1 实验目的

1.1 任务1

• 编程实现KL算法,对下表中的任务a,b,c,d,f,g,h选取至少3组不同的初始划分进行2式划分,并计算划分代价,从中选择一个最优划分方案,其中表中数字为通信代价

	Сху	a	b	c	d	е	f	g	h
	a	0	1	0.5	0	0. 5	1	0	0.5
	b	1	0	0.5	0	0	0	0	0
	С	0. 5	0.5	0	0. 5	1	0.5	0	0
•	d	0	0	0.5	0	0	1	0	0.5
	е	0.5	0	1	0	0	0.5	1	0
	f	1	0	0.5	1	0. 5	0	0.5	0.5
	g	0	0	0	0	1	0.5	0	0.5
	h	0.5	0	0	0. 5	0	0.5	0.5	0

1.2 任务2

设计一个方案,将9个任务分到3个模块,使得每个模块最少包含2个任务,并且使得每个模块的硬件面积不超过80,计算划分方案后整个系统的性能,使得系统的可靠度最高。模块划分算法使用MMM划分算法,其中链接使用单链接、全链接和均链接各进行一次,并比较结果,给出最好的划分方案

	T1	T2	T3	T4	T5	Т6	Т7	Т8	Т9
T1		20	12	21	16	15	23	12	17
T2			23	24	26	16	18	20	12
ТЗ				21	21	23	28	22	26
T4					25	23	28	30	22
T5						26	21	13	25
T6							24	25	32
Т7								24	25
Т8									22
Т9									

任	务	软时间	硬时间	硬面积	软可靠度	硬可靠度
T1		30	10	30	0.7	0.9
T2		40	12	44	0.65	0.8
Т3		42	10	42	0.7	0.88
T4		35	9	50	0.76	0.91
T5		34	8	45	0.88	0.92
Т6		22	6	33	0.89	0.92
Т7		23	7	45	0.76	0.88
Т8		20	9	51	0.75	0.86
Т9		34	12	49	0.90	0.98

2 算法设计

2.1 任务1 — 2式划分

- 对任务邻接矩阵进行数据处理,并读入
- 使用当前时间初始化随机数种子,对任务进行随机初始划分
- 使用休眠函数,防止速度太快会导致随机数种子没有得到更新
- 对划分好的任务调用 KL 算法, 并求出 3 组中最优划分方案

```
#include<iostream>
#include<string>
#include<vector>
#include<map>
#include<ctime>
#include<cstdlib>
#include<windows.h>
#include<algorithm>
using namespace std;
int n;
map<string, double> mp,d;
vector<string> v,va,vb,ans_a,ans_b;
vector<double> vg;
// 读数据
void read_data(){
    cin >> n;
    for(int i = 0; i < n; i++){
        string t,tk;
       int k;
        cin >> t >> k;
        v.push_back(t);
        for(int j = 0; j < k; j++){
            double cost;
            cin >> tk >> cost;
            mp[t+tk] = cost;
        }
   }
}
// 随机初始划分
void random_partition(){
   va.clear();
    vb.clear();
    vector<string> v_temp;
    for(int i = 0; i < n; i++){
        v_temp.push_back(v[i]);
    }
    srand((unsigned)time(NULL)); // 使用当前时间初始化随机数种子
    for(int i = n; i > n/2; i--){
        int random = rand() % i;
        va.push_back(v_temp[random]);
        v_temp.erase(v_temp.begin()+random);
```

```
cout << "Results after random partition:" << endl;</pre>
    cout << "va: ";
    for(int i = 0; i < n/2; i++){
        cout << va[i] << " ";</pre>
    }
    cout << endl;</pre>
    for(int i = 0; i < n/2; i++){
        vb.push_back(v_temp[i]);
    }
    cout << "vb: ";
    for(int i = 0; i < n/2; i++){
        cout << vb[i] << " ";</pre>
    }
    cout << endl;</pre>
}
// 计算D值
void cal_d(vector<string> a, vector<string> b){
    for(int i = 0; i < a.size(); i++){}
        string t = a[i];
        double in = 0, out = 0;
        for(int j = 0; j < b.size(); j++){
            out += mp[t+b[j]];
        }
        for(int j = 0; j < a.size(); j++){
            in += mp[t+a[j]];
        }
        d[t] = out-in;
    }
}
// 计算G值
void cal_g(vector<string> &a, vector<string> &b){
    double max = d[a[0]]+d[b[0]]-2*mp[a[0]+b[0]];
    int index_a = 0,index_b = 0;
    for(int i = 0; i < a.size(); i++){}
        string t = a[i];
        for(int j = 0; j < b.size(); j++){
            double g = d[t]+d[b[j]]-2*mp[t+b[j]];
            if(g > max){
                 max = g;
                 index_a = i;
                 index_b = j;
            }
        }
    }
    ans_a.push_back(a[index_a]);
    ans_b.push_back(b[index_b]);
    vg.push_back(max);
    a.erase(a.begin()+index_a);
    b.erase(b.begin()+index_b);
}
// KL算法
```

```
void kl_algorithm(){
    vector<string> va_temp, vb_temp;
    for(int i = 0; i < n/2; i++){
        va_temp.push_back(va[i]);
        vb_temp.push_back(vb[i]);
    }
    cal_d(va_temp,vb_temp);
    cal_d(vb_temp, va_temp);
    for(int i = 0; i < n/2; i++){
        cal_g(va_temp, vb_temp);
        d.clear();
        cal_d(va_temp, vb_temp);
        cal_d(vb_temp, va_temp);
    }
    double max_g = 0;
    int k = 0;
    for(int i = 0; i < vg.size(); i++){
        if(vg[i] < 0){
            k = i-1;
            break;
        }
        \max_g += vg[i];
    }
    if(max_g > 0){
        vg.clear();
        d.clear();
        for(int i = 0; i \le k; i++){
            va.push_back(ans_b[i]);
            auto it = find(vb.begin(),vb.end(),ans_b[i]);
            vb.erase(it);
        }
        for(int i = 0; i \le k; i++){
            vb.push_back(ans_a[i]);
            auto it = find(va.begin(),va.end(),ans_a[i]);
            va.erase(it);
        }
        ans_a.clear();
        ans_b.clear();
        kl_algorithm();
    }else{
        cout << "Final partition result:" << endl;</pre>
        cout << "va: ";
        for(int i = 0; i < va.size(); i++){}
            cout << va[i] << " ";</pre>
        }
        cout << endl;</pre>
        cout << "vb: ";
        for(int i = 0;i < vb.size();i++){</pre>
            cout << vb[i] << " ";</pre>
        }
        cout << endl;</pre>
        ans_a.clear();
        ans_b.clear();
        vg.clear();
        d.clear();
```

```
}
// 计算通信代价
double cal_cost(){
    double larc = 0;
    for(int i = 0; i < va.size(); i++){}
        for(int j = 0; j < vb.size(); j++){
            if(mp[va[i]+vb[j]] > 0)
                larc += mp[va[i]+vb[j]];
        }
    }
    return larc;
}
int main() {
    read_data();
    for(int i = 0; i < 3; i++){
        if(i != 0){
            Sleep(1000); // 速度太快会导致随机数种子没有得到更新, 所以休眠 1s
        }
        random_partition();
        cout << "Original communication cost: " << cal_cost() << endl;</pre>
        kl_algorithm();
        cout << "Communication cost after partition: " << cal_cost << endl;</pre>
        cout << endl;</pre>
   return 0;
}
```

2.2 任务2 — 基于MMM的任务划分

• 代码复用上一次作业中的MMM算法

3 实验过程

3.1 任务1数据处理

```
    n // 表示 n 组任务
    loop n:
        t k // 表示第 t 个任务, 有 k 条代价边
        loop k:
        tk c // 表示存在代价边的第 tk 个任务和代价 c
```

```
8
a 5
 b 1
 c 0.5
 e 0.5
 f 1
 h 0.5
 b 2
 a 1
 c 0.5
 c 5
 a 0.5
 b 0.5
 d 0.5
 e 1
 f 0.5
 d 3
 c 0.5
 f 1
 h 0.5
 e 4
 a 0.5
 c 1
 f 0.5
 g 1
 f 6
 a 1
 c 0.5
 d 1
 e 0.5
 g 0.5
 h 0.5
 g 3
 e 1
 f 0.5
 h 0.5
 h 4
 a 0.5
 d 0.5
 f 0.5
 g 0.5
```

3.2 任务1实验结果

```
Results after random partition:
va: a d f b
vb: c e g h
Original communication cost: 5
Final partition result:
va: dfhg
vb: c e b a
Communication cost after partition: 1
Results after random partition:
va: e g d a
vb: b c f h
Original communication cost: 7.5
Final partition result:
va: e b c a
vb: fhdg
Communication cost after partition: 1
Results after random partition:
va: h b g a
vb: cdef
Original communication cost: 5
Final partition result:
va: b a e c
vb: dfhg
Communication cost after partition: 1
```

3.3 任务2方案设计

- 首先使用MMM算法划分模块,将9个任务划分成3个模块,每个模块最少包含2个任务,其中,单 链接、全链接、均链接各进行一次
- 使用LINGO工具对每一个模块进行软硬件划分,并计算其属性,要求每个模块的硬件面积不超过80 的约束下,模块的可靠度最高
- 由于各模块的可靠度最高,因此此时系统整体的可靠度也最高,计算系统整体的可靠度

3.4 任务2实验结果

3.4.1 MMM算法划分结果

单链接

```
M1: {T1, T3, T7, T6, T9}
M2: {T2, T5}
M3: {T4, T8}
```

○ 模块间通信代价: M1M2: 198、M1M3: 220、M2M3: 82

整体通信代价: 500

• 全链接

M1: {T1, T2, T5}
M2: {T3, T7, T6, T9}
M3: {T4, T8}

○ 模块间通信代价: M1M2: 229、M1M3: 115、M2M3: 187

整体通信代价:531

• 均链接

M1: {T1, T2, T3, T5, T7}
M2: {T4, T8}
M3: {T6, T9}

。 模块间通信代价: M1M2: 210、M1M3: 209、M2M3: 92

整体通信代价: 511

3.4.2 线性规划划分结果

• 单链接

0	模块	软硬件划分	软时间	硬时间	硬面积	可靠度
	M1	软件: T6, T7, T9 硬件: T1, T3	79	20	72	0.866
	M2	软件: T5 硬件: T2	34	12	44	0.84
	МЗ	软件: T8 硬件: T4	20	9	50	0.83

• 全链接

0	模块	软硬件划分	软时间	硬时间	硬面积	可靠度
	M1	软件: T5 硬件: T1, T2	34	22	74	0.86
	M2	软件: T7, T9 硬件: T3, T6	57	16	75	0.865
	M3	软件: T8 硬件: T4	20	9	50	0.83

• 均链接

0	模块	软硬件划分	软时间	硬时间	硬面积	可靠度
	M1	软件: T2, T5, T7 硬件: T1, T3	97	20	72	0.814
	M2	软件: T8 硬件: T4	20	9	50	0.83
	M3	软件: T6 硬件: T9	22	12	49	0.935

3.4.3 整体可靠度

• 单链接

0	软时间	硬时间	硬面积	通信代价	可靠度	
	133	41	166	500	0.852	

• 全链接

0	软时间	硬时间	硬面积	通信代价	可靠度
	111	47	199	531	0.856

• 均链接

0	软时间	软时间 硬时间		通信代价	可靠度
	139	41	171	511	0.844

4 实验结论

4.1 任务1

• 从任务1的实验结果来看,对于初始划分不同的任务来说,会有不同的初始通信代价,就本次实验数据来说,初始通信代价最大为7.5,经过100余次测试发现,目前已知最大初始通信代价为8.5

• Results after random partition:

va: f e h b vb: a c d g

Original communication cost: 8.5

Final partition result:

va: f h d g vb: c e b a

Communication cost after partition: 1

• 由于我的初始划分采用完全随机的方式,故我可以在不修改输入的情况下,多次随机化测试,经过100余次测试发现,对于不同的初始划分和不同的初始通信代价,最终通信代价都为1,实验表明 KL 算法给出的划分通信代价极小化是最好的,进一步也验证了Kernighan与Lin在文献中表明KL算法有极大的可能性获得整体极小划分,对于本实验来说,整体极小划分有极大可能为1

4.2 任务2

- 由实验数据可知,单链接算法在使用最低的硬面积的情况下,取得了最低的通信代价,对于本次实验的数据来说,在不要求最佳可靠度,追求最低成本的情况下,单链接算法表现最优。其他方面相对于另外两个算法,表现较为均衡
- 由实验数据可知,全链接算法充分利用硬件面积,在软时间最低的情况下,取得了最高的可靠度,对于本次实验的数据来说,在不计成本,追求最高可靠度和最快时间的情况下,全链接算法表现最优。其他方面相对于另外两个算法,通信代价太大
- 由实验数据可知,均链接算法相对于另外两个算法,没有优势