

#### Faculdade de Engenharia

### Departamento de Electrotecnia

# Licenciatura em Engenharia Informática

#### Inteligência Artificial I

Tema: Distância de Manhattan

Estudante	Lino, Miro Pedro Tipaneque
<b>Docentes</b>	Ruben Manhiça e Roxan Cadir

#### Introdução

A distância de Manhattan é uma métrica comum usada em problemas de busca e quebra-cabeças como o Quebra-Cabeça de 8 peças. A outra métrica que você mencionou, a heurística de número de peças fora da posição, também é conhecida como heurística Hamming.

#### Distância de Manhattan (heurística admissível)

A distância de Manhattan para o Quebra-Cabeça de 8 peças é a soma das distâncias verticais e horizontais de cada peça até sua posição correta. Cada peça é comparada com sua posição alvo e a distância é medida com base em quantas "casas" precisa mover no tabuleiro, apenas na vertical ou horizontal (sem diagonais).

Formula:

Distância de Manhattan = 
$$\sum_{i=1}^{n} (|x_i - x_i'| + |y_i - y_i'|)$$

Onde:

- $(x_i, y_i)$  são as cooredenas actuais da peça i
- $(x'_i, y'_i)$  são as cooredenas da posição do alvo da peça i
- n é o número de peças

Essa heurística considera **quanto trabalho será necessário** para levar cada peça à sua posição final, fornecendo uma boa aproximação do custo total. Como não "superestima" o custo real, é uma **heurística admissível**, o que a torna adequada para algoritmos de busca como o **A**\*.

### Número de Peças Fora da Posição (heurística simples)

Essa heurística simplesmente conta quantas peças não estão nas suas posições corretas, sem se preocupar com a distância que elas precisam percorrer.

#### Fórmula:

Peças fora da posição = 
$$\sum_{i=1}^{n} 1(x_i \neq x'_i \text{ ou } y_i \neq y'_i)$$

Onde:

 1(·) é uma função indicadora que vale 1 quando a condição é verdadeira e 0 caso contrário.

Essa heurística é **muito simples**, mas menos informativa, já que **não considera a quantidade de movimentos necessários** para levar uma peça à posição correta. Ela pode subestimar o trabalho necessário, sendo assim **menos eficiente** em guiar o algoritmo de busca em direção à solução ideal.

## Comparação

- Distância de Manhattan: É mais precisa, pois mede o número total de passos que cada peça precisa dar para chegar ao lugar correto, considerando movimentos verticais e horizontais. Isso torna o algoritmo mais eficiente ao reduzir a profundidade da árvore de busca.
- Número de Peças Fora da Posição: É mais rápida de calcular, mas menos informativa. Ela pode subestimar o esforço necessário para resolver o quebracabeça, resultando em buscas mais longas ou ineficientes.