

随机化算法

笔记源文件: [Markdown](#), [长图](#), [PDF](#), [HTML](#)

算法	一定能得到解	解一定正确	备注
拉斯维加斯算法	否	是	计算越久, 得到正确解概率越大
舍伍德算法	是	是	最坏/平均情况时间复杂性差别巨大
数值概率算法	是(近似解)	近似解	解的精度随计算时间的增加而不断提高
蒙特卡罗算法	是(准确解)	否	以正的概率给出正解, 时间越久求得正解概率越大

1. (伪)随机数的生成: 线性同余法

$$\begin{cases} a_0 = d \\ a_n = (ba_{n-1} + c) \bmod m \quad n = 1, 2, \dots \end{cases}$$

1 其中 $b \geq 0, c \geq 0, d \leq m$, 且 d 为该随机序列的种子

2 m 应该充分大, 且 m, b 之间互质

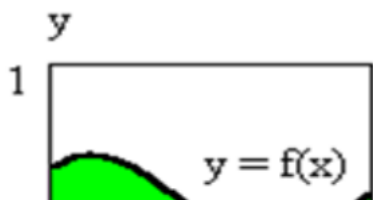
2. 数值随机化算法

2.1. 随机投点法计算 π

内圆外方, 投掷点落入圆的概率为 $\frac{\pi}{4}$, 设投掷 n 个点后 k 个落入圆中, 则 $\frac{\pi}{4} = \frac{k}{n}$

```
double calculatePi(int n)
{
    int k = 0;
    double x, y;
    for (int i = 0; i < n; ++i)
    {
        x = (double)rand() / RAND_MAX; // 生成0到1之间的随机数
        y = (double)rand() / RAND_MAX; // 生成0到1之间的随机数
        if (x * x + y * y <= 1) ++k;
    }
    return 4.0 * k / n;
}
```

2.2. 定积分计算





$$0 \leq f(x) \leq 1, \quad P_r\{y \leq f(x)\} = \int_0^1 \int_0^{f(x)} dy dx = \int_0^1 f(x) dx$$

向正方形内投入 n 个点, k 个落入 G , 则面积为 $\frac{k}{n}$

```
double calculatePi(int n)
{
    int k = 0;
    double x, y;
    for (int i = 0; i < n; ++i)
    {
        x = (double)rand() / RAND_MAX; // 生成0到1之间的随机数
        y = (double)rand() / RAND_MAX; // 生成0到1之间的随机数
        if (y <= f(x)) k++;
    }
    return k / double(n);
}
```

2.3. 解非线性方程组：函数极小值法

$$\begin{cases} f_1(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0 \\ f_2(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0 \\ \vdots \\ f_n(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0 \end{cases}$$

1 目标函数: $\Phi(x) = \sum_{i=1}^n f_i^2(x)$

2 步骤

1. 更具预选分布(正态/均匀), 选随机点 x_j 计算目标函数, 更新 $x_{j+1} = x_j + \Delta x_j$ 再计算目标函数, 以此类推
2. 直到满足 $\Phi(x) < \epsilon \approx 0$, 算是求得解

3. 舍伍德算法

3.1. 算法概述

- 1 算法功能: 消除算法所需时间与输入实例间的联系, 就好比最坏情况输入时将输入随机打乱, 避免了最坏
- 2 确定性算法: 输入给定后, 之后每一步都固定, 可以完全预测执行过程和输出的算法
- 3 确定性算法改造成舍伍德算法
 1. 直接改造: 比如快速排序中, 随机选择基准元素
 2. 间接改造: 采用随机预处理技术, 不改变确定性算法, 仅对输入洗牌(如下)

```
void shuffle(int a[], int n) {
    srand(time(0)); // 使用当前时间作为随机数生成器的种子

    for (int i = 0; i < n; i++) {
        int j = i + rand() % (n - i); // 生成一个在 [i, n-1] 范围内的随机数
        std::swap(a[i], a[j]); // 交换元素
    }
}
```

3.2. 快排：随机选择基准点版本

1 分割

```
int partition(int a[], int p, int r) {
    int x = a[p]; // x 是基准值，初始设置为子数组的第一个元素。
    int i = p;
    int j = r + 1;
    while (true) {
        while (a[++i] < x && i < r); // 右移，直到找到一个大于或等于基准值的元素。
        while (a[--j] > x); // 左移，直到找到一个小于或等于基准值的元素。
        if (i >= j) break; // 当两个指针相遇时，退出循环。
        swap(a, i, j); // 交换两个元素的位置。
    }
    a[p] = a[j]; // 把基准值放到正确的位置上。
    a[j] = x;
    return j; // 返回基准值的位置。
}
```

2 基准随机选择

```
int randomizedPartition(int a[], int p, int r) {
    int i = rand() % (r - p + 1) + p; // 随机生成一个介于 p 和 r 之间的索引。
    swap(a, p, i); // 把随机选择的元素与子数组的第一个元素交换。
    return partition(a, p, r); // 调用 partition 函数进行分区操作。
}
```

3 开始快排

```
void quickSort(int[] a, int p, int r) {
    if (p < r) {
        int q = randomizedPartition(a, p, r);
        quickSort(a, p, q - 1);
        quickSort(a, q + 1, r);
    }
}
```

3.3. 线性时间选择：随机版本

1 目的：求一个数组中第 k 小的元素

2 代码实现

```

void randomizedSelect(int p, int r, int k) //p,r为数组起始/终止索引
{
    if (p == r) return a[p];
    int i = randomizedPartition(p, r), //随机选一个基准，划为左右两半，返回基准索引
    j = i - p + 1; //计算左侧数组中的元素数量

    //第k小的数就是基准
    if (k == j) return a[i];
    //第k小的数必定在基准左边，则递归查找左侧
    else if (k < j) return randomizedSelect(p, i, k);
    //第k小的数必定在基准右边，则递归查找右侧
    else return randomizedSelect(i + 1, r, k - j);
}

```

3.4. 搜索有序表

1 有序集 $S[]$ 的表示：模拟有序链表

1. $value[]$ 存放了 $S[]$ 中所有的元素(但是不是有序的)，先假设 $value[i]=S[k]$
2. $link[0]$ 指向 $S[]$ 的第一个元素，然后 $value[link[i]]=S[k+1]$
3. 示例： $S[]={1,2,3,5,8,13,21}$

i	0	1	2	3	4	5	6	7
Value[i]	∞	2	3	13	1	5	21	8
Link[i]	4	2	5	6	1	7	0	3

2 随机化算法改进搜索：假设要搜索的元素是 x

1. 算法思想：随机抽取数组元素 k 次，从最接近元素 x 的位置开始顺序搜索
2. 顺序搜索的平均比较次数： $O(\frac{n}{k+1})$

3 函数实现

```

// n: 有序集中元素的数量
// x: 需要搜索的元素
// index: 若找到x, index会被更新为x在value[]中的位置
bool search(int value[], int link[], int n, int x, int& index)
{
    index = 0;
    int max = 0; //S集中元素的下界
    int m = floor(sqrt(double(n))); //设定随机抽取次数

    //开始随机抽取
    for (int i = 1; i <= m; i++)
    {
        int j = rand() % n + 1; //随机产生一个位置j
        int y = value[j]; //获取随机位置j上的元素y
        if ((max < y) && (y < x)) //找到更接近x且大于max的y时，更新max和index
        {
            max = y;
            index = j;
        }
    }
}

```

```

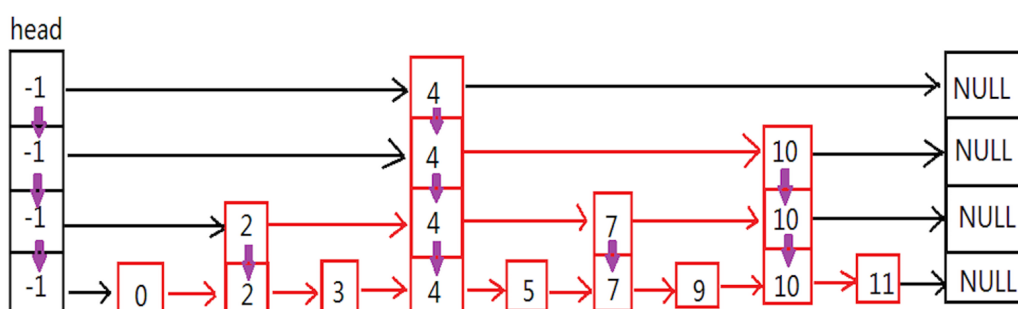
    }
}

// 从较接近 x 的位置开始顺序搜索
while (value[link[index]] < x) {index = link[index];}
// 检查是否找到元素 x
return (value[link[index]] == x);
}

```

3.5. 跳跃表

- 1 场景：在一个有序链表中，搜索某一个值
- 2 附加指针：链表结点中，指向其他(而非下一个)结点的指针
- 3 跳跃表：在链表每个结点处增设一附加指针，使得搜索时直接可以跳过若干节点
- 4 完全跳跃表的结构



1. k 级节点：1个向前的指针 + 有 k 个跳跃的指针，跳跃的距离为 $2, 4, \dots, 2^k$
2. 结点的排布：第 i 个 k 级结点安排在跳跃表的 $2ki$ 处

4. 拉斯维加斯算法

4.1. 算法概述

- 1 算法典型调用

```

void obstinate(InputType x, OutputType y)
{
    // 反复调用拉斯维加斯算法LV(x,y), 直到找到问题的一个解y
    bool success= false;
    while (!success) success=Lv(x,y);
}

```

- 2 算法分析： $t(x) = p(x)s(x) + [1 - p(x)][e(x) + t(x)]$ ，解得

$$t(x) = s(x) + \frac{1 - p(x)}{p(x)} e(x)$$

符号	含义
x	算法实例
$t(x)$	算法obstinate找到 x 一个解的平均时间
$p(x)$	实例 x 获得解的概率

符号	含义
$s(x)/e(x)$	实例 x 被成功/失败求解的平均时间

4.2. n 后问题的拉斯维加斯法

1 思想：

1. 各行中，相继随机放置皇后，但注意新放的皇后不能冲突
2. 一直到 n 个皇后全放完了结束算法
3. 遇到无法再放置下一个皇后时，全盘重新开始

2 随机放置 n 个皇后的Las Vegas算法

```
//n为皇后个数
//x[]为解向量
//place(k)测试皇后k的放置是否会与之前的冲突
bool queensLV()
{
    int k = 1; //将要放置的皇后编号，从1→n
    int count = 1; //count记录了皇后放置的可能数，为了第一次能进入循环先初始化为1
    while ((k <= n) && (count > 0)) //当还有皇后，且皇后还可放置的时候
    {
        count = 0; //记录皇后放置的可能数
        int j = 0; //记录迭代选择的列位置
        for (int i = 1; i <= n; i++) //遍历每一列
        {
            x[k] = i; //皇后k先放到遍历所在的列
            if (place(k)) //如果放置合法
            {
                count++;
                if (rnd() % count == 0) j = i;
                //每次发现一个新的合法位置时，都以概率(1/count)选择他
            }
        }
        if (count > 0) {x[k] = j; k++;} //若这一行可以合法放入则考虑下一行，否则退出
    }
    return (count > 0); //count>0表示放置成功
}
```

3 解 n 后问题的Las Vegas算法

```
public LVQueen(int n)
{
    x = new int[n + 1];
    for (int i = 0; i <= n; i++) x[i] = 0; //先全部初始化为0
    while (!queensLV()); //不断调用拉斯维加斯方法，直到放置成功
    //输出x[].....
}
```

4 改进：失败退出改为失败回溯

5. 蒙特卡罗算法

5.1. 算法特点

- 1 p 正确的：即算法对于问题任一实例得到正确解的概率不小于 p
- 2 一致性：一个实例只能得到一个答案
- 3 偏真性：有一定概率给出错误解
- 4 提高正确解概率的方法：多次执行，选取出现频率最高的解

5.2. 非判定问题

- 1 偏 y_0 的算法：
 - 1. 符号含义： y_0 是问题的特殊解， $MC(x)$ 是所给问题的蒙特卡罗算法
 - 2. $MC(x)$ 是偏 y_0 的算法的条件：存在实例子集 X 使得
 - $x \notin X$ 时， $MC(x)$ 返回正确解
 - $x \in X$ 时，正解是 y_0 ，但 $MC(x)$ 不一定返回 y_0
- 2 重复调用一个一致的+ p 正确+偏 y_0 蒙特卡罗算法 k 次：得到一个偏 y_0 的 $+(1 - (1 - p)^k)$ 正确的蒙特卡罗算法