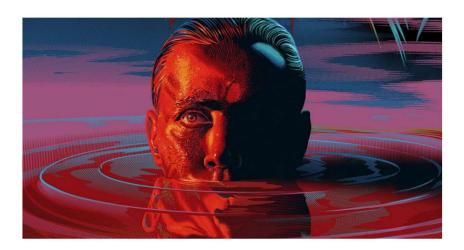
Buscando al Coronel Kurtz

Fundamentos de Inteligencia Artificial 23-24 Grado en Ingeniería Matemática e Inteligencia Artificial, ICAI, UPC



Contenido

Introducción	3
Agente basado en conocimiento	4
Palacio del Agente basado en conocimiento	4
Adaptación del palacio a Pygame	6
Agente Basado En Conocimiento	8
Clase del agente basado en conocimiento	9
Agente Bayesiano	15
Palacio del agente bayesiano	15
Agente Bayesiano	17
Agentes de Búsqueda	21
Clase SearchAgent	21
Clases CW_Search	23
Agentes en Pygame	26
Ejemplo de juego	28
Menú de juego	28
Instrucciones	29

Introducción

En la célebre película Apocalypse Now, el Capitán Willard va en búsqueda del Coronel Kurtz con la orden de encontrarlo y convencerle para que deponga su actitud y vuelva con él a Washington a rendir cuentas.

En su misión, el Capitán Willard se enfrenta a la tarea de encontrar al Coronel Kurtz dentro de un peligroso palacio, repleto de trampas letales, simas profundas e incluso monstruos (algunos de ellos, producto de su propia locura). Para seleccionar la acción en cada momento, el capitán tiene que confiar en sus sentidos (percepciones del entorno) y en las técnicas de rastreo que aprendió en el ejército (que en este caso, coincidentalmente, son las técnicas de búsqueda, lógica y probabilidad que hemos visto en clase). Comenzando en una sala inicial del palacio, sus objetivos son:

- 1. Evitar los obstáculos.
- 2. Hallar al Coronel Kurtz.
- 3. Dirigirse hacia la salida del palacio una vez lo encuentre.

En las secciones que siguen, detallamos los componentes del problema y la solución al problema.

Agente basado en conocimiento

Palacio del Agente basado en conocimiento

El palacio del agente basado en conocimiento consiste en una red de salas $n \times n$ de salas interconectadas. Para nuestro caso concreto, es de n = 6 salas, aunque se puede cambiar al inicializar la clase de palacio.

Figura 1. Constructor clase Palacio

Como se puede observar en la Figura 1. Constructor clase Palacio, los perceptos en este palacio son una brisa, un fétido olor, un resplandor, pared_arriba, pared_abajo, pared_izquierda, pared_derecha, grito, CK_con_CW. Los cuales pueden tomar valores 0 o 1, ausencia y presencia de percepto respectivamente.

Los 4 primeros perceptos refieren a los distintos objetos que hay en las casillas y los percibes al estar en una casilla adyacente a alguno de estos. Percibes una brisa si estás al lado de un precipicio, un fétido olor si te encuentras al lado del monstruo, y un resplandor si la salida está adyacente a ti.

Los perceptos de las paredes toman valor 1 si el agente se encuentra en una casilla que tiene dicha pared.

Por último, grito es el percepto que se obtiene si se usa el arma y se acierta dándole al monstruo (comentado más adelante en el agente). CK_con_CW es el percepto que se obtiene si se ha encontrado al Coronel Kurtz y está con nosotros.

El constructor llama a la función shuffle (Figura 2. Función Shuffle) para generar las posiciones aleatorias de los elementos del palacio.

```
der sheffle(welf) -> None:

Secret las positiones alestorias de los clementos del palacio
saff (O. trat - list(celf rendem_corets())
saff.cal trat - list(celf rendem_corets())
saff.cal trat - list(celf rendem_corets())
saff.calles - None
saf
```

Figura 2. Función Shuffle

Por último, cabe destacar la función que genera los perceptos para pasárselos al agente. La función get_entorno (Figura 3. Función get_entorno) devuelve los perceptos según la posición del agente.

Figura 3. Función get_entorno

Adaptación del palacio a Pygame

El objeto palacio usa la función dibujar (Figura 4. Función dibujar) para dibujar su estado en la terminal el estado del palacio según los conocimientos del agente.

Figura 4. Función dibujar

```
Posible moves: usar arma, up, down, left
DIRECCION (WASD):a
| xx || P? || || S || || || | |
| P? || || || || P? ||
| || || || || CK || xx || P? ||
| || || || CW || || M || xx ||
| xx || || || || xx || xx ||
```

Figura 5. Ejemplo dibujar mapa en terminal (posible moves: es otra función)

Sin embargo, para poder dibujar el palacio en pygame, se implementó una clase adicional del palacio que heredaba de la clase principal de palacio.

Figura 6. Clase PalacioPygame

Lo único que cambia en esta clase es la función de dibujar (Figura 7. Función dibujar de PalacioPygame). Es muy similar, pero se pinta sobre la superficie pantalla de pygame en vez de sobre la terminal.

Figura 7. Función dibujar de PalacioPygame

Figura 8. Continuación de la función dibujar de Palacio Pygame

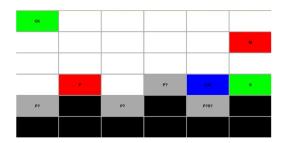


Figura 9. Ejemplo dibujar de PalacioPygame

Agente Basado En Conocimiento

Todos los agentes están basados en una clase CW (por Capitán Willard). Esta clase contiene todas las funciones básicas de interacción con el palacio.

```
class Date

---

Class Date de los agentes Capitan Willard

---

def __init_(self, entorno, type="user", delay=0, usos_arma=1) -> None:

# Unos que tiene el arma del agente

ealf.unoc_arma = usos_unoc_armatol al agente

self.entorno = entorno

# Posicion inicial que tiene como referencia el agente

# (so sisepro (1,1) para el, aunque la posición real puede ser distinta)

self.position = [1, 2]

self.derecciones = (

"": "up",

"": "p",

"": "right",

"": "right",

"": "self": """,

"": "self": "",

"": "self": """,

"": "self": "self": """,

"": "self": "",

"": "self": """,

"": "self": """,

"": "self": """,

"": "self": """,

"": "self": "self": "",

"": "self": "self":
```

Figura 10. Constructor clase CW

Figura 11. Funciones principales de interacción con el entorno

Figura 12. Funciones a destacar de la clase CW

Clase del agente basado en conocimiento

Esta clase, que hereda las funciones básicas de la clase CW, implementa las funciones necesarias para realizar la inferencia. No se ha hecho uso de ninguna librería adicional, como puede ser PycoSat.

```
class CM_KB(CW):
    def _init_(self, entorno, delay=0) -> None:
    CM._init_(self, entorno, delay=delay)
    self.KB_format = {
        "B".
        "B".
        "P".
        "S".
        "S".

        "S".
        "S".
        "S".
        "S".
        "S".
```

Figura 13. Constructor clase CW_KB

Primero, se eligió el formato de las cláusulas que se guardarán en el KB. Se usan vectores que pueden tener 3 valores: 0 si el valor es falso, 1 si es verdadero, y -1 para la ausencia de valor. Además, el vector consta de 18 elementos:

 $[Brisa, Olor, Resplandor, Precipicio, Monstruo, Salida, Precipicio_{arriba}, \\ Precipicio_{abajo}, Precipicio_{izquierda}, Precipicio_{derecha}, Monstruo_{arriba}, Monstruo_{abajo}, \\ Monstruo_{izquierda}, Monstruo_{derecha}, Salida_{arriba}, Salida_{abajo}, \\ Salida_{izquierda}, Salida_{derecha}]$

Por tanto, tenemos la cláusula:

 $Brisa \rightarrow Precipicio_{derecha} \equiv \neg Brisa \lor Precipicio_{der}$

El vector quedaría:

```
def parse_proposition(self, proposition: str) -> tuple:
    """
    Convierte una proposición de texto al formato de cada cláusula
    """

# Regex para dividir la proposición
pattern = r"\s(?![^(]*\))"
splitted = re.split(pattern, proposition)

# Creo el vector de -1
parsed = [-1 for _ in range(len(self.indexes))]

# Recorremos los literales
for p in splitted:
    if p.startswith("-") or p.startswith("-"):
        parsed[self.indexes[p[1:]]] = 0
    elif p in self.indexes:
        parsed[self.indexes[p]] = 1
    return tuple(parsed)
```

Figura 14. Función que genera el vector a partir de una cláusula (no se ha implementado la funcionalidad total para una fórmula completa)

Se han creado unas cláusulas base que han de tener todas las celdas para poder realizar la inferencia. Estas cláusulas son las imprescindibles para resolver el problema, pues el algoritmo de inferencia es lento y añadir cláusulas ralentizaría al agente.

La fórmula añadida es la siguiente:

```
Brisa
```

 \leftrightarrow (Precipicio_{arriba} \lor Precipicio_{abajo} \lor Precipicio_{izquierda} \lor Precipicio_{derec})

Que convirtiéndolo en CNF:

(Brisa

→ $(Precipicio_{arriba} \lor Precipicio_{abajo} \lor Precipicio_{izquierda} \lor Precipicio_{derec})) \land \land ((Precipicio_{arriba} \lor Precipicio_{abajo} \lor Precipicio_{izquierda} \lor Precipicio_{derec})) \rightarrow Brisa)$

Sustituyendo por las implicaciones y simplificando, al final quedan las siguientes cláusulas:

 $\neg Brisa \lor (Precipicio_{arriba} \lor Precipicio_{abajo} \lor Precipicio_{izquierda} \lor Precipicio_{derecha})$

 $Brisa \lor \neg Precipicio_{arriba}$

 $BrisaV \neg Precipicio_{abajo}$

BrisaV¬Precipicio_{izquierda}

$Brisa V \neg Precipicio_{derecha}$

Las cuales son añadidas a todas las celdas para poder ser usadas durante la inferencia. Estas cláusulas se crean para todos los pares estímulo-objeto.

Figura 15. Función set_base_clauses

Cuando se recorre el palacio, se añaden las cláusulas que se obtienen a partir de los perceptos.

```
def percepts_to_knowledge(self, percepts) -> list:

Dados los perceptos, crea las cláusulas asociadas a esos perceptos
Devuelve una lista porque es una conjunción de cláusulas

""

# conocimientos de perceptos de brisa, elor, resplandor
return [

tuple([-1 if k != i else percepts[i] for k in range(len(self.KB_format))])

for i in range(3)

}

def add_knowledge_from_percepts(self, percepts, KB, position=None) -> None:

""

Añade conocimiento al KB a partir de los perceptos
""

$ is se ha percibido un grito, se elimina al monstruo
grito = percepts[self.percept_indexes["grito"]]
if grito:
self.remove_from_KB(position, "O", KB)
if self.monster_position is not None:

self.remove_from_KB(elf.monster_position, "H", KB)
self.room_states[self.monster_position]["M"] = 0

# Recorrer_las cláusulas obtenidas a partir de los perceptos y añadirlas al KB
for knowledge in self.percepts.to_knowledge(percepts):
self.add_to_KB(position, knowledge, KB)
```

Figura 16. Funciones necesarias para añadir la información de los perceptos al KB

Tras añadir los perceptos, se realiza la inferencia para obtener nueva información sobre las celdas adyacentes. El agente se pregunta si cada celda adyacente tiene el monstruo, un precipicio, o la salida, esto se hace con la función ask everything.

Figura 17: Función ask_everything

```
def update_KB(self, cell, KB, room_states) -> None:

Actualiza la información de la celda a partir de las celdas de alrededor

positions = (0: "u", 1: "0", 2: "1", 3: "R")

# Ponemos la posición como limpia, a excepción de la salida

self.set_clear(cell, KB, room_states, also_s-false)

# Recorremos las celdas adyacentes

for p, adyacent in enumerate(self.get_adyacent_positions(cell)):

# Se consigue el estado de la celda adyacente, está vacio si no se ha añadido antes

state - room_states.get(adyacent, ())

# Se recorrem los objetos del estado

for s, v in state.items():

proposition = s + positions(p)

if v = 0:

proposition = "" + proposition

# Se añade la información al KB de la celda

self.add_to_KB(cell, proposition, KB)
```

Figura 18. Función update KB

```
def set_adyacent_cells_property(
    self, adyacent_cells_property(
    self, adyacent_position, property, value, KB, room_states
) -> None:

"""

Establece una propiedad de la celda adyacente
"""

# Negamos la cláusula si es necesario
proposition = property if value else "-" + property

# Añadimos al KB
self.add_to_KB(adyacent_position, proposition, KB)

# Establecemos el estado de la celda
if adyacent_position not in room_states:
    room_states[adyacent_position] = dict()
room_states[adyacent_position][property] = value

# Si es monstruo o salida, guardamos la posición
if property == "M" and value == 1:
    self.monster_position = adyacent_position
elif property == "S" and value == 1:
    self.salida_position = adyacent_position
```

Figura 19. Función set_adyacent_cells_property

Esta inferencia se realiza con el algoritmo de resolución visto en clase. El cual busca la cláusula vacía entre los resolventes obtenidos aplicando PL_resolve a todas las parejas de cláusulas.

Figura 20. Función ask

Figura 21. PL resolve

Con todo esto, lo que hace el agente en el bucle principal (Figura 22. Función perceive_and_act) es conseguir los perceptos para su posición, usarlos para actualizar toda su base de conocimientos y realizar la inferencia (Figura 23. Función handle_percepts), dibujar el estado del entorno actual, conseguir los posibles movimientos (Figura 25), obtener la siguiente acción y realizarla.

```
def perceive_and_act(self) > tuple:

# Bonen come segure la celde inicial
self.set_clear(self.get_position(), self.K8, self.room_states)
ok = True
while okc

position = self.get_position()
# Consequir perceptos
percepts = self.get_percepts(position)

# Actualizar todo con los perceptos
self.finandle_percepts(percepts, position, self.K8, self.room_states)

# Dibujar entorno
self.dibujar()

# Obtener los posibles movimientos
posible_moves = self.get_posible_moves(percepts, position)
self.display_posible_moves(posible_moves)

# Obtener la siguiente acción
acción = self.get_pext_move()

# Obtener resultado de dicha acción
ok, victory = self.actuar(accion)

if victory:
print("ENNORABUENAI!! Has conseguido salir")
else:
print("Has perdido")

return ok, victory
```

Figura 22. Función perceive_and_act

```
def handle_percepts(self, percepts, position, K8, room_states) -> tuple:

# Memejar las percets pontendo su información a 0
self.set_uall_info(position, percepts, K8)

# Añadir información al K8
self.add_knouledge_from_percepts(percepts, K8, position)

# Realizar inferencia
self.ask_everything(position, K8, room_states)

return K8, room_states
```

Figura 23. Función handle_percepts

Figura 24. Función set wall info

Figura 25. Función get_posible_moves

Cabe destacar que el agente no tiene información sobre cuántos precipicios hay, ni salidas, ni monstruos. Por lo que, aunque sepa que hay un monstruo en una sala, puede seguir teniendo dudas sobre si hay en otra sala o no.

Agente Bayesiano

Palacio del agente bayesiano

La clase del palacio para el agente bayesiano es muy similar al del agente basado en conocimiento, pero cambian los estímulos, los perceptos (Figura 26) y la disposición de las trampas, dado que ahora hay algunas que se pueden encontrar en la misma celda.

```
class PalacioBayes:
    """
    clase del Palacio para el agente Bayesiano
    """

def __init__(self, n: int = 6) -> None:
    self.n = n
    self.posibles_perceptos = [
        "estimulo_fuego",
        "estimulo_bardos",
        "estimulo_adardos",
        "estimulo_andos",
        "estimulo_andos",
        "estimulo_anonstruo",
        "estimulo_anonstruo",
        "pared_ariba",
        "pared_ariba",
        "pared_abajo",
        "pared_derecha",
        "grito",
        "CK_con_CW",
    ]

self.percept_indexes = {
        percept: i for i, percept in enumerate(self.posibles_perceptos)
    }
```

Figura 26. Constructor clase PalacioBayes

Figura 27. Función get entorno

La función de dibujar también es distinta, en la terminal se muestra la suma de probabilidades de todos los mapas, y en pygame la probabilidad de cada objeto. Se ha vuelto a crear otro objeto que hereda lo básico del anterior para añadir la funcionalidad de dibujar en pygame.

Figura 28. Función dibujar

```
Posible moves: up, left, right
DIRECCION (WASD):d
| 0.00 || 0.00 || 0.00 || 0.00 || 0.00 || 0.06 |
|$ 1.00 || 0.00 || 0.00 || 0.00 || CW || 0.50 |
| 0.00 || 0.00 || 0.00 || 1.00 || 0.50 || 0.06 |
| 0.00 || 1.00 || 0.00 || 0.06 || 0.06 || 0.06 |
| 0.06 || 0.06 || 0.06 || 0.06 || 0.06 || 0.06 |
| 0.06 || 0.06 || 0.06 || 0.06 || 0.06 || 0.06 |
```

Figura 29. Ejemplo función dibujar

Figura 30. Función dibujar en PalacioBayesPygame

Figura 31. Bucle de función dibujar de PalacioBayesPygame

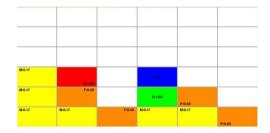


Figura 32. Ejemplo dibujar en pygame

Agente Bayesiano

El agente bayesiano, a diferencia del basado en conocimiento, usa probabilidad para inferir las posiciones de los objetos en el mapa.

Para ello, se crean mapas de probabilidad para todos los posibles objetos. Estos mapas se inicializan con un prior. El capitán, al no saber nada de la posición de los objetos, les da la misma probabilidad a todas las celdas (exceptuando en la que comienza), por lo que se usa una distribución uniforme (Figura 33).

```
class ON Bayes(Ca):

Class del Agente Bayesiano

"""

def __init__(self, entorno, type="user", delay-0, umbral-0-2) >> Nome:
OC__init__(self, entorno, type, delay-delay)

self.as self_entorno.

# Tamado del maga
self.anton del maga
self.anton del entimolos

self.astinuton = 5

self.astinuton = 5

self.astinuton = 5

self.astinuton = 10

self.anton = 10

self.anton = 10

self.astinuton = 11

self.astinuton
```

Figura 33. Constructor clase CW_Bayes

Cuando el Capitán se mueve, realiza inferencia aplicando la regla de Bayes. Para ello, usa la siguiente función de verosimilitud.

```
p(e_{ij}^{\tau}|\tau_{k\ell}) = \begin{cases} 1 & (k,l) \in adj(i,j) \cup \{(i,j)\}, \\ 0 & \text{otherwise.} \end{cases}
```

Es decir, la probabilidad de percibir un estímulo es 1 si el objeto está en las adyacentes, así como si la trampa se encuentra en la propia celda en la que se encuentra (aunque ya estaría muerto) y 0 si está en otras (Figura 34). Con esta función verosimilitud obtenida, se crea una matriz con el valor de la verosimilitud para cada celda, la cual se usará para aplicar la regla de Bayes (Figura 35).

```
def verosimilitud(self, position) -> Callable[..., Literal[1, 0]]:
    """
    Se crea la función verosimilitud para cierta posición
    """

# Posiciones adyacentes
    adyacent = self.get_adyacent_positions(position)

valid_positions = set(adyacent) | {position}

# Función verosimilitud
    f = lambda pos: 1 if pos in valid_positions else 0
    return f
```

Figura 34. Función verosimilitud

Figura 35. Función create_mapa_verosimilitud

Para actualizar cada mapa, se aplica la regla de Bayes:

$$p(\tau_{k\ell}|e_{ij}^{\tau}) = \frac{p(e_{ij}^{\tau}|\tau_{k\ell}) \cdot p(\tau_{k\ell})}{p(e_{ij}^{\tau})}.$$

Es decir, multiplicamos el prior (o la distribución de probabilidad de las celdas actuales), lo multiplicamos por la verosimilitud y la dividimos por la suma de todo eso.

```
def Bayes(self, mapa_verosimilitud, mapa_prior) -> np.array:
----
Aplica Bayes
----

# Calcula numerador
numerador - mapa_verosimilitud * mapa_prior

# El denominador es la integral (suma) del numerador
denominador = np.sum(numerador)

# Para no dividir por cero
if denominador -- 0:
    return numerador

# Se devuelve la fracción
return numerador / denominador
```

Figura 36. Función Bayes.

Una vez se tiene el nuevo valor, se actualiza el mapa. Se hace esto con todos los mapas y todos los perceptos (Figura 37).

```
def actualizar_mapa(
    self, index, percept, mapas, position, p_verosimilitud=
    self, index, percept, mapas, position, p_verosimilitud=
    self, index, percept, mapas, position, p_verosimilitud = self,create_mapa_verosimilitud = self,create_mapa_verosimilitud(
    position, percept, p_verosimilitud)
    mapa_prior = mapas[index]
    mapas_lindex| = self.dayes(apa_verosimilitud, mapa_prior)

def actualizar_mapas(self, percepts, mapas, position) -> None:
    sea_cutualizar_mapas(self, percepts, mapas, position) -> None:
    sea_cutualizar_mapa(self, percepts, self,catumlos);
    self_actualizar_mapa(,percepts, self,catumlos);
    self_actualizar_mapa(,percepts, mapas, position)

# Si se oye un grito, se se pone a 0 la probabilidad de monstruo en todas las casillas if percepts[self,percept_indexes[gritor]];
    mapas_self_mapa_flowses[mostror]];
    mapas_self_mapa_flowses[mostror]];
```

Figura 37. Funciones actualizar mapas y actualizar mapa

Ahora que se tiene definido el método de inferencia, el bucle principal del agente es prácticamente idéntico al del agente KB (Figura 38). Se obtienen los estímulos para su posición, se manejan los perceptos (se actualizan los mapas con Bayes) (Figura 39) y se obtienen las próximas jugadas (Figura 40) para mostrarlas y obtener la siguiente acción. Los posibles movimientos se obtienen considerando un umbral para determinar su seguridad. Si la suma de las probabilidades de los mapas usados para las trampas y el monstruo es menor que este umbral, se consideran seguras (Figura 40).

Figura 38. Bucle principal

Figura 39. Función handle_percepts

Figura 40. Funciones get_posible_moves, is_safe, get_probabilidad_de_morir

Agentes de Búsqueda

Clase SearchAgent

Para guiar a los agentes por los palacios, se ha creado una clase con la lógica de un agente de búsqueda (Figura 41).

```
class SearchAgent:
    """
    Clase del Agente de búsqueda
    """

def __init__(self) -> None:
    self.queue = Queue()
```

Figura 41. Constructor SearchAgent

Este agente hace uso de una cola prioridad para obtener el siguiente nodo que se va a expandir. La cola consiste en una lista ordenada de menor a mayor, de la cual se van extrayendo los nodos con menor coste. Además, tiene otra lista donde se guardan los nodos extraídos.

Figura 42. Clase Queue

Cabe destacar que, en la clase nodo, a parte de guardar el coste, los pasos y el nodo padre, se guarda también información sobre si ese nodo estaba con el Coronel Kurtz o no (Figura 43).

```
class Node:
    def __init__(self, position, action, father=None, cost=0, steps=0) -> None:
        self.position = position
        self.father = father
        self.action = action
        self.cost = cost
        self.Steps = steps
        self.CK = self.father.CK if self.father else False

def __repr__(self) -> str:
    return f"({self.cost}, {self.position}, {self.action})"
```

Figura 43. Clase Node

La función más relevante del objeto SearchAgent es la función de evaluación (Figura 44), esta determina el comportamiento del agente de búsqueda.

```
def evaluation_function(self, position, parent_node) -> tuple:
---
Función de evaluación del agente de búsqueda
---
count = 0

if parent_node.CK:
    # Apremiamos que tenga al Coronel Kurtz
    count -= 50

heuristic = 0
    if self.salida_position is not None and parent_node.CK:
        # Apremiamos que se haya encontrado la salida y se tenga al Coronel
        count -= 100

# Si se tiene al Coronel y se conoce la salida, se convierte en A*
        heuristic = self.distance(self.salida_position, position)

# Sumamos un paso
steps = parent_node.steps + 1

# Calculamos el coste
cost = steps + count + heuristic
return cost, steps
```

Figura 44. Función evaluation function

En un principio, simplemente se van guardando los pasos para alcanzar cada nodo (se suma uno a los pasos del nodo padre), esto hace que se comporte como un BFS, pues la cola los ordena de menor a mayor. Pero, además, en caso de empate, el más reciente se coloca el último de los nodos empatados (la condición de parada es que el siguiente coste sea mayor) (Figura 42).

En cuanto se encuentre con el Coronel, se le descuentan 50 puntos al coste del nodo, esto lo que hace es volver a comenzar a buscar con BFS pero desde la posición del Coronel Kurtz.

En el caso en el que se sepa la localización de la salida y se encuentre al Coronel, se vuelve a descontar 100 puntos y el algoritmo pasa a ser A*, con una heurística que es la distancia de manhattan (Figura 45), una heurística admisible.

```
def distance(self, position1, position2) -> int:
    """
    Distancia de manhattan entre dos puntos
    """
    q1, q2 = position1
    p1, p2 = position2
    if q1 is None or p1 is None:
        return 0
    return abs(q1 - p1) + abs(q2 - p2)
```

Figura 45. Función distance

A pesar de usar BFS y A*, el agente no está garantizado a encontrar la solución óptima, esto es debido a que puede dejar una celda vacía en duda, la rodee antes de que hubiese un nodo que liberase esa casilla, dejando libre un camino más corto.

Clases CW Search

Heredando de la clase de SearchAgent, se han creado dos nuevas clases, CW_KB_Search y CW BayesSearch.

Estas implementan dos nuevas funciones, search y expand_node. Las cuales son prácticamente idénticas en ambos agentes.

La función search crea el primer nodo y lo añade a la cola, seguidamente se entra en un bucle donde se extrae el siguiente nodo de la cola, se comprueba si es el estado de aceptación y, si no lo es, se expande el nodo.

```
class CM_Boyersearch(CM_Boyes, SearchAgent);

class CM_Boyersearch(CM_Boyes, SearchAgent);

class del agente de bdisporda boyesiano

del __init_(self, entorno, delays0, umbral=0.2) > None;

GM_Boyers__init_(self, entorno, umbral-umbral)

SearchAgent__init_(self, entorno, umbral-umbral)

SearchAgent__init_(self, entorno, umbral-umbral)

der search(self) > list:

[spectal la bdispoeda

# Search(self) > list:

# Search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(search(sea
```

Figura 46. Función Search de clase CW BayesSearch

```
class CM_KB_Search(CM_KB, SearchAgent):

Clase del agente de búsqueda basado en conocimiento

def __init__(self, entorno, delay-0) -> None:

CM_KB__init__(self, entorno)
SearchAgent.__init__(self)
self.delay = delay

def search(self) -> list:

Ejecuta la búsqueda

# Se crea el primer nodo con la posición actual
starting node = Node(
self.get_position(),
None,
}

# Ponemos la habitación como segura
self.set_clear(
starting node position,
self.KB,
self.room_states,
}

# Añadimos a la cola de prioridad el nodo
self.queue.add(starting_node)

found_path = False

# Minentras haya nodos en la cola y no se haya encontrado el camino
while not self.queue.is_empty() and not found_path:

# Conseguimos siguiente nodo
node = self.queue.get()

# Comprehamos si e el estado de aceptación
found_path = self.is_goal_state(node)

if not found_path:

# Añadimos los siguientes nodos a la cola de prioridad
self.cvapan node(node)

if not found_path:

# Añadimos los siguientes nodos a la cola de prioridad
self.cvapan node(node)

if not found_path:

# Añadimos los siguientes nodos a la cola de prioridad
self.cvapan node(node)

if not found_path:

# return None
else:

# return self.get_solution(node)
```

Figura 47. Función Search de clase CW_KB_Search

La función que expande el nodo también es prácticamente idéntica en los dos agentes. Se consiguen los perceptos, se manejan para actualizar la información, y se buscan las posibles acciones para añadirlas la cola. Cabe destacar que a la cola se añaden los nodos con exist_ok = False y visited_ok = False (Figura 49), lo que provoca el comportamiento de BFS al no añadir nodos ya visitados.

Figura 48. Función expand_node de agente bayesiano

```
def expand_node(self, current_node) -> None:

Añade los siguientes posibles nodos a la cola de prioridad dado un nodo

position - current_node.position

# Se consiguen los perceptos y se manejan
percepts - self.get_percepts(position)

self.handle_percepts(percepts, position, self.KB, self.room_states)

# Comprobamos si se ha encentrado al Coronel
if percepts(self.percept_indexes['CK_con_CM']):
    current_node.CK = True

# Se establece la posición del coronel para dibujarlo con el Capitán
    CK = None if not current_node.CK else position

# Dibujamos el entorno
self.entorno.dibujar(self.room_states, position, CK)

# Se consiguen los posibles movimientos
posible moves - self.get_posible_moves(
    percepts, position, self.KB, self.room_states, current_node.CK
)

# Se crean los nuevos nodos y se añaden a la lista
new_nodes - self.create_nodes(posible_moves, current_node)
self.queue.add_from_list(new_nodes, exist_okefalse, visited_okefalse)
```

Figura 49. Función expand_node de agente KB

Agentes en Pygame

Para poder usar los agentes en pygame, se han creado unas clases que añaden una función para hacer solamente un movimiento en vez del bucle principal explicado anteriormente. La función un movimiento consigue los perceptos para su posición, los maneja y muestra las posibles acciones. La función hacer siguiente movimiento toma una acción, la ejecuta para obtener su resultado y llama a la función un movimiento. También se ha adaptado la función display posible moves para pygame.

Cabe destacar que en el constructor ya se llama a un movimiento para hacer la primera inferencia y poder mostrar todo adecuadamente en pantalla.

Figura 50. CW_KB_Pygame

Figura 51. CW Bayes Pygame

Las clases usadas en el main de pygame son unas que juntan el SearchAgent y las de pygame, para poder usar una única clase para la búsqueda y manejarlo usando pygame (Figura 52).

```
class CW_BayesSearch_Pygame(CW_Bayes_Pygame, CW_BayesSearch):
    def __init__(self, entorno, screen, delay=0.2, umbral=0.2) -> None:
        CW_BayesSearch.__init__(self, entorno, delay)
        CW_Bayes_Pygame.__init__(self, entorno, screen, delay, umbral=umbral)

class CW_KB_Search_Pygame(CW_KB_Pygame, CW_KB_Search):
    def __init__(self, entorno, screen, delay=0.2) -> None:
        CW_KB_Search.__init__(self, entorno, delay=0)
        CW_KB_Pygame.__init__(self, entorno, screen, delay)
```

Figura 52. Clases usadas finalmente en pygame

Ejemplo de juego

En este apartado se va a mostrar cómo se usa la aplicación para interactuar con los agentes. A pesar de que también se pueden usar en la terminal, las explicaciones van a estar dirigidas para pygame principalmente. El juego de pygame se puede ejecutar en kurtz.py, mientras que los juegos de las terminales se encuentran en la función main de cada fichero con la clase dada.

Menú de juego

El menú principal (Figura 53) muestra una interfaz sencilla. En la parte de arriba se presentan cinco botones. Los dos primeros son para seleccionar el agente que se desea usar.

El tercer botón, Encontrar Solución, sirve para ejecutar el agente de búsqueda (se usará el seleccionado por los dos botones anteriores). El agente buscará el camino, mostrando su proceso por pantalla. Una vez encontrado, mostrará paso por paso la solución. Este proceso no se puede interrumpir.

El cuarto botón, Cambiar Palacio, generará otra distribución de palacio distinto, mientras que el quinto, Reiniciar Palacio, volverá a colocar al agente y todos los elementos del mapa en su posición inicial.

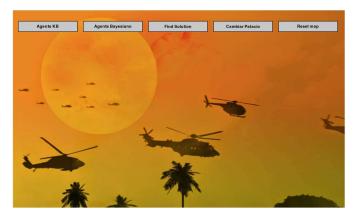


Figura 53. Menú de pygame

En la representación, las celdas con el Coronel Kurtz están siempre vacías, a no ser que se encuentre con el Capitán Willard, pues este solamente encuentra al Coronel si se encuentran en la misma sala.

Instrucciones

Para desplazarse por el mapa, bastará con presionar las flechas del teclado o las teclas WASD (en el caso de la terminal es solamente WASD).

Para usar el arma, se presiona el espacio. Si se requiere introducir una dirección, pygame lo pedirá por pantalla (Figura 54), la cual se obtendrá a partir de la siguiente tecla presionada, mientras que en la terminal se debe incluir la dirección después del espacio. Por ejemplo, si se quiere disparar hacia arriba, habrá que introducir " w".



Figura 54. Pygame pidiendo la dirección para disparar

Por último, para escapar (salir), se debe presionar la tecla Enter, mientras que en la terminal es pulsando la "x" o escribiendo "salir". Esta acción sólo se podrá realizar si el agente está seguro de que la salida se encuentra en esa posición (debe descartar el resto de posiciones posibles para la salida anteriormente).