

壓縮： 複雜系統子模組間的運作

- PeterWolf

- **壓縮**
- Kolmogorov Complexity 的起源與定義
- 核心概念與數學基礎
- 語言學研究裡的近似概念
- 實際應用與範例
- 在 NLP 與機器學習中的應用
- 理論限制與實務近似方法
- 未來發展方向

Put the universe into computation...



But our computer is too small!

所以我們只好「取樣 / 壓縮」然後只計算「模型」



Binary compression

- 二元碼壓縮：二元碼縮短成 一個二元碼。

001001100101001 => [00: 000, => 0101101101
01: 001,
10: 100,
11: 101]

- 15 碼縮成了 10 碼
 - 無損壓縮：沒有資訊無法還原
 - 表達力不足：有些可能原碼無法壓縮

Original JPG

824 KB



50% Lossy Compression

76 KB



80% Lossy Compression

38 KB



<https://bitmovin.com/wp-content/uploads/2020/03/LossyCompressionDoggo.jpeg>

60.1 KB
Original



9.37 KB
84% compressed



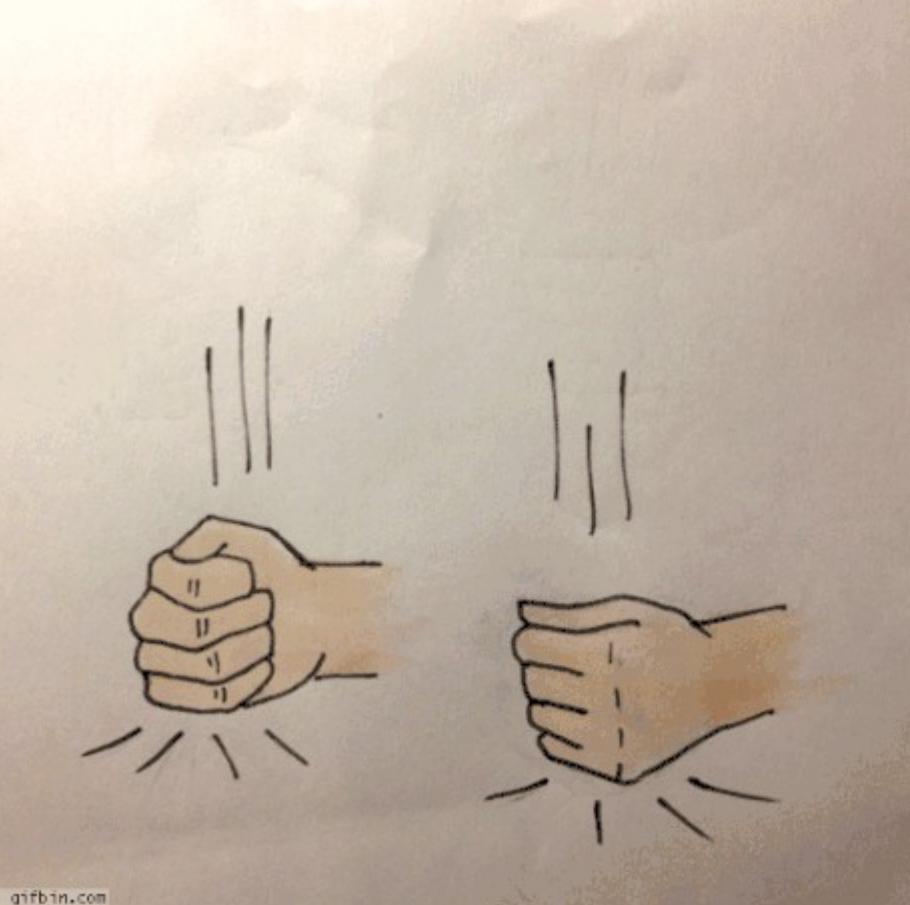
4.82 KB
92% compressed



1.14 KB
98% compressed



<https://seanfitzpatrick1.wordpress.com/wp-content/uploads/2011/12/compression-dog-examples.jpg>



因為人類會「自行腦補」，
因此對「失真」有一定程度的
容錯能力。

在「有損壓縮」（省記性）
和「無損壓縮」（存細節）
之間，演化的方向是…

Kolmogorov Complexity 的起源與定義

- 三位獨立發現者（1960 年代）
 - Andrey Kolmogorov (蘇聯)
 - 莫斯科大學數學家
 - 提出「演算法複雜度」概念
 - Ray Solomonoff (美國)
 - 演算法機率理論：對 Occam's razor 敘述的數學化描述。
 - 在所有能夠完全描述的已觀測的可計算類中，較短的可計算理論在估計下一次觀測結果的機率時具有較大的權重。
 - 通用人工智慧先驅
 - Gregory Chaitin (美國 - 阿根廷, 1966)
 - 演算法資訊理論
 - 提出 Chaitin's Omega : 停機問題 (a.k.a. 「算得完算不完」的問題)
 - cf. 上週的 c-command 實作程式

什麼是 Kolmogorov Complexity

- **核心定義**
 - 一個字串的 Kolmogorov Complexity 是能夠生成該字串描述的最短程序描述。
 - 或可呈現為 [最短壓縮結果的長度和原長度的比值]
- **直觀理解**
 - 簡單規律的字串 → 低複雜度
 - 隨機無序的字串 → 高複雜度
- **範例**
 - "000000000000" → 低複雜度（可用「印 12 個 0」描述）
 - "a8f3k9m2x7q1" → 高複雜度（沒有簡短描述）

其實就是一種「壓縮比」！



Kolmogorov Complexity 的數學定義

- 對字串 X , 其 Kolmogorov Complexity 為:
- $K(x) = \min \{ |p| : U(p) = x \}$
- 其中:
 - $K(x)$ = 字串 x 的 Kolmogorov Complexity
 - p = 程序 (program/process)
 - $|p|$ = 程序 p 的長度 (位元數)
 - U = 通用圖靈機 (Universal Turing Machine)
 - $U(p) = x$ = 程序 p 在 U 上執行後輸出 x

Kolmogorov Complexity 的簡單範例

- "AAAAAAAAAA" (10 個 A)
 - 直接表示： 10 個字符（請用 Python 撰寫並計算程式碼長度）
 - 壓縮表示： "print('A' * 10)"（請用 Python 計算程式碼長度）
 - $K("AAAAAAAAAA") \doteq ?$

Kolmogorov Complexity 的不簡單範例

- "8k3mQ9xL2p" (10 個 A)
 - 直接表示： 10 個字符（請用 Python 撰寫並計算程式碼長度）
 - 壓縮表示： "_____ "（請用 Python 撰寫並計算程式碼長度）
 - $K("8k3mQ9xL2p") \doteq ?$

Kolmogorov Complexity 的關鍵性質

- 不可壓縮性：
 - 存在不可壓縮的字串
 - 對於長度為 n 的字串，至少有一個字串 x 使得 $K(x) \geq n$
 - 這樣的字串被稱為「隨機字串」
- 不變性定理：
 - 與程式語言選擇無關（有一個常數 C 的小差異而已）
 - $K_{\text{Python}}(x) \approx K_{\text{Java}}(x) \pm C$
 - 前式中的 C 是與語言相關的常數
- 上界性質
 - $K(x) \leq |x| + c$
 - 任何字串的複雜度不會遠超過其長度

Kolmogorov Complexity 為什麼重要

- 理論意義：
 - 資訊理論基礎
 - 定義「隨機性」的精確數學概念
 - 連結資訊論與計算理論
- 哲學意義：
 - 什麼是「簡單」？什麼是「複雜」？
 - 奧坎剃刀原理的形式化
- 實務影響
 - 數據壓縮
 - 理論上的壓縮極限
 - 評估壓縮演算法的效能

Kolmogorov Complexity 實務近似方法

- 使用壓縮演算法
 - 常用壓縮演算法
 - gzip / zlib
 - 基於 LZ77 + Huffman 編碼
 - 快速，適合一般用途
 - bzip2
 - 基於 Burrows-Wheeler 轉換
 - 壓縮率較高
 - LZMA / 7z
 - 更高的壓縮率
 - 計算成本較高
- 「近似」是什麼意思？ $K(x) \approx |\text{compressed}(x)|$

壓縮完以後，可以代表什麼？

- 標準化壓縮距離 (NCD)
 - 測量兩個物件的相似度
 - 定義： $NCD(x, y) = [C(xy) - \min(C(x), C(y))] / \max(C(x), C(y))$
 - 其中：
 - $C(x)$ = x 的壓縮長度
 - $C(xy)$ = x 和 y 連接後的壓縮長度
 - 特性
 - $0 \leq NCD \leq 1$
 - $NCD = 0 \rightarrow x$ 和 y 完全相同
 - $NCD = 1 \rightarrow x$ 和 y 完全不相關
 - 對稱性： $NCD(x,y) = NCD(y,x)$

應用範例

- 文本相似度分析
- 文本 1 : "機器學習是人工智慧的一個分支"
- 文本 2 : "機器學習屬於人工智慧領域"
- 文本 3 : "今天天氣很好"

- 結果：
 - $\text{NCD}(\text{文本1}, \text{文本2}) \approx 0.3 \leftarrow$ 相較於 3, 文本 1 和 2 較相似
 - $\text{NCD}(\text{文本1}, \text{文本3}) \approx 0.9 \leftarrow$ 相較於 2, 文本 1 和 3 較不同

優弱勢分析

優點：

- 無需訓練：不需要預訓練模型
- 語言無關：適用於任何語言
- 通用性：可用於文本、圖像、音頻等

缺點：

- 和語意無關，只是字串符號的比對

在 NLP 中的應用

1. 文本分類

- 使用 NCD 計算文本與各類別代表文本的距離
- 將文本分配給距離最小的類別
- 無需特徵工程

2. 語言檢測

- 比較文本與不同語言語料庫的 NCD
- 自動識別未知文本的語言

在 NLP 中的應用

3. 抄襲檢測

- 計算文檔之間的 NCD
- 高相似度可能表示抄襲

4. 文本摘要評估

- 評估摘要保留了多少原文資訊
- $K(\text{摘要} \mid \text{原文})$ 應該很小



在 NLP 中的應用

5. 異常檢測

- 基於複雜度的異常檢測
 - 正常數據：低複雜度（和原有的常模一致，有規律）
 - 異常數據：高複雜度（隨機、不規律，和常模不同）
- 方法
 - 計算數據集中 個樣本的 $K(x)$
 - 計算平均複雜度和標準差
 - 標記複雜度異常高的樣本
- 應用場景
 - 網路入侵檢測 / 認知戰檢測
 - 工業設備異常監控
 - 醫療診斷輔助（某個醫療意見和大家不一致）

生物資訊學和語言類型學的應用

6. DNA 序列分析 OR 句法相似度 / 構詞相似度分析

- 基因序列複雜度
 - K(序列) 反映基因的資訊內容
 - 識別編碼區 vs 非編碼區 OR Complement vs. Adjunct
- 物種分類 OR 語言類型分類
 - 基於基因組序列的壓縮距離比較
 - 無需序列逐段比對

限制與挑戰

理論限制

- 不可計算性
 - 只能使用近似方法比較
 - 不同壓縮器因壓縮演算法不同，而給出不同結果

實務挑戰

- 短字串問題
- 灰盒性質：我們知道它怎麼算，但還是很難解釋為什麼兩個東西被歸為「近似」

作業

請回家操作本週課堂間講解的程式碼，利用各種「同語言但不同類型文本」、「不同語言但同類型」、「同語言也同類型」…等文本進行操作與比較。

並在頻道裡和同學分享你的初步觀察。

本次作業是為了下一週的作業做準備，請務必動手操作！