# GF设计说明文档

## 1需求分析

## 1.1 需求

- 1. 支持最大三块盘损坏 (实际实现了EC编码,通过配置支持任意冗余度)
- 2. 单核性能500MB/s (实际要远优于这个值,详情见测试)

## 1.2 分析

实现上有两种选择方案: 范德蒙矩阵和柯西矩阵。原因是这两种矩阵能够保证可逆

## 1.2.1 vandermonde-Matrix

- 1. 编码复杂度: O(mn)
- 2. 解码复杂度: O(n^3)
- 3. 写性能受冗余度影响较大。
- 4. 矩阵形式

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ a_1^1 & a_2^1 & a_3^1 & \cdots & a_n^1 \\ a_1^2 & a_2^2 & a_3^2 & \cdots & a_n^2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_1^{m-1} & a_2^{m-1} & a_3^{m-1} & \cdots & a_n^{m-1} \end{bmatrix}$$

5. ai互不相等且不为0

$$P = D_0 + D_1 + \dots + D_{n-2} + D_{n-1}$$

$$Q = 2^n-1 * D_0 + 2^n-2 * D_1 + \dots + 2^1 * D_{n-2} + 2^0 * D_{n-1}$$

$$R = 4^n-1 * D_0 + 4^n-2 * D_1 + \dots + 4^1 * D_{n-2} + 4^0 * D_{n-1}$$

## 这里引用ZFS中关于该矩阵的描述:

We chose 1, 2, and 4 as our generators because 1 corresponds to the trival XOR operation, and 2 and 4 can be computed quickly and generate linearly-independent coefficients. (There are no additional coefficients that have this property which is why the uncorrected Plank method breaks down.)

# 1.2.2 cauchy-Matrix

- 1. 编码复杂度: O(n\*m) 2. 解码复杂度: O(n^3)
- 3. 在伽瓦罗域中优化运算,可以将加法、乘法映射成位运算

#### 4. 矩阵形式

Γ_1_	1	1		11
$x_0 + y_0$	$x_0 + y_1$	$x_0 + y_2$		$x_0+y_n$
_ 1	1	1		1
$x_1 + y_0$	$x_1 + y_1$	$x_1 + y_2$		$x_1+y_n$
1	1	1		1
$x_2 + y_0$	$x_2 + y_1$	$x_2 + y_2$		$x_2+y_n$
:	:	÷	•	÷
1	1	1		1
$Lx_m+y_0$	$x_m+y_1$	$x_m+y_2$		$x_m+y_n$

- 5. x和y都是伽瓦罗域中互不相等的元素,且集合XY交集为空
- 6. cauchy矩阵在伽瓦罗域中的优化方案:
  - 1) 每个字节映射成w\*w的位矩阵,将加法、乘法运算映射成位运算
  - 2) 每个size大小的数据块只需分解成size/w个packet, packet size满足机器字长整数倍即可

## 2设计实现

具体接口和参数说明,见源码,此处对逻辑以及设计原理进行说明! 搭配源码看效果更好!!!

## 2.1 伽瓦罗域简介

伽瓦罗域(GF)也称有限域,由有限的元素和元素的操作组成,在域上的操作具有封闭性,比如实数域,但其上的元素有无限个。

## 2.1.1 本原多项式

#### N次本原多项式

#### 生成元

对于 $GF(2^8)$ 来说,2是其生成元,取8次本原多项式  $p(x) = x^8 + x^4 + x^3 + x^2 + 1$ ,则所有 $GF(2^8)$ 元素皆可由该生成元和本原多项式确定。

#### 2.1.2 伽瓦罗域运算

- 1. 加法: 抑或操作 c = a ^ b
- 2. 乘法: 多项式乘法,根据本原多项式,令p(x) = 0,可得  $x^8 = x^4 + x^3 + x^2 + 1$ ,  $g(x) = g(x) \mod p(x)$ ,如  $x^9 = x^8 * x = (x^4 + x^3 + x^2 + 1) * x$
- 3. 加法逆元是其本身
- 4. 乘法逆元: 给定a和b, a = g^n, b = g^m, 若a b互为逆元,则 a\*b = g^(n+m) = g^GFOrder = 1 (GFOrder = 2^8 1 = 255,因为0没有逆元,255为一周期)

#### 2.1.3 运算优化

由于GF(2<sup>8</sup>)共256个元素,通过定义域上的运算表格,可以用查表来减少运算的开销。 我们需要定义两个表:

指数表GF8Pow2[256]: 下标为生成元次数,值为对应的数值 对数表GF8Log2[256]: GF8Log2[GF8Pow2[i]] = i

所以以上乘法运算和求逆 (除法) 运算可通过查表实现。

# 2.2 构造柯西矩阵(Gf\_GenCauchyMatrixTable(...), GenCodeMatrix(...))

#### 2.2.1 定义

对于 $GF(2^w)$ 的伽瓦罗域,构造 m × n 的柯西矩阵M,要求 n + m  $\leq 2w$ 。令 X =  $\{x1, ..., xm\}$ ,Y =  $\{y1, ..., yn\}$ 。xi 和 yj 两两各不相等,且 X  $\cap$  Y =  $\emptyset$ ,那么Mij = 1/(xi + yj)。

#### 2.2.2 编码原则

假定系统硬盘同时失效的可能性: 1块 > 2块 > 3块 ... >> n块 , 事实上这个假定也是符合常识的 , 我们有理由设计raid等级的时候 , 优先注重低等级的运算开销。同时这么做有**两个支持前提**:

- 1 在设计编解码逻辑的时候,编码和解码的核心逻辑是相同的。
- 2 基于柯西矩阵EC,能够实现有效的解码逻辑,即高等级的raid,可以根据实际失效硬盘数,进行低等级的恢复。如raid6在失效一块盘的时候,可以只选择一个冗余恢复失效的这块盘,而不需要两块冗余同时进行计算。

## 2.2.3 最优柯西矩阵(FindBestBitMat(...))

基于编码设计原则,我们有理由找到一个最稀疏矩阵M。衡量方法是将GF(2^8)中所有元素扩展成位矩阵(见下文),求对应最稀疏位矩阵的元素的逆,将其作为最优元素 yi 。然后遍历剩下元素x与Y的和式 xi + yj ,统计其位矩阵中最稀疏元素,将其逆作为 xi ,生成向量X,则可以构造出最优柯西矩阵。这是我们提高编码速度的一个优化

## 2.3 矩阵求逆(GenInvertMatrix(...))

#### 2.3.1 求逆算法

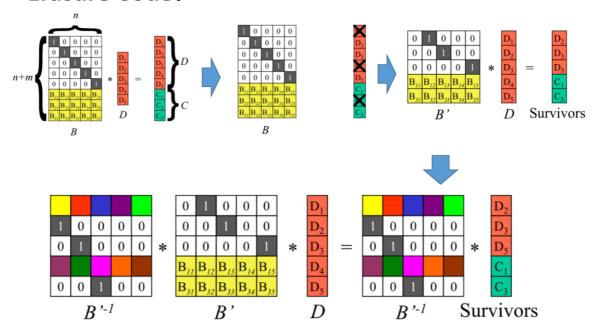
高斯消元法适用于各种域矩阵求逆

## 2.3.2 算法优化 (原创)

在有限域中,因为加法乘法的运算特性以及EC码的编码原理,发现可以对求逆进行优化,将复杂度由 0(n^3) 降为 0(en^2),(n为编码数据节点数,e为实际损坏节点数)

## 非优化矩阵

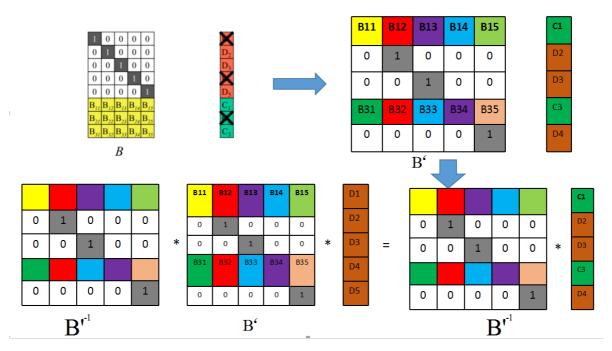
## **Erasure Code:**



对于矩阵 B' 求逆,需对整个矩阵进行高斯消元,代价为 O(n^3)

#### 优化矩阵

# **Optimization inverse of Cauchy Matrix for EC:**



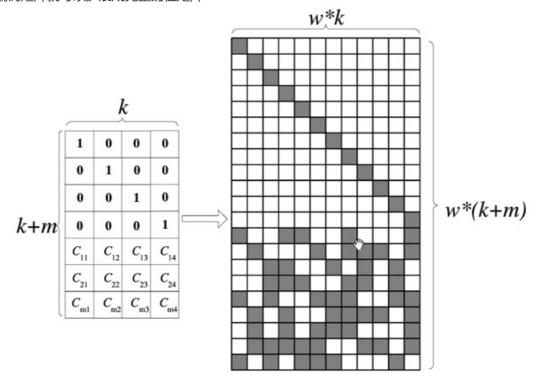
经有序组织的编码矩阵 B',由于有限域的运算特点,只需对相应erasure行进行列主元化解,需要一个 e \* e 的矩阵 tmat 存储相对应erasure位置的值,即图中的 {{B11,B14}, {B31,B34}}。以及逆矩阵 invmat = {{1,B12,B13,0,B15}, {0,B32,B33,1,B35}},求逆过程根据tmat状态,对其进行高斯消元,并对invmat进行同样操作。这样就将整个B'矩阵的求逆操作化简为invmat的求逆操作,最终得到的 invmat即为所求。这也是我们提高解码速度的一个优化,虽然对于小规模n(编码数据长度)不是很明显

## 2.4 矩阵位扩展(ToBitMatrix(...))

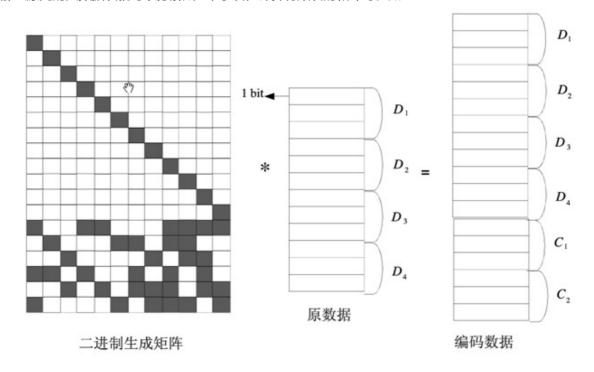
 $GF(2^w)$  中的元素可以被表示由位组成的  $1^w$  列向量 v(e) ,该列向量值等于该元素的二进制表示(高位在下)。也可以表示成  $w^w$  的位矩阵 M(e) ,第i列向量等于  $v(e^*2^(i-1))$  , (i>=1) 。比如  $GF(2^3)$  中:

e	0	1	2	3	4	5	6	7
V(e)								
M(e)								

那么编码矩阵就可以扩展成完整的位矩阵



那么原先的大数据块就可以分解成w个小块,计算有效块的和即可。如:



图示中展示的数据块D1是由3个bits组成的数据,实际应用中,我们可以根据计算机提供的最大运算类型进行组成,比如avx2指令,支持256bits数据的运算,那么我们的每一个数据块Di可以由w\*32个bytes大小的数据组成。**这是我们又一个提高编码速度的关键。** 

## 2.5 稀疏位矩阵转逻辑表示 (BitMatToLMatrix(...))

域中的元素扩展为位矩阵后,矩阵由于经过我们的挑选,基本是稀疏矩阵,如果每次运算都要遍历所有元素,无疑浪费了很多不必要的时间。我对位矩阵做了一个优化,按序存储有效位的下标值。比如 v = {0,1,1,0,0,1} ,我们需要的是 v' = {3,1,2,5,0,0,0} ,第一个元素记录有效位的个数,接下来记录实际有效位的下标值,比原矩阵多一个存储单元。这样我们很容易用较小的时间代价就得到计算的值 c = d1 + d2 + d5('+'表示亦或),但是空间上多了一点点开销,这个是值得的。

当然在实现上存在两种实现逻辑,一种是行优先,另一种是列优先,在实现测试之后,发现列优先的方案能够有更好的cache hit率,这样编码的实现逻辑会稍复杂,但依然采用了后者,。**这是我们另一个重要的优化。** 

## 2.6 编解码

对于EC来说,编码和解码逻辑是一致的,都是对已知的数据节点进行编码,生成所需的编码节点。

编码: 用户数据 --> 校验数据

解码: 有效的用户数据 + 校验数据 --> 丢失的用户数据

约定: 数据buff即 \*codep[] 按照 k user nodes + m coding nodes 方式组织, 前k个是输入数据,

需完成填充;后m个是输出数据buff。编解码都需按照这个逻辑进行数据组织。

## 2.6.1 核心编码逻辑((LMatCode(...))

由于我们的编码矩阵是列优先逻辑矩阵,故编码逻辑需按照该矩阵进行设计,这么做是为了有更好的 cache hit率。我们在进行计算的时候,用了CPU avx2指令集,这样可以提高数据的并发计算。我们传入一个int型指针数组\*codep[widthstp],每个数组成员 codep[i](int指针)是一个数据buff,相当于一个disk上的数据块,前k个作为用户的输入数据,后m个作为输出数据。在对每一列数据进行计算时,需保存列中每个成员的计算的过程值 \_\_m256i sum[row],因为我们要的结果是将每一行的有效数据的亦或值。最后恢复 codep 成员的值。

## 2.6.2 编码 (Gf\_Encode(...), Gf\_GenCodingMatrix(...))

编码逻辑 Gf\_Encode () 和核心编码逻辑 LMatCode() 一致,通过 Gf\_GenCodingMatrix() 接口生成编码矩阵 lmat。对 LMatCode() 进行调用而已。

## 2.6.3 解码(Gf Decode(...), Gf GenDecodingMatrix(...))

解码需要根据erasure的信息生成不同的 eMap 映射数组,数组大小等于冗余度,且对应下标即为校验节点在数据buff中的下标值,比如3冗余,条带宽度为12,eMap[0]代表codep[9]校验节点,往后顺延,codep[9]校验节点实际的落盘位置由上层逻辑决定(目前dm中的实现是生成eraCodeMap,根据在map进行数据的下发和重读rebuild),但是在rebuild重读条带时,需将校验节点数据读回codep[9]这个buff中,上文中的**约定**。数组值有三种状态 {-1, -2, i}, i是损坏的数据节点在条带中的位置(由0开始)。-1代表该校验节点损坏,-2代表该校验节点未使用。比如 eMap [0, -1, -2],代表codep[0]数据损坏由codep[9]校验节点进行rebuild,codep[10]校验节点损坏,codep[11]校验节点未使用。-1的情况在发生rebuild失败进行尝试其他校验节点时使用,正常情况下无法知道校验节点是否损坏。

## 3 测试

## 3.1 测试内容

测试主要分三个部分:

- 1 有限域操作测试,包括加法、乘法、乘法逆元
- 2 柯西矩阵相关操作,包括位矩阵扩展、求逆矩阵的验证
- 3 各raid等级编解码正确性测试,以及编码带宽

## 3.2 测试方法

## 3.2.1 有限域操作测试

遍历 GF(2/8) 中所有元素,进行加法、乘法、和求逆运算

#### 3.2.2 柯西矩阵相关操作测试

根据生成的柯西矩阵表,按照不同的raid等级

- 1 生成编码矩阵和相应的位矩阵
- 2 生成每个raid等级下的所有erasure错误组合
- 3 根据erasure类型,求解相应的逆矩阵和位逆矩阵
- 4 对每个raid等级每个erasure类型的矩阵和逆矩阵进行乘法运算
- 5 验证所得的矩阵是否为单位矩阵

#### 3.2.3 编解码测试

编解码测试主要测试编解码功能和带宽,根据线程数和测试次数要求,每次测试重新分配内存、填充数据、编码、解码,然后取结果的平均值,来提高数据的真实度。

- 1 输入测试参数, '-c'为必选项, 其他raid、erasure信息、线程数、测试次数等, 无输入则用默认值
- 2 根据线程数,创建同样workload的工作线程
- 3 每个工作线程根据输入的测试次数,运行多次编解码操作
- 4 填充数据块,根据编码矩阵进行编码
- 5 指定erasure信息的话,执行该erasure类型,否则执行测试系统生成的所有erasure类型
- 6 将相应erasure的节点数据擦除,进行解码
- 7 验证恢复的结果是否和填充的数据一致性
- 8 每次编解码返回时间,作为带宽统计时间
- 9 生成工作load时也加了时间统计,在所有线程完成时统计结束,模拟IO路径上的编解码时间。 存在数据验证时不太准确,增加了关闭验证的参数'-s'。该结果只提供粗略的模拟,应在实际系统中在做具体 测试
- 10 所有线程所有测试验证通过方为成功

## 3.3 测试结果

## 3.3.1 有限域运算&柯西矩阵操作测试结果

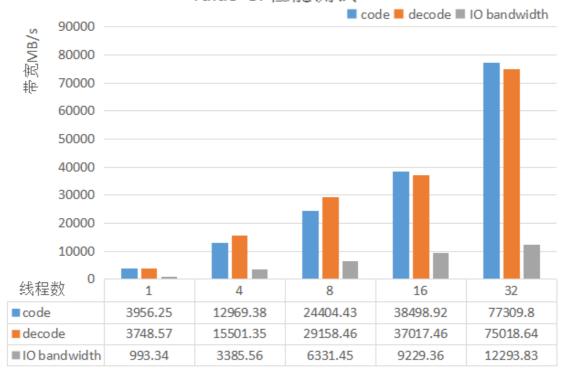
```
[root@afa_primary ~]# ./gf_test -g
Add in GF(2^8) test: pass!
Invert in GF(2^8) test: pass!
Multiply in GF(2^8) test: pass!
[root@afa_primary ~]# ./gf_test -M
Matrix operation test of (1,11,8) pass!
Matrix operation test of (2,10,8) pass!
Matrix operation test of (3,9,8) pass!
```

#### 3.3.2 编解码测试结果

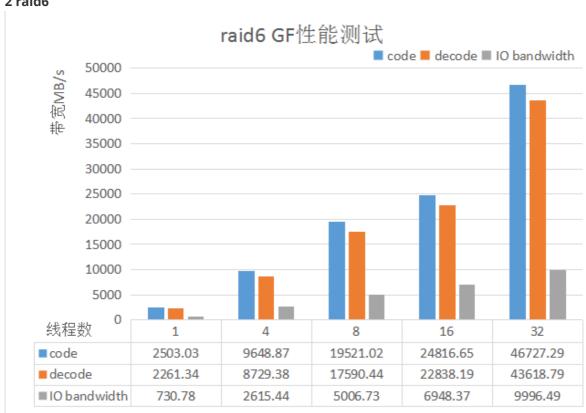
性能的计算取多次综合的平均值,多线程计算简单以pthread\_join返回的结果作为总时间,总数据量为所有线程的IO总和。其中IO-bandwidth包含了数据填充、数据编码、数据解码和校验的时间,相对值不是很准确只是作为粗略的估计IO路径上的时间消耗。decode取得是所有erasure case的平均值,若在正常情况下,比如3冗余实际只有一块数据失效,那么性能接近提升1倍,两块数据失效也能提升50%。

1 raid5

## raid5 GF性能测试

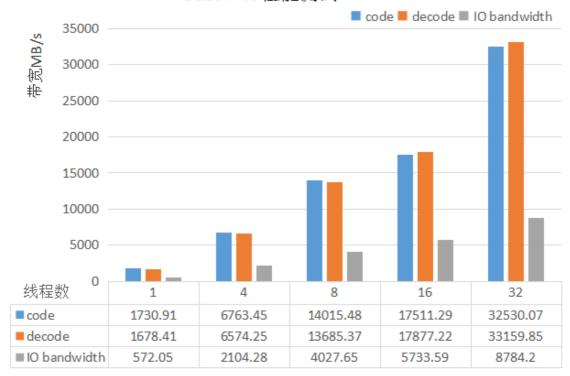


#### 2 raid6



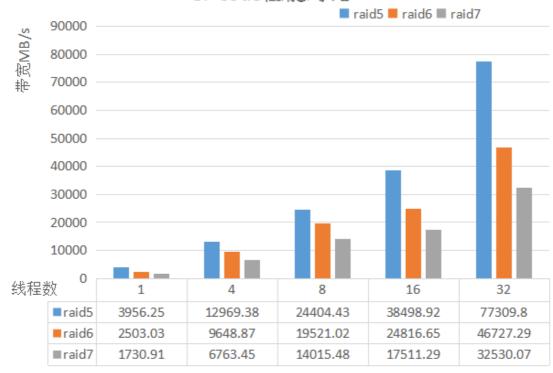
## 3 raid7(3冗余)

## raid7 GF性能测试

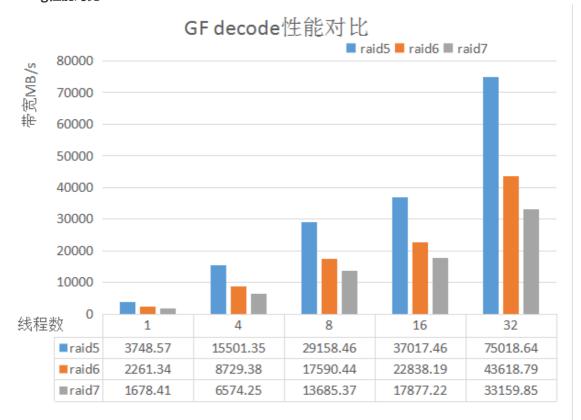


## 4 coding性能对比

## GF code性能对比



## 5 decoding性能对比



#### 4 IO bandwidth性能对比

