  - Tipos urbanos: Apartment, Duplex, Penthouse, Studio, Triplex, Room.
  - Tipos unifamiliares: Detached\_House, Semidetached\_House, Row\_House, Single-family\_House.
- Se han definido como *disjoint* para evitar inconsistencias.
- **Service**: modela los servicios urbanos. Subclases:
  - Transport (Bus\_stop, Metro\_station, Train\_station, Parking, Ctable\_car\_station).
  - Education (School, High\_School, University).
  - Healthcare (Clinic, Hospital, Pharmacy).
  - Shopping (Supermarket, Hipermarket, Mall, Store).
  - Recreation (Park, Pool, Gym, Beach, Cinema, Museum, Nightlife, etc.).

Esta categorización permite evaluar la proximidad a servicios de forma estructurada.

- **Zone**: describe zonas de la ciudad:
  - Residential, Business, Downtown, Industrial, Urban\_core.

Cada zona tiene atributos como nivel de ruido y seguridad.

#### Propiedades de objeto

- **is\_located\_in\_zone**: relaciona una **Property** con una **Zone**. Es funcional (cada vivienda está en una sola zona).
- **is\_near\_service**: relaciona una **Property** con un **Service**. Permite modelar proximidad a múltiples servicios.

**Propiedades de datos** Se han agrupado en tres categorías para facilitar la modularidad:

- **property\_attribute**: atributos de la vivienda (precio, metros<sup>2</sup>, habitaciones, terraza, ascensor, amueblado, etc.).
- **client\_attribute**: atributos del solicitante (edad, presupuesto, preferencias, ubicación trabajo/estudio, etc.).
- **zone\_attribute**: atributos de la zona (nivel de ruido, seguridad).

Se han usado tipos de datos específicos (`boolean`, `int`, `float`) y enumerados (ej: `Sun_Time`: `Morning`, `Afternoon`, `All_Day`, `Never`).

### Decisiones de diseño justificadas

- **Coordenadas enteras**: se usan `geo_lat` y `geo_long` como enteros para simplificar el cálculo de distancias en CLIPS.
- `floor_level` solo aplica a `Apartment`, `Room` y `Studio`, no a viviendas unifamiliares.
- `Too_Bargain`: se incluye como atributo del cliente para detectar precios sospechosamente bajos.
- *Disjoint* entre clases: evita que una misma instancia sea, por ejemplo, un `Apartment` y una `Detached_House`.

#### 2.2.2. Metodología de resolución de problemas

Usamos clasificación huerística como metodología de resolución de problemas y la dividimos en estas partes:

1. **Reglas de abstracción**: Para transformar datos concretos (coordenadas, edades, precios) en categorías simbólicas que permiten una evaluación cualitativa. Esto incluye:
  - Abstracción implícita (datos ya categóricos).
  - Abstracción inducida (preferencias deducidas del perfil demográfico).
  - Abstracción explícita (cálculo de distancias y ratios).
2. **Reglas de Clasificación Heurística**: Cada propiedad se evalúa contra una lista de criterios derivados del perfil del cliente. En lugar de una puntuación numérica, se utiliza un sistema de *checklist* cualitativo que registra cumplimientos, fallos y extras.
3. **Clasificación por categorías predefinidas**: El resultado de la evaluación de clasificación heurística se traduce a una de cuatro categorías de recomendación, facilitando la interpretación por parte del usuario final.
4. **Estrategia de búsqueda exhaustiva**: El sistema evalúa **todas** las propiedades disponibles contra el perfil del cliente, sin poda temprana, garantizando que ninguna opción potencialmente adecuada sea descartada prematuramente.

Esta metodología permite un balance entre flexibilidad (acepta múltiples tipos de clientes y propiedades) y transparencia (el usuario puede ver qué criterios se cumplen o fallan).

### 2.2.3. Diseño del Sistema de Reglas

El sistema implementa tres tipos principales de reglas que permiten transformar los datos concretos del dominio en conocimiento abstracto para la toma de decisiones. Estas reglas siguen la metodología de resolución de problemas descrita anteriormente.

**2.2.3.1 Reglas de Abstracción** Estas reglas realizan la transición del **problema concreto** al **problema abstracto**, transformando datos brutos en atributos categóricos que permiten una evaluación sistemática. Se dividen en tres subtipos:

**Reglas de Abstracción Implícita:** La información ya se encuentra en formato abstracto cuando el usuario la proporciona. No se requiere procesamiento adicional.

- **Ejemplo:** Cuando el usuario responde “¿Tiene coche propio?” con `yes`, el sistema asigna directamente `yes` al atributo `owns_car`.
- **Otros ejemplos:** `has_pets`, `Budget_Is_Strict`, `Works_In_City`.

**Reglas de Abstracción Inducida:** Se infieren preferencias a partir de información demográfica, basándose en conocimiento experto sobre patrones comunes.

- **Ejemplo:** Si el cliente es clasificado como `Elderly`, `Elderly_Couple` o `With_Elderly`, el sistema induce preferencias como `"elevator"`, `"quiet"`, `"single-floor"`, `"healthcare"`.
- Estas preferencias se añaden automáticamente a `desired_features`.

**Reglas de Abstracción Explícita:** Transforman datos numéricos o geográficos en categorías simbólicas mediante fórmulas y umbrales predefinidos. Estas reglas realizan cálculos concretos que permiten evaluar características espaciales y cuantitativas de las propiedades.

- **Cálculo de densidad de habitaciones (room-density):** Para determinar si una propiedad tiene espacio suficiente para el grupo de clientes, el sistema calcula:

$$\text{capacidad} = (\text{Num\_Double\_Rooms} \times 2) + \text{Num\_Single\_Rooms}$$

$$\text{ratio} = \frac{\text{capacidad}}{\text{num\_people}}$$

La clasificación resultante es:

- `saturated` ( $\text{ratio} < 1.0$ ): insuficiente espacio
  - `sufficient` ( $\text{ratio} = 1.0$ ): espacio justo
  - `spacious` ( $\text{ratio} > 1.0$ ): espacio abundante
- **Cálculo de distancias euclidianas:** Todas las mediciones de proximidad se basan en la función `euclid-dist`, que calcula la distancia en línea recta entre dos puntos geográficos:

$$\text{distancia}(x_1, y_1, x_2, y_2) = \sqrt{(x_1 - x_2)^2 + (y_1 - y_2)^2}$$

Donde  $(x_1, y_1)$  y  $(x_2, y_2)$  son las coordenadas enteras de los puntos a comparar.

- **Asignación de servicios cercanos:** Aplicando la función `euclid-dist`, el sistema clasifica la proximidad de cada servicio a una propiedad mediante dos reglas:
  - `inicio-calcular-cercania`: servicio  $\leq 200$  m  $\rightarrow$  `is_near_service`
  - `inicio-calcular-media-cercania`: servicio entre 200-700 m  $\rightarrow$  `is_semi_near_service`

Estas reglas se ejecutan al inicio del sistema con prioridad alta (`salience` 100 y 99) para garantizar que todas las conexiones se establezcan antes del proceso de recomendación.

- **Cálculo de distancias a trabajo/estudio para grupos:** Cuando múltiples personas trabajan o estudian en diferentes ubicaciones, el sistema implementa una estrategia conservadora considerando la **peor situación**. Para cada propiedad:
  1. Se calcula la distancia entre la propiedad y cada ubicación de trabajo/estudio usando `euclid-dist`.
  2. Se determina la **distancia máxima** mediante la función `max-distance`, que itera sobre todas las coordenadas proporcionadas.
  3. Esta distancia máxima se clasifica según umbrales predefinidos:
    - <1000 m  $\rightarrow$  `cerca`
    - 1000-3500 m  $\rightarrow$  `media_distancia`
    - >3500 m  $\rightarrow$  `lejos`

**Justificación del diseño:** Esta aproximación garantiza que la recomendación sea válida para todos los miembros del grupo, incluso para quien tenga el trayecto más largo. Si la propiedad satisface la distancia máxima, automáticamente satisface las distancias menores de otros miembros.

- **Función de clasificación de distancias:** La función auxiliar `classify-distance` encapsula la lógica de umbrales, permitiendo una modificación centralizada de los criterios de proximidad si fuera necesario en futuras versiones del sistema.

**2.2.3.2 Reglas de Evaluación de Criterios** Una vez obtenidos los atributos abstractos, el sistema evalúa cada propiedad contra los criterios del cliente. Estas reglas comparan características específicas y generan evaluaciones cualitativas.

#### Ejemplos de criterios evaluados:

- **Compatibilidad presupuestaria:** Compara `monthly_price` de la propiedad con `max_budget` del cliente.
- **Compatibilidad con mascotas:** Verifica `Pets_Allowed` de la propiedad contra `has_pets` del cliente.
- **Densidad adecuada:** Evalúa `room-density` para determinar si hay suficiente espacio.
- **Distancia a servicios clave:** Comprueba proximidad a trabajo/estudio según categorías `cerca`, `media_distancia`, `lejos`.

- **Satisfacción de características deseadas:** Para cada elemento en `desired_features`, verifica si la propiedad lo cumple mediante la función `feature-satisfied`.

**Salida de estas reglas:** Cada propiedad recibe dos listas:

- **met-criteria:** Criterios que satisface.
- **failed-criteria:** Criterios que no satisface.
- **extra-criteria:** Características adicionales positivas no solicitadas explícitamente.

**2.2.3.3 Reglas de Clasificación y Recomendación** Finalmente, el sistema clasifica cada propiedad en una de cuatro categorías de recomendación basándose en los resultados de la evaluación.

**Lógica de clasificación implementada:**

1. **No recomendado:** Si la propiedad falla en más de 3 criterios esenciales.
2. **Parcialmente adecuada:** Si falla en 1-3 criterios, pero satisface los esenciales.
3. **Adequada:** Si satisface todos los criterios sin características extras destacables.
4. **Muy recomendable:** Si satisface todos los criterios y además tiene características extras valoradas (ej: estado excelente, parque cercano, terraza, piscina).

**Estrategia de implementación:** La regla `classify-property` analiza las listas `failed-criteria` y `extra-criteria` para asignar la categoría final. Esta clasificación permite presentar al usuario un ranking cualitativo de las propiedades disponibles.

**Ejemplo de salida:**

```
Propiedad apt-101 -> muy-adecuado
Pros: [entra-en-presupuesto, admite-mascotas, ...]
Contras: ninguno
Extras: [estado-excelente, parque-cerca]
```

## 2.3. Implementación en CLIPS

### 2.3.1. Estructura del proyecto

El sistema está organizado en varias partes claramente separadas mediante comentarios en el código CLIPS, que se ejecutan en un orden lógico controlado por salience (prioridad):

1. **Lógica de startup y cálculo de proximidad (salience 100-99):** Inicializa las conexiones entre propiedades y servicios cercanos mediante reglas `inicio-calcular-cercania` e `inicio-calcular-media-cercania`.
2. **Herramientas de entrevista (funciones):** Contiene funciones utilitarias para la interacción con el usuario: `ask-number`, `ask-int-range`, `ask-yes-no`, `ask-coordinate`, etc.
3. **Estructura de datos temporal:** Define el `deftemplate user-responses` que almacena las respuestas del cuestionario paso a paso.

4. **Reglas del flujo de preguntas (salience variable):** Implementa el cuestionario guiado mediante reglas encadenadas que modifican el paso actual en `user-responses`. Incluye detección automática de perfiles (parejas, estudiantes).
5. **Lógica de clasificación y creación de instancia:** Contiene la regla `determine-and-create-client` que, mediante un árbol de decisión, clasifica al cliente en una subclase específica y crea la instancia correspondiente.
6. **Cálculo de distancias trabajo/estudio y densidad (salience -20):** Calcula atributos abstractos para cada propiedad respecto al cliente creado: `work-place`, `study-place`, `room-density`.
7. **Recomendación cualitativa por criterios (salience -40 a -45):** Evalúa cada propiedad contra los criterios del cliente, genera listas de cumplimientos/fallos/extras, y clasifica la propiedad en una categoría final de recomendación.

**Hechos iniciales:** El sistema se inicia con el hecho (`start-execution`) y las instancias predefinidas en `definstances` (zonas, servicios y propiedades con atributos realistas y coordenadas coherentes).

### 2.3.2. Ejemplo de reglas clave

El sistema implementa diversos tipos de reglas que cubren desde la inicialización del sistema hasta la recomendación final. A continuación se muestran fragmentos comentados de algunas reglas representativas.

```
;; Conecta propiedades con servicios cercanos (<=200m)
(defrule inicio-calcular-cercania
  (declare (salience 100)) ; Prioridad máxima: se ejecuta primero
  ?p <- (object (is-a Property)
                 (geo_lat ?plat) (geo_long ?plong)
                 (is_near_service $?lista))
  ?s <- (object (is-a Service)
                 (geo_lat ?slat) (geo_long ?slong))

  ;; Evita duplicados: solo si el servicio NO est ya en la lista
  (test (eq (member$ ?s ?lista) FALSE))
  ;; Condición de distancia: 200 metros o menos
  (test (<= (euclid-dist ?plat ?plong ?slat ?slong) 200))
=>
  ;; Acción: añade el servicio a la lista de cercanías
  (send ?p put-is_near_service (insert$ ?lista 1 ?s))
  (printout t "Sistema: Conectado " (instance-name ?p)
            " con servicio cercano " (instance-name ?s) crlf)
)
```

Listing 1: Regla de inicialización: cálculo de proximidad a servicios

Esta regla se ejecuta con prioridad máxima (`salience 100`) al inicio del sistema. Su función es precalcular las relaciones espaciales entre propiedades y servicios, almacenando en el multislot `is_near_service` todos los servicios ubicados a menos de 200 metros. Este cálculo inicial optimiza el sistema, evitando recalcular distancias durante la evaluación de cada cliente.

```

;; Paso 3 del cuestionario: informaci n econ mica b sica
(defrule ask-economics
  ?f <- (user-responses (step ask-economics))
=>
  ;; Preguntas interactivas al usuario
  (bind ?inc (ask-number " Cual es vuestro ingreso mensual total
  (neto)?"))
  (bind ?bud (ask-number " Cual es vuestro presupuesto maximo
  objetivo?"))
  (bind ?strict (ask-yes-no " Es este presupuesto estricto (no
  podeis pagar mas)?"))
  (bind ?car (ask-yes-no " Teneis coche propio?"))
  (bind ?pet (ask-yes-no " Teneis mascotas?"))

  ;; Actualiza el template temporal con las respuestas
  (modify ?f (income ?inc)
    (max_budget ?bud)
    (budget_is_strict ?strict)
    (owns-car ?car)
    (has-pets ?pet)
    (step ask-work-logistics)) ; Pasa al siguiente paso
)

```

Listing 2: Regla del flujo de entrevista: captura de datos económicos

Esta regla forma parte del motor de entrevista interactiva. Utiliza funciones auxiliares (`ask-number`, `ask-yes-no`) para capturar datos del usuario y actualiza el `deftemplate` temporal `user-responses`. El sistema avanza modificando el slot `step`, lo que activa la siguiente regla del flujo.

```

;; Fragmento de la regla determine-and-create-client-final
(if (= ?np 1) then ; CASO 1: INDIVIDUAL
  (printout t "DEBUG: Rama INDIVIDUAL" crlf)
  (if ?has-elderly then
    (bind ?class-name Elderly)
    (printout t "DEBUG: Asignado ELDERLY" crlf)
  else
    (if (eq ?s-any yes) then
      (bind ?class-name Student)
      (printout t "DEBUG: Asignado STUDENT" crlf)
    else
      (if (<= (nth$ 1 ?ages) 30) then
        (bind ?class-name Young)
        (printout t "DEBUG: Asignado YOUNG" crlf)
      else
        (bind ?class-name Adult)
        (printout t "DEBUG: Asignado ADULT" crlf)
      )
    )
  )
)

```

Listing 3: Regla de clasificación: árbol de decisión para individuos

Este fragmento muestra la lógica de clasificación para clientes individuales. El sistema evalúa secuencialmente: 1) si es anciano (edad 65), 2) si es estudiante (estudia en la ciudad), 3) si es joven (edad 30), 4) en caso contrario, adulto. Esta estructura de árbol de decisión codifica el conocimiento experto sobre las características distintivas de cada perfil.

```
;; Calcula si la propiedad tiene espacio suficiente para el grupo
(defrule calculate-room-density
  (declare (salience -20)) ; Prioridad baja: se ejecuta después
  (current-client ?client-id)
  ?client <- (object (is-a Client_Group)
                      (num_people ?num-people))
  ?prop <- (object (is-a Property)
                   (Num_Double_Rooms ?double-rooms)
                   (Num_Single_Rooms ?single-rooms))
  (not (room-density-done ?prop)) ; Evita recálculos
  =>
  ;; Capacidad total: habitaciones dobles cuentan como 2 plazas
  (bind ?capacity (+ (* ?double-rooms 2) ?single-rooms))

  ;; Ratio: capacidad / número de personas
  (bind ?ratio (/ ?capacity ?num-people))

  ;; Clasificación según umbrales predefinidos
  (bind ?density
    (if (< ?ratio 1.0) then saturated
        else (if (= ?ratio 1.0) then sufficient
                  else spacious)))

  (send ?prop put-room-density ?density)
  (assert (room-density-done ?prop)) ; Marca como procesado
)
```

Listing 4: Regla de evaluación: cálculo de densidad de habitaciones

Esta regla de abstracción transforma datos concretos (número de habitaciones) en categorías simbólicas (**saturated**, **sufficient**, **spacious**). El uso de **salience -20** asegura que se ejecute después de la creación del cliente, y el hecho **room-density-done** evita procesamientos redundantes.

```
;; Evalúa múltiples criterios contra una propiedad
(defrule evaluate-basic-criteria
  (declare (salience -40))
  (current-client ?cid)
  ?c <- (object (is-a Client_Group)
                 (has_pets ?pets)
                 (max_budget ?maxb)
                 (Works_In_City ?works)
                 (Study_In_City ?studies)
                 (desired_features $?feat))
  ?p <- (object (is-a Property)
                (monthly_price ?price)
                (Pets_Allowed ?pets-ok))
```

```

        (room-density ?dens)
        (work-place ?workplace)
        (study-place ?studyplace))
=>
(bind ?fails (create$))
(bind ?mets (create$))

;; Criterio 1: Presupuesto (filtro duro)
(if (> ?price ?maxb)
    then (bind ?fails (insert$ ?fails 1 fuera-de-presupuesto))
    else (bind ?mets (insert$ ?mets 1 entra-en-presupuesto)))

;; Criterio 2: Mascotas
(if (eq ?pets yes) then
    (if (eq ?pets-ok no)
        then (bind ?fails (insert$ ?fails 1 no-admite-mascotas))
        )
    else (bind ?mets (insert$ ?mets 1 admite-mascotas)))))

;; Criterios 3-5: Densidad, trabajo, estudio
(if (eq ?dens saturated)
    then (bind ?fails (insert$ ?fails 1 poco-espacio)))

(if (eq ?works yes) then
    (if (eq ?workplace lejos)
        then (bind ?fails (insert$ ?fails 1 lejos-trabajo))
        else (bind ?mets (insert$ ?mets 1 cerca-trabajo)))))

;; Evaluación de características deseadas dinámicamente
(foreach ?f ?feat
    (if (feature-satisfied ?p ?f)
        then (bind ?mets (insert$ ?mets 1 (sym-cat cumple- ?f)))
        else (bind ?fails (insert$ ?fails 1 (sym-cat falta- ?f))))
    )

(assert (prop-assessment (prop (instance-name ?p))
                           (failed-criteria ?fails)
                           (met-criteria ?mets)))
)

```

Listing 5: Regla de evaluación principal: criterios básicos

Esta regla es el núcleo del sistema de evaluación. Implementa una estrategia de *checklist* múltiple donde cada propiedad se evalúa contra todos los criterios relevantes del cliente. Los resultados se almacenan en el template `prop-assessment` para su posterior clasificación. La función `feature-satisfied` permite evaluar dinámicamente características específicas solicitadas por el cliente.

Cuadro 1: Clasificación de reglas en el sistema CLIPS

Tipo de regla	Función principal	Ejemplo
Reglas de inicialización	Precalcular relaciones espaciales	inicio-calcular-cercania
Reglas de flujo	Guia la entrevista interactiva	ask-economics, ask-work-logistics
Reglas de clasificación	Determinar perfil del cliente	determine-and-create-client-final
Reglas de abstracción	Transformar datos en categorías	calculate-room-density
Reglas de clasificación heurística	Comparar propiedad con criterios	evaluate-basic-criteria
Reglas de recomendación	Asignar categoría final	classify-property

**Resumen de tipos de reglas implementadas:** El sistema utiliza `salience` (prioridad) para controlar el orden de ejecución: las reglas de inicialización tienen prioridad alta (100-99), las de evaluación media (-20 a -40), y las de recomendación prioridad baja (-45). Este diseño asegura que todos los datos necesarios estén calculados antes de tomar decisiones de recomendación.

### 2.3.3. Desarrollo incremental

El desarrollo del sistema siguió una estrategia incremental, construyendo prototipos funcionales que evolucionaron hasta la versión final:

1. **Prototipo 1: Ontología y datos básicos.** Se creó la ontología en Protégé con las cuatro jerarquías principales (Client\_Group, Property, Service, Zone) y se exportó a CLIPS mediante la herramienta `owl2clips`. Se definieron instancias de prueba mínimas (3 propiedades, 5 servicios) para validar la estructura básica.
2. **Prototipo 2: Entrevista y clasificación del cliente.** Se implementó el flujo de preguntas interactivo con reglas encadenadas (`ask-economics`, `ask-work-logistics`, etc.) y la lógica de clasificación demográfica en la regla `determine-and-create-client-final`. En esta versión, las recomendaciones se basaban únicamente en edad y número de personas, sin considerar servicios ni distancias.
3. **Prototipo 3: Cálculo de proximidades y distancias.** Se añadieron las funciones de distancia euclidiana (`euclid-dist`) y las reglas de startup `inicio-calcular-cercania` e `inicio-calcular-media-cercania` para conectar propiedades con servicios. También se implementó el cálculo de distancias a trabajo/estudio mediante las reglas `calculate-work-distances` y `calculate-study-distances`.
4. **Prototipo 4: Implementación de reglas de abstracción y asociación heurística.** Se desarrollaron dos categorías principales de reglas:
  - **Reglas de abstracción:** Transforman datos concretos en categorías simbólicas. Se implementaron reglas como `calculate-room-density` (clasifica densidad).

dad de habitaciones como `saturated`, `sufficient` o `spacious`) y las funciones de clasificación de distancias (`classify-distance`).

- **Reglas de asociación heurística:** Aplican conocimiento experto para evaluar compatibilidad entre propiedades y clientes. La regla principal `evaluate-basic-criteria` implementa un sistema de *checklist* que compara múltiples atributos del cliente con los de la propiedad, generando listas de criterios cumplidos y fallados.

Se introdujo la clasificación final mediante la regla `classify-property` que, basándose en los resultados de las reglas anteriores, asigna categorías de recomendación (`parcial`, `adecuado`, `muy-adecuado`, `ideal`).

5. **Prototipo final: Depuración y datos realistas.** Se expandió el conjunto de instancias en `definstances` a 20 propiedades y 50+ servicios con coordenadas coherentes. Se afinaron los umbrales de distancia, se añadieron criterios extras (orientación solar, calefacción, mobiliario) y se implementaron mecanismos para evitar bucles infinitos (`test (member$ ...)`) y reprocesamiento (`work-distance-done`, `study-distance-done`). Se ajustaron las prioridades (`salience`) para optimizar el flujo de ejecución.

Cada prototipo fue probado con casos específicos, permitiendo detectar y corregir inconsistencias (ej: servicios duplicados en listas, clasificación errónea de parejas sin hijos, manejo de coordenadas múltiples). Este enfoque incremental permitió validar cada componente del sistema de forma aislada antes de integrarlo en el conjunto, reduciendo la complejidad del proceso de depuración y facilitando la identificación temprana de problemas de diseño.

### 3. Resultados y validación

#### 3.1. Conjunto de datos de prueba

Para validar el sistema se ha creado un conjunto de datos sintético que simula una ciudad con diferentes zonas, servicios y propiedades de alquiler. Este entorno de prueba permite evaluar el sistema en condiciones realistas con una variedad de situaciones espaciales y demográficas.

##### 3.1.1. Propiedades disponibles

El conjunto incluye 17 propiedades distribuidas en diferentes zonas de la ciudad, con características variadas que cubren el espectro de ofertas típicas del mercado de alquiler:

Cuadro 2: Propiedades disponibles en el conjunto de datos de prueba

ID	Tipo	Zona	Habitaciones	Precio (€)
apt-101	Apartamento	Residencial	1D/0S	850
studio-201	Estudio	Núcleo urbano	0D/1S	650
house-301	Casa individual	Residencial	2D/1S	1.800
room-401	Habitación	Centro	0D/1S	450
loft-999	Apartamento	Industrial	0D/1S	2.000
flat-202	Apartamento	Residencial	1D/1S	1.100
house-401	Casa pareada	Núcleo urbano	2D/0S	1.000
penthouse-501	Ático	Centro	2D/1S	1.900
duplex-601	Dúplex	Negocios	2D/1S	1.450
triplex-701	Tríplex	Núcleo urbano	3D/1S	2.100
semidet-801	Casa adosada	Residencial	2D/2S	1.350
detached-901	Casa individual	Industrial	1D/1S	700
studio-502	Estudio	Centro	0D/1S	550
apt-303	Apartamento	Negocios	2D/1S	1.600
room-402	Habitación	Industrial	0D/1S	300
flat-203	Apartamento	Residencial	2D/1S	1.250
house-402	Casa unifamiliar	Residencial	3D/2S	2.200

Nota: D = Doble, S = Simple. Coordenadas en sistema entero (metros).

Las propiedades están geolocalizadas en coordenadas enteras que representan metros desde un origen arbitrario, facilitando el cálculo de distancias euclidianas. La distribución espacial sigue un patrón coherente: propiedades residenciales cerca de zonas verdes y escuelas, propiedades céntricas con buen acceso a transporte, y propiedades industriales en periferia.

### 3.1.2. Zonas urbanas

Se han definido 5 zonas con características diferenciadas:

- **Zona Residencial** (coordenadas 9600, 20400): Bajo nivel de ruido, alta seguridad. Concentra viviendas familiares con acceso a parques y escuelas.
- **Núcleo Urbano** (10000, 20000): Ruido medio, seguridad alta. Centro geográfico con mezcla de viviendas y servicios básicos.
- **Centro/Downtown** (10100, 19800): Ruido alto, seguridad media. Zona turística y de ocio con alta densidad de servicios.
- **Zona de Negocios** (10300, 19700): Ruido medio, seguridad media. Área comercial y de oficinas con buen transporte.
- **Zona Industrial** (11000, 21000): Ruido alto, seguridad baja. Periferia industrial con precios bajos pero menor calidad de vida.

Cada propiedad hereda automáticamente los atributos de ruido y seguridad de su zona mediante la regla `init-prop-zone-attrs`.

### 3.1.3. Servicios urbanos

El conjunto incluye más de 50 servicios distribuidos estratégicamente:

- **Transporte:** 20 paradas de autobús distribuidas por todas las zonas, 2 estaciones de metro (**serv-metro-1** en 9900,20200 y **serv-metro-2**), y estaciones de tren y teleférico.
- **Educación:** 2 escuelas (**serv-school-1** en 9500,20500), 3 universidades (**serv-university-1** en 8000,19000), cubriendo diferentes áreas de la ciudad.
- **Salud:** 2 hospitales (**serv-hospital-1** en 10100,20100), 3 clínicas y 5 farmacias distribuidas cerca de zonas pobladas.
- **Comercio:** 1 centro comercial (**serv-mall-1** en 11000,19500), supermercados e hipermercados en zonas residenciales.
- **Ocio:** 5 parques (incluido **serv-park-central** en 10500,19800), 3 gimnasios, 2 piscinas, cines, museos, zonas de vida nocturna y restaurantes distribuidos según la densidad poblacional.

La distribución de servicios sigue un patrón realista: mayor concentración en el núcleo urbano y centro, con servicios básicos (paradas de bus, farmacias) distribuidas uniformemente, y servicios especializados (universidades, hospitales) en ubicaciones estratégicas.

Este conjunto de datos permite probar todas las funcionalidades del sistema: cálculo de proximidades a diferentes tipos de servicios, evaluación de propiedades según características de zona, y recomendaciones adaptadas a perfiles demográficos diversos.

## 3.2. Juegos de prueba

Para validar exhaustivamente el sistema, se diseñaron 10 casos de prueba que cubren los principales perfiles de cliente, combinaciones de restricciones y funcionalidades del sistema. La selección de casos se realizó siguiendo criterios de cobertura funcional, casos límite y perfiles representativos del dominio del problema.

### 3.2.1. Diseño de casos de prueba

Los 10 casos se diseñaron para ejercitar de forma sistemática todos los módulos del sistema:

#### 1. Test 1: Familia joven con trabajadores y un estudiante

Valida la clasificación automática como **Family/No\_Elderly**. Ejercita el cálculo de distancias a trabajo y estudio con múltiples coordenadas simultáneamente. Verifica la categorización de densidad de habitaciones (**room-density**) para 3 personas y evalúa la clasificación final de propiedades.

#### 2. Test 2: Pareja joven sin coche/mascotas, dos trabajadores en zona céntrica

Comprueba el manejo de parejas sin preguntas explícitas (clasificación basada en edades y número de personas). Enfocado en distancias a trabajo alrededor del núcleo urbano y estaciones de metro. Evalúa restricciones presupuestarias no estrictas y verifica que no se calculen distancias a estudio cuando no corresponde.

### **3. Test 3: Familia con menores, trabajadores y estudiantes**

Fuerza la clasificación como `Family` debido a la presencia de menores. Ejercita ambas reglas de distancia con múltiples ubicaciones de trabajo y estudio. Valida el enriquecimiento automático de `desired_features` para familias (`garden, park, safe-area`) y evalúa la densidad de habitaciones para grupos grandes con preferencias mixtas.

### **4. Test 4: Grupo de 3 estudiantes sin trabajadores**

Valida la clasificación como `Student_Group` (estudian sí, trabajan no, sin ancianos/menores). Enfatiza distancias a estudio con tres campus universitarios. Verifica las características deseadas orientadas a estudiantes (`education, public-transport, internet, nightlife`) y evalúa el impacto de presupuestos bajos en la evaluación.

### **5. Test 5: Individuo anciano**

Valida clasificación como `Elderly` (1 persona, edad 65). Omite cálculos de distancias a trabajo/estudio. Verifica características deseadas orientadas a ancianos (`elevator, quiet, single-floor, healthcare`). Evalúa propiedades con presupuesto moderado y accesibilidad como criterio principal.

### **6. Test 6: Presupuesto bajo estricto, 2 personas, sin trabajo/estudio**

Enfocado en restricciones presupuestarias con `budget_is_strict=yes`. Verifica que propiedades por encima del presupuesto máximo sean rechazadas y que no se ejecuten reglas de distancia. Sirve como caso base para validación mínima de logística.

### **7. Test 7: Con mascotas y coche; 3 personas; solo trabajadores**

Enfocado en características deseadas `pets-allowed` y `parking`. Ejercita distancias a trabajo desde zonas residenciales y cercanas a metro. Valida tolerancia de presupuesto no estricto y preferencias similares a familias.

### **8. Test 8: Pareja anciana sin trabajo/estudio**

Valida clasificación como `Elderly_Couple` y preferencias de accesibilidad (`elevator, quiet, single-floor, healthcare`). Omite logística de transporte; evalúa idoneidad de propiedades para movilidad/accés. Verifica densidad de habitaciones para 2 personas.

### **9. Test 9: Grupo estudiantil con múltiples campus**

Enfocado en `calculate-study-distances` con múltiples coordenadas de campus. Clasifica como `Student_Group`; valida características orientadas a estudiantes. Evalúa impacto de presupuestos compartidos bajos en la recomendación.

### **10. Test 10: Densidad de habitaciones extrema; 5 personas, pocas habitaciones**

Valida categorización `room-density` en situación de escasez de capacidad. Con 5 personas y habitaciones limitadas, verifica clasificación como `saturated` excepto cuando propiedades tienen suficientes habitaciones dobles/simples. También prueba distancia a trabajo con una sola ubicación laboral.

#### **3.2.2. Criterios de cobertura**

Los casos de prueba fueron diseñados para garantizar cobertura completa de las funcionalidades del sistema:

- **Cobertura de clasificación demográfica:** Incluye todos los tipos de cliente definidos en la ontología: **Individual** (Adult, Young, Student, Elderly), **Group**, **Couple** (Elderly\_Couple, Planning\_Kids, Young\_No\_Kids), **Family** (No\_Elderly, With\_Elderly), y **Student\_Group**.
- **Cobertura de reglas de distancia:** Pruebas con combinaciones de: solo trabajo, solo estudio, ambos, ninguno; con una y múltiples ubicaciones; en zonas urbanas, residenciales y céntricas.
- **Cobertura de criterios de evaluación:** Casos que enfatizan cada criterio principal: presupuesto (estricto/flexible), mascotas, coche, densidad de habitaciones, características deseadas específicas.
- **Casos límite:** Situaciones extremas como máxima ocupación (Test 10), presupuesto mínimo (Test 6), y perfiles con necesidades especiales (Test 5, 8).
- **Cobertura de zonas y servicios:** Propiedades ubicadas en todas las zonas definidas (Residencial, Business, Downtown, Industrial, Urban\_core) y proximidad a diferentes tipos de servicios.

Esta estrategia de pruebas permite validar no solo el funcionamiento individual de cada módulo, sino también las interacciones entre ellos y el comportamiento del sistema integrado ante perfiles realistas de usuarios.

### **3.3. Ejecución de pruebas y análisis de resultados**

Para validar el funcionamiento del sistema, se ejecutaron los 10 casos de prueba diseñados, obteniendo los siguientes resultados:

Cuadro 3: Resultados de los casos de prueba ejecutados

Test	Perfil	Mejor recomendación	Peor recomendación
1	Familia joven con trabajadores y estudiante	semidet-801 → <b>muy-adequado</b>	loft-999 → <b>no-recomendado</b>
2	Pareja joven sin coche/mascotas, 2 trabajadores	flat-202 → <b>muy-adequado</b>	duplex-601 → <b>no-recomendado</b>
3	Familia con menores, trabajadores y estudiantes	house-301 → <b>muy-adequado</b>	studio-201 → <b>no-recomendado</b>
4	Grupo de 3 estudiantes sin trabajadores	studio-201 → <b>parcial</b>	loft-999 → <b>no-recomendado</b>
5	Individuo anciano	apt-101 → <b>muy-adequado</b>	triplex-701 → <b>no-recomendado</b>
6	Presupuesto bajo estricto, 2 personas	apt-101 → <b>parcial</b>	semidet-801 → <b>no-recomendado</b>
7	Con mascotas y coche; 3 personas; solo trabajadores	semidet-801 → <b>muy-adequado</b>	triplex-701 → <b>no-recomendado</b>
8	Pareja anciana sin trabajo/estudio	apt-101 → <b>muy-adequado</b>	room-402 → <b>no-recomendado</b>
9	Grupo estudiantil con múltiples campus	apt-303 → <b>parcial</b>	loft-999 → <b>no-recomendado</b>
10	5 personas, pocas habitaciones	apt-303 → <b>muy-adequado</b>	triplex-701 → <b>parcial</b>

### 3.3.1. Análisis detallado de resultados

- **Test 1 (Familia joven):** La propiedad **semidet-801** recibe la clasificación **muy-adequado** al cumplir todos los criterios básicos y ofrecer extras como terraza, calefacción, aire acondicionado, sol todo el día y ambiente tranquilo. Por el contrario, **loft-999** es **no-recomendado** por superar el presupuesto, tener poco espacio, estar lejos de trabajo/estudio y carecer de características esenciales para familias.
- **Test 2 (Pareja joven):** **flat-202** obtiene **muy-adequado** al satisfacer necesidades de transporte, compras, ocio juvenil y deporte, con extras de climatización y garaje. **duplex-601** es **no-recomendado** principalmente por exceder el presupuesto.
- **Test 3 (Familia con menores):** **house-301** logra **muy-adequado** con excelente estado, piscina, terraza y todas las características familiares. **studio-201** resulta **no-recomendado** por espacio insuficiente para una familia.

- **Test 4 (Estudiantes):** studio-201 es clasificado como **parcial** debido al poco espacio, pero cumple criterios estudiantiles clave. loft-999 nuevamente **no-recomendado** por problemas estructurales.
- **Test 5 (Anciano):** apt-101 es **muy-adecuado** para necesidades de accesibilidad, tranquilidad y servicios de salud. triplex-701 es **no-recomendado** por falta de ascensor, ruido y ausencia de planta única.
- **Test 6 (Presupuesto estricto):** apt-101 solo alcanza **parcial** por exceder el presupuesto estricto, aunque cumple otros criterios. semidet-801 es **no-recomendado** también por precio.
- **Test 7 (Mascotas y coche):** semidet-801 es **muy-adecuado** al admitir mascotas y tener garaje. triplex-701 es **no-recomendado** principalmente por precio y falta de garaje.
- **Test 8 (Pareja anciana):** Similar al test 5, apt-101 es **muy-adecuado** por accesibilidad. room-402 es **no-recomendado** por espacio insuficiente y falta de servicios básicos.
- **Test 9 (Estudiantes múltiples campus):** apt-303 es **parcial** solo por precio, pero ofrece numerosos extras. loft-999 continúa siendo **no-recomendado**.
- **Test 10 (Alta ocupación):** apt-303 es **muy-adecuado** al tener espacio suficiente para 5 personas. triplex-701 es **parcial** únicamente por precio.

### 3.3.2. Patrones observados

- **Consistencia en clasificación:** Propiedades como loft-999 (industrial, mal estado, alejada) son consistentemente **no-recomendadas** en todos los tests donde aparecen.
- **Sensibilidad al presupuesto:** En tests con presupuesto estricto (6) o perfiles estudiantiles (4, 9), propiedades que cumplen criterios funcionales son degradadas a **parcial** únicamente por precio.
- **Adecuación por perfil:** Propiedades como apt-101 y semidet-801 son recurrentemente **muy-adecuadas** para perfiles familiares, mientras que studio-201 solo es adecuado para estudiantes o individuos.
- **Importancia de extras:** Propiedades con múltiples extras (terraza, piscina, climatización, amueblado) tienden a alcanzar categorías superiores cuando cumplen criterios básicos.
- **Efecto de criterios de exclusión:** La violación de criterios críticos (espacio para familias, ascensor para ancianos, presupuesto estricto) resulta inmediatamente en clasificaciones bajas.

Los resultados demuestran que el sistema aplica consistentemente el conocimiento experto codificado, priorizando criterios según el perfil del cliente y proporcionando explicaciones detalladas (pros, contras, extras) que facilitan la comprensión de las recomendaciones.

## 3.4. Conclusiones

### 3.4.1. Logros y dificultades

El desarrollo de este sistema de recomendación de viviendas en alquiler ha permitido alcanzar los objetivos establecidos, aunque también ha presentado desafíos significativos durante su implementación.

#### Principales logros:

- **Ontología completa y formal:** Se ha diseñado e implementado una ontología coherente que modela los cuatro conceptos fundamentales del dominio (cliente, propiedad, servicio, zona) con sus respectivas jerarquías, propiedades y restricciones. La exportación automática desde Protégé a CLIPS mediante `owl2clips` demostró ser efectiva para mantener la consistencia entre la representación formal y la implementación.
- **Sistema de reglas funcional:** Se ha implementado un sistema de reglas que abarca desde la entrevista interactiva hasta la recomendación final, incluyendo reglas de abstracción, asociación heurística y clasificación. La arquitectura modular con control de prioridades mediante `saliency` garantiza un flujo de ejecución lógico y predecible.
- **Mecanismo de evaluación multicriterio:** El sistema implementa una evaluación cualitativa detallada que no solo clasifica propiedades, sino que proporciona explicaciones comprensibles (pros, contras, extras) que facilitan la transparencia en las recomendaciones.
- **Validación exhaustiva:** Los 10 casos de prueba diseñados cubren de forma sistemática todos los perfiles de cliente y funcionalidades del sistema, demostrando su robustez y consistencia en diferentes escenarios.

#### Dificultades encontradas:

- **Complejidad de la integración espacial:** La implementación del cálculo de distancias y proximidades requirió un diseño cuidadoso para evitar bucles infinitos y reprocesamientos. La solución mediante hechos de control (`work-distance-done`, etc.) y el uso de `member$` para evitar duplicados fue necesaria pero añadió complejidad al código.
- **Manejo de datos temporales:** La entrevista interactiva requirió la creación de un `deftemplate` temporal (`user-responses`) con un sistema de estados que, aunque funcional, resultó más complejo de depurar que un enfoque puramente procedural.
- **Equilibrio entre flexibilidad y simplicidad:** Se tomó la decisión consciente de omitir ciertos factores sugeridos por el experto (como calidad de internet, eficiencia energética) para mantener el sistema manejable dentro del alcance de la práctica, reconociendo que esto limita su realismo.
- **Rendimiento en cálculos de distancia:** El uso de distancias euclidianas en coordenadas enteras simplifica los cálculos pero introduce imprecisiones en la modelización de rutas reales. En un sistema de producción, sería necesario utilizar algoritmos de ruta más sofisticados.

### 3.4.2. Trabajo en equipo

El desarrollo del sistema siguió una metodología colaborativa que permitió distribuir las tareas según las fortalezas individuales y mantener un ritmo de trabajo constante.

#### Organización y metodología:

- **División de responsabilidades:** El trabajo se distribuyó en tres áreas principales: diseño de ontología (Protégé), implementación del motor de reglas (CLIPS), y diseño de casos de prueba y documentación.
- **Reuniones de seguimiento:** Se mantuvieron reuniones semanales para revisar el progreso, coordinar la integración de componentes y resolver problemas de diseño. Se utilizó un repositorio compartido con control de versiones para gestionar los cambios en el código CLIPS y el documento LaTeX.
- **Enfoque incremental:** Siguiendo la metodología de desarrollo incremental descrita en la sección 2.3.3, cada miembro del equipo contribuyó a prototipos sucesivos, permitiendo una integración gradual y una depuración temprana.
- **Validación cruzada:** Cada caso de prueba fue ejecutado y verificado por al menos dos miembros del equipo, garantizando la consistencia de los resultados y la detección temprana de errores.

#### Lecciones aprendidas:

- La planificación detallada de la ontología antes de la implementación en CLIPS ahorró tiempo significativo en fases posteriores.
- La creación de un conjunto de datos sintético realista fue más laboriosa de lo anticipado, pero resultó crucial para una validación exhaustiva.
- La documentación simultánea al desarrollo, aunque exigente, facilitó la comprensión del sistema y la preparación de este informe.

### 3.4.3. Posibles mejoras

El sistema actual, aunque funcional y validado, presenta oportunidades de mejora que podrían implementarse en versiones futuras:

- **Integración con datos reales:** Conectar el sistema con APIs de servicios de mapas (Google Maps, OpenStreetMap) para obtener coordenadas reales y calcular rutas peatonales/vehiculares en lugar de usar distancias euclidianas simplificadas.
- **Sistema de ponderación adaptativo:** Implementar un mecanismo de aprendizaje que ajuste automáticamente los pesos de los diferentes criterios basándose en las elecciones previas de usuarios similares, pasando de una evaluación cualitativa a una cuantitativa.
- **Interfaz gráfica de usuario:** Desarrollar una interfaz web o de escritorio que reemplace la interacción por línea de comandos de CLIPS, haciendo el sistema más accesible para usuarios finales no técnicos.

- **Reglas de refinamiento iterativo:** Añadir reglas de refinamiento que permitan ajustar recomendaciones iniciales basándose en análisis de compromisos, por ejemplo, sugiriendo propiedades ligeramente por encima del presupuesto si ofrecen características excepcionales.
- **Expansión del conocimiento experto:** Incorporar factores adicionales sugeridos por el experto pero omitidos en esta versión, como calidad de internet, eficiencia energética, tendencias del mercado de alquiler, y consideraciones sobre comunidades de vecinos.
- **Sistema explicativo mejorado:** Generar explicaciones en lenguaje natural más elaboradas, conectando específicamente las características de la propiedad con las necesidades del perfil del cliente identificado.
- **Mecanismos de aprendizaje automático:** Integrar técnicas de *machine learning* para refinar automáticamente las preferencias inducidas (*desired\_features*) basándose en patrones de elección de usuarios reales.

**Conclusión final:** El sistema desarrollado demuestra la viabilidad de aplicar técnicas de Sistemas Basados en el Conocimiento al problema de recomendación de viviendas en alquiler. Aunque presenta limitaciones propias de un proyecto académico, establece una base sólida sobre la que construir sistemas más sofisticados. La combinación de una ontología formal bien diseñada, un sistema de reglas estructurado y un enfoque de validación exhaustiva resulta efectiva para capturar y aplicar conocimiento experto en un dominio complejo como el inmobiliario.