

一种基于线性预测的无失真图像编码方案

宋振

(云南大学 信息学院)

2022 年 12 月 20 日

摘 要

针对传统无失真线性预测编码压缩效率不够高，和传统算术编码不适用于长信源编码问题，本文提出了一种基于线性预测的图像无失真编码方案，求解最佳系数进行线性预测，并通过分析误差取值范围，使得预测误差以更大的概率映射到零值附近，降低了描述信源所需的信息度量；并对映射后的误差，进行自适应算术编码，在不增加算法复杂度的同时，提高了编码效率。

实验得出，使用最佳 LPC 编码对图像的无损压缩率接近 50%，同在无失真前提下，最佳 LPC 编码，相较于传统 LPC 方案，压缩效率平均提高了 3.5%，且在平滑图像中，最佳 LPC 相较于经典 LPC 算法，压缩效率提升更为明显，在 cameraman 测试图像中，压缩率达到了 8.82% 的提升。

关键词：线性预测；最佳系数；LPC 编码；自适应算术编码；无失真图像压缩；

1 介绍

随着信息时代的到来,信息量爆炸式增长,数据压缩编码研究愈发重要。目前,数据压缩算法主要围绕信息熵展开研究力求高效实用的压缩算法 [1]。由于图像信息为电话业务的主要内容,且占用大量储存空间,所以要在图像通信中广泛应用数据压缩技术 [2] 特别是在版权保护、交通监控和司法鉴定等场景中,对数据的完整性有高度的要求,无损压缩就及其重要。

线性预测编码 (Linear Prediction Coding, LPC) 起初被应用于语音识别领域,在语音频谱分析、特征系数提取方面有重要应用意义 [3, 4] 在图像压缩中,利用 LPC 可以将对图像像素值本身编码转换为对像素值的预测误差进行编码,通过减小的信源符号的范围,实现更高的压缩效率。

算术编码 (Arithmetic Coding, AC) 作为继霍夫曼编码后的一大熵编码理论 [5],直接对序列进行编码,在数据压缩中有重要应用意义。由于 AC 不适用长序列信源编码,自适应算术编码 (Adaptive Arithmetic Coding, AAC) 随之被提出 [6],进一步推广了 AC 在数据压缩中的应用。

本文将基于 LPC 理论,使用 AAC 实现一种图像的无损压缩算法。

2 线性预测的无失真图像编码

2.1 框架概述

本文提出的基于线性预测的无失真图像编码方案框架示意图如下图 1 所示:

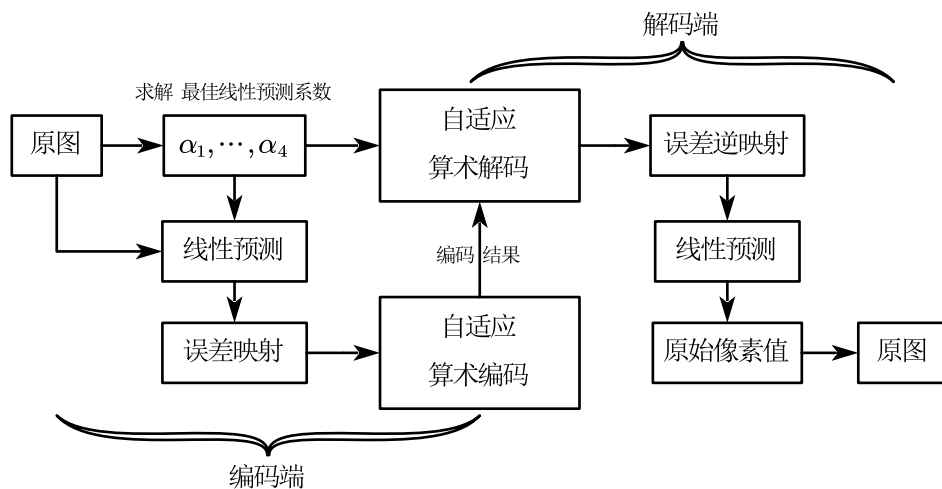


图 1: 线性预测的无失真图像编码方案框架示意图

在该编解码系统中：

编码端：对待编码压缩的图像进行遍历，并按最佳线性预测法求解出最佳预测系数；再对图像进行线性预测和误差映射，减小图像像素值的范围，即使待编码符号以较大的概率分布于零值附近，继而实现在熵编码中的较短码子表示，提高了编码效率；其中熵编码过程，基于经典的算术编码 [1]，对其算法进行改进，采用自适应概率统计法，优化了传统算术编码不适用于长度较大的信源编码问题。

解码端：目的通过编码结果，还原出压缩前的数据信息，作为编码的逆过程，与编码端工作相似但相逆，此处便不再叙述，需要注意的是，最佳线性预测解码中，需要将编码端求解的最佳预测系数同编码结果一同传到解码端。

2.2 线性预测编码

2.2.1 线性预测编码原理

设当前像素为 x_0 ，上一像素为 x_1 ，则用上一像素作为当前像素的估计得到 $x' = x_1$ ；预测估计误差为 $e = x_0 - x'$ （像素真值减掉像素估计值得到像素估计误差）；

本文利用自然图像的空间相关性，选用邻近四个像素按如下式 (1) 所示的预测方法：

$$x' = \alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2 + \alpha_3 x_3 + \alpha_4 x_4 \quad (1)$$

其中： x_1, x_2, x_3, x_4 与 x_0 均为一幅数字图像中的像素，且 x_1, x_2, x_3, x_4 从时间因果关系上来说，出现在 x_0 之前，它们在一幅连续的图像中的位置如下图 2 所示， x_0 为边界像素时，取不到的 x_i 值为 0，预测估计误差为 $e = x_0 - x'$ 。

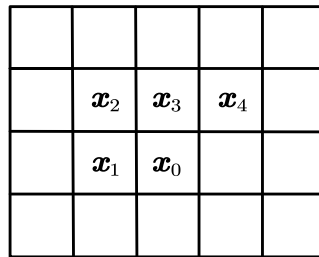


图 2: 像素位置示意图

若信号是连续变化的，则相邻像素的灰度值将较为相近。利用相邻像素对当前像素作预测后，预测误差 e 的概率分布将出现误差幅值在 0 附近的概率很大，而误差幅值越大，出现的机会就越小的情况，这意味着预测误差的熵较小。利用熵编码就能实现对图像的有效压缩。

2.2.2 利用预测值缩减预测误差取值范围

由于图像像素 x_0 的灰度取值范围为 $0 \sim 255$ ，预测值 x' 取值范围也为 $0 \sim 255$ ，预测误差的取值范围应该是 $-255 \sim 255$ ，一共 511 种不同取值，这样每个误差值的平均编码比特数将较多。

但是在考虑到预测值 x' 是已知的情况下，预测误差 $e = x_0 - x'$ 的实际取值范围将小得多。当 $e > 0$ 时，它的取值范围只能是 $0 \sim 255 - x'$ ，而当 $e < 0$ 时它的取值范围只能是 $-x' \sim 0$ 。所以我们可以据此来将预测误差映射到取值范围较小的空间中。设预测误差映射值为 $E = E(e)$ 。

其映射关系如式 (2, 3) 下所示：

如果 $0 \leq x' < 128$ ：

$$E(e) = \begin{cases} -2e, & e \leq 0 \\ 2e - 1, & 0 < e \leq x' + 1 \\ e + x', & e > x' + 1 \end{cases} \quad (2)$$

如果 $128 \leq x' < 256$ ：

$$E(e) = \begin{cases} 2e, & e \geq 0 \\ -2e - 1, & x' - 256 \leq e < 0 \\ -e + x' - 255, & e < x' - 256 \end{cases} \quad (3)$$

在解码端，逆映射关系如式 (4, 5) 下所示：

如果 $0 \leq x' < 128$ ：

$$e = \begin{cases} -\frac{E}{2}, & E \leq 2x' + 1 \text{ 且 } E \text{ 为偶数} \\ \frac{E+1}{2}, & E \leq 2x' + 1 \text{ 且 } E \text{ 为奇数} \\ E - x', & E > 2x' + 1 \end{cases} \quad (4)$$

如果 $128 \leq x' < 256$ ：

$$e = \begin{cases} \frac{E}{2}, & E \leq 511 - 2x' \text{ 且 } E \text{ 为偶数} \\ -\frac{E+1}{2}, & E \leq 511 - 2x' \text{ 且 } E \text{ 为奇数} \\ 255 - x' - E, & E > 511 - 2x' \end{cases} \quad (5)$$

2.2.3 最佳线性预测

若能求出周围像素每一个的最佳权重，即计算出 (1) 式中各 $\alpha_i, (i = 1, \dots, 4)$ 的值，称为最佳线性预测系数，并求出最佳线性预测值，则可以再次提高压缩效率。

为求解最佳线性预测系数，最佳的目标是让预测误差的平方平均值 $E[e^2]$ 最小，通过求 $E[e^2]$ 对所有的 α_i 的偏导数为 0，如下：

$$\frac{\partial E[e^2]}{\partial \alpha_i} = E \left[\frac{\partial}{\partial \alpha_i} \left(x_0 - \sum_{k=1}^4 \alpha_k x_k \right)^2 \right] = -2E[ex_i] = 0 \quad (6)$$

得：

$$-2E[x_i e] = -2E \left[x_i \left(x_0 - \sum_{k=1}^4 \alpha_k x_k \right) \right] = 0 \quad (7)$$

化简：

$$E \left[x_i \sum_{k=1}^4 \alpha_k x_k \right] = E[x_i x_0] \quad (8)$$

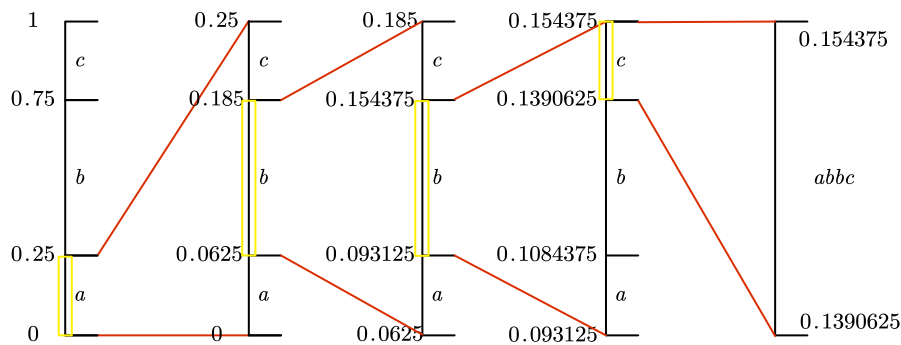
令 $R_{i0} = E[x_i x_0]$, $R_{ik} = E[x_i x_k]$ ，即可将 (8) 式转换为矩阵的形式：

$$\begin{bmatrix} R_{11} & R_{12} & R_{13} & R_{14} \\ R_{21} & R_{22} & R_{23} & R_{24} \\ R_{31} & R_{32} & R_{33} & R_{34} \\ R_{41} & R_{42} & R_{43} & R_{44} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \alpha_3 \\ \alpha_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} R_{10} \\ R_{20} \\ R_{30} \\ R_{40} \end{bmatrix} \quad (9)$$

求解方程 (9) 就可以求出最佳预测系数 α_i 。再根据最佳预测系数再次对图像进行编码，压缩效率会得到进一步提高。

2.3 自适应算术编码

算术编码 AC 于 1979 年被提出 [5]，根据概率分布将信源符号映射到 $[0, 1]$ 之间，其编码示意图如下图3所示：



由于 AC 在编码前，需要遍历信源求解其概率分布，不适用于长信源编码问题中，于是针对任意信源长度的 AAC 算法被提出 [6]，对于信源 “*abbc*” 其编码示意图如下图4所示：

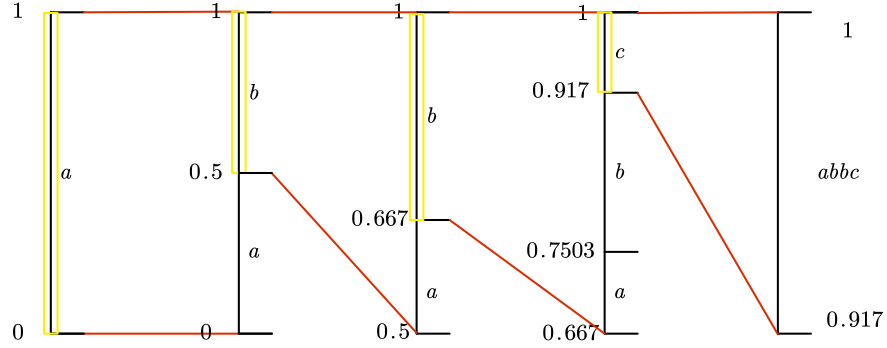


图 4: 算术编码原理说明

如图4所示，AAC 在编码前无需一直信源符号的概率分布，且无关信源长度，其区间分布取决于以编码信源的长度，相对 AC 降低了时间复杂度，且推广了适用范围。

3 实验

本文测试实验图像（均为 512×512 , *.raw* 格式）如下图5所示：

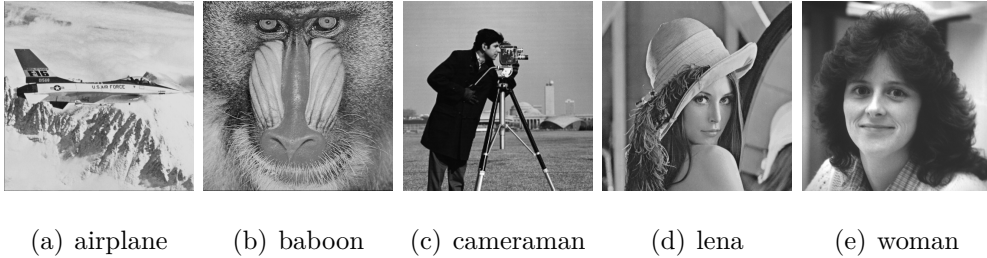


图 5: 实验测试图像集

首先对待编码图像求解最佳线性预测系数 $\alpha_1 \sim \alpha_4$ （保留四位小数），如下表1所示：

表 1: 最佳系数求解结果

	airplane	baboon	cameraman	lena	woman
α_1	0.8882	0.6975	0.9224	0.7263	0.8896
α_2	-0.7260	-0.1245	-0.8550	-0.5222	-0.8059
α_3	0.8083	0.3047	0.9114	0.6616	0.8924
α_4	0.0296	0.119	0.0209	0.1345	0.0243

其中 α_1 和 α_3 比较大, α_2 为负值, 说明在连续图像中, 像素值与其左侧和上侧像素值最接近, 与左上和右上相似较远。

各图像压缩率, 如下表2所示:

表 2: 图像压缩率结果

图像	压缩方式		
	经典 LPC	最佳 LPC	提升
airplane	43.08%	46.42%	3.34%
baboon	19.74%	22.55%	2.81%
cameraman	48.26%	57.08%	8.82%
lena	41.93%	43.16%	1.23%
woman	51.96%	52.73%	0.76%

由上表2可知, 使用最佳 LPC 对图像的无损压缩率能够接近 50%, 对于 baboon 此类高频信息更多的图像压缩率会降低, 在 cameraman 此类更为平滑的图像中压缩率最高, 说明 LPC 无损压缩更适用于平滑, 含整块相似的图像中。通过对比经典 LPC 算法和最佳 LPC 算法, 发现压缩率平均提升了 3.5%, 且在 cameraman 此类平滑图像中, 最佳 LPC 相较于经典 LPC 算法, 压缩效率提升更为明显, 达到了 8.82% 的提升。

4 结论

本文提出了一种基于线性预测的图像无失真编码方案, 求解最佳系数进行线性预测, 并通过分析误差取值范围, 使得预测误差以更大的概率映射到零值附近, 降低了描述信源所需的信息度量; 并对映射后的误差, 进行自适应算术编码, 在不增加算法复杂度的同时, 提高了编码效率。

实验得出, 使用最佳 LPC 编码对图像的无损压缩率接近 50%, 同在无失真前提下, 最佳 LPC 编码, 相较于传统 LPC 方案, 压缩效率平均提高了 3.5%, 且在平滑图像中, 最佳 LPC 相较于经典 LPC 算法, 压缩效率提升更为明显, 在 cameraman 测试图像中, 压缩率达到了 8.82% 的提升。

参考文献

- [1] K. L. Ketshabetswe, A. M. Zungeru, B. Mtengi, C. K. Lebekwe, and S. R. S. Prabhakaran, “Data compression algorithms for wireless sensor networks: A review and comparison,” *IEEE Access*, vol. 9, pp. 136 872–136 891, 2021.
- [2] 汤敏, “数据压缩技术在通信中的应用,” *无线互联科技*, vol. 19, no. 16, pp. 115–117, 2022.
- [3] R. J. Javier and Y. Kim, “Application of linear predictive coding for human activity classification based on micro-doppler signatures,” *IEEE Geoscience and Remote Sensing Letters*, vol. 11, no. 10, pp. 1831–1834, Oct. 2014.
- [4] 刘鹏, 李松斌, 戴琼兴, and 邓浩江, “高效的线性预测语音编码信息隐藏方法,” *计算机工程与设计*, vol. 35, no. 04, pp. 1172–1177, 2014.
- [5] J. Rissanen and G. G. Langdon, “Arithmetic coding,” *IBM Journal of Research and Development*, vol. 23, no. 2, pp. 149–162, Mar. 1979.
- [6] A. Moffat, “Linear time adaptive arithmetic coding,” *IEEE Transactions on Information Theory*, vol. 36, no. 2, pp. 401–406, Mar. 1990.

A 附录概览

本文实验的程序及论文排版 L^AT_EX 代码见 [github:https://github.com/SLearningDiary/A-Lossless-Image-Coding-Based-on-LPC](https://github.com/SLearningDiary/A-Lossless-Image-Coding-Based-on-LPC)。

其中的自适应算术编码基于工程: <https://github.com/nayuki/Reference-arithmetic-coding/tree/master/java>。

其他附录如下:

Matlab **最佳系数求解**: 为最佳线性预测系数求解程序, 使用 MATLAB 实现;

Java Main **程序**: 编解码调用主程序, 使用 Java 实现;

Java LPC-AAC **编码**: 基于线性预测的自适应算术编码程序, 使用 Java 实现;

Java LPC-AAC **解码**: 基于线性预测的自适应算术解码程序, 使用 Java 实现。

B 实验程序

Listing 1: Matlab 最佳系数求解程序

```

1 %% 1、清除缓存
2 % clear;clc;
3 %% 2、读入.raw文件数据, 并将数据转换为512*512的像素信息矩阵
4 row=512;column=512;      %行和列
5 num=column*row;      %数据总数
6
7 filename='imgs\\airplane.raw';
8 % filename='imgs\\baboon.raw';
9 % filename='imgs\\cameraman.raw';
10 % filename='imgs\\lena.raw';
11 % filename='imgs\\woman.raw';
12 fileID=fopen(filename,'r'); %只读的方式打开指定的文件
13 data=fread(fileID,num); %读入所有数据, 默认为double数据类型
14 fclose(fileID); %关闭文件传输流
15 data=reshape(data,[row,column]); %重新定义数据矩阵的大小为row*column
16 %% 3、统计矩阵R的值
17 x=zeros(1,4); %周围像素点x1~x4矩阵
18 R_left_sum=zeros(4); %最佳线性系数方程的右侧矩阵
19 R_right_sum=zeros(4,1); %左侧矩阵
20 for i=1:row
21     for j=1:column
22         x0=data(i,j);
23         if(j==1)
24             x(1)=0;
25         else
26             x(1)=data(i,j-1);

```

```

27     end
28     if (j==1||i==1)
29         x(2)=0;
30     else
31         x(2)=data(i-1,j-1);
32     end
33     if (i==1)
34         x(3)=0;
35     else
36         x(3)=data(i-1,j);
37     end
38     if (j==row || i==1)
39         x(4)=0;
40     else
41         x(4)=data(i-1,j+1);
42     end
43     R_left_sum=R_left_sum+x.*x';
44     R_right_sum=R_right_sum+x'*x0;
45 end
46 end
47 %% 4、计算最佳线性预测权值
48 R_left=R_left_sum/num;
49 R_right=R_right_sum/num;
50 a=R_left\R_right      %求左逆矩阵与右矩阵的左乘， $A \setminus B = \text{inv}(A) * B$ ，但比速
    度与精度都优于后者
51 %% 5、保存最佳线性预测权值到.txt文件
52 weightFileName=['weight\\',filename(7:length(filename)),'_weight.txt',
    ];
53 fid=fopen(weightFileName,'w');
54 fprintf(fid,'%4f\n',a);      %每一个数据(4位小数)单独为一行，以便于
    提取时区分数据
55 fclose(fid);

```

Listing 2: Java Main 程序

```

1  import java.io.*;
2  import java.nio.file.Files;
3
4  //主程序：LPC-ACC编解码示例及调用
5  public class main_LPC {
6      public static void main(String[] args) throws IOException {
7          for (int j = 1; j < 4; j++) {
8              int q = j;      //1,2,3,分别对应三种LPC压缩方式（1—经典
    LPC；2—映射后LPC；3—最佳LPC）
9              int num_symbols = (q == 1) ? 511 : 256; //选择误差量的总
    数
10             String[] inputFileArray = {"airplane.raw", "baboon.raw",
    "cameraman.raw", "lena.raw", "woman_darkhair.raw"};
11             for (String s : inputFileArray) { //对inputFileArray所
    有文件进行编解码
12                 String inputFile = "data\\imgs\\" + s;

```

```

13      File outputFile = new File("result\\LPC_compress_" +
14          q + "_" + s);    // 编码压缩输出
15      File de_outFile = new File("result\\
16          LPC_decompress_of_" + q + "_" + s);    // 解码输出
17      File weightFile = new File("data\\weight\\" + s + "
18          _weight.txt"); // 最佳权值文件路径
19
20      // 编码
21      LPC_compress lpc_compress = new LPC_compress(
22          num_symbols); // 实例化最佳线性预测编码类
23      try (BitOutputStream out = new BitOutputStream(new
24          BufferedOutputStream(Files.newOutputStream(
25              outputFile.toPath())))) {
26          double[] a = lpc_compress.get_weight(q,
27              weightFile); // 获得所需的编码权值
28          lpc_compress.compress(inputFile, a, out, q);
29          // 编码
30      }
31
32      // 解码
33      LPC_decompress lpc_decompress = new LPC_decompress(
34          num_symbols); // 解码类同编码
35      try (BitInputStream in = new BitInputStream(new
36          BufferedInputStream(Files.newInputStream(
37              outputFile.toPath()))); OutputStream out = new
38          BufferedOutputStream(Files.newOutputStream(
39              de_outFile.toPath())))) {
40          double[] a = lpc_decompress.get_weight(q,
41              weightFile);
42          lpc_decompress.decompress(in, a, out, q);
43      }
44  }
45  }
46  }
47  }
48  }
49  }
50  }
51  }
52  }
53  }
54  }
55  }
56  }
57  }
58  }
59  }
60  }
61  }
62  }
63  }
64  }
65  }
66  }
67  }
68  }
69  }
70  }
71  }
72  }
73  }
74  }
75  }
76  }
77  }
78  }
79  }
80  }
81  }
82  }
83  }
84  }
85  }
86  }
87  }
88  }
89  }
90  }
91  }
92  }
93  }
94  }
95  }
96  }
97  }
98  }
99  }
100 }

```

Listing 3: Java LPC-AAC 编码程序

```

1  import java.io.*;
2  import java.nio.file.Files;
3  import java.nio.file.Paths;
4
5  //LPC-ACC编码类
6  public class LPC_compress {    //LPC:linear predictive coding 线性预
7      int num_symbols;          //编码符号数, 多一个终止符号
8
9      LPC_compress(int num_symbol) {
10         this.num_symbols = num_symbol;
11     }

```

```

12
13 //    编码
14 public void compress(String inputFile, double[] a,
15     BitOutputStream out, int q) throws IOException { //编码方法
16     FlatFrequencyTable initFreqs = new FlatFrequencyTable(this.
17         num_symbols);
18     FrequencyTable freqs = new SimpleFrequencyTable(initFreqs);
19     ArithmeticEncoder enc = new ArithmeticEncoder(32, out);
20     int num_index = 512; //待编码数据矩阵边长
21     int[] x = new int[5]; //像素值x0~x4
22     int e, E; //误差量, e为初始误差, 用于恢复真实像素; E为映射后
23         的误差, 也是频率表统计对象
24     byte[] pixel_array = Files.readAllBytes(Paths.get(inputFile))
25         ; //一次性读入全部图像数据
26     for (int i = 0; i < pixel_array.length; i++) { //遍历编码
27         x[1] = (i % num_index == 0) ? 0 : (pixel_array[i - 1] & 0xff);
28         x[2] = (i % num_index == 0 || i < num_index) ? 0 : (
29             pixel_array[i - num_index - 1] & 0xff);
30         x[3] = (i < num_index) ? 0 : (pixel_array[i - num_index]
31             & 0xff);
32         x[4] = (i % num_index == num_index - 1 || i < num_index)
33             ? 0 : (pixel_array[i - num_index + 1] & 0xff);
34         x[0] = (int) (x[1] * a[0] + x[2] * a[1] + x[3] * a[2] + x
35             [4] * a[3]);
36         e = (pixel_array[i] & 0xff) - x[0]; //计算初始预测误
37             差
38         E = (q == 1) ? e + 255 : mapping(e, x[0]); //根据题号选择
39             映射规则, 映射LPC中: 将预测值取整后, 再参与映射, 以保
40             证映射和逆映射一致, 实现无失真传输
41         enc.write(freqs, E);
42         freqs.increment(E);
43     }
44 }
45
46 //    权重读取
47 public double[] get_weight(int sel, File weightFile) throws
48     IOException { //获得预测权值
49     double[] a = new double[4]; //权值数组
50     if (sel == 3) { //最佳LPC需要从外部文件读入权值数据
51         try (FileInputStream weightStream = new FileInputStream(
52             weightFile);
53             BufferedReader bufferedReader = new BufferedReader(
54                 new InputStreamReader(weightStream))) {
55             for (int i = 0; i < 4; i++) { //按行获得权值信息,
56                 并幅值给a数组
57                 a[i] = Double.parseDouble(bufferedReader.readLine
58                     ());
59             }
60         }
61     } else { //非最佳LPC权值均为0.25

```

```

46         for (int i = 0; i < 4; i++) {
47             a[i] = 0.25;
48         }
49     }
50     return a;
51 }
52
53 // 误差映射
54 public int mapping(int e, int x) { //映射函数
55     int E = 0;
56     if (x >= 0 && x < 128) {
57         if (e <= 0)
58             E = -2 * e;
59         if (e > 0 && e <= x + 1)
60             E = 2 * e - 1;
61         if (e > x + 1)
62             E = e + x;
63     } else {
64         if (e >= 0)
65             E = 2 * e;
66         if (e < 0 && e >= x - 256)
67             E = -2 * e - 1;
68         if (e < x - 256)
69             E = -(e + x - 255);
70     }
71     return E;
72 }
73 }

```

Listing 4: Java LPC-AAC 解码程序

```

1  import java.io.*;
2
3  //LPC-AAC解码类
4  public class LPC_decompress { //LPC:linear predictive coding 线性
    预测编码类
5      int num_symbols; //编码符号数, 多一个终止符号
6
7      LPC_decompress(int num_symbol) {
8          this.num_symbols = num_symbol;
9      }
10
11     // 解码
12     public void decompress(BitInputStream in, double[] a,
        OutputStream out, int q) throws IOException {
13         FlatFrequencyTable initFreqs = new FlatFrequencyTable(this.
            num_symbols);
14         FrequencyTable freqs = new SimpleFrequencyTable(initFreqs);
15         ArithmeticDecoder dec = new ArithmeticDecoder(32, in);
16         int num_index = 512; //待编码数据矩阵边长
17         int[][] pixel_array = new int[num_index][num_index]; //

```

```

512*512
18 double[] x = new double[5]; //像素值x0~x4
19 int e, E; //误差量, e为初始误差, 用于恢复真实像素; E为映射后
    的误差, 也是频率表统计对象
20 for (int row = 0; row < num_index; row++) {
21     for (int column = 0; column < num_index; column++) {
22         E = dec.read(freqs);
23         x[1] = (column == 0) ? 0 : pixel_array[row][column -
            1];
24         x[2] = (column == 0 || row == 0) ? 0 : pixel_array[
            row - 1][column - 1];
25         x[3] = (row == 0) ? 0 : pixel_array[row - 1][column];
26         x[4] = (column == num_index - 1 || row == 0) ? 0 :
            pixel_array[row - 1][column + 1];
27         x[0] = x[1] * a[0] + x[2] * a[1] + x[3] * a[2] + x[4]
            * a[3];
28         e = (q == 1) ? E - 255 : inverse_mapping(E, (int) x
            [0]); //根据题号选择映射规则, 映射LPC中: 将预测值
            取整后, 再参与逆映射, 以保证映射和逆映射一致, 实现
            无失真传输
29         pixel_array[row][column] = e + (int) x[0];
30         out.write(pixel_array[row][column]);
31         freqs.increment(E); //在频率表统计的仍为映射后, 缩小
            范围的E; 求逆映射仅为求解出原像素值
32     }
33 }
34 }
35
36 // 权重读取
37 public double[] get_weight(int sel, File weightFile) throws
    IOException { //获得预测权值
38     double[] a = new double[4];
39     if (sel == 3) { //最佳LPC需要从外部文件读入权值数据
40         try (FileInputStream weightStream = new FileInputStream(
            weightFile);
41             BufferedReader bufferedReader = new BufferedReader(
                new InputStreamReader(weightStream))) {
42             for (int i = 0; i < 4; i++) {
43                 a[i] = Double.parseDouble(bufferedReader.readLine
                    ());
44             }
45         }
46     } else { //非最佳LPC权值均为0.25
47         for (int i = 0; i < 4; i++) {
48             a[i] = 0.25;
49         }
50     }
51     return a;
52 }
53
54 // 误差逆映射

```

```

55     public int inverse_mapping(int E, int x) {    //逆映射函数
56         int e = 0;
57         if (x >= 0 && x < 128) {
58             if (E <= 2 * x + 1)
59                 e = (E % 2 == 0) ? E / (-2) : (E + 1) / 2;
60             if (E > 2 * x + 1)
61                 e = E - x;
62         } else {
63             if (E <= 511 - 2 * x)
64                 e = (E % 2 == 0) ? E / 2 : -(E + 1) / 2;
65             if (E > 511 - 2 * x)
66                 e = 255 - E - x;
67         }
68         return e;
69     }
70 }

```