

基于分块因子的二进制 算术编码图像压缩系统

汇报小组:

时间:

2025

目录

CONTENTS

- 01 一、编码原理、对比及其应用
- 02 二、系统程序流程与运行结果
- 03 三、算法特点——分块因子法
- 04 四、总结
- 05 五、分工与参考文献

Part 01

一、编码原理、对比

及其应用

算数码编码原理

算术码是一种基于概率模型的熵编码方法，通过将整个输入消息映射到 $[0, 1)$ 区间内的一个实数子区间来实现压缩。具体步骤如下：

1. 初始化：初始区间为 $[0, 1)$ 。

2. 迭代细分：根据符号的概率分布，将当前区间划分为若干子区间，每个子区间对应一个符号。

3. 区间更新：每输入一个符号，选择对应的子区间作为新的当前区间，并递归细分。

4. 输出结果：最终选取区间内的一个短二进制小数（如左端点或中点）作为编码结果。

算数码编码实例

假设信源信号有{A, B, C, D}四个，他们的概率分别为{0.1, 0.4, 0.2, 0.3}，如果我们要对CADACDB这个信号进行编码，那么应该怎样进行呢？

解：首先，我们做好准备工作，按照信源信号的频率为将[0, 1)分解成为若干区间。那么这一步骤完成之后，我们得到以下的表格：

symbol	A	B	C	D
probability	0.1	0.4	0.2	0.3
initial Interval	[0, 0.1)	[0, 0.5)	[0.5, 0.7)	[0.7, 1)

准备工作完成之后，我们便可以开始进行编码了。

那么我们首先读入信号：C——因为C在最初始的间隔中是[0.5, 0.7)，所以读入C之后我们的编码间隔就变成[0.5, 0.7)了；

紧接着，我们读入的是A，A在初始区间内是占整个区间的前10%，因此对应这个上来也是需要占这个编码间隔的前10%，因此编码区间变为：[0.5, 0.52)了；

再然后是D，因为D占整个区间的70% ~ 100%，所以也是占用这个编码区间的70% ~ 100%，操作后的编码区间为[0.514, 0.52)

.....

直到最后将信号量全部读出。

最后，我们将这个操作过程绘制成为一张表：

步骤	输入符号	编码间隔	间隔
1	C	[0.5, 0.7)	0.2
2	A	[0.5, 0.52)	0.2*0.1
3	D	[0.514, 0.52)	0.2*0.1*0.3
4	A	[0.514, 0.5146)	0.2*0.1*0.3*0.1
5	C	[0.5143, 0.51442)	0.2*0.1*0.3*0.1*0.2
6	D	[0.514384, 0.51442)	0.2*0.1*0.3*0.1*0.2*0.3
7	B	[0.5143876, 0.514402)	0.2*0.1*0.3*0.1*0.2*0.3*0.4
8	最后从得到的编码区间中[0.5143876, 0.514402)任取一个数就可以作为编码而输出：0.5143876		

算数码特点

接近理论极限：能够以分数位表示符号，压缩率高于霍夫曼码/香农码。
动态概率适应：支持实时更新概率模型，适合非平稳数据流。

长消息高效性：整条消息编码为一个数，避免逐符号的整数位浪费。

优点

计算复杂度高：高精度浮点运算对硬件要求较高。
错误敏感：传输错误可能导致后续解码完全失效。
实现复杂：需处理区间精度衰减。

局限性

算数码与香农码对比

算数码

码长分配：分数位，接近理论最优
压缩效率：更高，尤其对非均匀分布
实现复杂度：高（需浮点运算与区间管理）
适应性：支持动态概率模型
典型应用：多媒体压缩（如CABAC）

香农码

码长分配：整数位 ($\geq -\log_2(p)$ 的最小整数)
压缩效率：较低，存在整数位冗余
实现复杂度：低（基于符号概率排序分配码字）
适应性：静态概率模型
典型应用：理论场景，实际应用较少

算数码典型应用

典型应用

领域	技术案例	数码核心作用	性能指标
计算机科学	哈夫曼编码	数据压缩优化	压缩率提升30%
通信工程	5G OFDM调制	高频谱效率传输	峰值速率20Gbps
数据加密	AES-256加密	高安全性数据保护	密钥空间 2^{256}
人工智能	神经网络量化	模型参数8位整数量化	推理速度提升4倍，精度损失<1%

压缩工具及其算法

7-Zip:

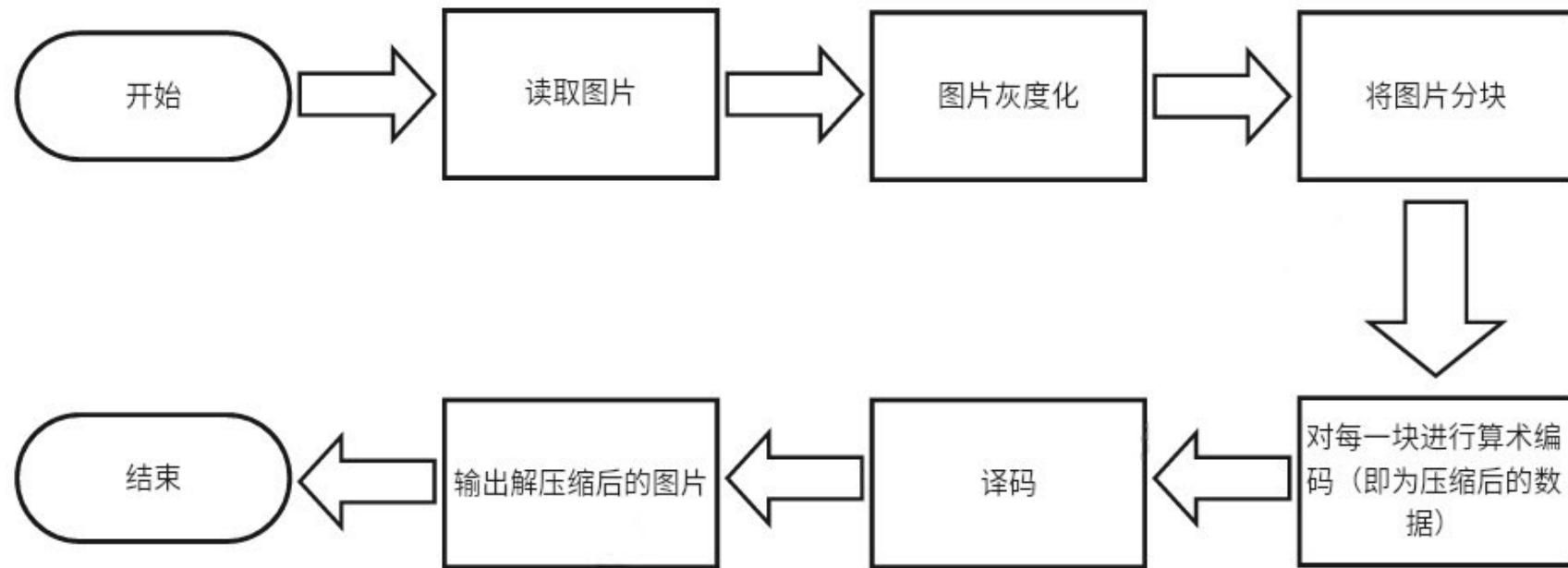
LZMA/LZMA2算法：用于对文件进行高压缩比的压缩与解压缩，常用于整理和分发大量文件资料，如软件安装包、文档资料、图片等。

PPMD算法：对文本等数据进行压缩时效果良好，适用于文本内容较多的文件的压缩存储与传输。

Part 02

二、系统程序流程与 运行结果

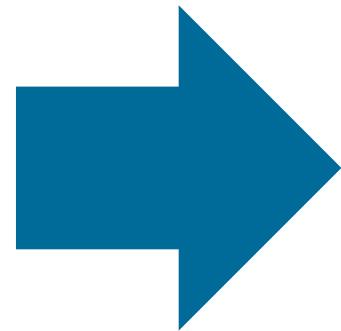
程序流程



图片读取+灰度化

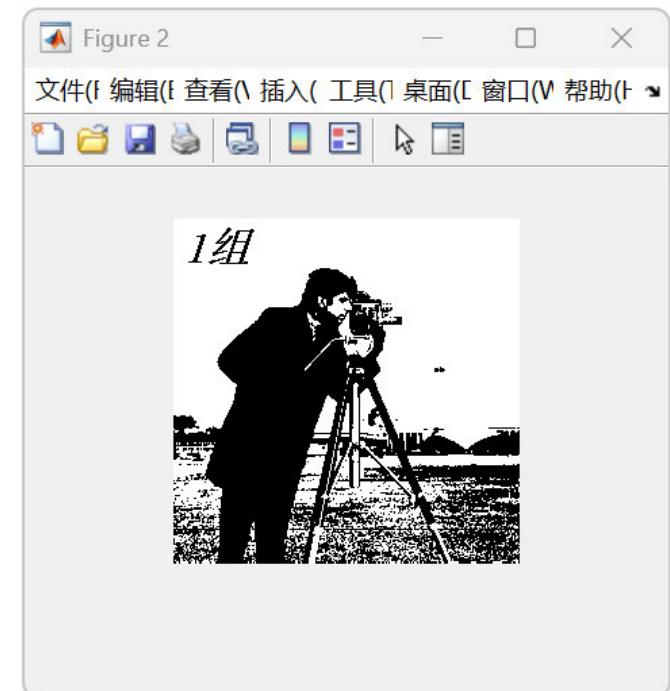
读取图片

```
%读取图片数据  
I=imread('图片1.bmp');  
figure,imshow(I);
```



BMP图片灰度化

```
%将图片变为一通道  
J=rgb2gray(I);  
figure,imshow(J);  
imwrite(J,'1组-灰度图.bmp');
```

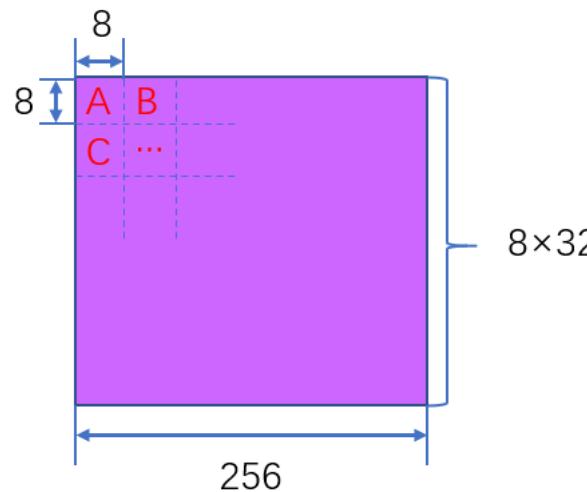


将图片分块

%将图片进行分块

```
k=8;  
m=256/k;  
A=zeros(m,m,k,k);  
A2=zeros(256,256);  
B={};  
C={};  
cnt=0;
```

进行如上操作后，我们将整个由 256×256 个像素组成的灰度图，分为 32×32 个包含 8×8 像素的块，如下图所示：



将图片分块

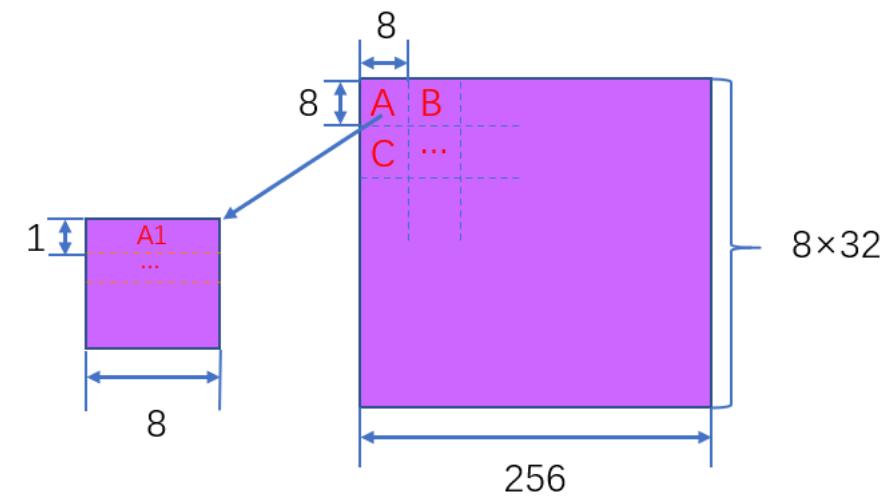
我们发现，已给的图片只有0和255两个灰度，意味着本图片只有纯黑和纯白，没有灰色。
这里展示1-32行、1-32列的灰度数据：

对每一块分别进行算术编码

代码中encode函数为自己编写的算术编码子函数，因为代码过于冗长，不在这里做展示。

具体算法是将每块的每个像素的灰度数据进行8位二进制转换，而后将 8×8 个灰度数据按照行进行算术编码，得到每个块每行的算术编码，即右图中的A1等（其中A1等为某个二进制数）。

```
% 将矩阵进行k*k分块编码，对分的每一块按行进行算术编码
for i=1:m
    for j=1:m
        A(i,j,:,:)=J(1+k*(i-1):k*i,1+k*(j-1):k*j);
        A0=J(1+k*(i-1):k*i,1+k*(j-1):k*j);
        % 调试语句
        % kk=(i-1)*m+j;
        % if kk==35
        %     debug=0;
        % end
        [B0,C0,cnt0]=encode(A0,k);
        B=[B;B0];
        C=[C;C0];
        cnt=cnt+cnt0;
    end
end
```



输出压缩文件并计算压缩比

因为整个图片的算术编码矩阵过大，这里只列出1-4列、1-32行的算术编码

```
% 计算压缩比
y=(256*256*8)/cnt;
fprintf('压缩比为: %.2f%\n', y);
disp(' ');
% 将得到的二进制算术编码写入文件
% 其中Zip(i,j,:,:)为原图像矩阵中第i行第j列的分块矩阵的按行二进制算术编码
for i=1:m
    for j=1:m
        D=C(k*((i-1)*m+j-1)+1:k*((i-1)*m+j-1)+k);
        Zip(i,j,:)=D;
    end
end
save('二进制算术编码.mat', 'Zip');
disp('二进制算术编码已写入文件"二进制算术编码.mat"');
```

通过循环迭代，可以算出压缩前数据长度为 $256 \times 256 \times 8$ ，压缩后数据长度为 35568，压缩比 $\gamma=14.74$ 。

译码并计算失真率

```
% 分块译码
% 对算术编码进行译码, A2为译码后的图像矩阵
for i=1:m
    for j=1:m
        % 调试语句
        % kk=(i-1)*m+j;
        % if kk==35
        %     debug=0;
        % end
        A0=J(1+k*(i-1):k*i,1+k*(j-1):k*j);
        x=B(k*((i-1)*m+j-1)+1:k*((i-1)*m+j-1)+k);
        A1=decode(A0,k,x);
        A2(1+k*(i-1):k*i,1+k*(j-1):k*j)=A1;
    end
end
% 计算失真率
A2=uint8(A2);
y1=length(find(A2-J))/256*256;
fprintf('失真率为: %.2f%\n', y1 * 100);
```

译码过程即为编码过程的逆过程（即为代码中的decode函数），将编码流程反向进行，便能得到最后的解压缩图像。

其中，计算失真率 $YL=0.00\%$,说明此编码方式的确为无失真编码。

图片对比

下图为原图片与解压缩后图片的对比，可以看到，解压后图片与原图片完全一样，但解压缩后图片大小远远小于原图片大小，且从24位变为8位，是因为经过了单通道处理。



Part 03

三、算法特点——分块因子法

分块因子算法

01

遇到问题

在算术编码过程中，逼近出的小于1的数位数很多，导致计算机在编程当中会将后几位数字截断，使编码失真，无法实现无失真压缩图像

02

解决办法

在每次迭代概率区间时，将区间界乘某个倍率因子，将概率区间变为整数区间，从而避免小数位数太多引起的截断误差

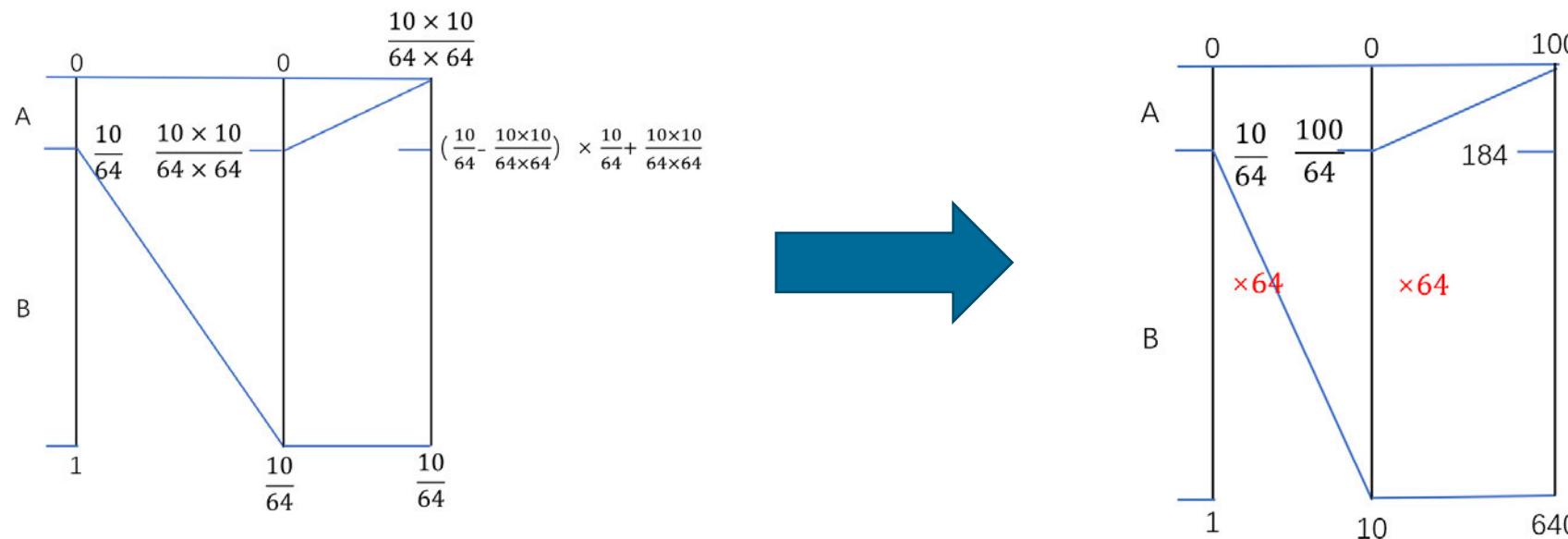
03

效果

通过编程实践，能够使计算机保留存储全部位数，从而转化为准确的二进制算数编码，保证无失真压缩

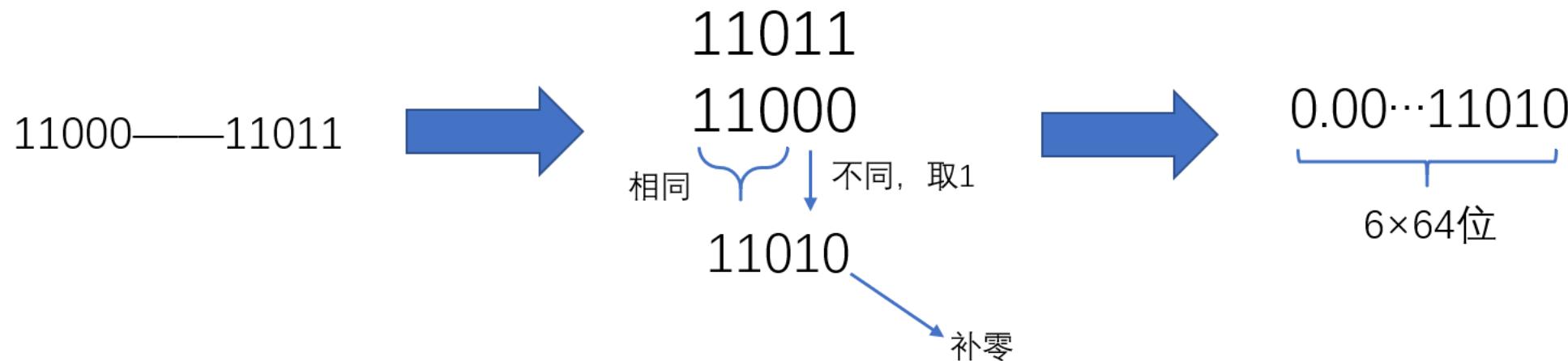
分块因子算法实例

在算术编码分配概率区间时，因为分块方式为 8×8 像素分为一块，每个像素用8位二进制数表示，所以每一行有64个二进制字符，所得概率分布必定为 $0 - \frac{x}{64} - 1$ 。我们考虑到每次计算概率区间时都乘一行的二进制字符数（即64），会将每次迭代的概率区间都转化为整数，不会出现小数，计算机便不会差生截断误差，如下图所示：



分块因子算法实例

当计算到最后一位，即第64位，我们得到一个整数区间，但关键是如何取区间内的某一个数，我们考虑到将区间界转化为二进制数，将两个二进制数从左到右一样的数保留，第一位不一样的数取成1，后面补零，得到最后一步估计出的整二进制数，将其小数点向前移动 6×64 位（因为每次对概率区间乘64，对二进制数来说是小数点向后移动6位）



Part 04

四、总结

总结

压缩文件



本小组通过分块算术编码，实现了压
缩图片的数字化输出

压缩比



通过有效的分块压缩，我们最终得到：
压缩前数据长度为 $256 \times 256 \times 8$ ，压
缩后数据长度为35568，压缩比

$$\gamma = 14.74$$

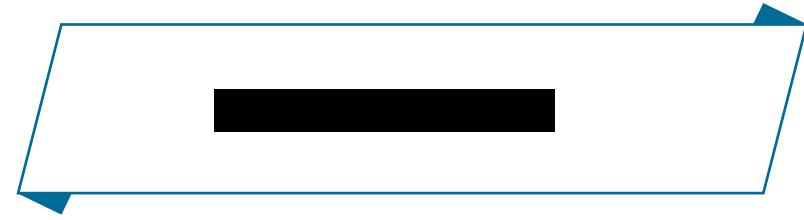
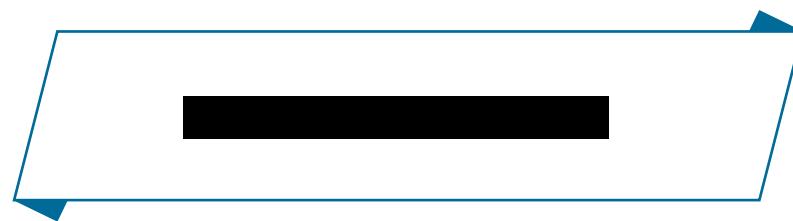
文件对比



输出解压缩文件后，将原图片与处理
后图片对比，观察到图片无失真

Part 05

五、分工与参考文献



参考文献

- [1] Rissanen J., Langdon G. G. Arithmetic coding[J]. IBM Journal of Research and Development, 1979, 23(2): 149-162.
- [2] Witten I. H., Neal R. M., Cleary J. G. Arithmetic coding for data compression[J]. Communications of the ACM, 1987, 30(6): 520-540.
- [3] Marpe D., Schwarz H., Wiegand T. Context-based adaptive binary arithmetic coding in the H.264/AVC video compression standard[J]. IEEE Transactions on Circuits and Systems for Video Technology, 2003, 13(7): 620-636.
- [4] Joshi R L, Fischer T R, Marcellin M W, et al. Arithmetic and trellis coded quantization[C]//Proceedings of the IEEE, International Symposium on Information Theory. IEEE, 1994: 233.
- [5] 刘晓晓.高效预处理和混合熵编码的图像无损压缩算法研究[D].上海大学,2023.DOI:10.27300/d.cnki.gshau.2023.000514.
- [6] 吴晓云.算术编码算法在图像压缩中的研究[J].计算机与数字工程,2017,45(09):1863-1865.
- [7] 赵耀,雷玉堂.基于算术编码的无损图像压缩算法[C].中国图象图形学学会第十届全国图象图形学学术会议论文集, 2001: 434-437.

谢谢大家

汇报小组:

时间:

2025