date created: **2022-10-05 21**:23 date updated: **2022-10-06 00**:06

PART-I

[2-1] 分析串行移位乘法器原理,说明操作数位宽和乘法器时延的关系。

- 串行移位乘法器原理
 - 移位寄存器初始存放被乘数,而后与乘数的第一个bit与运算,之后在移位重复并相加

$$\begin{array}{r}
1101 \\
 * 1011 \\
1101 \\
1101 \\
0000 \\
1 + 1101 \\
110001411
\end{array}$$

结果,过程如又图。

二进制中与单个bit的与运算等价于相乘,故相当于把1101 * 1101拆为了
 1101 * 0001 + 1101 * 0000 + 1101 * 0100 + 1101 * 1000,类别十位数乘法,结果相加即为二者乘积。

关系

- 部分乘积项数目决定了求和运算的次数,直接影响乘法器的速度。
- 阵列式乘法器延时与位宽成线性关系

[2-3] 分析符号扩展(sign-extended)和有符号数表示方法的关系。

- 符号扩展用于保护有符号数的符号位,会根据有符号数最高位的不同选择使用0还是1进行 扩展。
 - 8-bit数值"0000 1010"扩展至16-bit"0000 0000 0000 1010 "
 - 8-bit数值"1000 1010"扩展至16-bit"1 1 1 1 1 1 1 1 1000 1010"

[2-6] 定点小数可以表示的精度与浮点数的最小精度单位(Unit of Least Precision)有何区别?

- 定点小数小数点的位置固定在最高有效数位之前,符号位之后,所以精度只与位数有关。
- 浮点数的最小精度单位ULP是指相邻的两个浮点数之间的距离,例如0xccccccc与 0xccccccd间的距离就是对应十进制的ULP,又因为浮点数以指数形式表示,所以ULP不 是线性变换的,因此不同数的ULP也会不同,例如用python中的math.ulp输出0.1与0.2的 ULP会发现二者是不同的,且一般比定点小数间距大。

即定点小数的精度不随小数本身变换,而ULP却与要表示的数有关。且ULP一般比定点小数间距大,精度更低。

[2-7] 举例说明什么是二进制浮点数的规格化(Normal)。

- 对定点小数而言,规格化是指把小数点移动到最左侧的数位,并且修改指针进行补偿。例如 1101.011 变成 $1.101011*2^3$
- 对浮点数而言规格化是针对浮点数的尾数的,即当尾数M用二进制表示时,应满足 1/2 <= M < 1,也就是说对于正数来说,有M = 00.1XXXXXXXX 对于负数来说,有M = 11.0XXXXXXXX 的形式,则可以判断其为规格化的数。
 - e.g.当得到的运算结果为 X = 0011,11.1001 时,显然不符合规格化的要求,需向左规格化——尾数左移一位,阶码减一,X = 0010,11.0010,达到要求。

[2-10] 非规格化(SubNormal)的二进制浮点数在规格化(Normal)二进制浮点数基础上新增的数的表示范围是?

- 以尾码m位, 阶码n位的无符号浮点数为例:
 - 非规格化数的取值范围为 $2^{-m} \times 2^{-(2^n-1)} < x < (1-2^{-m}) \times 2^{(2^n-1)}$
 - 规格化数的取值范围为 $2^{-1} \times 2^{-(2^n-1)} < x < (1-2^{-m}) \times 2^{(2^n-1)}$
- 由此可见二者最大值没有差别,但非规格化数最小值要更接近0.
- 有符号数依0对称即可

[2-11] 各举一个非规格化(SubNormal)的二进制单精度浮点数在规格化(Normal)二进制单精度浮点数的例子,并给出出其十进制数值的结果(可以仅写表达式)。

类型	符号位	阶码	尾码	十进制
非规格化	0	1000 0101	0.00 1100 0000 0000 0000 0000 0000	0.1875x2^5=6
规格化	0	1000 0010	1.11 0000 0000 0000 0000 0000 0000	1.75x2^2 = 6

[2-12] 为什么IEEE-754标准中浮点数的阶码不需要符号位?

• 因为IEEE-754标准中从二进制数换算到浮点数的公式为 $(-1)^S \times 2^{E-127} \times (1+F)$ 所以阶码E取 [1, 254]时就可以表示原本的[-126, 127],省去了符号位。

[2-15] 软件代码来实现超越函数计算有哪些常用的思路?

- 查表法
- 级数近似
 - 把超越函数化为相近的非超越函数
- CORDIC(COordinate Rotation Digital Computer)
 - 通过移位和加减运算, 能递归计算常用函数值
 - J. Walther在1974年用它研究了一种能计算出多种超越函数的统一算法

[2-19] 分析CORDIC算法计算正弦函数的误差来源,并解释通过什么措施可以减小误差?

• 把 γ_i 近似为 $arctan(2^{-\gamma_i})$ 时会产生误差

• 可以通过减小%的值来减小误差,代价是增加计算次数