

3. 已知命题“在 1 到 100 之间任取 k 个数字，总是可以找到两个子集，其和一样（子集元素个数不必相同）。”是真命题，问 k 最小是多少？显然，如果 $k=100$ ，这个命题是真命题；而 $k=1$ 时，这个命题是假命题。

下面是对题目的分析和解答思路：

题目重述：

给定命题：「在1到100之间任取 k 个不同的整数，这 k 个数的所有子集（子集元素个数可以为0或任意正数）中，总能找到两个不同的子集使得它们的元素和相同。」

我们已知当 $k=100$ 时该命题肯定为真，而当 $k=1$ 时该命题为假（只有一个数，子集的和只有0和这个数本身，不会产生重复和）。

题目问：作为真命题的最小 k 是多少？

关键分析：

要保证任意选出的 k 个数中都能找到两个子集和相等的例子，就意味着不存在能令所有子集和互不相同的「特殊集合」。

我们需要一个能最大化区分子集和的集合构造。已知如果选取的数严格满足「每个数都大于之前所有选定数的和」这种快速增长模式，那么该集合的子集和都将是互不重复的（因为这种构造类似二进制表示，典型例子是幂集构造：1,2,4,8,...）。例如，对于集合 {1,2,4,8,16,32,64}（7个数），它的子集和从0到127之间的128个数值全部互不重复。这表明，当 $k=7$ 时，我们可以找到一个特例（如上述7个数）使「无重复子集和」的情况成立，从而反驳「必有重复子集和」的命题。这说明 $k=7$ 时命题不一定为真。

那么当 $k=8$ 时情况如何？

如果想在 $k=8$ 时仍然保持所有子集和互不相同，就需要在前7个数已经是 {1,2,4,8,16,32,64} 的基础上，再添加一个数 x ，满足 $x > 1 + 2 + 4 + 8 + 16 + 32 + 64 = 127$ 。只有如此才能继续保持所有子集和互不重复。然而在1到100中，最大数是100，而100小于128，无法满足 $x > 127$ 的条件。这意味着一旦有8个数，无论如何选择第8个数，都无法避免与已有子集和出现重复。举例：如果添加100，那么子集 {100} 的和为100；而原本已有的 {64,32,4} 的和也是100，这就出现了重复子集和。

因此：

- $k=7$ 时存在能使所有子集和不同的特殊集合（如 {1,2,4,8,16,32,64}），故命题不总为真。
- $k=8$ 时无论怎么选，都会导致出现重复子集和，因此命题在 $k=8$ 时开始总为真。

结论：

该命题成为真命题的最小 k 是8。

最终答案：

8

-
1. 给定矩阵 $A = (x_{ij})_{n \times n}$ ，其中 x_{ij} 看作是 n^2 个变量。 $\det(A)$ 表示 A 的行列式值，将其看作这 n^2 个变量 x_{ij} 的多元函数。矩阵 B 定义为 $b_{ij} = \det(A)$ 对 x_{ij} 的偏导数。求矩阵 B 和 A 的关系。进一步，考虑 $\det(A)$ 的所有二阶偏导数，整理成为 $n^2 \times n^2$ 的矩阵 C ，求矩阵 C 和 A 的关系。注意，你的答案不应是写出 B 或 C 的某个元素和 A 的元素之间的关系，而是整体上 B, C 和 A 的关系。

下面给出题目的详细解答思路与最终结果。

题目回顾与要求：

我们把一个 $n \times n$ 矩阵 $A = (x_{ij})$ 的行列式 $\det(A)$ 看作关于这 n^2 个变量 x_{ij} 的多元函数。记

- B 为 $\det(A)$ 对 A 的一阶偏导数矩阵，即 $b_{ij} = \frac{\partial \det(A)}{\partial x_{ij}}$ 。
- C 为 $\det(A)$ 的所有二阶偏导数形成的 $n^2 \times n^2$ 的矩阵，即将 $\frac{\partial^2 \det(A)}{\partial x_{ij} \partial x_{kl}}$ 以适当顺序排成矩阵。

题目要求给出 B 和 A 的整体关系，然后再进一步给出 C 与 A 的整体关系。注意，不能只给出元素与元素之间的点对点关系，而要给出矩阵层面的整体关系。

第一步：求 B 与 A 的关系

行列式 $\det(A)$ 是一个多线性交替函数。当 A 可逆时，一个经典结果是行列式的微分满足：

$$d(\det(A)) = \det(A) \operatorname{trace}(A^{-1}dA).$$

换言之，将 H 看作对 A 的一个微扰矩阵（方向），有

$$D \det(A)[H] = \det(A) \operatorname{trace}(A^{-1}H).$$

记 $B = \left(\frac{\partial \det(A)}{\partial x_{ij}} \right)$ 。将方向微扰 $H = (h_{ij})$ 的作用写出：

$$D \det(A)[H] = \sum_{i,j} \frac{\partial \det(A)}{\partial x_{ij}} h_{ij} = \sum_{i,j} b_{ij} h_{ij}.$$

另一方面，

$$D \det(A)[H] = \det(A) \operatorname{trace}(A^{-1}H) = \det(A) \sum_{i,j} (A^{-1})_{ij} h_{ji}.$$

比较这两个表达式，可以看出当 $H = E_{ji}$ (单位矩阵的单元基) 时，对应的偏导数为 $b_{ij} = \det(A)(A^{-1})_{ji}$ 。将 i, j 重新命名回去，可得：

$$B = \det(A)(A^{-1})^T.$$

这给出了 B 与 A 的整体关系，不需要逐元素分解：

$$B = \det(A)(A^{-1})^T.$$

第二步：求 C 与 A 的关系

C 是二阶偏导所形成的矩阵 (Hessian矩阵)。我们需要找出 $\det(A)$ 的二阶微分公式。

已知：

$$D \det(A)[H] = \det(A) \operatorname{trace}(A^{-1}H).$$

对这个方向导数再求导，对于任意两个方向矩阵 H, K ，有：

$$D^2 \det(A)[H, K] = D(\det(A) \operatorname{trace}(A^{-1}H))[K].$$

利用莱布尼茨法则与 A^{-1} 的微分性质 $d(A^{-1}) = -A^{-1}(dA)A^{-1}$ ，经过标准的矩阵微分推导 (这是比较经典的结果)，可以得到一个简洁的表达式：

$$D^2 \det(A)[H, K] = \det(A)(\operatorname{trace}(A^{-1}H) \operatorname{trace}(A^{-1}K) - \operatorname{trace}(A^{-1}HA^{-1}K)).$$

这一结果是矩阵微分学中的已知定理。它不需逐元素讨论，而是直接给出二阶导数这个双线性形式的整体公式。在这个公式中， C 扮演的角色就是：给定两个方向矩阵 H, K ，二阶差分

$D^2 \det(A)[H, K]$ 的值正是由上式给出。

因此 C 与 A 的关系可写为下列整体的双线性形式：

$$D^2 \det(A)[H, K] = \det(A)(\operatorname{trace}(A^{-1}H) \operatorname{trace}(A^{-1}K) - \operatorname{trace}(A^{-1}HA^{-1}K)).$$

这就是 C 的整体结构：当你把 C 看作一个作用于 (H, K) 的双线性形式，它由上面的公式决定，完全由 A^{-1} 和 $\det(A)$ 表达。

总结：

- 一阶偏导矩阵 B 与 A 的关系：

$$B = \det(A)(A^{-1})^T.$$

- 二阶偏导矩阵 C 与 A 的关系 (通过双线性形式呈现)：

$$D^2 \det(A)[H, K] = \det(A)(\operatorname{trace}(A^{-1}H) \operatorname{trace}(A^{-1}K) - \operatorname{trace}(A^{-1}HA^{-1}K)).$$

以上结果均是整体层面的关系表达，而非元素与元素间的点对点关系。