



# AI Chess

新竹高中 208班17號 陳宇彥



# Outline

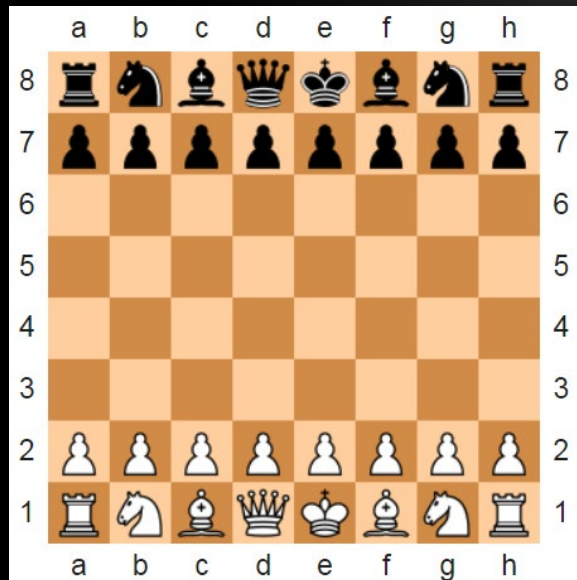
- Chess Board & Pieces Moves
- Specific Rules & Competition Rules
- AI Algorithm
- Conclusion

# Chess Board & Pieces Moves

- Set Up the Board
- Pieces
- The King
- The Queen
- The Rook
- The Bishop
- The Knight
- The Pawn



# Set Up the Board



## 棋子的擺法

棋局開始前，應將棋子擺在初始位置上。

棋子的初始位置如左圖。

其中要注意：

1. 白棋應擺在棋盤的第1、2行，黑棋應擺在棋盤的第7、8行。
2. 王所在的格的顏色與王自身的顏色不同。



# Pieces

Piece	King	Queen	Rook	Bishop	Knight	Pawn
Number	1	1	2	2	2	8
Symbols	 	 	 	 	 	 

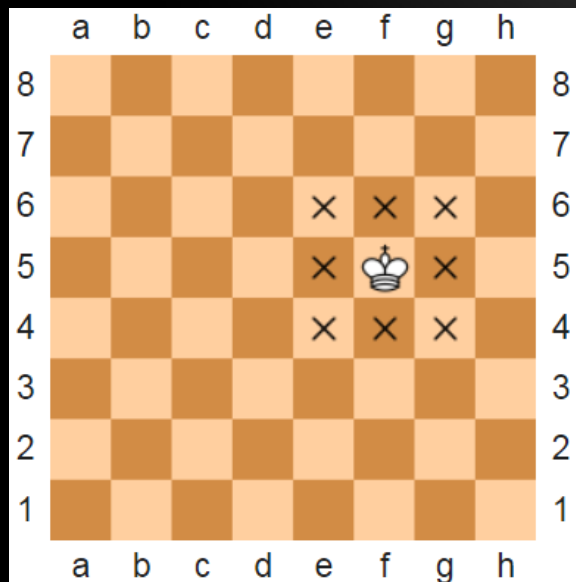
國際象棋的棋子分為兩種顏色：淺色棋子稱為「白棋」；深色棋子稱為「黑棋」。對弈雙方各有16枚棋子，分別為一王(King)、一后(Queen)、雙象（或主教）(Bishop)、雙馬（或騎士）(Knight)、雙車（或城堡）(Rook)和八兵(Pawn)。



# The King

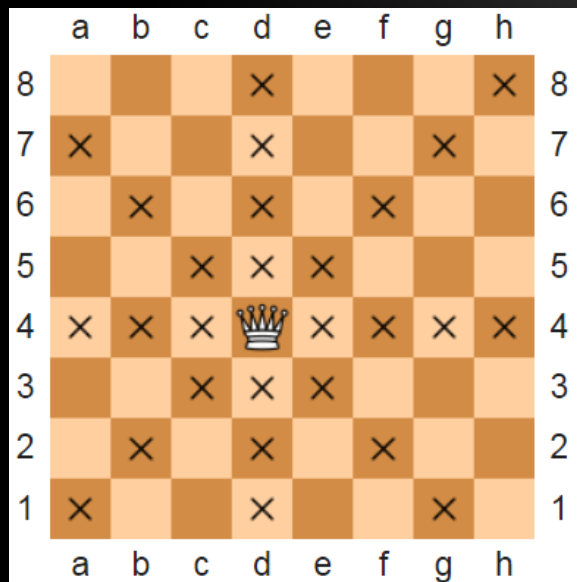
## 國王 (King)

又稱為「王」，是整個棋局中最為重要的棋子，不能被吃。橫、直、斜走均可，但每次只能走一格，所走到的位置不可有對方棋子的威脅，吃子與走法相同。





# The Queen

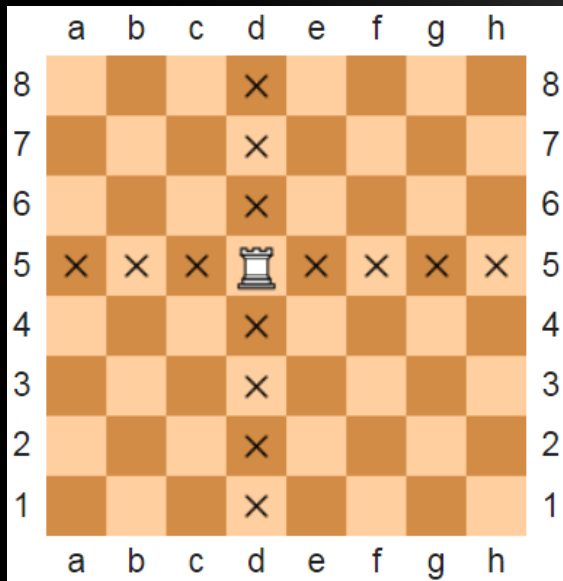


## 皇后 (Queen)

又稱為「后」，是威力最強的棋子。橫、直、斜走均可，格數不限，但不可越過其他棋子。吃子和走法相同。



# The Rook



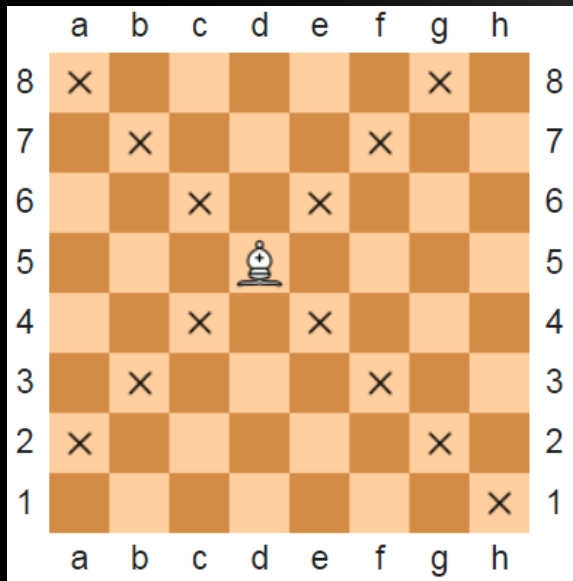
## 城堡（Rook）

又稱「車」，一如中國象棋，走法是橫走或直走，格數不限，但不可斜走，也不可越過其他棋子。吃子與走法相同，另外有一種特殊的走法，稱作「王車易位」(castling)。





# The Bishop

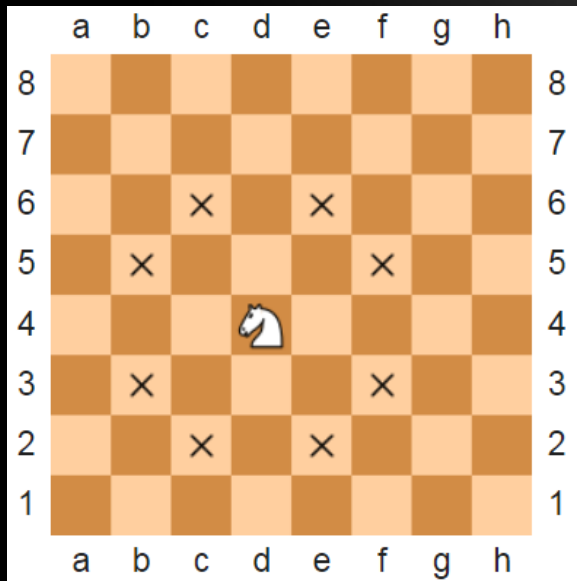


## 主教 (Bishop)

又稱「象」，只可斜走，格數不限，但不可轉向，也不可越過其他棋子。吃子與走法相同。開局時雙方各有兩主教，一在白格，一在黑格，白格主教只能在白格內移動，黑格主教只能在黑格內移動。



# The Knight

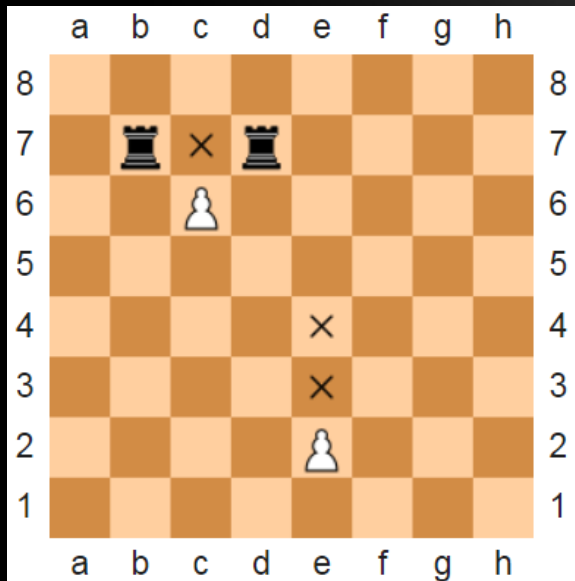


## 騎士 (Knight)

又稱「馬」，走法和中國象棋的馬相同，同樣是走「日」字，或英文字母大寫的「L」形：即先向左（或右）走1格，再向上（或下）走2格；或先向左（或右）走2格，再向上（或下）走1格。西洋棋的騎士沒有「絆馬腳」的限制，故騎士可越過其他棋子。吃子與走法相同。



# The Pawn



## 兵 (Pawn)

士兵第一步可前進一格或兩格，以後每次只能前進一格，不可向後退或越過其他棋子。但吃對方棋子時，則是向位於斜前方的那格去吃，另有一種特殊走法「吃過路兵」(en passant)。

# Specific Rules & Competition Rules

- Pawn Promotion
- Castling
- En Passant
- End of the Game
- Recording Moves





# Pawn Promotion

## 兵的升變

一方的兵從起始位置移動到對方的最後一行（底線）後，可升變（promote）為己方除王和兵之外的任何棋子。升變的棋子種類由棋手自由選擇，不受棋盤上現有棋子的限制。

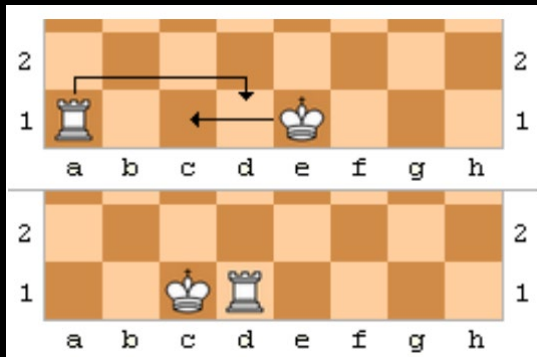
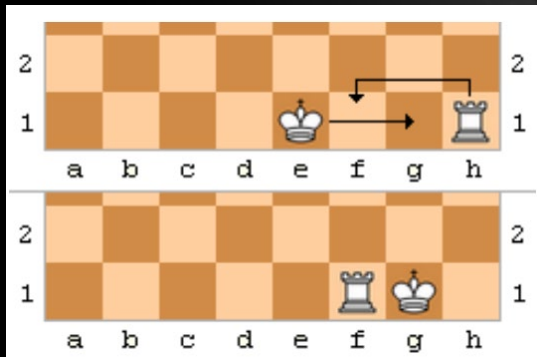
# Castling

## 王車易位

王車易位（castling）是一方王和車的位置調整。調整王翼的車叫王翼易位（短易位），調整后翼的車叫后翼易位（長易位）。走法是將王向參與易位的車方向移動兩格，再將車越過王，放在緊鄰王的一格。

有以下情形之一時，王車不得易位：

1. 王或參與易位的車以前曾移動過（無論是否回到了原來的位置）。
2. 王正在被將軍。
3. 易位時王要經過的格正受到對方的進攻。
4. 易位後王將佔據的格正受到對方的進攻。
5. 王與參與易位的車之間有其他棋子阻隔。

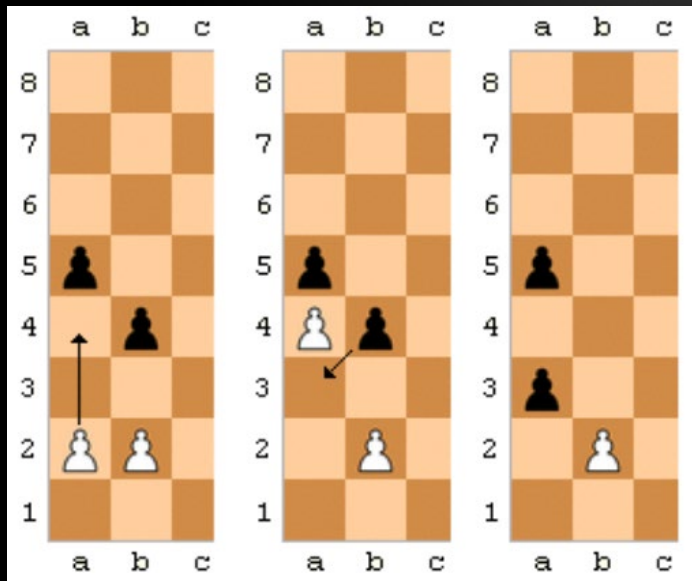




# En Passant

## 吃過路兵

當一方的兵從原始位置向前一步走兩格時，如果所到格同一橫線的相鄰格有對方的兵，則後者可以立即吃掉相鄰的前者，但是占據原來位置的斜前方那一格，而不是前者原來占據的那格（換言之，後者此時可認為前者只行進了一格，從而直接斜進將其吃掉）。「吃過路兵」必須立即進行，否則即喪失權利。





# End of the Game

有以下情形之一時，判該方作負：

1. 一方的王被將死 (checkmate)。
2. 比賽中，一方用完時間。
3. 一方認輸（通常是因為該方的王走投無路，或該方已看出自己敗勢已定）。
4. 一方退出遊戲，等同認輸。

有以下情形之一時，判雙方和棋：

1. 雙方同意和局。提議作和者要等對方完成其步，和議被接受後不得反悔。
2. 雙方均沒有足夠的棋子在有限步數內將死對方。
3. 比賽中，雙方均用完時間。
4. 一方用完時間，但對方在有限步數內沒有足夠的棋子將死該方。
5. 行棋的一方在未被將軍的情況下無子可動（稱為「逼和 (stalemate)」）
6. 在連續的50個回合內，雙方沒有吃子也沒有移動過兵。
7. 下一步之前，同樣的局面出現或即將出現三次或以上。





# Recording Moves

現今西洋棋通用的記譜方式為代數記譜法，基本規則為先記錄移動的棋子名，若移動的棋子是兵時通常省略不記；接著再寫其所到格之座標，若有吃子通常會前加上 x。如果兩個相同的棋子都可能移動到目標格子，則依情況寫出來源格的行或列避免歧義。此外 O-O 表示短易位，O-O-O 表示長易位，兵升變時以 = 表示升變的棋子。

其他一些常用的記錄棋譜的記號還有：

e.p.：表示吃過路兵。

＋：表示將軍。

++：表示雙將。

#：表示將死。

1/2-1/2：表示棋賽的結果是和棋。

1-0：表示棋賽的結果是白方勝。

0-1：表示棋賽的結果是黑方勝。

# AI Algorithm

- Greedy Algorithm
- MiniMax Algorithm
- NegaMax Algorithm
- MiniMax with Alpha-beta Pruning

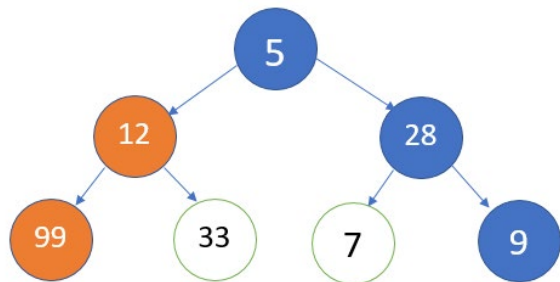


# Greedy Algorithm

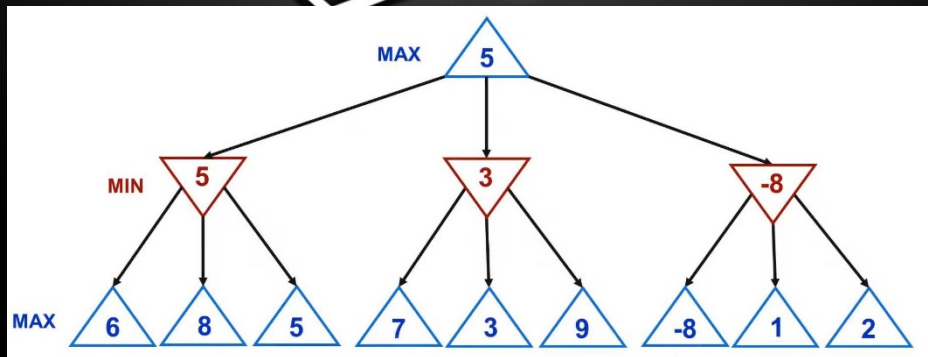
貪婪演算法（greedy algorithm），是一種在每一步選擇中都採取在當前狀態下最好或最佳（即最有利）的選擇，從而希望導致結果是最好或最佳的演算法。

做法：對每個棋子給與一個分數，愈重要的棋子分數愈高。將白方分數以正值計算，黑方分數以負值計算，AI會根據每個可能的下一步都算出其總分，以分數絕對值最高的那一步來決定下一步的選擇。

從左圖可知，greedy algorithm不見得會得到最佳的結果。



# MiniMax Algorithm



MiniMax演算法使用先前Greedy演算法相同的評分系統，只不過現在我們要增加評估對手的反應來增加贏的機率。此時我們要在賽局樹上增加分數計算的階層；以MAX賽者追求極大化分數，MIN賽者追求極小化分數的原則，來找到最佳的下一步。

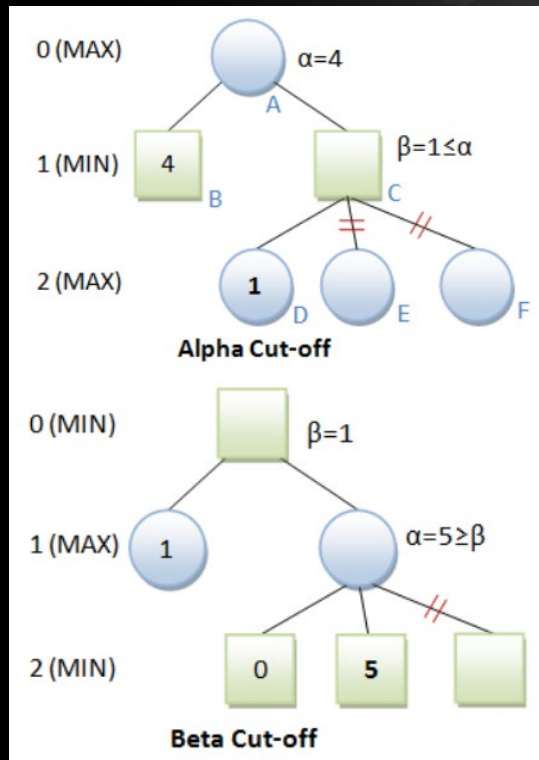
根據上圖，MIN賽者對於其下一階層所評估的分數分別為5, 3, -8，所以其上一層的MAX賽者應該根據MIN賽者所評估的分數來選擇最左邊的5。



# NegaMax Algorithm

在做MiniMax的搜尋時，會有必須交替選擇最大及最小值的困難，因此加上負號，使得在搜尋對方的評估分數時也以最大值來判斷，則搜尋賽局樹就只需搜尋最大值即可，也可以方便程式上的編寫。

# MiniMax with Alpha-beta Pruning



在做MiniMax的搜尋時，在MAX賽者階層節點的Alpha值已經大於其子節點的Beta值時，就不可能選擇這個子節點來著手，所以就可以不用展開此節點，這個技巧稱為Alpha切割；相對的，當MIN賽者階層節點的Beta值已經小於其子節點的Alpha值時，就可以不用展開此節點，稱為Beta切割。對於MiniMax搜尋而言，子節點的展開順序並不重要，但對Alpha-beta Pruning來說，越能先展開較好的子節點，就越能刪除更多的節點，對於節省搜尋時間有顯著的幫助。



## Conclusion

這個自主學習計畫，可說是從我上了高中就已經展開了。那年暑假我去學習了python這個程式語言，對於程式設計有了初步的認識。從計畫開始之後，我開始仔細地去了解西洋棋的規則，以及製作西洋棋程式該有的知識基礎。經過不斷地努力嘗試，終於完成了所有下棋的基本規則，與特殊規則；其中包括了Pawn Promotion、Castling、En passant，與終局checkmate與stalemate的判斷，另外還加上了能夠記錄整個棋局過程的記譜功能，實現了西洋棋的基本功能。

這個計畫的另一個重點是AI，我從網路上學習了如何讓AI自動作出下一步的判斷，從最基礎的Greedy Algorithm開始，學習各種Algorithm的改善演進，經過MiniMax、NegaMax，再到MiniMax with Alpha-beta pruning，逐步確認AI判斷結果與執行時間的改善。在整個計畫過程當中，我從網路資料學習到了許多新的知識，也讓我感受到，只要努力，就可以找到問題的答案。