Ackermann 遞迴與非遞迴函式

報告

41243103 林采儀

2024/10/18

1. 解題說明

Ackermann 函數是一個典型的遞迴函數,其特點在於對兩個非負整數進行計算,並產生極其快速增長的結果。

其遞迴關係如下:

若 m=0,則 A(m,n)=n+1

若 n=0,則 A(m,n)=A(m-1,1)

否則, A(m, n) = A(m - 1, A(m, n - 1))

遞迴:

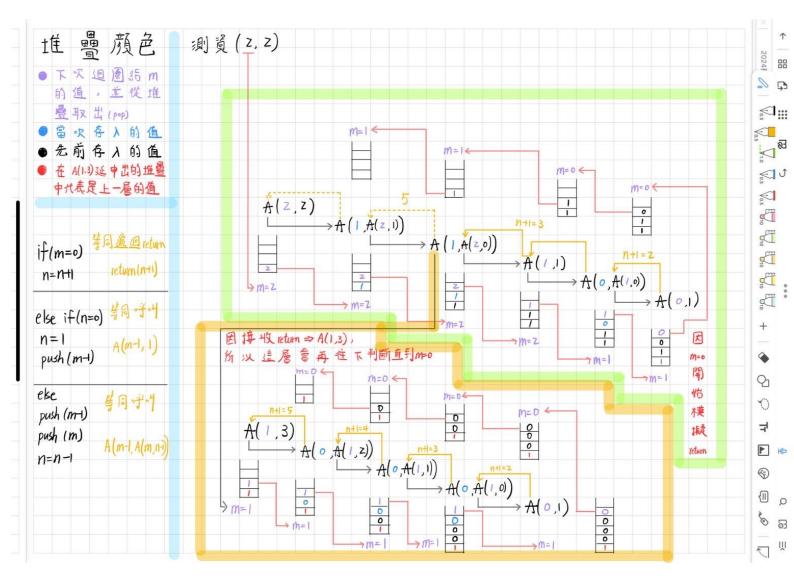
由於題目提供了遞迴關係,因此我首先從遞迴的寫法著手。遞迴方法簡單明瞭,但在計算較大值時,可能會導致堆疊溢出。

非遞迴:

参照遞迴的堆疊特性,我的非遞迴實現最初是導入 stack 函式庫,使用現成的堆疊來模擬遞迴逐層計算和返回結果的過程。由於不能使用 STL,我選擇了整數陣列來手刻模擬堆疊。

在手刻堆疊的過程中,我查了相關資料,發現許多資源都是以雙堆疊的方式呈現。由於當時的邏輯和理解程度不足,我無法掌握雙堆疊的寫法。因此,我決定使用單堆疊,將 n 視為程式中的最終答案,它會隨著計算過程不斷變動,而 m 則用來紀錄狀態,需要保留以進行判斷。

經過手寫推演的過程(後面附有手稿),我對這一邏輯有了更清晰的理解,並進一步嘗試將單堆疊的程式改為雙堆疊的實現。



(非遞迴單堆疊手稿)

2. 實現方法

搋迎實現:利用遞迴特性,逐層深入計算,再逐步返回結果。

- 優點在於程式簡潔
- 缺點是當 m 和 n 值較大時,會導致遞迴深度過大,產生堆疊溢出。

非遞迴實現: 為了解決遞迴深度問題, 我寫了兩種非遞迴版本:

單堆疊版本: 通過使用一個堆疊模擬遞迴過程中的每一層計算,依序處理 $m \ n \ n$ 的變化。

- **堆疊存儲**: 堆疊(陣列)主要用來存儲 m 值,並且在計算的每一步中,會將當前的 m 值推入堆疊。
- **m 和 n 的變化:**在每次取出 **m** 值進行計算後,**n** 的值可能會根據條件進行修改。**n** 值會隨著計算的進展而更新。
- 優點:
 - o **簡化實現:**只需管理一個堆疊,使得實現過程更為簡單。
 - o **節省空間:**相較於使用多個堆疊,單堆疊能減少記憶體使用,尤 其在 n 動態變化且無需歷史記錄時。
 - o **避免堆疊溢出:**可有效避免因遞迴深度過大而導致的堆疊溢出問題。

缺點:

- o 狀態管理困難:n 的歷史值無法直接保留,需謹慎管理其變化,增加了邏輯錯誤的風險。
- o **性能限制:**在需要頻繁回溯或多個值計算的情況下,單堆疊可能 導致不必要的計算負擔。
- o 狀態保存不足:單堆疊無法同時追蹤多個變量的變化,對需要同時記錄多個狀態的複雜問題不夠靈活。

雙堆疊版本:在雙堆疊版本中,我們使用兩個堆疊來分別存儲 m 和 n 的 值,這樣可以更靈活地管理計算過程中的狀態。

● 堆疊存儲:

- o 第一個堆疊(stack_m):用於存儲 m 值。在每一步計算中, 當需要進入下一層遞迴時,會將當前的 m 值推入此堆疊。
- o 第二個堆疊 (stack_n):用於存儲 n 值。類似於第一個堆疊,當進入下一層遞迴時,會將當前的 n 值推入此堆疊。
- m和n的變化:在每次從堆疊取出 m 和 n 值進行計算後,根據 Ackermann 函數的遞迴關係,n 的值會根據條件進行相應的修改。當計算 完成後,可以通過第二個堆疊的值來更新結果,這樣不僅可以保持對 m 值的追蹤,還可以隨時獲取當前的 n 值。

● 優點:

- o 清晰分離 m 和 n 的狀態:兩個堆疊分別存儲 m 和 n 的值, 使遞迴過程更清晰,數據不易混淆。
- o **減少數據錯亂**:雙堆疊能分開記錄 m 和 n 的變化,確保數據處理過程中不會發生混淆,計算更穩定。
- o **模擬遞迴結構更接近原始邏輯**:模擬過程接近遞迴本質,遞迴 層次更直觀。

● 缺點:

- o **佔用更多記憶體**:需要為 m 和 n 各自開闢空間,較單堆疊耗 費更多記憶體。
- o **實現較為複雜**:操作雙堆疊邏輯繁瑣,增加程式設計複雜度。
- o **執行效能相對較低**:每次操作兩個堆疊可能導致執行效率下降, 大的數據情況下更明顯。

3. 效能分析

效能測試基於輸入的不同數值組合 (m, n),並比較各版本在同樣環境下的表現:

- 時間複雜度:極高,增長超越 O(2^n),具體取決於 m 和 n。
- 空間複雜度: O(m),非遞迴版本可能會稍微減少堆疊空間使用。
- **遞迴版本**: 遞迴版本寫法簡單,但隨著輸入值的增大,遞迴深度迅速上升,導致系統超出遞迴深度限制。在測試中,遞迴最大成功處理 (3,9),耗時 0.210857 秒。但一旦數值超過這範圍,比如 (3,10),系統就會因為遞迴層數 過多而無法計算,顯示出遞迴在處理大數據時的劣勢。
- **單堆疊非遞迴版本**:它通過一個堆疊模擬遞迴過程。測試顯示它能成功處理 (3,14),但耗時相對較長,達到了 12.3976 秒。這種方法在較大的數據範圍內仍然能運行,不過堆疊空間需求也變大。當數值增長到 (3,15) 時,堆疊空間不足,導致計算失敗。
- 雙堆疊非遞迴版本:雙堆疊版本理論上應該更靈活,因為它能分別管理 m 和 n 值。但實際上,這種方法內存需求更大。在測試中,雙堆疊最大成功處理的數據範圍是 (3,12),耗時 1.25805 秒。當數據增長到 (3,13) 時,雙堆疊所需的內存超出系統負荷,無法完成計算。

4. 測試與驗證

- 遞迴版本測試結果:
 - o 測資(3, 9)成功;執行時間: 0.210857秒
 - o 測資 (3, 10) 失敗 (超過遞迴深度)

3 9 Ackermann Recursive: 4093 Execution time: 0.210857 seconds

- 單堆疊非遞迴測試結果(STACK_SIZE 堆疊大小對應可承受測資):
 - o 測資(3,10)成功;執行時間:0.0556813秒
 - o 測資(3,11)成功;執行時間:0.19451秒
 - o 測資(3, 12)成功;執行時間: 0.772036秒
 - o 測資(3,13)成功;執行時間:3.0535秒;堆疊[100000]
 - o 測資(3, 14)成功;執行時間: 12.3976秒;堆疊[200000]
 - o 測資(4, 1)成功;執行時間:3.05755秒;堆疊[100000]
 - o 測資 (3, 15) 失敗 (堆疊空間不足)
 - o 能正常執行最大堆疊 [250000]

3 10
Ackermann Single Stack: 8189
Execution time: 0.0556813 seconds
3 11
Ackermann Single Stack: 16381
Execution time: 0.19451 seconds
3 12
Ackermann Single Stack: 32765
Execution time: 0.772036 seconds
3 13
Ackermann Single Stack: 65533
Execution time: 3.0535 seconds
3 14
Ackermann Single Stack: 131069
Execution time: 12.3976 seconds
4 1
Ackermann Single Stack: 65533
Execution time: 3.05755 seconds

- 雙堆疊非遞迴測試結果(STACK SIZE 堆疊大小對應可承受測資):
 - o 測資 (3, 10) 成功 ; 執行時間 : 0.0792792 秒
 - o 測資 (3, 11) 成功 ; 執行時間 : 0.316088 秒
 - o 測資(3, 12)成功;執行時間:1.25805秒;堆疊[50000]
 - o 測資(3, 13)失敗(堆疊空間不足)
 - O 能正常執行最大堆疊 [50000]

3 10
Ackermann Double Stack: 8189
Execution time: 0.0792792 seconds
3 11
Ackermann Double Stack: 16381
Execution time: 0.316088 seconds
3 12
Ackermann Double Stack: 32765
Execution time: 1.25805 seconds

5. 申論及心得

Ackermann 函數的快速增長特性讓我在這次作業中實際體驗到了遞迴與 非遞迴方法的效能差異。我嘗試了不同的實現方式,並根據測試結果分析 了它們的優劣。

在程式編寫中,在需要反覆執行的部分,遞迴通常是自然選擇。但這次作業讓我看到遞迴的弱點:雖然它結構簡潔,但系統的遞迴深度限制使其在處理較大數值時容易溢出。例如,遞迴版本在 (3,9) 下耗時 0.210857 秒 能夠完成,但在 (3,10) 時就發生了溢出,顯示出遞迴的局限。

單堆疊非遞迴方法內存佔用小,雖然在處理 (3,14) 時耗時 12.3976 秒,但它能成功執行並避免溢出問題。然而在處理 (3,15) 時遇到了內存不足,顯示出它的極限。

雙堆疊方法理論上應該更靈活,因為能同時管理 m 和 n 的變化。但實際上,處理 (3,13) 就遇到了失敗。這是因為雙堆疊需要更多記憶體來管理遞迴過程中的多個狀態,尤其是在數據範圍較大時,內存需求比單堆疊更高。

這次實驗讓我學到了在處理不同規模的數據時,選擇合適的實現方式對效能有很大影響。單堆疊雖然簡單,但對記憶體要求更低,而雙堆疊邏輯清晰,但在大數據下內存消耗過多。這讓我更加理解內存管理的重要性,特別是在數據量增加時,如何有效利用資源變得至關重要。