

# Grafos - Pathfinding com A\*

Prof.: Leonardo Tórtoro Pereira  
leonardop@usp.br

\*Material baseado em aulas dos professores: Elaine Parros Machado de Souza, Gustavo Batista, Robson Cordeiro, Moacir Ponti Jr., Maria Cristina Oliveira e Cristina Ciferri.

*Pathfinding*

# *Pathfinding*

- Planejamento de movimento entre pontos distantes
- “Roteador”
- Rota deve ser o mais sensata e curta possível
- Muito usado para jogos, robótica, simulações de modo geral

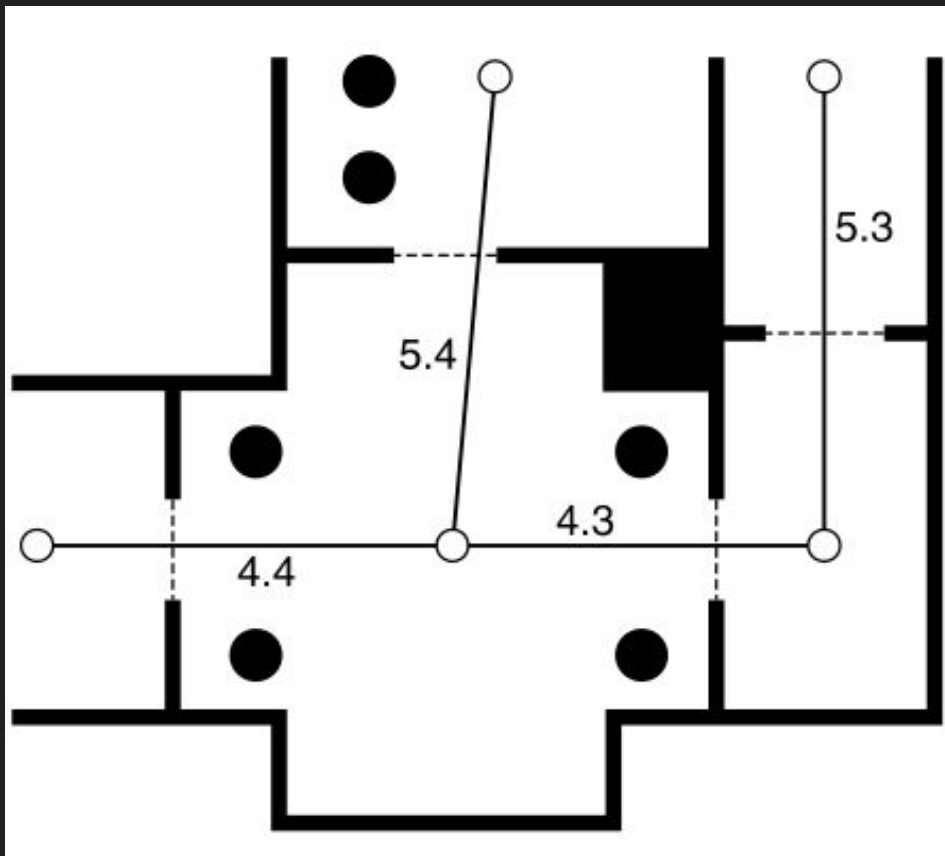
# *Pathfinding*

- A maioria das aplicações usa o  $A^*$ 
  - ◆ Eficiente e fácil de implementar
  - ◆ Não trabalha diretamente com os dados de nível do problema
  - ◆ Requer que a aplicação seja representada como grafo direcionado com pesos não negativos
  - ◆ “Primo” do algoritmo de Dijkstra

# *Pathfinding*

- Tanto Dijkstra quanto A\* (e outros grafos) usam uma simplificação do contexto da aplicação
  - ◆ Representada em grafo
  - ◆ Se bem simplificada
    - O plano retornado pelo algoritmo será útil quando traduzido em termos de jogos/robótica/etc
  - ◆ Se simplificação descartar informações relevantes
    - Plano pode ser ruim

# Grafo ponderado sobreposto à geometria de um nível



Fonte: Artificial Intelligence for Games

# *Pathfinding - A\**

## *Pathfinding - A\**

- Simples de implementar
- Muito eficiente
- Grande espaço para otimização
- Encontra caminho ponto-a-ponto
  - ◆ E não caminho mínimo
- Ao invés de considerar o nó visitado com o valor mais baixo até o momento, considera aquele que provavelmente levará ao melhor caminho (heurística)



## *Pathfinding - A\**

- Depende muito da heurística escolhida
- Trabalha por iterações
  - ◆ A cada iteração considera 1 nó do grafo e segue suas conexões de saída
  - ◆ O nó (chamado de nó atual) é escolhido através de um algoritmo de seleção similar ao de Dijkstra, mas com a diferença da heurística

## *Pathfinding - A\**

- Em cada iteração, para cada conexão de saída do nó é encontrado o nó final, e o valor total do custo do caminho até agora é armazenado, juntamente com a conexão com a qual o algoritmo chegou até ele.
- Além disso, o custo total estimado para o caminho do nó inicial até este nó, e deste nó até o objetivo.
  - ◆ Soma do custo do caminho até agora e o quão longe está do objetivo (heurística)

Node A (start node)

heuristic: 4.2

cost-so-far: 0

connection: none

estimated-total-cost: 4.2

*closed*

Node B

heuristic: 3.2

cost-so-far: 1.3

connection: AB

estimated-total-cost: 4.5

*closed*

Node D

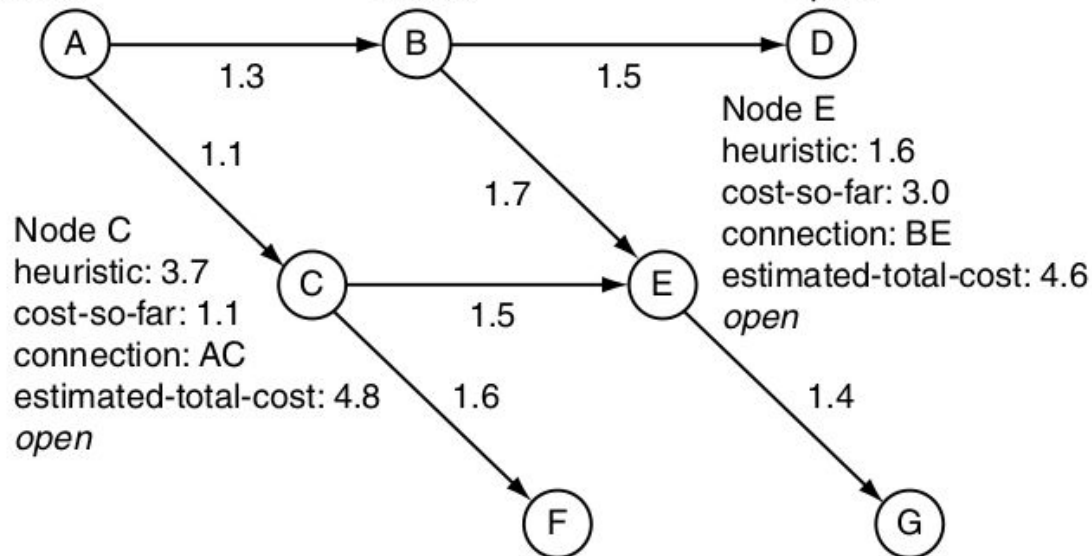
heuristic: 2.8

cost-so-far: 2.8

connection: BD

estimated-total-cost: 5.6

*open*



Node C

heuristic: 3.7

cost-so-far: 1.1

connection: AC

estimated-total-cost: 4.8

*open*

Node E

heuristic: 1.6

cost-so-far: 3.0

connection: BE

estimated-total-cost: 4.6

*open*

Node F

heuristic: 1.4

*unvisited*

Node G (goal node)

heuristic: 0.0

*unvisited*

## *Pathfinding - A\**

- O algoritmo mantém uma lista de nós abertos já visitados mas não processados, e nós fechados (já processados)
- Nós são movidos para a lista de abertos conforme são encontrados no fim das conexões
- Nós são movidos para a lista de fechados conforme são processados em sua iteração

## *Pathfinding - A\**

- O nó da lista de abertos com o menor custo total estimado é selecionado a cada iteração
  - ◆ Quase sempre é diferente do nó com o menor custo até o momento
- Permite ao algoritmo examinar nós que são mais promissores primeiro

## *Pathfinding - A\**

- Se a heurística for boa, os nós mais pertos do objetivo são considerados primeiro, estreitando a busca para a área mais promissora
- Ao chegar em um nó aberto ou fechado, é necessário revisar seus valores
- Calcula-se o custo até agora normalmente
  - ◆ Se for mais baixo que o valor existente no nó, é necessário atualizá-lo (não usar custo estimado)

## *Pathfinding - A\**

- Diferente de Dijkstra, o A\* pode achar rotas melhores para nós que estão na lista de fechados.
- Se uma estimativa prévia for muito otimista, o nó pode ter sido processado pensando-se que era a melhor escolha quando, de fato, não o era
  - ◆ Isso pode causar um problema em cadeia

## *Pathfinding - A\**

- Se um nó teve uma estimativa errada e colocado na lista de fechados, todas as suas conexões foram consideradas
- Pode ser que um conjunto de nós tiveram seus custos até agora baseado em um custo até agora de um nó errado
- Portanto, atualizar o valor do nó errado não é o suficiente
  - ◆ Todas suas conexões devem ser checadas novamente para propagar o valor



## *Pathfinding - A\**

- No caso de revisar um nó na lista de abertos, isso não é necessário, uma vez que sabemos que conexões de um nó na lista não foram processadas ainda
- Existe um jeito simples de forçar o cálculo e propagação do valor
- O nó pode ser removido da lista de fechados e colocado de volta na de abertos

## *Pathfinding - A\**

- Então esperará até ser fechado e ter suas conexões reconsideradas
- Quaisquer nós que dependam de seu valor serão eventualmente processados mais uma vez
- Lembra do grafo anterior?

Node A (start node)

heuristic: 4.2

cost-so-far: 0

connection: none

estimated-total-cost: 4.2

*closed*

Node B

heuristic: 3.2

cost-so-far: 1.3

connection: AB

estimated-total-cost: 4.5

*closed*

Node D

heuristic: 2.8

cost-so-far: 2.8

connection: BD

estimated-total-cost: 5.6

*open*

A

1.3

B

1.5

D

1.1

1.7

Node C

heuristic: 3.7

cost-so-far: 1.1

connection: AC

estimated-total-cost: 4.8

*open*

C

1.5

Node E

heuristic: 1.6

cost-so-far: 3.0

connection: BE

estimated-total-cost: 4.6

*open*

E

1.6

1.4

F

Node F

heuristic: 1.4

*unvisited*

G

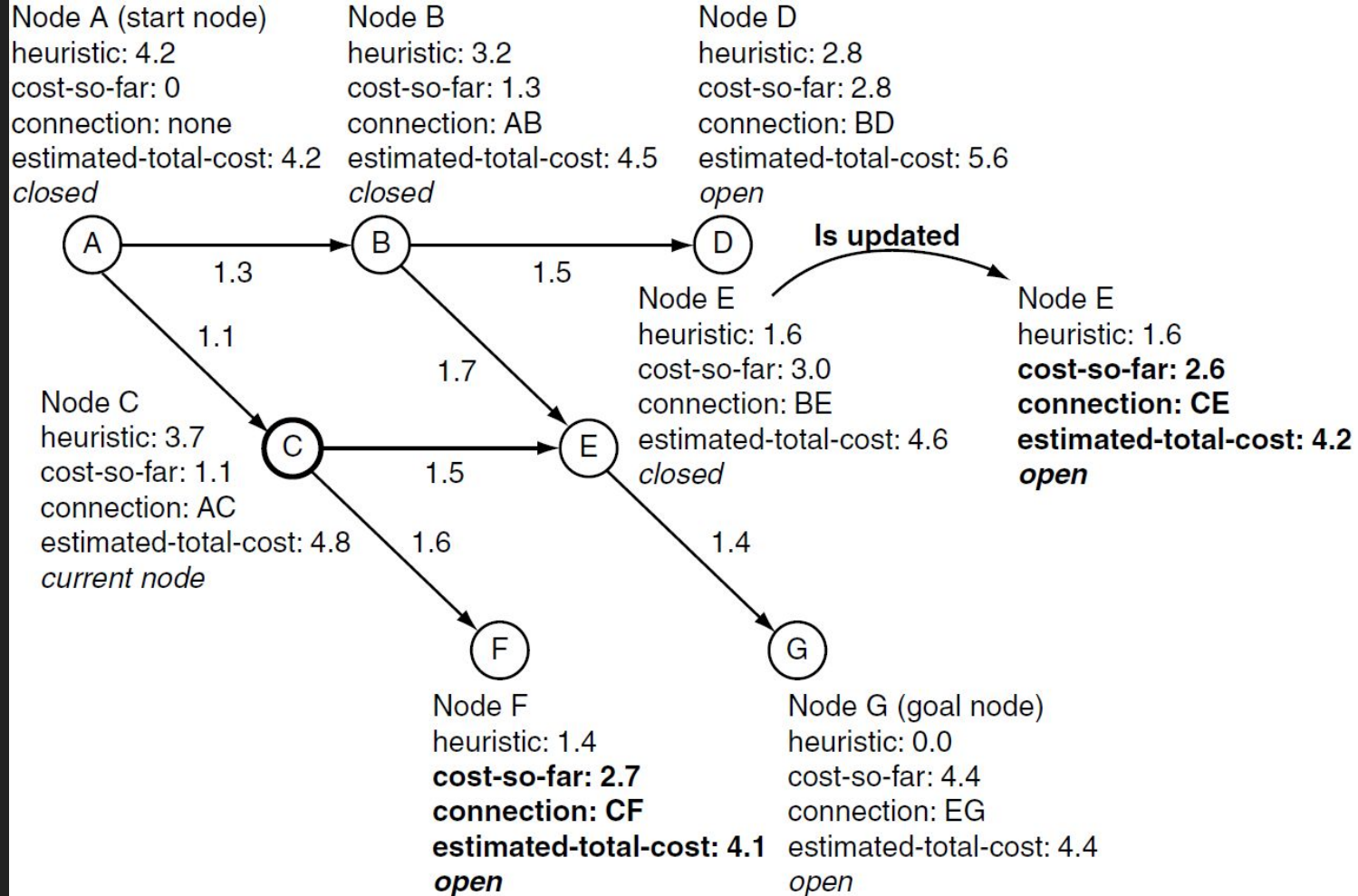
Node G (goal node)

heuristic: 0.0

*unvisited*

## *Pathfinding - A\**

- Este aqui é ele, 2 iterações depois
- Mostra a atualização de um nó fechado no grafo
- A nova rota E, via C, é mais rápida



A\*

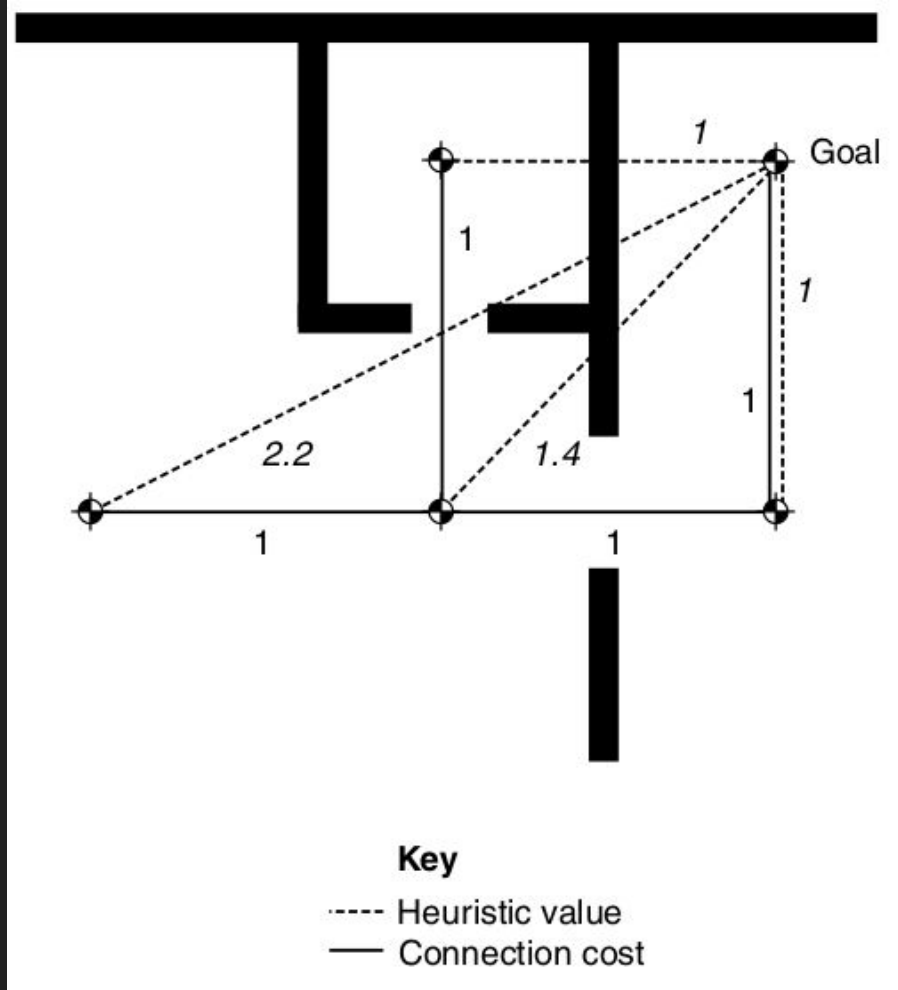
<http://www.policyalmanac.org/games/aStarTutorial.htm>

<https://qiao.github.io/PathFinding.js/visual/>

# *Pathfinding - A\**

→ Um pouco sobre heurísticas

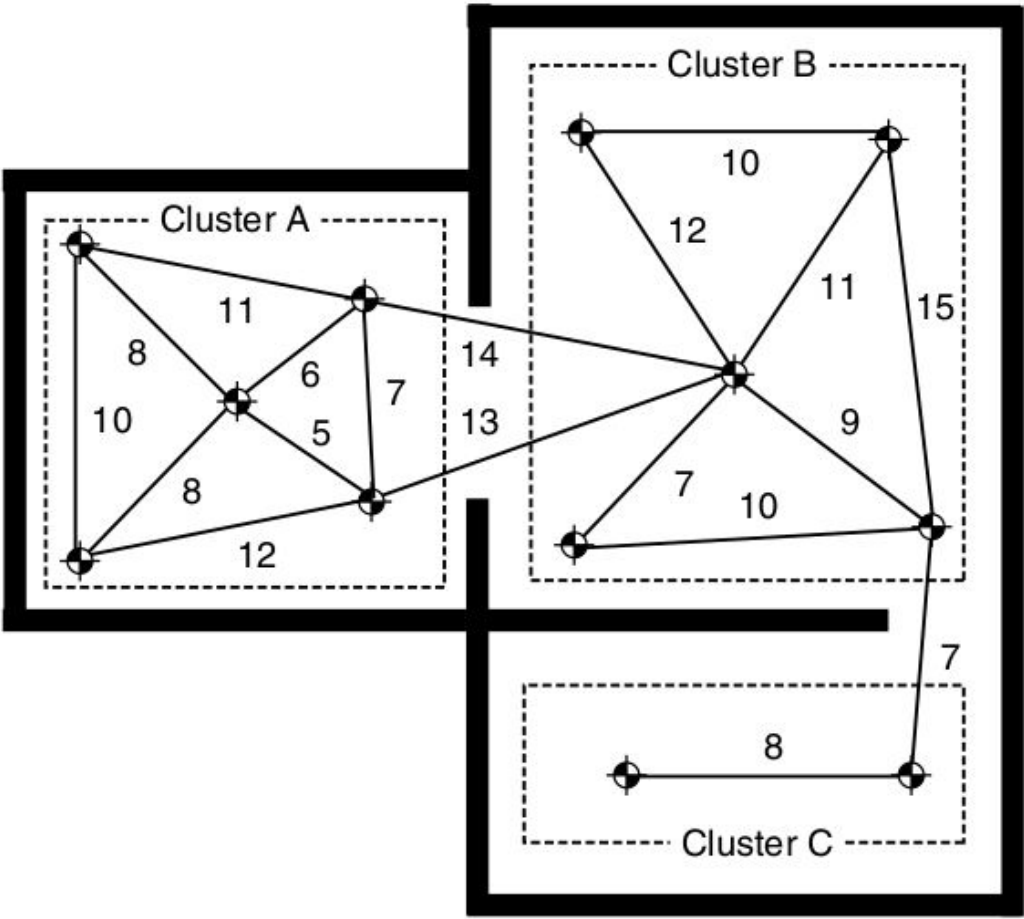
# Euclidiana



Fonte: Artificial Intelligence for Games



*Cluster*



	A	B	C
A	x	13	29
B	13	x	7
C	29	7	x

Lookup table

# Representação de Mundo

# Representação de Mundo

- É preciso mudar a representação do mundo para os nós e conexões do grafo e a função de custo que dá seus valores
- Os diferentes modos de dividir o nível em regiões conectadas são chamadas de esquemas de divisão

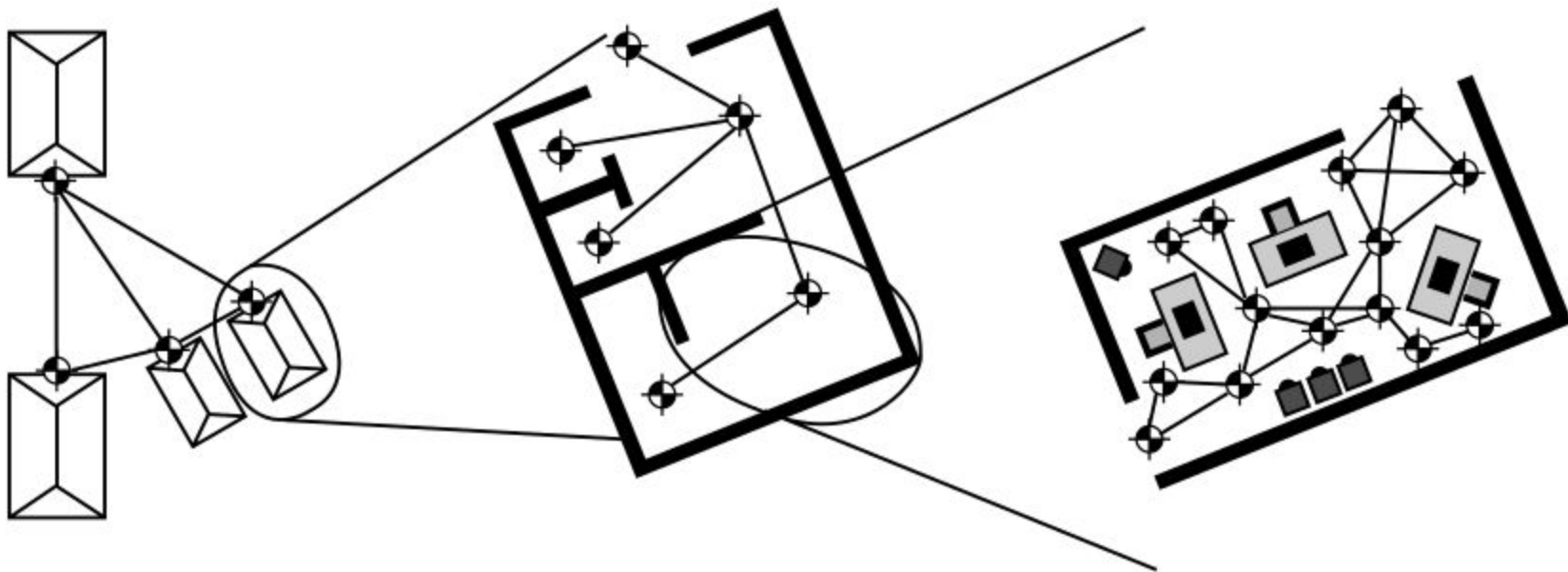
# Representação de Mundo

- Cada esquema de divisão tem 3 propriedades importantes
  - ◆ Quantização/Localização
  - ◆ Geração
  - ◆ Validade
- Existem diversos tipos de esquema com suas vantagens e desvantagens
- Não serão abordados nesta aula

# Grafo de *Pathfinding* Hierárquico

# Grafo de Pathfinding Hierárquico

- Formação de *clusters* de lugares
- Processo similar ao de colisão (*Quad-trees* e *Octa-trees*)



Fonte: Artificial Intelligence for Games

*Pathfinding* - mais  
ideias



# Pathfinding - mais ideias

- *Pathfinders* podem ser dinâmicos (consideram mudanças no ambiente)
- E até contínuos (de difícil implementação)

# Referências

- ARTIFICIAL INTELLIGENCE FOR GAMES. Millington, I; Funge, J. Burlington, MA : Elsevier Morgan Kaufmann, 2009. 2ª ed.
- <http://www.policyalmanac.org/games/aStarTutorial.htm>
- WIRTH, N. Algorithms and Data Structures, Englewood Cliffs, Prentice-Hall, 1986.
- CORMEN, H.T.; LEISERSON, C.E.; RIVEST, R.L. Introduction to Algorithms, MIT Press, McGraw-Hill, 1999.
- ZIVIANI, N. Projeto de Algoritmos, Thomson, 2ª. Edição, 2004.
- SZWARCFITER, J.L. Grafos e Algoritmos Computacionais. Editora Campus, 1983.
- Van Steen, Maarten. "Graph theory and complex networks." An introduction 144 (2010).
- Gross, Jonathan L., and Jay Yellen. Graph theory and its applications. CRC press, 2005.
- Barabási, A.-L., Pósfai, M. (2016). Network science. Cambridge: Cambridge University Press. ISBN: 9781107076266 1107076269