

Kapitel 9: Intervalllängencodierung



1

Ziele des Kapitels

ETH

- Universelle Datenkompression
- Codes für ganze Zahlen
- Intervalllängen-Codierung

Informationstheorie

2

Shannon-Fano Coding

ETH

- Problem bisher: statistische Eigenschaften der Quelle müssen bekannt sein
- Besser: Verfahren, welche sich auf die Eigenschaften der Quelle adaptieren
- **Definition:** Ein Verfahren heisst **universell** für eine gegebene Klasse von Informationsquellen, wenn es asymptotisch jede Quelle dieser Klasse auf die Entropierate codiert
- Asymptotisch bezieht sich hierbei auf die Wahl von Parametern, wie z.B. die Blocklänge

Informationstheorie

3

Code für ganze Zahlen

ETH

- Wir betrachten im Folgenden eine universelle Codierung für eine beliebige stationäre Quelle der Form $X = X_1, X_2, \dots$
- Wir betrachten keine spezielle Zahlenstatistik
- Die Folge X wird in Blöcke der Länge L unterteilt
- Zunächst betrachten wir dazu eine präfixfreie Codierung für **ganze** Zahlen j , d.h. $j \in \mathbb{N}^+$
- Die „normale“ binäre Codierung von j , $B(j)$ hat die Länge $L(j)$

$$L(j) = \lfloor \log_2 j \rfloor + 1$$

- $B(j)$ ist nicht präfixfrei!

Informationstheorie

4

Code für ganze Zahlen

ETH

- Um einen präfixfreien Code C_1 zu erhalten, können wir dem Codewort $B(j)$ eine Folge von $L(j)-1$ Symbolen „0“ voranstellen

$$C_1(j) = 0^{L(j)-1} B(j)$$

- Die resultierende Länge $L_1(j)$ ist

$$L_1(j) = 2L(j) - 1 = 2\lfloor \log_2 j \rfloor + 1$$

- Dieser Code ist nicht optimal
- Verbesserung durch Ersetzen der $L(j)-1$ führenden „0“ mit präfixfreier Codierung von $L(j)$, also der Länge
- Dazu verwenden wir z.B. $C_1(j)$

Informationstheorie

5

Code für ganze Zahlen

ETH

- Da jedes Codewort in $B(j)$ immer mit einer „1“ beginnt, kann diese weggelassen werden
- Der resultierende Code sei B'
- Wir erhalten als präfixfreie Codierung für die ganzen Zahlen somit

$$C_2(j) = C_1(L(j)) B'(j)$$

- Die Länge $L_2(j)$ von $C_2(j)$ ist also

$$L_2(j) = L_1(L(j)) + L(j) - 1 = 2\lfloor \log_2 (\lfloor \log_2 j \rfloor + 1) \rfloor + \lfloor \log_2 j \rfloor + 1$$



Das obige Prinzip ist klar rekursiv und kann entsprechend verallgemeinert werden

Informationstheorie

6

Code für ganze Zahlen

ETH

- $j = 37$
 - $B(j) = 100101$
 - $L(37) = 6$
 - $C_1(37) = 0^5 \parallel B(j) = 00000100101$
 - $C_1(L(37)) = C_1(6) = 00110$
 - $L_1(37) = 11$
 - $C_2(37) = C_1(L(37)) \parallel B'(37)$
 - $= 00110 \parallel 00101$
 - $= 0011000101$
 - $L_2(37) = 10$
- Lang, jedoch gut für grosse Zahlen $L_2(10^6) = 28$

Informationstheorie

7

Verallgemeinerung

ETH

- Man verwende einen beliebigen, nicht degenerierten Code C für die Zahlen in \mathbb{N}^+
- Man verwende einen präfixfreien Code für \mathbb{N}^+ , um die Länge des Codewortes zu codieren
- Dieser Code wird dem Codewort vorangestellt
- Als trivialen präfixfreien Code für \mathbb{N}^+ nehmen wir $C'(j) = 0^{j-1}1$
- Der so erhaltene präfixfreie Code kann wiederum zur Codierung der Längen verwendet werden
- Wir erhalten eine asymptotisch immer effizienter werdende Codierung der Zahlen $j \in \mathbb{N}^+$

Informationstheorie

8

Rekursion

ETH

- Bei Verwendung der vorherigen Codes für $B(j)$ und $B'(j)$ erhalten wir folgende Rekursionsformel:

$$C^n(j) = \begin{cases} 0^{j-1}1 & \text{für } n = 0 \\ C^{n-1}(L(j)) \parallel B'(j) & \text{für } n > 0 \end{cases}$$

- Diese ist nicht mehr von der Quellenstatistik abhängig
- Es zeigt sich, dass durch rekursive Anwendung asymptotisch optimale Codes entworfen werden können

Informationstheorie

9

Intervalllängen-Codierung

ETH

- Eine sehr effiziente Codierung für stationäre binäre Quellen $X = X_1, X_2, \dots$ mit starker Asymmetrie
- Es seien $P_{X_i}(0) = 1-p$ $P_{X_i}(1) = p$
- Für alle $i \geq 1$ und $p < 1/2$
- Eine lange Folge solcher Zufallsvariablen wird codiert, indem nur die Abstände aufeinanderfolgender „1“ Symbole codiert werden
- Man verwendet einen präfixfreien Code für ganze Zahlen
- Wir verwenden einfach $C_2(j)$

Informationstheorie

10

Intervalllängen-Codierung

ETH

- Wichtig für die folgende Analyse ist ein Code, bei dem gilt

$$\lim_{j \rightarrow \infty} \frac{L(j)}{\log_2 j} = 1$$

- Zur Abschätzung der Codewortlängen verwenden wir

$$L_2(j) \leq \tilde{L}_2(j) := 2\log_2(\log_2 j + 1) + \log_2 j + 1$$

- Wir setzen weiterhin $X_0 = 1$ als Initialisierung
- Wir berechnen den Erwartungswert des Abstandes zweier „1“-Symbole
- Der Abstand zwischen dem i -ten und $i+1$ -tem „1“-Symbol sei $D^{(i)}$

Informationstheorie

11

Intervalllängen-Codierung

ETH

- Es ergibt sich für den Erwartungswert bis zum M -ten Auftreten einer „1“

$$E\left[\sum_{i=1}^M D^{(i)}\right] = \sum_{i=1}^M E[D^{(i)}] = M \cdot E[D]$$

- Dies gilt aufgrund der Stationarität, welche den Erwartungswert zeitkonstant hält
- Die relative Häufigkeit eines „1“-Symbols einer Folge von der Länge N ist

$$\frac{E\left[\sum_{i=1}^N X_i\right]}{N} = \frac{\sum_{i=1}^N E[X_i]}{N} = E[X_i] = p$$

Informationstheorie

12

Intervalllängen-Codierung **ETH**

- Somit gilt:

$$E[D] = \frac{1}{p}$$

- Die mittlere Distanz zwischen zwei „1“ Symbolen ist also reziprok zu deren Auftretenswahrscheinlichkeit
- $E[D]$ ist die mittlere Anzahl von Zufallsvariablen, die mit einem Codewort codiert werden
- Die mittlere Anzahl von Bits pro Codewort ist

$$E[L_2(D)] = \sum_{d=1}^{\infty} P_D(d) L_2(d)$$

Informationstheorie

13

Intervalllängen-Codierung **ETH**

- Die Funktion L_2 ist konkav. Anwenden der Jensen-Ungleichung

$$E[L_2(D)] \leq E[\tilde{L}_2(D)] \leq \tilde{L}_2(E[D]) = \tilde{L}_2(1/p)$$

- Die mittlere Anzahl von Bits pro Zufallsvariable ist also

$$\frac{E[L_2(D)]}{E[D]} = p \tilde{L}_2(1/p) = 2p \log_2(1 - \log_2 p) - p \log_2 p + p$$

- Die Effizienz dieser Codierung ist für p gegen 0 optimal

- Wir erhalten $\lim_{p \rightarrow 0} \frac{E[L_2(D)]}{E[D]} = h(p)$

Informationstheorie

14

Verallgemeinerung **ETH**

- Wir erweitern die Betrachtung auf nicht gedächtnisfreie, Q -äre Quellen
- Das Alphabet sei $\{Y_1, \dots, Y_Q\}$
- Die Quelle sei $\mathbf{Y} = Y_1, Y_2, \dots$ mit $P_{Y_1} = P_{Y_2} = \dots = P_Y$
- Wesentlicher Unterschied: Jedes Symbol y muss bezüglich des letzten Auftretens des gleichen Symbols codiert werden
- Initialisierung, wie vorher, so dass $Y_i = y_{i-i}$ für $i = -Q+1, \dots, 0$
- Sei D_i der Abstand zwischen dem Symbol an der i -ten Stelle (Y_i) und seinem nächsten Auftreten

Informationstheorie

15

Verallgemeinerung **ETH**

- Bei $Y_i = y$ ist die Verteilung gleich wie im binären Fall, mit $p = P_Y(y)$
- Voraussetzung: Alle Symbole wurden bereits einmal übertragen

- Es gilt $E[D_i | Y_i = y] = \frac{1}{P_Y(y)}$

- Anwendung der Jensen-Ungleichung

$$E[L_2(D_i) | Y_i = y] \leq E[\tilde{L}_2(D_i) | Y_i = y] \leq \tilde{L}_2(E[D_i | Y_i = y]) \leq \tilde{L}_2\left(\frac{1}{P_Y(y)}\right)$$

- Nun muss noch über alle Werte von y gemittelt werden

Informationstheorie

16

Code für ganze Zahlen **ETH**

- Wir wenden erneut die Jensen-Ungleichung an $E[L_2(D_i)] = \sum_{y \in \mathcal{Y}} P_Y(y) E[L_2(D_i) | Y_i = y] \leq \sum_{y \in \mathcal{Y}} P_Y(y) \tilde{L}_2\left(\frac{1}{P_Y(y)}\right)$
- Wir erhalten schliesslich

$$\begin{aligned} E[L_2(D_i)] &\leq H(Y) + 2 \log E\left[\log\left(\frac{1}{P_Y(y)}\right) + 1\right] + 1 \\ &= H(Y) + 2 \log(H(Y) + 1) + 1 \end{aligned}$$



Man sieht, dass diese Intervall-Längencodierung für grosse $H(Y)$ nahezu asymptotisch optimal ist, wenn $H(Y)$ zunimmt. Man nähert sich also der Quellenentropie $H(Y)$.

Informationstheorie

17

Fazit **ETH**

- Die beschriebene Methode lässt sich hinsichtlich Blocklängencodierung erweitern
- Wir unterteilen die Zeichenfolge der Quelle \mathbf{X} in nicht-überlappende Blöcke der Länge L
- Diese Folge von Blöcken stellt eine Ersatzquelle dar
- Wir wenden die Lauflängencodierung auf die neue Quelle an und erhalten

$$\lim_{L \rightarrow \infty} \frac{E[L_2(D_i)]}{L} = H(X)$$



Es gibt keine universellen Kompressionsverfahren, die jede Quelle auf die Entropie komprimieren. Die Behauptung, ein Programm komprimiere jeden Input auf $x\%$ ($0 < x < 100$), ist Unsinn.

Informationstheorie

18