

遗传算法入门实例：对 PID 参数寻优[原创]

[这乌龟飘得好快啊]

<http://sunxflower.blog.163.com>

开始之前：

假设你已经：能运用 C 语言，初步了解 PID、遗传算法的原理。

遗传算法能干什么？

（我有个毛病：每当遇到一个东东，我首先会设法知道：这个东东能干什么呢？）

遗传算法可以解决非线性、难以用数学描述的复杂问题。也许这样的陈述让你觉得很抽象，把它换成白话就是说：有个问题我不知道甚至不可能用数学的方法去推导、解算，那么也许我就可以用遗传算法来解决。遗传算法的优点是：**你不需要知道怎么去解决一个问题；**你需要知道的仅仅是，用怎么的方式对可行解进行编码，使得它能被遗传算法机制所利用。

如果你运用过 PID 来控制某个系统，那你一定非常清楚：PID 麻烦就在那三个参量的调整上，很多介绍 PID 的书上常搬一些已知数学模型的系统来做实例环节，但事实上我们面对的往往是不可能用数学模型描述的系统，这个时候该怎么取 PID 的参值呢？

1、可以依靠经验凑试，耗时耗精力。2、离线规划，这就是下文要做的事情 3、在线规划，比方说神经网络 PID（后续文章将推出，做个广告先^_^）。

一、将 PID 用在本次试验中

来个问题先：AVR 怎样利用片上和少量的外围器件快速准确地实现 D/A 输出？（0~5V）

1、实验电路的搭建：

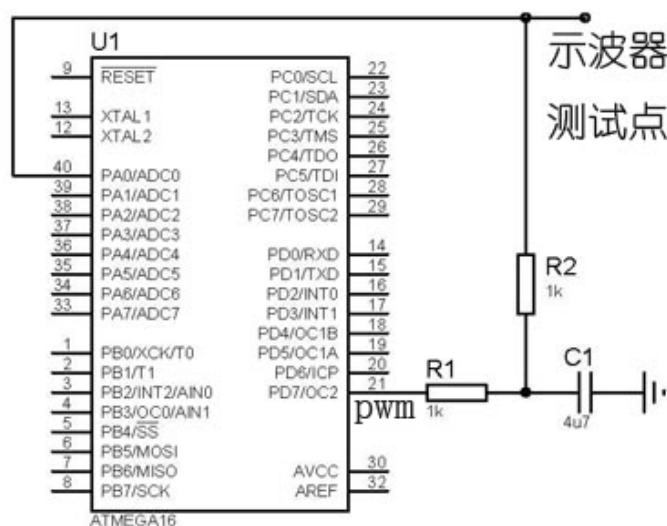
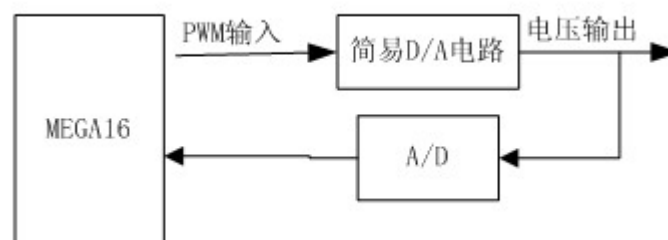


图 1：实验原理图

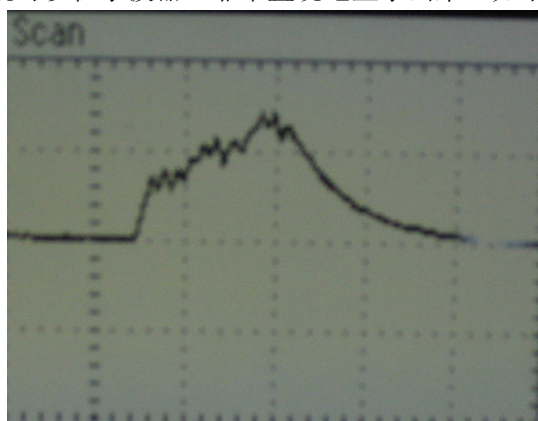
搭建这样的电路纯粹是为了本次实验的直观（超调、调整不足等现象通过示波器一目了然），当然，如果实际工程这么简单那也用不到 PID，更用不到遗传算法了。回归话题，解释下上面的电路：M16 单片机的 OC2 输出 0~100%占空比的 PWM，经过 RC，可以得到 0~5V 的直流电压，这就实现了简易的 D / A（实际实验，发现输出电压是 1.XX 伏~4.XX 伏，未带负载）。用一个图表示：



这个时候如果我要输出 3.5V（可以是其它值）电压，该加怎样的 P W M 呢？（有个简单的方法：标定，但是这种方法系统调整响应速度较为缓慢，理由见图 5 下附言）也许我们可以把这个输出电压加到 A / D 反馈到系统，这样就形成了闭环控制：系统输出 P W M——>> P W M 转换成电压——>>A/D 采集，获得实际值与目标值的偏差（例如 3.5V）——>>将偏差进行 PID 加载到 P W M 输出(然后输出又影响下一次的输入……)



把示波器加到测试点上，调整扫描周期，使示波器能看到完整的一个调整过程。这样，PID 调整的过程就可以在示波器上非常直观地显示出来。如下图：



2、PID 调整的过程（图 5）：

a)首先、让 OC2 输出一个初始电压（本次试验取 OCR2=100，可以是其它值），当其稳定时进入 P I D 调整环节

b)P I D 调整：采样输出电压，经过增量 P I D 公式计算得到输入增量，将增量加到输入端，再次采样，继续下一次的调整。（这里有必要说明的是：数字 PID 是离散的，就是说，不能让程序 while(1)在那不停地执行，因为每次实验 while(1)的周期可能不同，这就会导致 P I D 调整的周期是变化的，而这个变化会导致 ek 、 Δek 计算错误。正确的做法是设置一个时间变量（time_pid），用定时器来使其置位，而循环里就是查询这个变量的值，这样做虽然没有在定时中断里直接执行 PID 代码迅速，但推荐的做法还是像上面陈述的一样，虽然时间上可能误差几十个 us,但对于一个几百 ms 的 PID 周期来说这点误差还是可以接受的，另外，这个周期不能太短，比方说上次调整尚未完成，时间变量又已经置 1 了。）

对于本文的实验，如果 PID 参数较好，那调整 30 次早就已经达到了目标值，所以这个时候我们将系统复原：结束 PID 调整，并重新输出一个初始电压，开始下一次 PID 的过程。

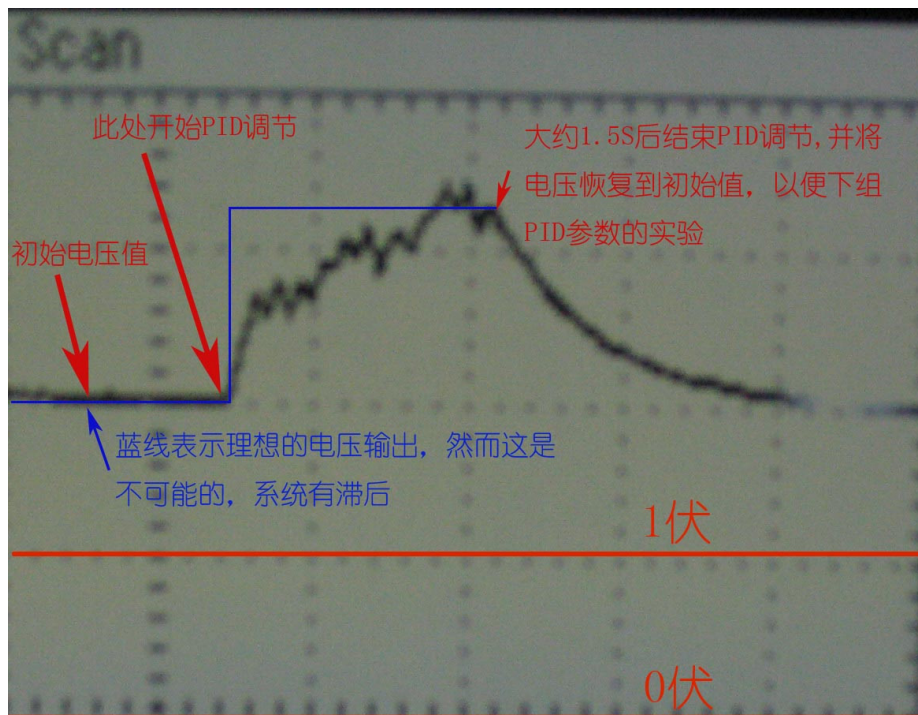
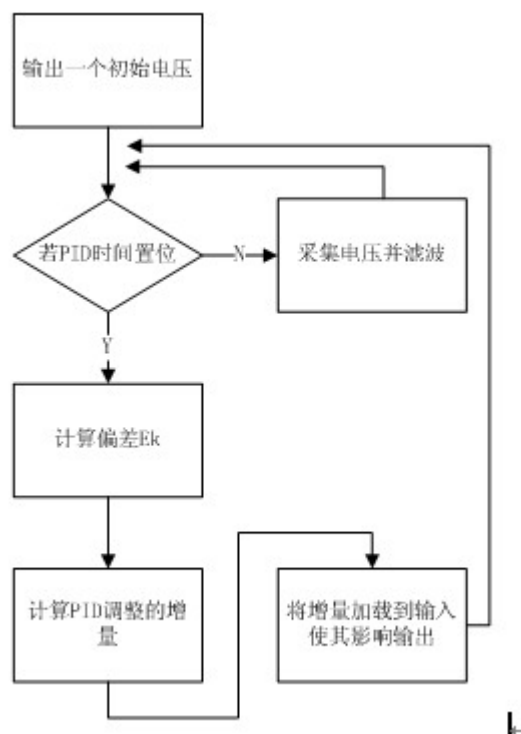


图 5: PID 调整的过程

另：见图 5，结束 P I D 调整后是，电压是缓慢下降的，说明系统是滞后的，如果用标定的方法来实现 D / A，效果会像图中下降的那段曲线。

流程如下：



当改变 P I D 的三个参量，曲线也会随之发生变化，我们可以多设置几组 P I D 参数，看看超调是怎么样的，震荡又是怎么样的……

二、接下来让我们卷起袖子开始捣鼓遗传算法

1、介绍下遗传算法

如果你已经了解了遗传算法的基本原理，请跳过这段。

根据达尔文的自然选择学说，地球上的生物具有很强的繁殖能力。在繁殖过程中，大多数生物通过遗传，使物种保持相似的后代；部分生物由于变异，后代具有明显差别，甚至形成新物种。正是由于生物的不断繁殖后代，生物数目大量增加，而自然界中生物赖以生存的资源却是有限的。因此，为了生存，生物就需要竞争。生物在生存竞争中，根据对环境的适应能力，适者生存，不适者消亡。自然界中的生物，就是根据这种优胜劣汰的原则，不断地进行进化。

那么，到底怎样让这个算法在计算机里运作起来呢？或者说我们怎样模拟这个进化的过程呢？仔细阅读上面那段文字，发现需要解决以下问题：

- A)、怎样表示一个个体？
- B)、怎样繁殖后代？
- C)、怎样实现优胜劣汰？

2、针对A B C三个问题，用实际例子解答

A) 怎样表示一个个体——染色体编码和解码（采用二进制编码方法）

其实非常简单，一个变量即是一个个体，假如我们定义了一个个体名字叫 Joy

```
(unsigned int Joy=12345;)
```

Joy 的基因为 12345，转换成二进制为 11000000111001，那我们大可以这样约定：Joy 的基因中前 2 个位表示了 Joy 的发色（比如 00 为黑色；01 为绿色），接着 3 个位表示了 Joy 的肤色，后 4 个位表示了 Joy 的眼睛颜色……相信你已看出其间的奥秘了吧？

本文涉及 PID 三个参量:Kp,Ki,Kd，我们也完全可以将 3 个参量理解成上面的特征（发色、肤色、眼睛颜色），将这些特征组装在一起就可以表示为一个个体，N 个个体组成一个种群……。具体怎么编呢：

```
Unsigned int colony=12332; //创建一个个体，并随机地赋予它某些特征。
```

（注：12332（十进制）=0 0 1 1 0 0 0 0 0 0 1 0 1 1 0 0（二进制））

colony 的 0～4 位组成 kd，即 0 1 1 0 0（二进制）

5～9 位拿出来组成 ki，即 0 0 0 0 1（二进制）

10～15 位组成 kp，0 0 1 1 0 0（二进制）

然而这样还不行，因为这三个数都是整数，如果需要小数呢？缩放！

拿 Kd 来说，Kd 的取值范围是 0～1 1 1 1 1，如果 Kd 只需取小于 1 的小数，则将 Kd 除以 31（11111 的十进制），这样就得到了 0~1 的 Kd，如果想得到 0~2 的 Kd，则将 Kd 乘以 2 再除以 31。Kp,Ki 也是类似操作，只不过缩放程度不同。想必我们已经把怎么编码搞清楚了，事实上本例中我们没有必要写染色体编码的函数，只需知道染色体是怎么编的，进而知道怎么解码，初始化群体的时候只要随机产生一些数就好了。

解码举例：假如个体基因 62267，对应的 PID 参值多少呢？将其传递给 void redressal(unsigned int colon)函数，可知 Kp=19.047;Ki=0.80;Kd=0.87

看下解码的函数：

```
/******
```

```
*函数名:void redressal(unsigned int k_dip) PID 参数解码
```

```
*说明:
```

1、调用函数:

2、变量说明:

```
float ABC[3] 全局浮点变量，分别对应 Kp,Ki,Kd
```

3、常量说明：

*入口： unsigned int k_dip 传递个体染色体

*出口：

```
*****/
void redressal(unsigned int colon)
{
    ABC[0]=(( colon&0xFC00)>>10)*20.0/63;
    ABC[1]=(( colon&0x3E0)>>5)/31.0;
    ABC[2]=( colon&0x1F)/31.0;
}
```

我们只要稍作修改，就产生了一堆个体，即一个群体

```
unsigned int colony[COL_MAX]={
    62267,15148,39769,31849,58411,49944,29915,58375,53831
    ,29144,40332,51900,60411,48378,11552,26588,61306,60089
    ,26887,58565,3794,23125,53291,646,9102,13288,13023
    ,39570,17838,13029,1001,48941,29169,61066,30539,27436
    ,55457,34416,13280,44049,54926,1287,44647,24869,54512
    ,32952,46495,28107,19963,12429};// COL_MAX 是宏定义，定义种群的大小
```

这个数组即为初始化的群体，其中的某个元素即为一个个体，对应一组 PID 的参值。遗传算法就从这个种群开始，根据优胜劣汰的原则，不断地进行进化。

B) 怎样繁殖后代——染色体杂交与变异

杂交：

记得高中生物有句话：杂种的优势~呵呵。言归正传，怎么将两个个体杂交得到新的个体呢？假如有个个体我们称之为父本(11110000),另一个个体我们称之为母本(10101010),假如他们发生了那个那个~~生了个小孩，如果交叉点在第 3 位和第 4 位间，那么得到新的个体是 11110010 和 10101000。一般这个杂交点选择基因长度的 0.7 左右，这里为了方便，就直接将一个 int 型剪成两个 char 型的交换了。定义父本(unsigned int dad),母本(unsigned int mum),杂交代码如下：

```
    baby1=dad&0xff;                //取得低半截染色体
    baby1|=mum&0xff00;
    baby2=mum&0xff;
    baby2|=dad&0xff00;
```

变异：

若二进制编码的染色体发生变异，无非就是 0 变 1，1 变 0。其实变异是很少发生的事情，代码为函数：

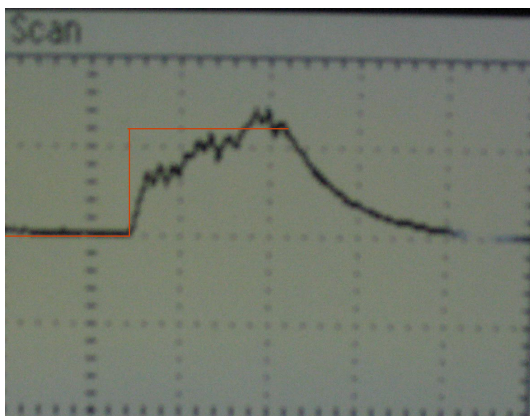
```
#define var_p 650
    if(rand()<var_p) //如果随机值小于 var_p 则变异，rand()在 0~65535
    {
        //间变化，则小于 650 的概率约为 0.01
        /**此处放 0 变 1，1 变 0 的代码**/
    }
```

变异是按位分别查询是否发生的，并非所有位同事进行。

C) 怎样实现优胜劣汰? ——评估个体适应值, 轮盘赌转

评估个体适应值

如果一套 PID 参数能快速、准确地控制电压输出, 那就是一套好参数一个好的个体, 所以我们设置一个适应值变量 A, $A = \text{偏差绝对值的积分} + \text{超调量}$, A 越小则适应值越高。



图中红线表示最理想的状态, 那么, 将黑线 (实际电压) 与红线 (理想值) 之差的绝对值累加, 同时加上系统超调量, 即可得到个体的适应值。

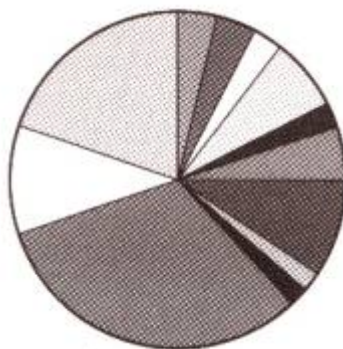
具体代码看函数:

```
unsigned int evaluating_unit(unsigned int unit);
```

轮盘赌转的方法选出高适应值的个体

《游戏编程中的人工智能技术》这本书上对此的解释已经非常通俗易懂了, 在此引用一下: 轮盘赌选择是从染色体群体中选择一些成员的方法, 被选中的机率和它们的适应性分数成比例, 染色体的适应性分数愈高, 被选中的概率也愈多。这不保证适应性分数最高的成员一定能选入下一代, 仅仅说明它有最大的概率被选中。其工作过程是这样的:

。。设想群体全体成员的适当性分数由一张饼图来代表, 这一饼图就和用于赌博的转轮形状一样。我们要为群体中每一染色体指定饼图中一个小块。块的大小与染色体的适应性分数成比例, 适应性分数愈高, 它在饼图中对应的小块所占面积也愈大。为了选取一个染色体, 你要做的, 就是旋转这个轮子, 并把一个小球抛入其中, 让它翻来翻去地跳动, 直到轮盘停止时, 看小球停止在哪一块上, 就选中与它对应的那个染色体。



那么我们接下来怎么做呢? 将种群适应值数组的头和尾相连, 这就像一个圆盘。在种群中随机选择一个个体, 作为转动的起点, 我们要做的就是将适应值 (可以理解为圆盘中扇面的大小) 累加, 若累加的和小于阈值, 则继续累加, 反正数组已经形成环形列队了, 这样一直加到大于阈值, 这个时候最后那个累加的个体即被选中。这种方法使适应值高的个体容易被选出, 同时又使适应值低的个体有被选中的机会。

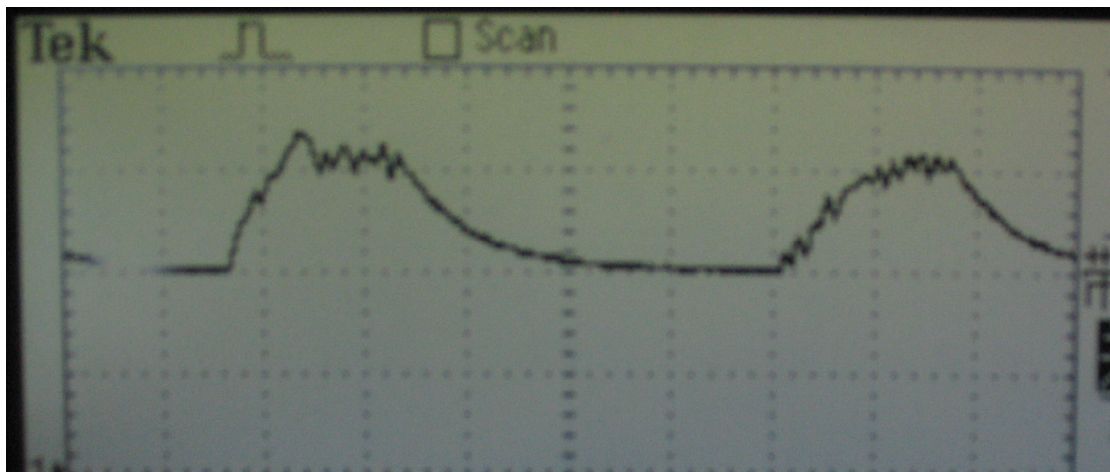
```

i=(unsigned char)(rand()/7282); //0~50 个个体中随机选择一个作为起点
while(1)
{
    temp+=*(health+i); //累加适应值, *health 指向适应值数组首地址
    if (temp>1200) //若累加的结果大于阈值 (可以是其它)
    {
        return (i); //返回 0~50 编号
    }
    if( temp<1200 && col_MAX-1==++i ) //实现首尾相接
    {
        i=0;
    }
}

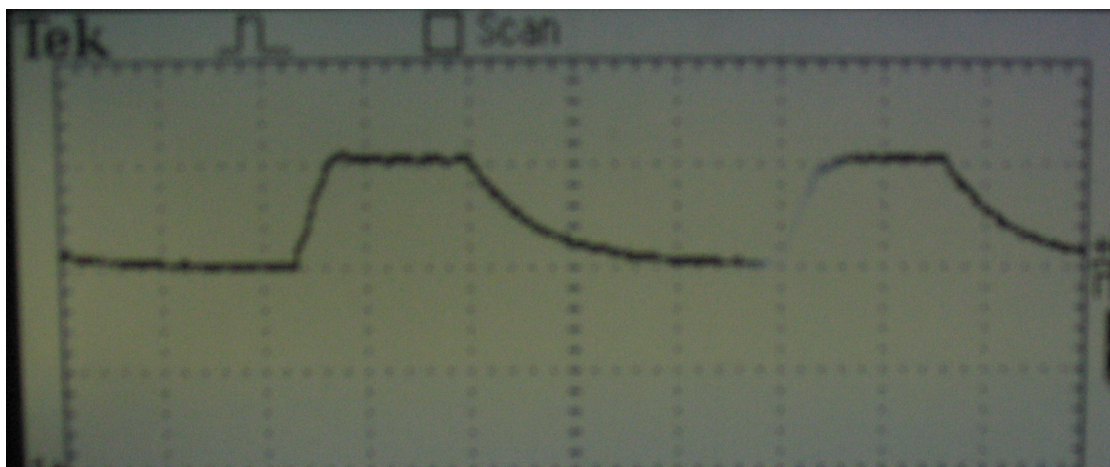
```

三、进化吧……

有了以上的算子，接下来要做的就是将它们装到一起，让它完整地运行起来。其实遗传算法有各种各样的写法，这里是这样的：首先评估初始群体里的每个个体，接着选择出最糟糕的两个个体，将它们删除。然后选择两个相对较优的个体，杂交变异后得到两个新的个体，这就完成了一代的进化，接着要做的就是重复的淘汰与创造，直到得出满意的结果。



上图为初始个体的 PID 效果，调整不理想（图中有两个个体）



再看进化了几十代以后的某个体，上升的曲线已基本“快且准”地输出设定电压（图中有两

个个体)

```
#include <stdlib.h>
#include <util/delay.h>
#include "inherit.h"
#include "pid.h"
#include "output.h"
#include "main.h"
#include "ad.h"
#include "filter.h"

/*****
*函数名: void inherit(void)      遗传进化 PID 参数
*说明:
    1、调用函数:
        found(unsigned int *colony,unsigned int *health)
        evaluating_unit(unsigned int unit)
        roulette(unsigned int *health,unsigned int health_sum)
        variation(unsigned int baby)
        evaluating(unsigned int *health,unsigned *mini_p)
    2、变量说明:
        colony[]      含 N 个个体的种群
        health[]      N 个个体对应应有 N 个适应值,就好像每个人都有张身份证
        health_sum     适应值总合
        dad,mum        父本,母本
        baby1,baby2    子代 1,子代 2
        mini,mini_id   最小适应值,最小适应值的 id
        epoch          遗传代数
        temp,i          一般用
        time_pid       全局变量,PID 调节的时间标志
    3、常量说明:
        col_MAX        // 群体空间大小
        var_p          //变异概率: 65 对应的变异概率约等于 0.001, 650 为 0.01
        epoch_MAX      //进化代数

*入口:
*出口:
*****/

#define col_MAX 50
#define var_p 650
#define epoch_MAX 200

void inherit(void)
{
    unsigned int colony[col_MAX]={
```



```

62267,15148,39769,31849,58411,49944,29915,58375 ,53831
,29144,40332,51900,60411,48378,11552,26588,61306,60089
,26887,58565, 3794,23125,53291, 646, 9102,13288,13023
,39570,17838,13029, 1001,48941,29169,61066,30539,27436
,55457,34416,13280,44049,54926, 1287,44647,24869,54512
,32952,46495,28107,19963,12429
};

unsigned int health[col_MAX];           // 对应 colony[] ， 每个个体的适应值，
unsigned int health_sum;                 //适应值总合
unsigned int dad,mum,baby1,baby2;
unsigned int mini,mini_id;
unsigned int temp;
unsigned char i,epoch;

mini=found(&colony[0],&health[0]);       //评估初始个体， 并作适应值缩放

for(epoch=0;epoch<epoch_MAX;epoch++)    //开始进化
{
    i=roulette(&health[0],health_sum);
    dad=colony[i];
    i=roulette(&health[0],health_sum);
    mum=colony[i];

    baby1=dad&0xff;
    baby1|=mum&0xff00;
    baby2=mum&0xff;
    baby2|=dad&0xff00;

    baby1=variation(baby1);              //变异
    baby2=variation(baby2);

    temp=evaluating_unit(baby1);
    if(temp>mini)
    {
        mini_id=evaluating(&health[0]); //取得最差个体的适应值， 及其 id
        colony[mini_id]=baby1;
        health[mini_id]=temp-mini;
    }

    temp=evaluating_unit(baby2);
    if(temp>mini)
    {
        mini_id=evaluating(&health[0]); //取得最差个体的适应值， 及其 id

```

```

        colony[mini_id]=baby2;
        health[mini_id]=temp-mini;
    }
}
while(1);                                //结束进化
}

```

/******

*函数名:unsigned int evaluating_unit(unsigned int unit) //评估个体适应值

*说明:

1、调用函数:

unsigned int ad(void) //AD 采集

unsigned int filter_8pj(unsigned int temp) //滤波

unsigned int filter_yj(unsigned int new_data) //滤波

void redressal(unsigned int k_dip); //对基因进行解码

int pid(int nonce,int aim); //增量 PID 调整

void output(unsigned char pwm); //系统输出

2、变量说明:

unit //个体基因

ad_value //采集的电压值

max //最大超调量

test_pwm //无调制时的输出值

uk //PID 增量

temp,i //一般用

3、常量说明:

ev_N //PID 调整次数，采集每次调整的绝对误差，并累

加

aim_value //期望电压值，350 对应 3.50 伏

*入口: evaluating_unit(unsigned int unit) //传递个体基因

*出口: return (ret) //返回适应值

#define ev_N 25

#define aim_value 300

unsigned int evaluating_unit(unsigned int unit)

{

unsigned int ret=0,temp=0,ad_value=0,max=0;

unsigned char i=0;

unsigned char test_pwm=100;

int uk=0;

```

redressal(unit);           //根据个体，修改 PID 三个参数
output(test_pwm);
for(i=0;i<120;i++)
{
    _delay_ms(10);
}

for(i=0;i<28;i++)
{
    ad_value=ad();
    ad_value=filter_8pj(ad_value);
    ad_value=filter_yj(ad_value);
    ad_value=ad_value*20/41;
}
i=0;
while(i<ev_N)              //PID 调整
{
    if((1==time_pid))
    {
        time_pid=0;
        if(ad_value>aim_value)
        {
            temp=ad_value-aim_value;
            if(temp>max)
            {
                max=temp;
            }
        }
        else temp=aim_value-ad_value;

        ret+=temp;
        uk=pid(ad_value,aim_value);
        if((test_pwm+uk)>255)
        {
            output(255);
        }
        else output(test_pwm+uk);
        i++;
    }
    else
    {
        ad_value=ad();           //采集电压
        ad_value=filter_8pj(ad_value); //递推平均滤波
        ad_value=filter_yj(ad_value); //一阶自调整滤波
    }
}

```

```

        ad_value=ad_value*20/41;           //转换成实际电压(比实际值放大了 100
倍)
    }
}
output(test_pwm);
ret=65500/(ret/ev_N+max);
return (ret);
}

```

/******

*函数名: unsigned int found(unsigned int *colony, unsigned int *health) //计算初始群体适应值，并找出最小值

*说明:

1、调用函数:

unsigned char evaluating(unsigned int *health) //评估个体适应值函数

2、变量说明:

mini //最小适应值

3、常量说明:

无

*入口: unsigned int found(unsigned int *colony, unsigned int *health) //传递群体及群体适应值数组指针

*出口: return (mini) //返回最小适应值

*****/

unsigned int found(unsigned int *colony, unsigned int *health)

```

{
    unsigned char i;
    unsigned int mini=0xff;
    for(i=0; i<col_MAX; i++)
    {
        *(health+i)=evaluating_unit(*(colony+i));
        if(*(health+i)<mini)
        {
            mini=*(health+i);
        }
    }

    for(i=0; i<col_MAX; i++)           //适应值缩放
    {
        *(health+i)-=mini;
    }
    return (mini);
}

```

```
/******
```

*函数名:unsigned char roulette(unsigned int *health,unsigned int health_sum) //轮盘赌转

*说明:

1、调用函数:

rand() //产生 0~0XFFFF 随机值 (最大随机值在 stdlib.h 中修改)

2、变量说明:

i,temp //一般用

3、常量说明:

col_MAX // 群体空间大小

*入口: unsigned char roulette(unsigned int *health,unsigned int health_sum) //传递适应值数组指针及适应值总合

*出口: return (i) //返回被选中的 id(数组下标)

```
*****/
```

unsigned char roulette(unsigned int *health,unsigned int health_sum)

```
{
    unsigned char i;
    unsigned int temp=0;
    i=(unsigned char)(rand()/7282); //0~50 随机选择起点
    while(1)
    {
        i++;
        temp+=*(health+i); //累加适应值
        if (temp>1200)
        {
            return (i);
        }
        if( temp<1200 && col_MAX-1==i ) //实现首尾相接
        {
            i=0;
        }
    }
    return i;
}
```

```
/******
```

*函数名:unsigned char evaluating(unsigned int *health) //取得最小适应值的个体 id(数组下标)

*说明:

1、调用函数: 无

2、变量说明:

id //最小适应值的个体 id(数组下标)

mini//当前最小值

3、常量说明: 无

*入口: unsigned char evaluating(unsigned int *health) //传递适应值数组指针

*出口: return (id) //返回最小适应值的个体 id(数组下标)

*****/

unsigned char evaluating(unsigned int *health)

```
{
    unsigned char i,id;
    unsigned int mini=0xffff;
    for(i=0;i<col_MAX;i++)
    {
        if(*(health+i)<mini)
        {
            mini=*(health+i);
            id=i;
        }
    }
    return id;
}
```

*****/

*函数名: unsigned int variation(unsigned int baby) //对基因进行变异

*说明:

1、调用函数:

无

2、变量说明:

i 循环用

3、常量说明:

var_p

//变异概率: 65 对应的变异概率

约等于 0.001, 650 为 0.01

*入口: unsigned int variation(unsigned int baby)//传递个体基因

*出口: return (baby) //返回变异后的基因

*****/

unsigned int variation(unsigned int baby)

```
{
    unsigned char i;
    for(i=0;i<16;i++)
    {
        if(rand()<var_p)
        {
            if(0==(baby&(1<<i)))
            {
                baby|=(1<<i);
            }
            else baby&=~(1<<i);
        }
    }
}
```

```
    return baby;  
}
```