

## 「集合検査法」(Pooling)の検体数について

2020.07.15 応用数理研究所 佐々木俊久

### 1. 検体数についての記事

#### (1) 多くの検体「まとめて」PCR検査で、件数を増やせる？ 朝日新聞

朝日新聞 2020/05/18 [www.asahi.com](http://www.asahi.com)

1999年に献血検体に対するPCR検査が導入されましたが、当時は一度に大量の検体を検査できませんでした。なので、500人分の検体をまとめたものを検査していました。理論的には500検体のうち1検体にでもウイルスが含まれていれば、ウイルスの核酸は増幅され陽性に出るはずですが。実際には多人数の検体をまとめると希釈され感度が落ちますので、一度にまとめる検体の数は2000年には50検体、2004年には20検体になりました。

20検体にまとめるだけでも検査は効率的になります。ウイルスに感染している人の割合が十分に小さければ、PCRをかける回数は20分の1に近くなります。たとえば、1万人に1人がウイルスに感染していると仮定しましょう。個別にPCRをかけると1万回のPCRが必要ですが、20検体ずつにまとめると、1回目のPCRは500回で済みます。1回目のPCRで陽性になったら、そのグループの20検体のうちのどれかにウイルスが存在するはずですが。その20検体をあらためて個別にPCRすれば、どの検体にウイルスが存在するのかわかります。

#### (2) 療養院などで最大10人の検体をまとめて検査

ハンギョレ新聞 2020/04/10 [...news.yahoo.co.jp](http://...news.yahoo.co.jp)

特定集団で新型コロナウイルス感染症(COVID-19)発生の有無を速やかに確認できるよう、最大10人の検体を一度に検査する「集合検査法」(Pooling)が施行される展望だ。防疫当局は、老人専門療養病院や療養院など集団感染のリスクが高い施設でこの検査法を活用し、患者をより早期に発見し追加感染を防ぐ計画だ。

### 2. 最小検査数の検体数

単純に1回目の検査数と2回目の検査数の和の最小化を考える。

[問題]  $a$  人を、 $x$  人毎のグループに分け、まとめて検査をし、陽性なグループの全員を再検査する。合計の検査数を最小にする  $x$  を見つける。

[解]

推定陽性者を  $b$  人とする。

1回目の検査数は、グループ数で  $a/x$

2回目の検査数は、陽性者のいたグループ数( $g$ )・ $x$

ここで  $1 \leq g \leq b$  となる。

2回の検査数の合計は、 $a/x + g \cdot x$

この最小化は、簡単で、 $a/x = g \cdot x$  の時で、 $x = \sqrt{a/g}$  となる。

陽性者のいたグループ数( $g$ )を決めれば、最適な検体数が決まります。

#### [例1]

1万人に1人とすると、 $a=10000, b=1, g=1$  なので、最適な検体数は100となる。

1万人に2人、 $g=1,2$  で  $g=2$  とすると、 $\sqrt{10000/2}=70.1$ ,

1万人に5人、 $g=1,2,3,4,5$  で  $g=5$  とすると、 $\sqrt{10000/5}=44.7$ ,

1万人に10人で、 $g=10$  とすると、 $\sqrt{10000/10}=31.6$  となる。

このように、 $g$  の値により、最適数が変わります。どの値を採用するか？

(3章で検討)

#### [解決策]

$g=b$  (陽性者が、それぞれ別のグループに属している) 場合が、2回目の検査数が最大になるので、この場合を採用する。

陽性者の比率を  $c$  とすると  $b = a \cdot c$  なので、最適検体数( $x$ )は、 $\sqrt{1/c}$ となる。

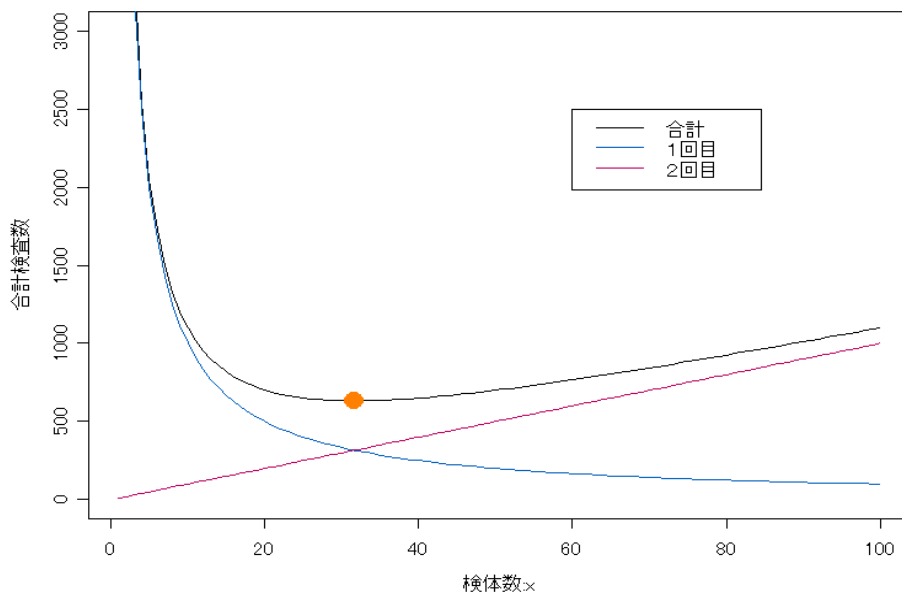
検査数( $a$ )に関係なく陽性者の比率で決まります。

合計検査数は、 $2 \cdot a \cdot \sqrt{c}$  で、全体検査数  $a$  の  $2 \cdot \sqrt{c}$ 倍に減少する。

[例2]  $a=10000, b=10, c=0.001(0.1\%)$

合計検査数を最小とする1グループの人数( $x$ )は31.6人

合計検査数  $a=10000, b=10, c=0.001$



合計検査数  $y = a/x + b \cdot x$  ( $a > 0, b > 0$ ) は、下に凸の関数で、最小解が1つあることは知られています。xの値は実際には整数値ですので、解  $x = \sqrt{a/b} = \sqrt{1/c}$  を、切り上げと切り下げした2つの整数値での、 $y = a/x + b \cdot x$  の値の小さい方を採用する。

下表は、いくつかの陽性者の比率毎の最適値と減少比率である。

比率 c	0.0001	0.0005	0.001	0.005	0.01	0.02	0.03	0.05	0.1
(%)	0.0	0.1	0.1	0.5	1.0	2.00	3.00	5.00	10.00
最適解 x	100.0	44.7	31.6	14.1	10.0	7.1	5.8	4.5	3.2
整数値	100	45	32	14	10	7	6	4 or 5	3
減少比率	0.020	0.045	0.063	0.141	0.200	0.283	0.346	0.447	0.632
(%)	2.0	4.5	6.3	14.1	20.0	28.3	34.6	44.7	63.2

陽性者の比率が少ない時に、集合検査法の効果が大であることが確認出来る結果です。また比率が大きくなると、最適検体数は少ない方が良いでしょう。比率が1%では、検体数が10で、検査数が20%に減少しています。比率が5%にもなると、検体数は、4か5で最適で、検査数は約半分の減少になっています。1章(2)の記事の10人は、比率1%の最適値です。

### 3. 2回目の検査時の検査グループ数

2章では、2回目の検査の時の検査グループ数(g)を陽性者数(b)の最大値を採用しました。実際には、この値より小さな数もありえます。実際にどのような値がどのような割合になるのかを、乱数を使用してシミュレーションをしてみます。

対象陽性者数(b)を、ある数のグループ数(g)にランダムに振り分けた結果、いくつかのグループに振り分けられたかを各ケース100回シミュレーションする。(どのくらい1グループに重複するかのシミュレーションです。)

[例1] 1万人に5人(陽性者の比率0.0005(0.05%))  $a=10000, b=5, c=0.0005$

2章での最適検体数45と100, 20の検体数を使用する。

		100回での出現数						
検体数	グループ数	4グループ	5グループ	平均				
45	222	7	93	4.93				
100	100	11	89	4.89				
20	500	3	97	4.97				

[例2] 1万人に10人（陽性者の比率0.001(0.1%)） a=10000, b=10, c=0.001  
2章での最適検体数32と10, 50の検体数を使用する。

検体数	グループ数	100回での出現数			平均
		8グループ	9グループ	10グループ	
32	316	0	13	87	9.87
10	1000	0	1	99	9.99
50	200	1	13	86	9.85

[例3] 1万人に50人（陽性者の比率0.005(0.5%)） a=10000, b=50, c=0.005  
2章での最適検体数14と10, 20の検体数を使用する。

検体数	グループ数	100回での出現数							平均
		44グループ	45	46	47	48	49	50	
14	714	0	1	10	17	23	32	17	48.26
10	1000	0	0	1	7	21	40	31	48.93
20	500	1	4	13	27	28	20	7	47.64

[例4] 1万人に100人（陽性者の比率0.01(1.0%)） a=10000, b=100, c=0.01  
2章での最適検体数10と5, 20の検体数を使用する。

検体数	グループ数	100回での出現グループ数			平均
		最小値	最大値	最頻値	
10	1000	88	100	97	95.22
5	2000	90	100	97	97.69
20	500	85	97	91	90.70

陽性者数の比率が0.05%,0.1%（例1, 2）では、陽性者数(b)が、最良値である。0.5%(例3)では、最頻値は陽性者数より少し小さいです。

最小値の44を採用した場合でも、 $\sqrt{10000/44}=15.07$ と最適検体数(14.1)との差は1以内です。1%(例4)の場合も、さらに陽性者数より小さくなってきますが、最小値の85を採用した場合でも、 $\sqrt{10000/85}=10.85$ で、こちらも最適検体数(10)との差は1以内です。

1万人の検査で、推定陽性者数が1%以下なら、2回目の検査の時の検査グループ数(g)を陽性者数(b)として採用しても問題ないようです。

[例1]-[例4]では、対象人数(a)を1万人にしましたが、より少ない場合は、当然陽性者数(b)も同じ比率で減少しますので、より検査グループ数(g)は、陽性者数(b)に近づくでしょう、逆に1万人より多い場合には、より使用グループ数は分散するので検討が必要でしょう。両ケースともに、陽性者の比率0.01(1.0%)でシミュレーションしてみます。

[例5] 1千人に10人(陽性者の比率0.01(1.0%)) a=1000, b=10, c=0.01  
2章での最適検体数10と5, 20の検体数を使用する。

検体数	グループ数	100回での出現数				平均
		7グループ	8グループ	9グループ	10グループ	
10	100	0	8	29	63	9.55
5	200	0	1	9	90	9.89
20	50	1	12	53	34	9.20

予想どおり陽性者数(b=10)に集中してきています。検体数20の9グループを採用した場合でも、 $\sqrt{1000/9}=10.54$ で、最適検体数(10)との差は1以内です。

[例6] 10万人に100人(陽性者の比率0.01(1.0%)) a=100000, b=1000, c=0.01  
2章での最適検体数10と5, 20の検体数を使用する。

検体数	グループ数	100回での出現グループ数			
		最小値	最大値	中央値	平均
10	10000	933	966	952	951.8
5	20000	965	988	976	975.7
20	5000	878	924	905.5	905.0

最大値でも、陽性者数(b=1000)から離れていますが。最小値の878を採用した場合でも、 $\sqrt{100000/878}=10.67$ で、最適検体数(10)との差は1以内です。

1千人、10万人の検査でも、推定陽性者数が1%以下なら、2回目の検査の時の検査グループ数(g)を陽性者数(b)として採用しても問題ないようです。

#### 4. まとめ

今回は、単純に1回目の検査数と2回目の検査数の和の最小化の問題にしました。また2回目の検査グループ数を推定陽性者数(予想される最大数)として、モデルを作成しました。

$y = a/x + b \cdot x$ の最小化問題

ここで  $b = a \cdot c$  なので  $y = a(1/x + c \cdot x)$  となり、aに関係なくcによる単純な最適化問

題になりました。実際には、単純な検査数の和でなく、1回目と2回目でコストが違うとか、2回目の検査者数が少ない方が良いとか（1回目の検査者は、常に同じ）、1回目と2回目でウェイトを別にしたりすると思いますが、 $y=A/x+B \cdot x$  の形式に表現出来れば、最適解は求められます。

## 参考

R(S-PLUS)でのシミュレーション方法

sample 関数(replace=T)を使用して、1:n を復元ありで m 個を抽出した時の選ばれた値の個数を計算

```
> length(unique(sample(1:n, m, replace=T)))
```

[例 5]の検体数 10

n=100(グループ数), m=10(陽性者数)

100 回のシミュレーション

```
res<-rep(0,100)
```

```
for(i in 1:100)
```

```
  res[i] <- length(unique(sample(1:100,10, replace=T)))
```

```
# 結果の表示
```

```
res
```

```
[1] 9 9 10 10 8 9 10 10 9 9 10 10 10 10 8 10 10 10 9 9 10 10 8 10
```

```
[25] 10 10 9 10 9 10 10 10 9 10 9 10 10 10 9 9 10 10 8 10 10 10 10 10
```

```
[49] 10 10 9 9 9 10 10 10 10 10 10 10 10 10 10 10 10 10 10 9 10 10 10 10 8
```

```
[73] 9 8 10 10 9 9 8 10 9 10 9 10 10 9 10 9 9 9 9 8 10 10 9 10
```

```
[97] 10 9 10 10
```

```
# 度数
```

```
table(res)
```

```
8 9 10
```

```
8 29 63
```

```
# 平均
```

```
mean(res)
```

```
[1] 9.55
```

以上