

Fundamentos de Entretenimiento Digital

Diego C. Martínez

Departamento de Ciencias e Ingeniería de la Computación
Universidad Nacional del Sur

Inteligencia Artificial



John McCarthy

Inteligencia Artificial

una ciencia



objetivo científico

comprender los principios del comportamiento inteligente.

una disciplina ingenieril



objetivo ingenieril

especificar métodos para el diseño de artefactos inteligentes.

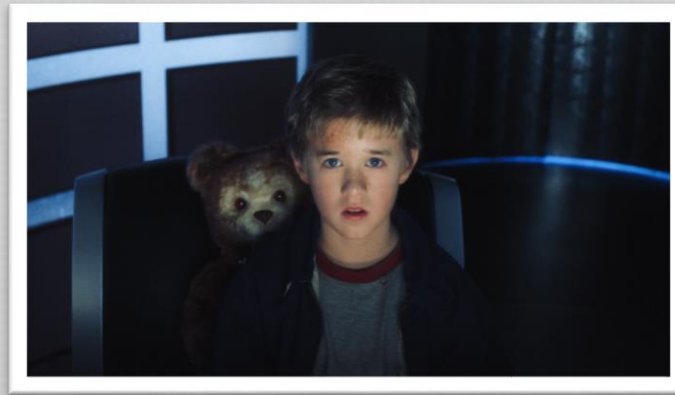
Dos visiones diferentes de la Inteligencia Artificial

Inteligencia Artificial *Fuerte*

*Las máquinas que muestren
inteligencia tendrán
mentes reales y serán conscientes*

Inteligencia Artificial *Débil*

*Es posible lograr que
las máquinas actúen
como si fueran inteligentes.*



David
¿débil o fuerte?

IA Académica vs IA en videojuegos



IA Académica

No se busca un efecto particular,
sino comportamiento general

A veces el efecto justifica el costo

Algunas áreas de investigación
buscan superar al humano

Sin limitaciones de ideas y
desarrollo



IA videojuegos

Usualmente se buscan efectos
puntuales

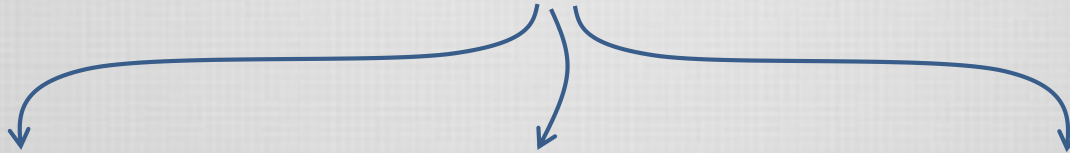
A veces el costo no justifica el efecto

Superar *siempre* al humano no es
negocio

Ideas y desarrollo acotado por
el mercado

IA en videojuegos

¿en qué se aplica
la inteligencia artificial
en los videojuegos?



enemigos



amigos



grupos

navegación
decisiones
diálogos
reactividad y proactividad
comportamiento creíble

IA en videojuegos

¿en qué se aplica
la inteligencia artificial
en los videojuegos?

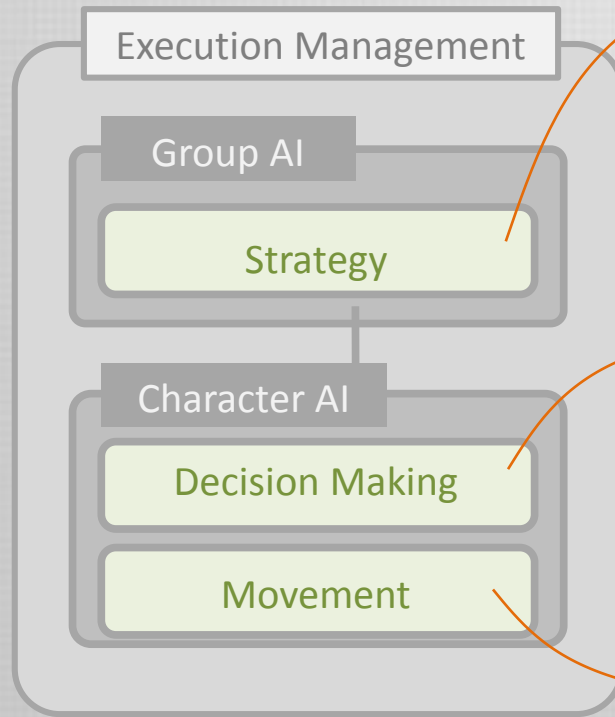


*En la generación de **diálogos** en Role Playing Games*
*En la generación de **enemigos que evolucionan***
*En la simulación completa de **un jugador virtual (bot)***
*En la **generación de mapas y terrenos***
*En el comportamiento **emocional** de los NPC*



en crear mejores oponentes, en ayudar al jugador,
en extender el tiempo de vida del juego,
en ser un producto diferente a los demás.

IA en videojuegos



Decision Strategy

Algoritmos y técnicas enfocados en el comportamiento grupal
(actitud agresiva, defensiva, toma de control del terreno, etc)

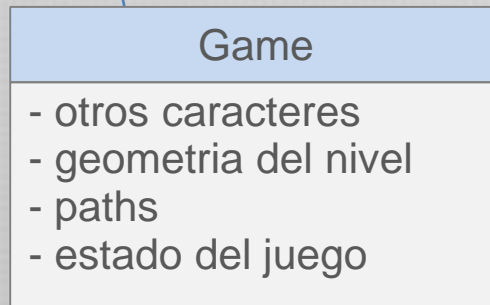
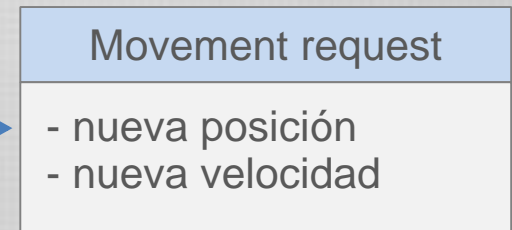
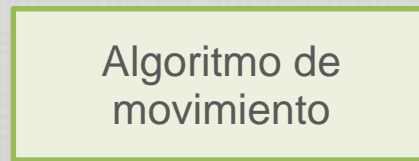
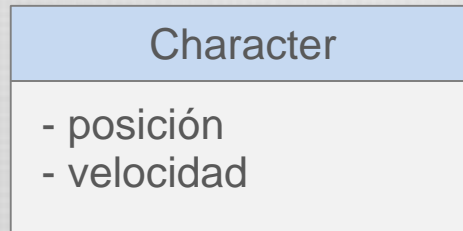
Decision Making

Algoritmos y técnicas para la toma de decisiones de los caracteres sintéticos
(atacar, defender, construir, destruir, selección de acciones encadenadas, planificación, etc)

Movement

Algoritmos y técnicas para el movimiento de los caracteres sintéticos
(moverse, buscar, perseguir, esquivar, escapar, pasear, etc)

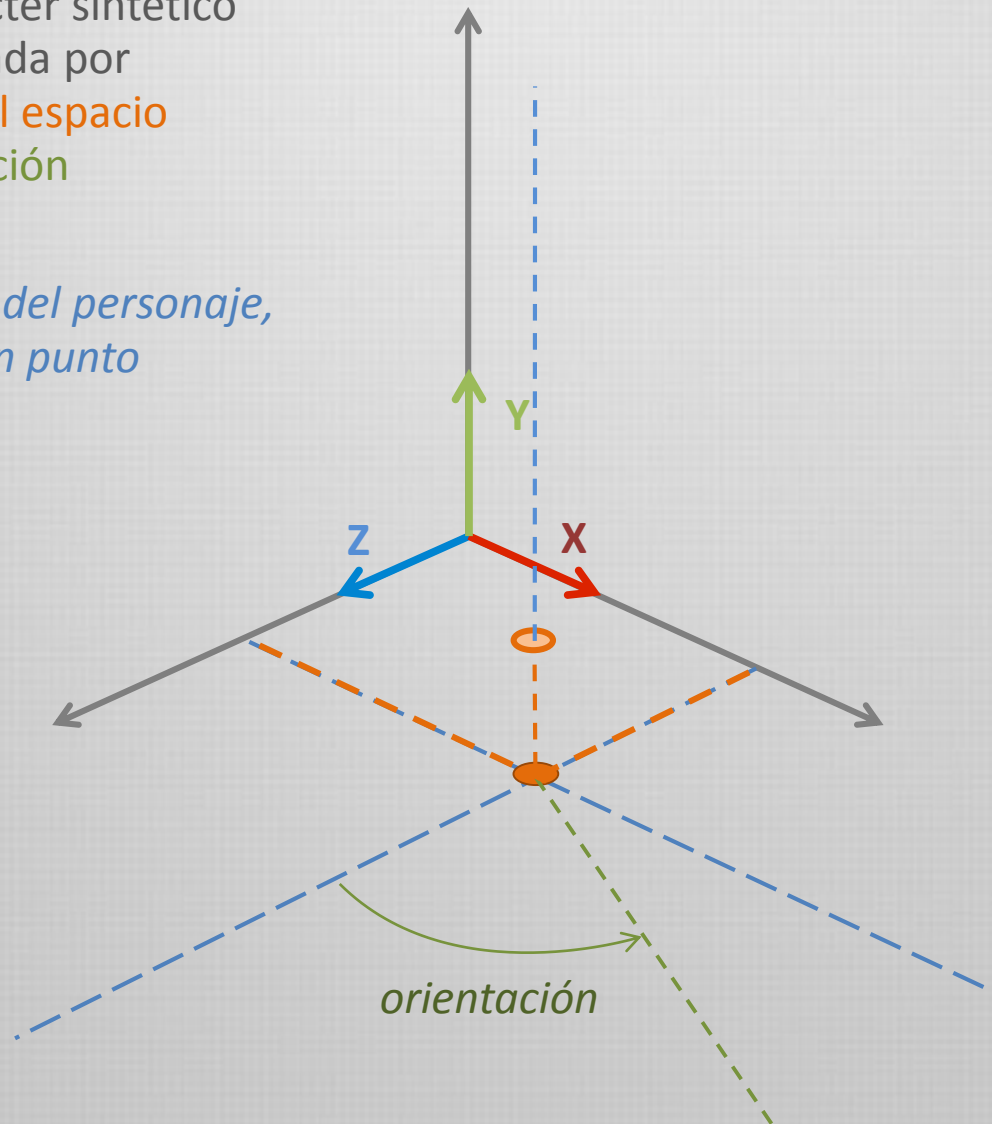
Movimiento



Movimiento

La posición del caracter sintético
está determinada por
la **ubicación en el espacio**
y la **orientación**

*No importa el tamaño del personaje,
la posición es un punto*



Movimiento

velocidad lineal

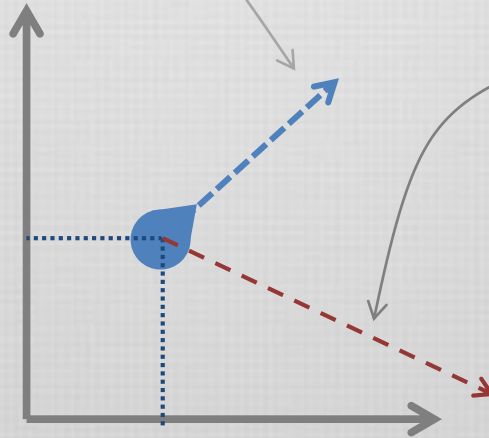
(un vector con magnitud)

Representa la tasa de cambio de posición con respecto al tiempo

aceleración

(un vector con magnitud)

tasa de cambio de la velocidad con respecto al tiempo

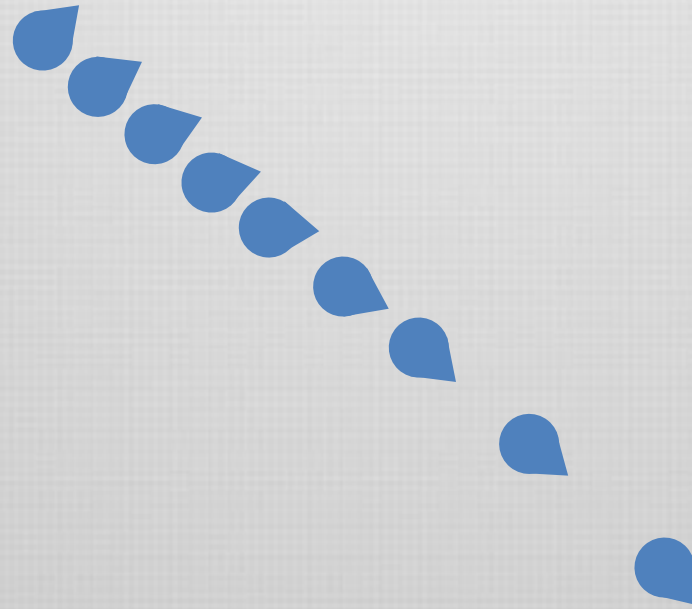


velocidad angular

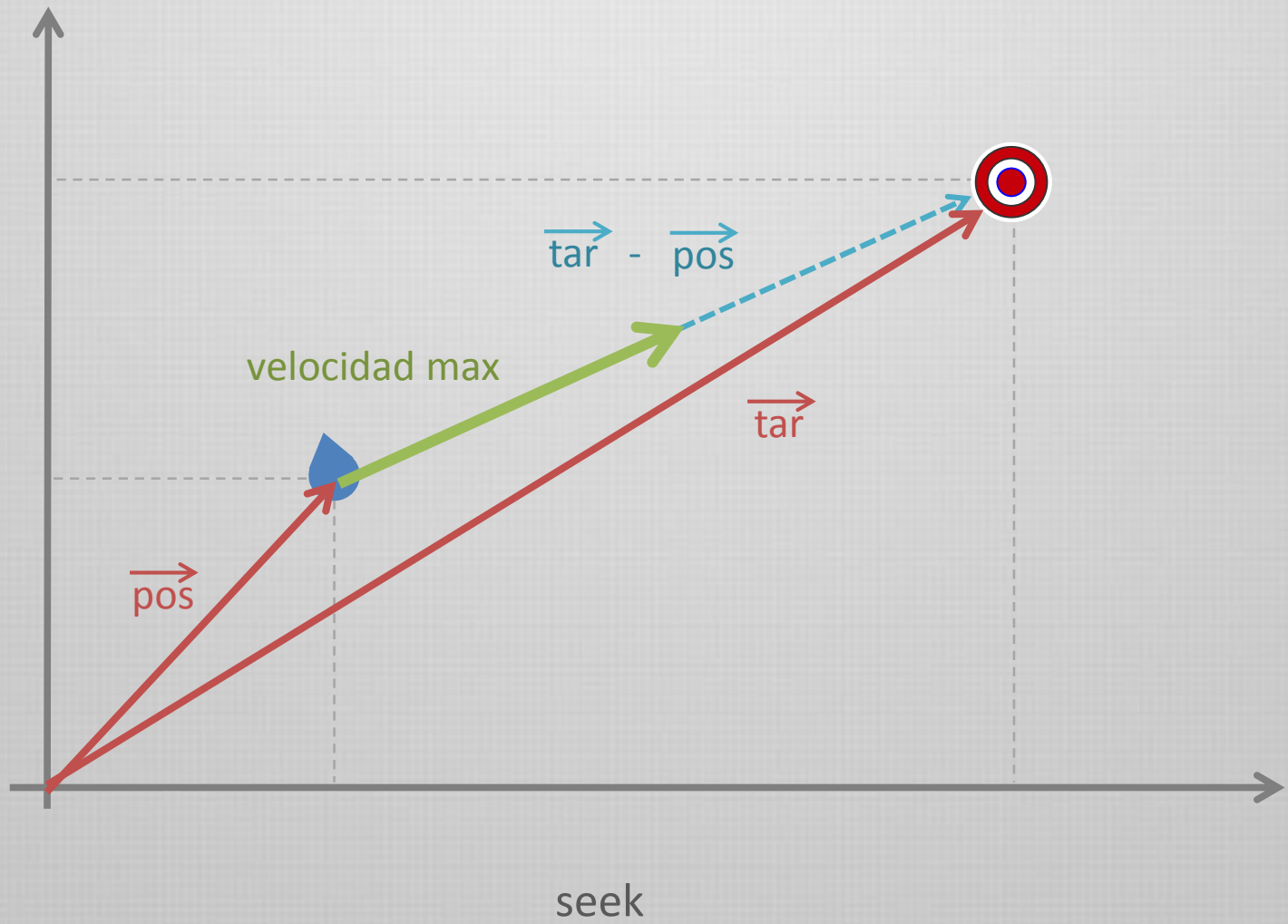
(un valor en radianes)

#radianes por segundo para cambiar la orientación

Movimiento



Movimiento



Seek

*Artificial Intelligence for Games.
Millington - Funge*

```
def getSteering():  
    #Create the structure for output  
    steering = new KinematicSteeringOutput()  
  
    # Get the direction to the target  
    steering.velocity = target.position - character.position  
  
    # The velocity is along this direction, at full speed  
    steering.velocity.normalize()  
    steering.velocity *= maxSpeed  
  
    ...  
    return steering
```

*Programming game AI by Example
Mat Buckland*

```
Vector2D SeekSteering(Vector2D TargetPos)  
{  
    Vector2D DesiredVelocity = Vec2DNormalize(TargetPos - m_pVehicle->Pos()) * m_pVehicle->MaxSpeed();  
    return (DesiredVelocity - m_pVehicle->Velocity());  
}
```

¿cuál es el problema de utilizar la velocidad máxima?
¿cual es la solución?

Movimiento

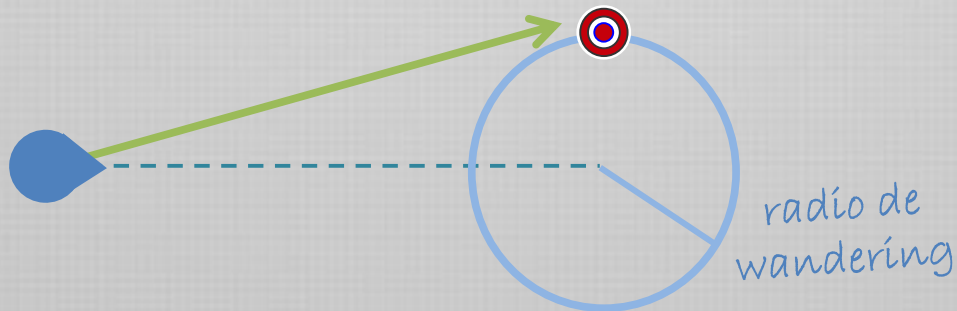


Wander

Wander es un movimiento cinemático frecuente.
Representa un andar aleatorio con una orientación general de poca variación.



La orientación está dada por un **ángulo de rotación aleatorio**, tendiente a 0
Puede implementarse en base a **Seek** generando puntos al azar



Steering Behaviors

Craig Reynolds presentó en 1999 el concepto de *steering behaviors* para **caracteres autónomos**

“situated, embodied, reactive, virtual agents”

```
graph TD; A["situated, embodied, reactive, virtual agents"] --> B["situado en un mundo virtual junto con otras entidades"]; A --> C["con una manifestación física concreta"]; A --> D["sus acciones son inducidas por eventos del entorno"]; A --> E["agentes reales en un mundo virtual"];
```

situado en un mundo virtual junto con otras entidades

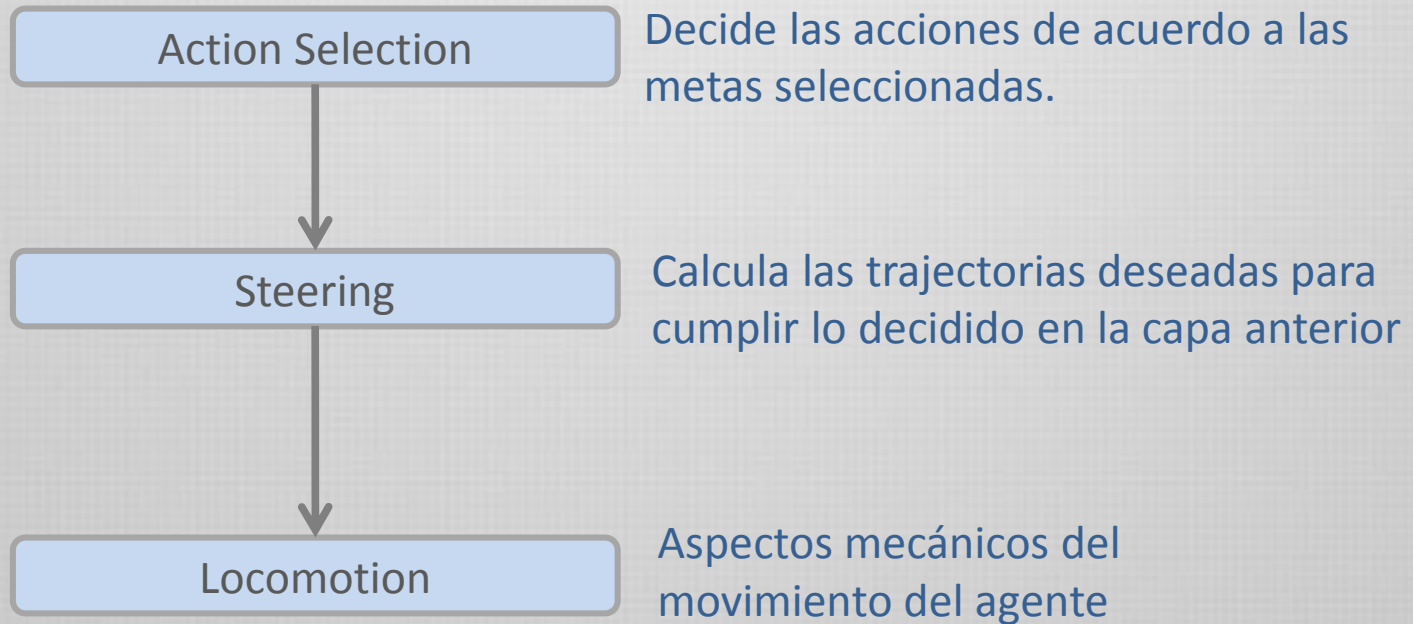
con una manifestación física concreta

sus acciones son inducidas por eventos del entorno

agentes reales en un mundo virtual

Steering Behaviors

Sugiere que el comportamiento de un agente autónomo puede descomponerse en tres capas

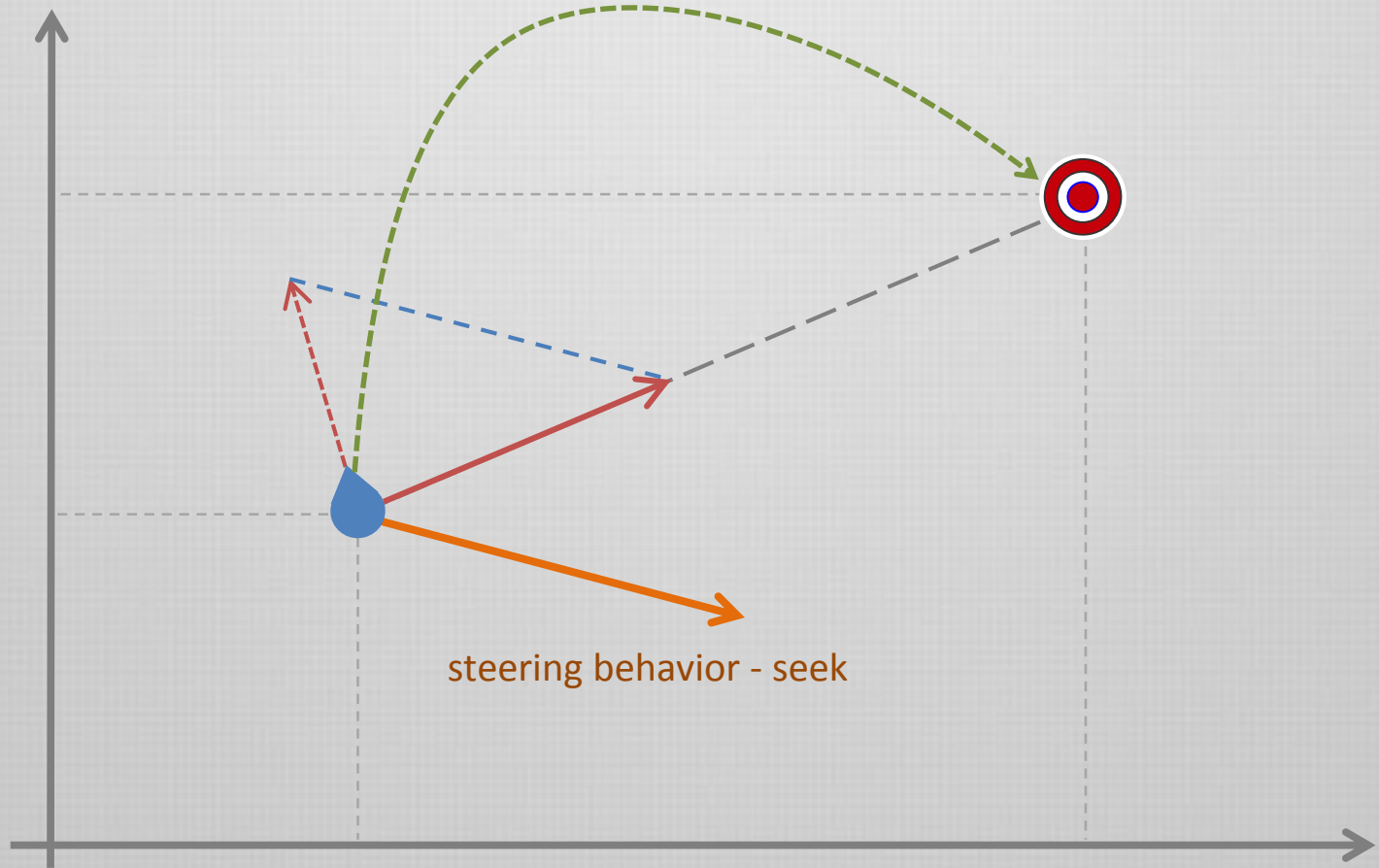


Steering Behaviors

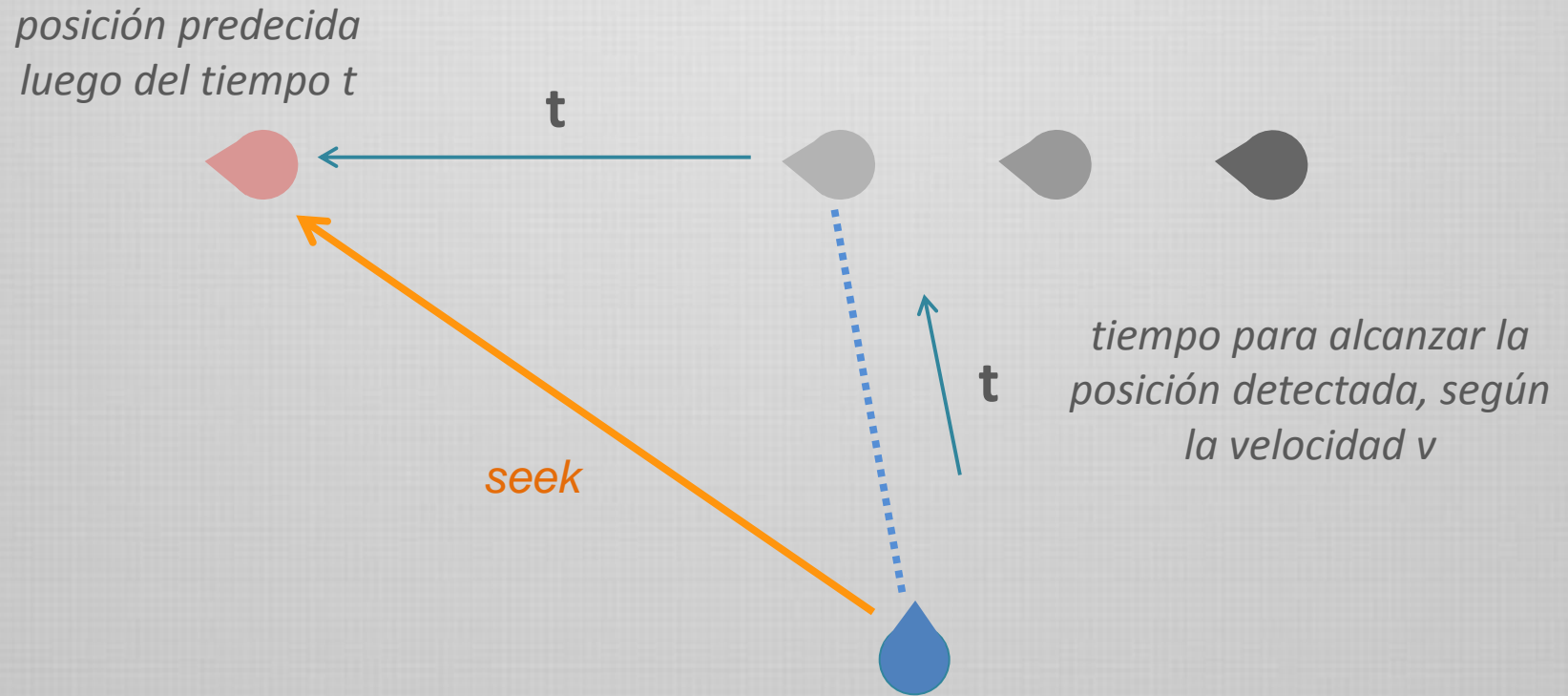
<i>seek</i>	<i>wall following</i>
<i>flee</i>	<i>containment</i>
<i>pursuit</i>	<i>flow field following</i>
<i>evasion</i>	<i>unaligned collision avoidance</i>
<i>offset pursuit</i>	<i>separation</i>
<i>arrival</i>	<i>cohesion</i>
<i>obstacle avoidance</i>	<i>alignment</i>
<i>wander</i>	<i>flocking</i>
<i>path following</i>	<i>leader following</i>

*Los steering behaviors pueden
combinarse / modificarse para formar
nuevos steering behaviors*

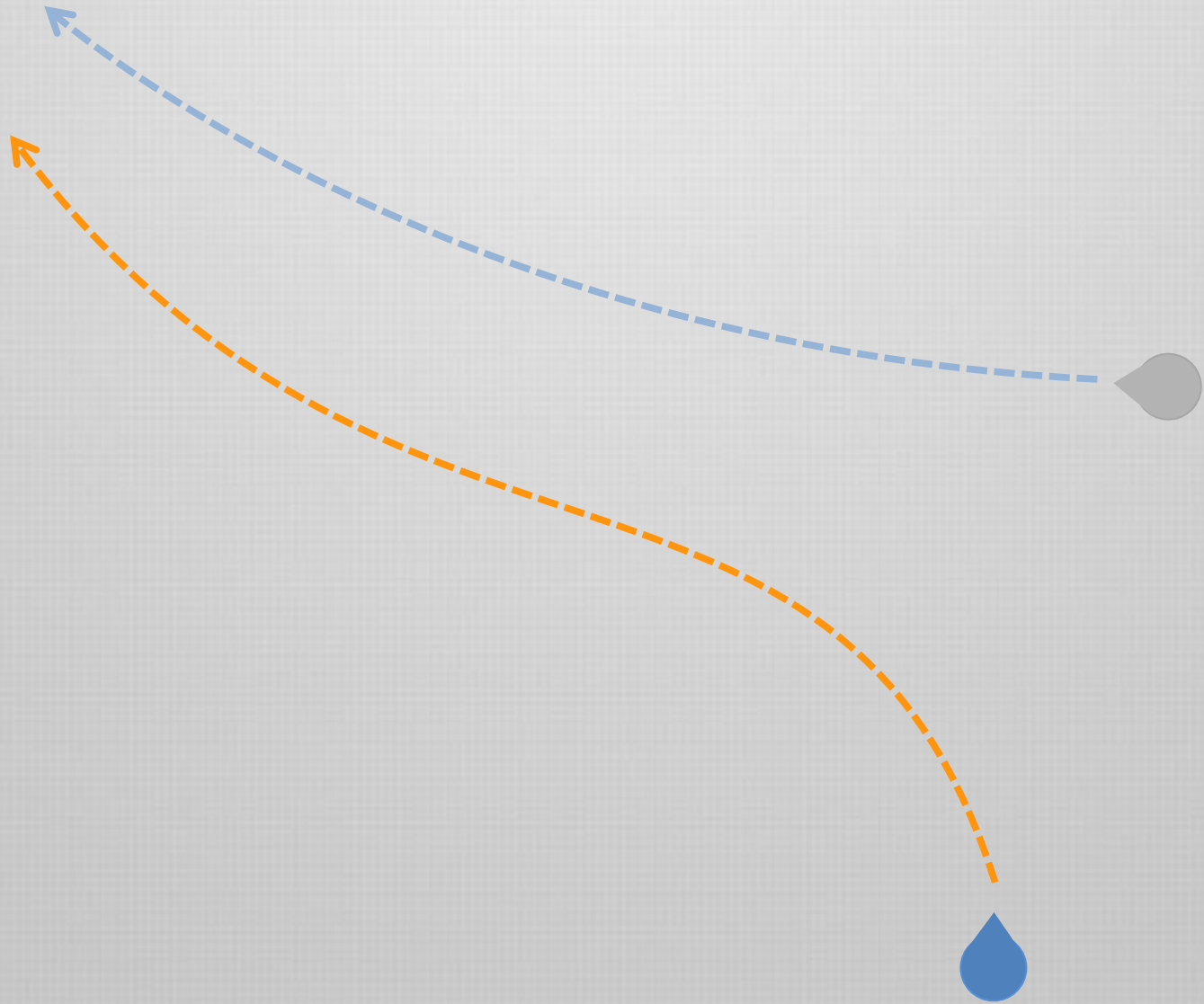
Steering Behaviors - seek



Steering Behavior - pursuit



Steering Behavior - pursuit



Steering Behaviors

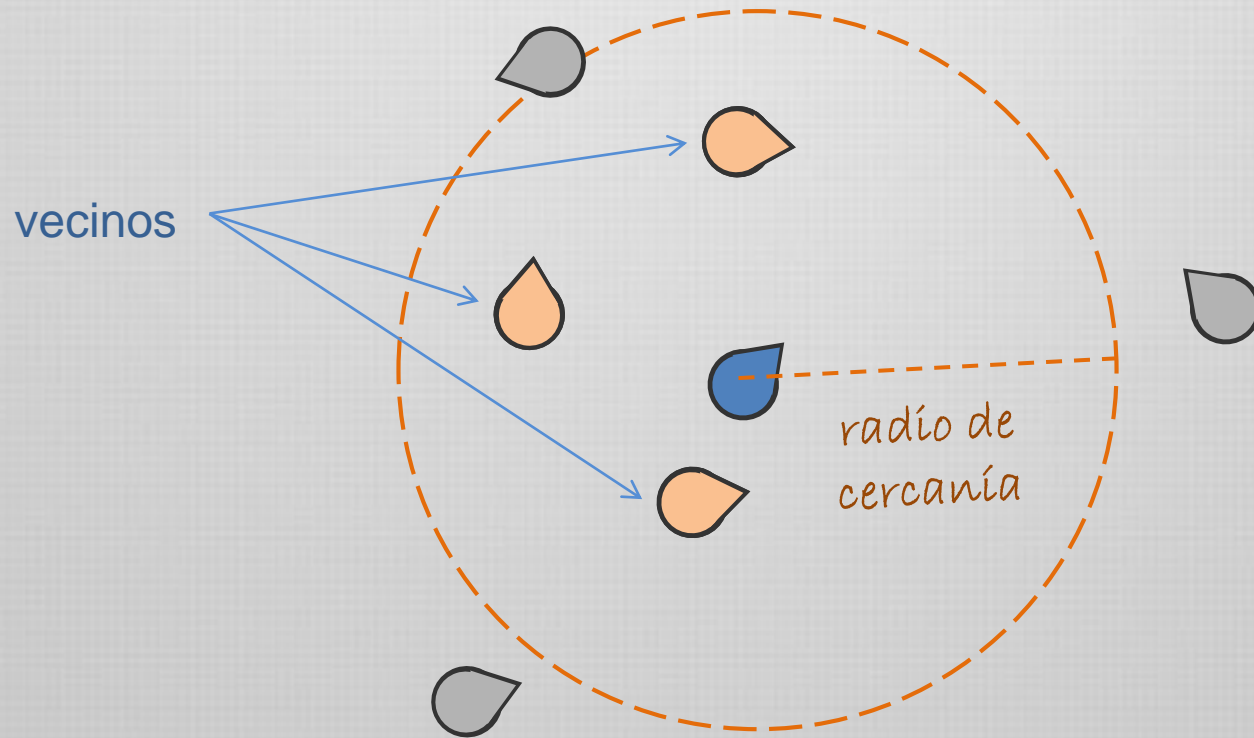
Los *steering behaviors* pueden combinarse y ponderarse para construir comportamientos complejos y variados

Un ejemplo muy popular es flocking

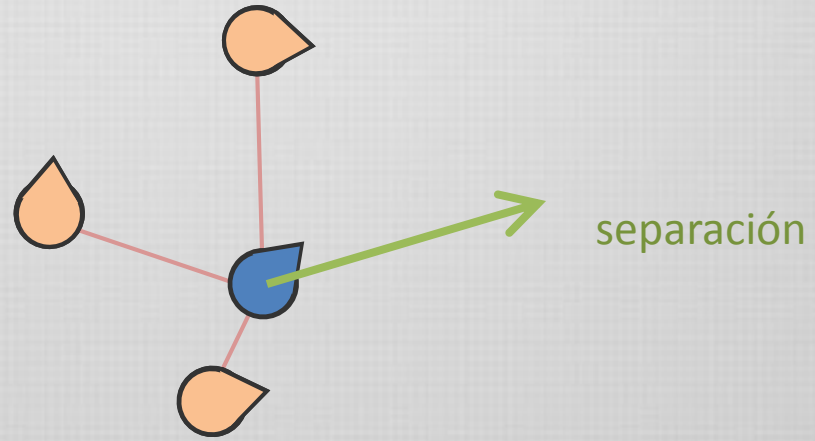


Flocking es un **comportamiento emergente** que se logra fácilmente combinando tres steering behaviors:
separación + cohesión + alineación

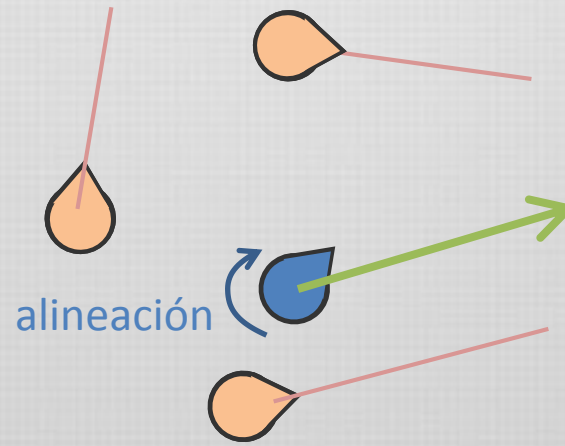
Steering Behaviors



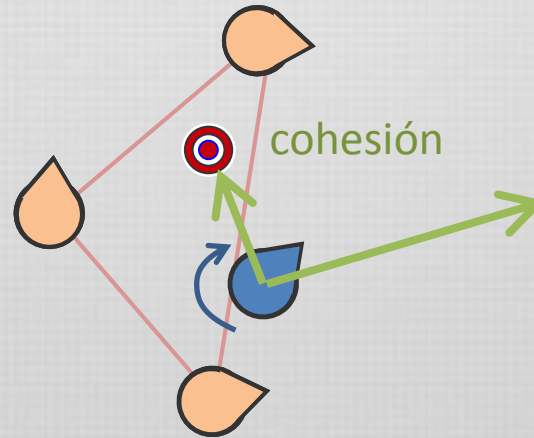
Steering Behaviors



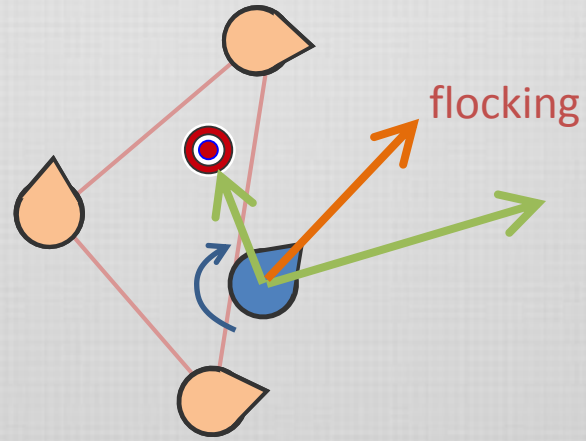
Steering Behaviors



Steering Behaviors

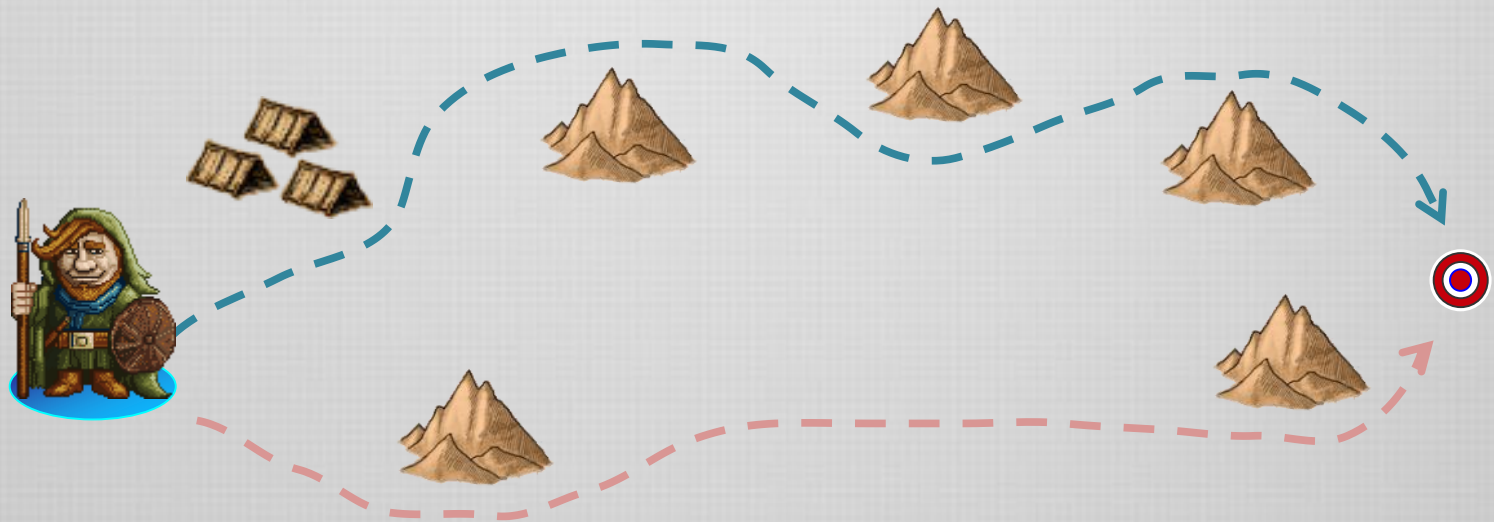


Steering Behaviors



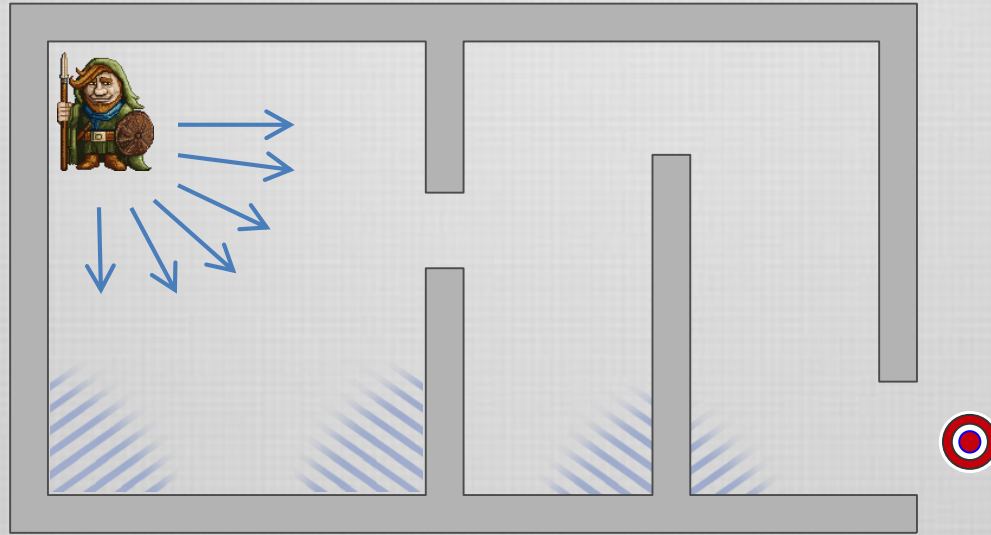
Pathfinding

En la mayoría de los juegos, es necesario además decidir *por dónde* moverse



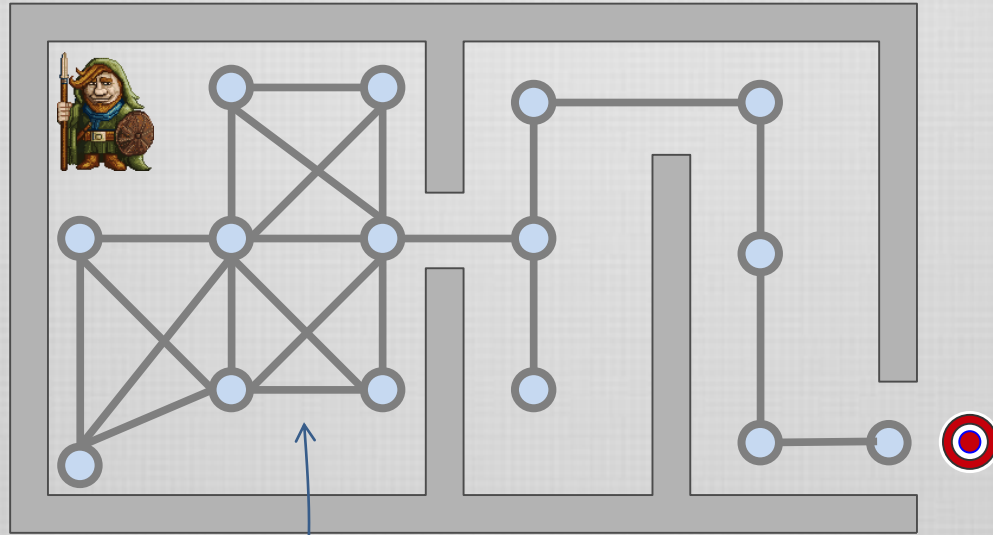
La tarea de
encontrar un camino desde una posición a otra en el escenario
se denomina
pathfinding o *path planning*

Pathfinding



¿cuales son las **posiciones** que deben explorarse?

Pathfinding



*navigation
graph*

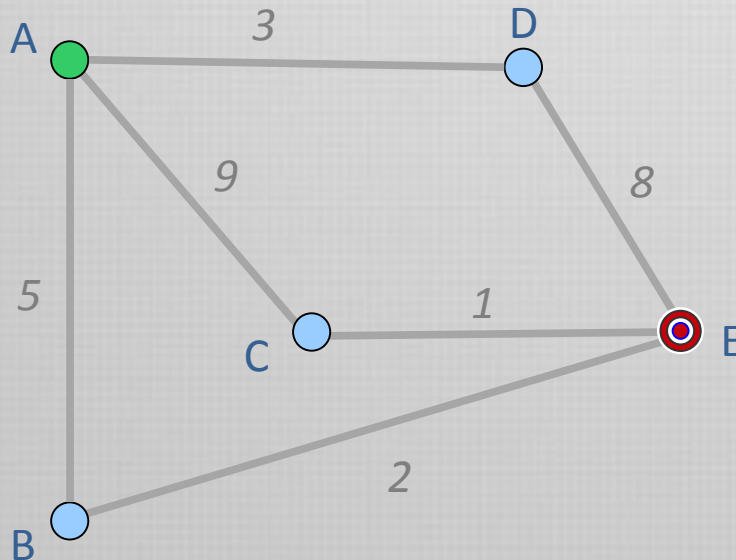
Los nodos y los arcos pueden tener "pesos" diferentes

Pathfinding

Los algoritmos más utilizados para la búsqueda de caminos son *Dijkstra* y *A**.
Existen además muchas variaciones y optimizaciones.

La idea general es explorar nodos del grafo según el costo acumulado.

Dijkstra

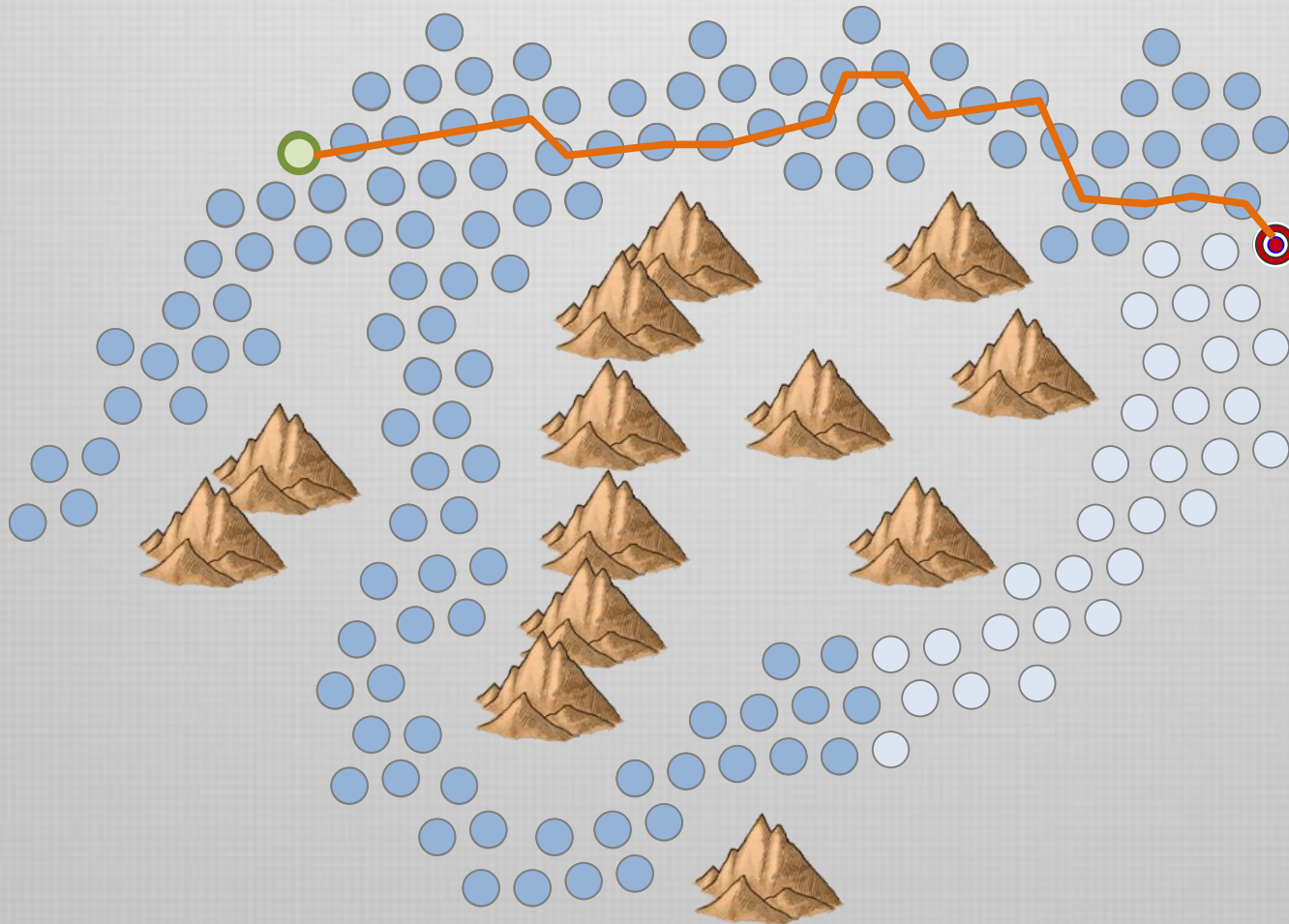


Nodos elegidos

A	
<hr/>	
A	AB – costo 5 AC – costo 9 AD – costo 3
<hr/>	
AD	AB – costo 5 AC – costo 9 ADE – costo 11
<hr/>	
AB	AC – costo 9 ADE – costo 11 ABE – costo 7
<hr/>	
ABE	

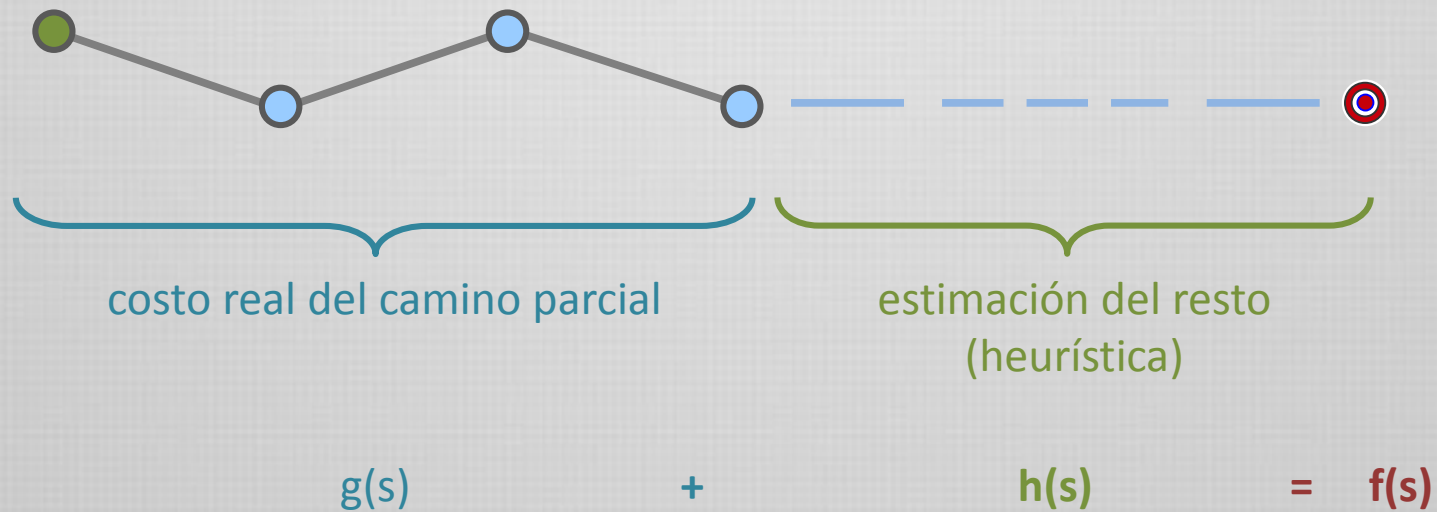
Pathfinding

Dijkstra hace una exploración exhaustiva, sin ninguna **orientación especial** hacia la meta



Pathfinding

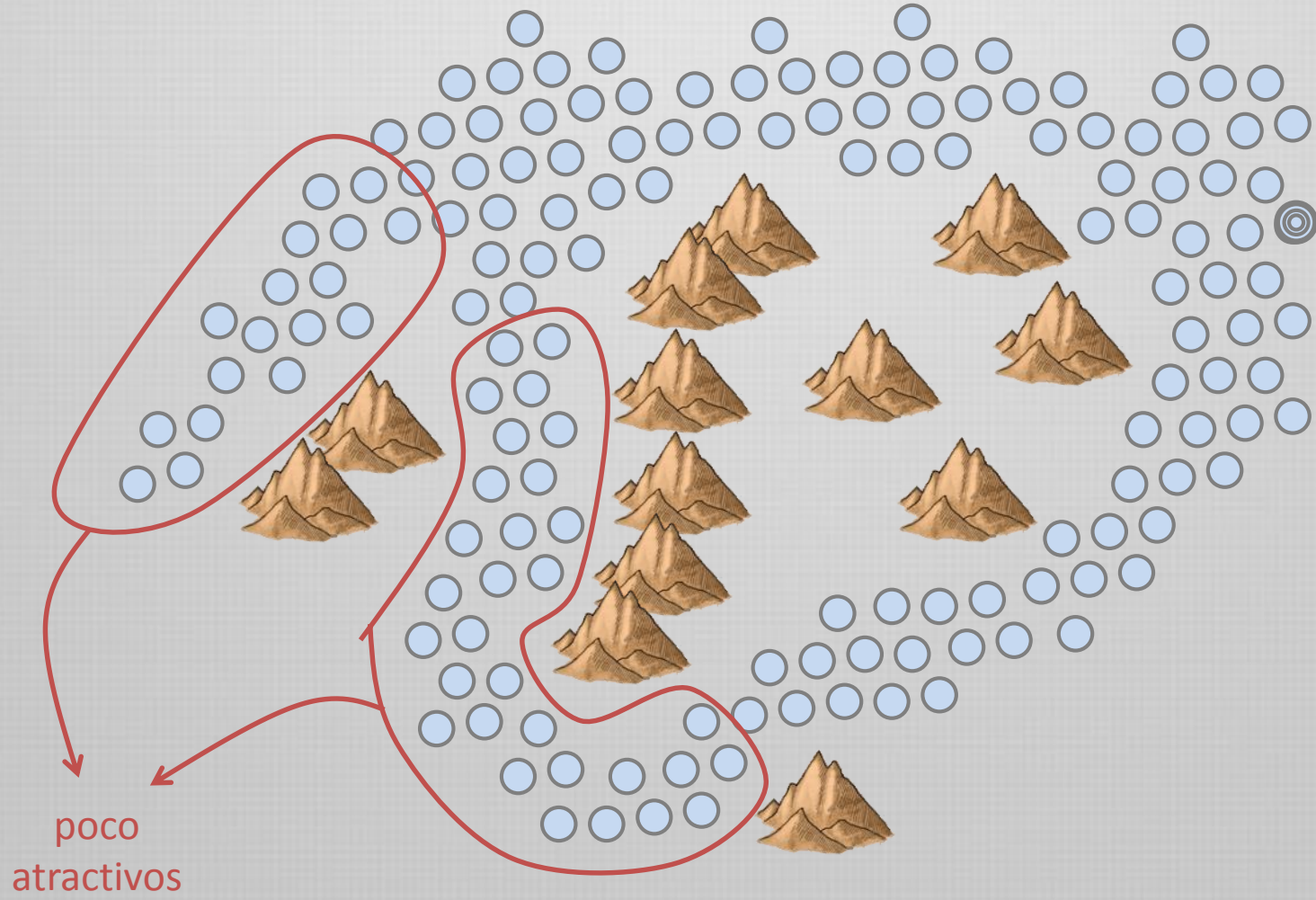
El algoritmo A* es una variación de Dijkstra que agrega estimación de distancia a la meta
siempre de acuerdo a la noción de costo



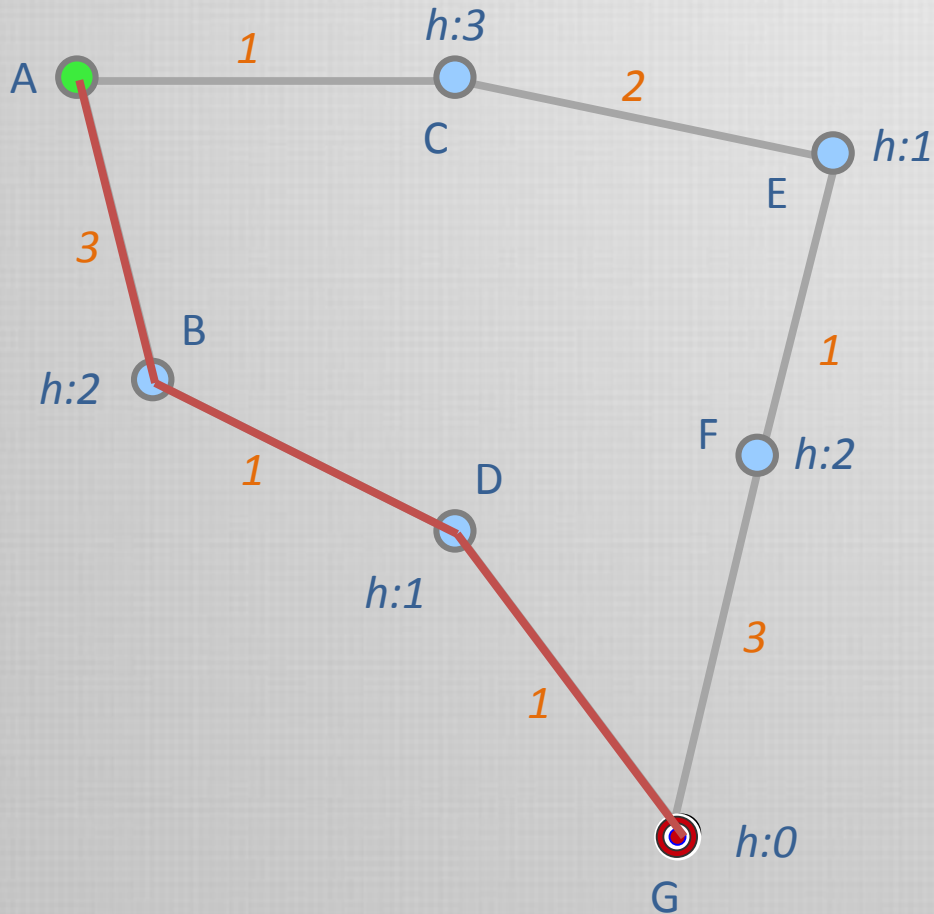
El algoritmo A* elige y expande nodos de *mejor valor heurístico* $f()$

Le dará preferencia a los nodos que
conforman un camino de bajo costo
son prometedores de acuerdo a la estimación hacia la meta

Pathfinding



Pathfinding



A B [f = 3+2 = 5]
 C [f = 1+3 = 4]

AC B [f = 3+2 = 5]
 E [f = 3+1 = 4]

ACE B [f = 3+2 = 5]
 F [f = 4+2 = 6]

AB F [f = 4+2 = 6]
 D [f = 4+1 = 5]

ABD F [f = 4+2 = 6]
 G [f = 5+0 = 5]

ABDG