

3.5 非参数假设检验

在实际问题中，人们往往不知道总体分布的类型，或者知之甚少，而又需要对总体的分布做出某种判断，这是一类不同于参数假设检验的统计推断问题。通常做法是先假定总体服从某种分布，再根据由总体抽取的样本来检验假设，并做出判断。这种以总体的分布形式为假设对象的假设检验称为非参数假设检验。

1

3.5.1 皮尔逊 χ^2 拟合检验

拟合检验全称拟合优度检验，它反映了实际数据与原假设分布之间拟合的优劣程度。

3.5.1.1 分布的 χ^2 检验法

设总体 X 是仅取 r 个可能值的离散型随机变量，不失一般性，设其概率函数为

$$P\{X=a_i\}=p_i, i=1,2,\cdots,r, \text{ 其中 } \sum_{i=1}^r p_i = 1,$$

简记为 (p_1, p_2, \cdots, p_r) .

2

(X_1, X_2, \cdots, X_n) 是取自总体 X 的样本， x_1, x_2, \cdots, x_n 是样本值， $n_i, i=1,2,\cdots,r$ 表示 x_1, x_2, \cdots, x_n 中取值为 a_i 的个数，即样本中出现事件 $\{X=a_i\}$ 的频数，显然， n_1, n_2, \cdots, n_r 都是样本的函数，所以它们也是随机变量，且有 $\sum_{i=1}^r n_i = n$ 和 (n_1, n_2, \cdots, n_r) 服从多项分布，即概率分布为

$$\frac{n!}{n_1! n_2! \cdots n_r!} p_1^{n_1} p_2^{n_2} \cdots p_r^{n_r} = n! \prod_{i=1}^r \frac{p_i^{n_i}}{n_i!}$$

3

频率是概率的反映，如果总体的概率分布确实是

$$P\{x=a_i\}=p_i, i=1,2,\cdots,r,$$

当 n 充分大时，实际频数 n_i 与理论频数 np_i 之间的差异将越来越小。

$$\frac{n_i}{n} \rightarrow p_i,$$

皮尔逊首先提出用下面的统计量

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^r \frac{(n_i - np_i)^2}{np_i} \quad (3.5.1)$$

来衡量它们的差异程度，这个统计量又称为皮尔逊统计量。

4

如果 (p_1, p_2, \cdots, p_r) 是总体 X 服从的真实分布， $n_i \approx np_i$ ，统计量 χ^2 值偏小，否则它有偏大的趋势。

定理 3.5.1 (皮尔逊定理)

当 (p_1, p_2, \cdots, p_r) 是总体的真实概率分布时，由式 (3.5.1) 定义的统计量 χ^2 的渐近分布是自由度为 $r-1$ 的 χ^2 分布。

5

当要检验 $H_0: p_i = p_{i0}, i=1,2,\cdots,r$ 时，

对于给定的检验水平 α ，如果 $\chi^2 \geq \chi_{1-\alpha}^2(r-1)$ ，拒绝 H_0 。

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^r \frac{(n_i - np_{i0})^2}{np_{i0}}.$$

即认为试验结果与原假设有显著差异。

6

皮尔逊统计量也可用来检验总体是否服从某个给定的分布函数 $F_0(x)$ ，

设 (X_1, X_2, \dots, X_n) 是取自分布为 $F(x)$ 的样本，欲检验假设

$$H_0: F(x) = F_0(x) \text{ [} F_0(x) \text{ 是某个已知的分布]}.$$

选取 $r-1$ 个实数 $-\infty < y_1 < \dots < y_{r-1} < \infty$ ，它们将实数轴分为 r 个区间

$$(-\infty, y_1], (y_1, y_2], (y_2, y_3], \dots, (y_{r-1}, +\infty),$$

$$\left. \begin{aligned} \text{记 } p_1 &\stackrel{\Delta}{=} F(y_1) \\ p_i &\stackrel{\Delta}{=} F(y_i) - F(y_{i-1}), \quad i=2, 3, \dots, r-1 \\ p_r &\stackrel{\Delta}{=} 1 - F(y_{r-1}) \end{aligned} \right\} \quad (3.5.2)$$

用 n_i 表示样本值落在第 i 个区间中的个数，则 (n_1, n_2, \dots, n_r) 服从多项分布，当 $H_0: F(x) = F_0(x)$ 成立时

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^r \frac{(n_i - np_{i0})^2}{np_{i0}} \quad (3.5.3)$$

的渐近分布为 $\chi^2(r-1)$.因此，可以按上述方法对假设 H_0 进行检验，式(3.5.3) 中的 p_{i0} 是将 F_0 代替式(3.5.2) 中的 F 算得的 p_i 值.

例 3.5.1 在某盒子中存放有白球和黑球，现作下面这样的试验：用返回抽取方式从盒中摸球，直到摸取的是白球为止，记录下抽取的次数，重复进行如此的试验 100 次，其结果如下：

抽取次数	1	2	3	4	≥ 5
频数	43	31	15	6	5

试问该盒中的白球与黑球 的个数是否相等? ($\alpha=0.05$)

解 设 X 表示首次出现白球所需的摸球次数，则 X 服从几何分布

$$P\{x=k\} = (1-p)^{k-1}p, \quad k=1, 2, \dots$$

其中， p 表示从此盒中任取一球取到白球的概率，则问题可归结为检验假设

$$H_0: P\{X=k\} = (1-p_0)^{k-1}p_0, \quad k=1, 2, \dots,$$

其中， $p_0 = \frac{1}{2}$.

$$\begin{aligned} \text{若 } H_0 \text{ 成立, 则有 } p_{10} &= P\{X=1\} = \frac{1}{2}, \quad p_{20} = P\{X=2\} = \frac{1}{4}, \\ p_{30} &= P\{X=3\} = \frac{1}{8}, \quad p_{40} = P\{X=4\} = \frac{1}{16}, \\ p_{50} &= P\{X \geq 5\} = \sum_{k=5}^{\infty} \frac{1}{2^k} = \frac{1}{16} \end{aligned}$$

将 p_{i0} 及已知的实际频数代入式 (3.5.3)，得统计量值

$$\chi^2 = \frac{(43-50)^2}{50} + \frac{(31-25)^2}{25} + \frac{(15-12.5)^2}{12.5} + \frac{(6-6.25)^2}{6.25} + \frac{(5-6.25)^2}{6.25} = 3.2$$

查 χ^2 分布表得 $\chi^2_{0.95}(4) = 9.488$ ，由于 $3.2 < 9.488$ ，

因此，认为试验结果与假设无显著差异，即认为盒中白球与黑球个数相等.

若 H_0 中给出的理论分布 $F_0(x)$ 含有未知参数. 欲检验假设， $H_0: F(x) = F_0(x; \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_m)$.

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^r \frac{(n_i - np_{i0})^2}{np_{i0}} \quad (3.5.3)$$

不能计算出 p_{i0} 设 $\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2, \dots, \hat{\theta}_m$ 分别为 H_0 成立时未知参数 $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_m$ 的极大似 然估计，

$$\text{记 } \hat{\theta} = (\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2, \dots, \hat{\theta}_m),$$

$$\begin{aligned}\hat{p}_{10} &= F_0(y_1; \hat{\theta}_1, \dots, \hat{\theta}_m) \\ \hat{p}_{i0} &= F_0(y_i; \hat{\theta}_1, \dots, \hat{\theta}_m) - F_0(y_{i-1}; \hat{\theta}_1, \dots, \hat{\theta}_m), \quad i=2, \dots, r-1 \\ \hat{p}_{r0} &= 1 - F_0(y_{r-1}; \hat{\theta}_1, \dots, \hat{\theta}_m)\end{aligned}$$

得统计量
$$\chi^2 = \sum_{i=1}^r \frac{(n_i - n\hat{p}_{i0})^2}{n\hat{p}_{i0}} \tag{3.5.4}$$

当 n 充分大时, χ^2 统计量的近似分布为

$$\chi^2(r-m-1)$$

m 为 $F_0(x)$ 中待估参数个数.

例 3.5.2 在例 1.3.2 中, 曾经从直方图上粗略地看出总体 X 服从正态分布, 现在对此组数据用 χ^2 拟合优度检验. ($\alpha=0.10$).

解 欲检验假设 $H_0: X \sim N(\mu, \sigma^2)$

先算出 H_0 成立的前提下, μ 和 σ^2 的 MLE 值,

$$\begin{aligned}\hat{\mu} &= \frac{1}{100} \sum_{i=1}^{100} x_i = 343.83, \\ \hat{\sigma}^2 &= \frac{1}{100} \sum_{i=1}^{100} (x_i - \bar{x})^2 = 4.04^2.\end{aligned}$$

把实数轴划分成若干区间, 一般要求区间的划分尽可能关于 \bar{x} 的值对称, 且注意 $n\hat{p}_{i0}$ 不要太小, 一般不小于 5,
现在, 这批数据最小 $x_{(1)}=332$, 最大 $x_{(100)}=358$,
取 $r=6$, 区间的划分及计算值如下.

组号	区 间	\hat{p}_{i0}	$n\hat{p}_{i0}$	n_i	$(n_i - n\hat{p}_{i0})^2 / n\hat{p}_{i0}$
1	$(-\infty, 337.5]$	0.0582	5.82	5	0.1155
2	$(337.5, 340.5]$	0.1479	14.79	12	0.5263
3	$(340.5, 343.5]$	0.2620	26.20	32	1.2840
4	$(343.5, 346.5]$	0.2773	27.73	30	0.4853
5	$(346.5, 349.5]$	0.1738	17.33	12	1.6654
6	$(349.5, \infty)$	0.0808	8.03	9	0.1048

$$\begin{aligned}\hat{p}_{30} &= P\{340.5 < X \leq 343.5\} \\ &= \Phi\left(\frac{343.5 - 343.83}{4.04}\right) - \Phi\left(\frac{340.5 - 343.83}{4.04}\right) \\ &= \Phi(-0.08) - \Phi(-0.82) \\ &= 0.2620\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\chi^2 &= \sum_{i=1}^6 \frac{(n_i - n\hat{p}_{i0})^2}{n\hat{p}_{i0}} = 3.8998, \\ \text{查表得 } \chi^2_{0.90}(3) &= 6.25. \quad r=6, \quad m=2, \quad \alpha=0.10,\end{aligned}$$

由于 $3.8998 < 6.25$, 因此接受 H_0 ,

即可以认为罐头内装食品净重服从正态分布.

例 3.5.3 某电话交换台, 在 100min 内记录了每分钟被呼叫的次数 x_i , 整理后其结果如下
(n_i 是出现呼叫次数 x_i 的次数)

x_i	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
n_i	0	7	12	18	17	20	13	6	3	4

问: 可以认为呼叫次数 X 的分布为泊松分布吗?

解 欲检验假设 $H_0: X \sim P(\lambda)$.

λ 未知, 在 H_0 成立的条件下, 求出 λ 的 MLE 值为

$$\hat{\lambda} = \bar{x} = \frac{1}{100}(1 \times 7 + 2 \times 12 + \cdots + 9 \times 4) = 4.33$$

算出理论概率 $\hat{p}_{i0} = \frac{\hat{\lambda}^i}{i!} e^{-\hat{\lambda}}, i=0, 1, 2, \cdots$,

进而算出 $n\hat{p}_{i0}$, 列于下表

x_i	0	1	2	3	4	5	6	7	8	≥ 9
\hat{p}_{i0}	0.013	0.057	0.123	0.178	0.193	0.167	0.121	0.074	0.040	0.034
$n\hat{p}_{i0}$	1.3	5.7	12.3	17.8	19.3	16.7	12.1	7.4	4.0	3.4

19

合并后为 $x \leq 1, x=2, \cdots, x \geq 8$, 共 8 组, 计算得

$$\begin{aligned} \chi^2 &= \sum_{i=1}^8 \frac{(n_i - n\hat{p}_{i0})^2}{n\hat{p}_{i0}} = \frac{(7-7.0)^2}{7.0} + \frac{(12-12.3)^2}{12.3} \\ &\quad + \cdots + \frac{(7-7.4)^2}{7.4} \\ &= 1.289 \end{aligned}$$

现在 $r=8, m=1$, 取 $\alpha=0.05$, 查表得 $\chi_{0.95}^2(6)=12.6$.

由于 $1.289 < 12.6$, 故接受 H_0 , 即认为 $X \sim P(\lambda)$.

20

3.5.1.2 独立性的 χ^2 检验法

假定一个二维总体 (X, Y) . 将 X 和 Y 的取值范围

分别分成 r 个和 q 个互不相交的区间 A_1, A_2, \cdots, A_r 和 B_1, B_2, \cdots, B_q .

设从总体中抽取一个容量为 n 的样本 $(x_1, y_1),$

$(x_2, y_2), \cdots, (x_n, y_n)$, n_{ij} 表示样本值中 x 落

于 A_i , 而其 y 落于 B_j 中的个数

$(i=1, 2, \cdots, r; j=1, 2, \cdots, q)$.

$$\text{记 } n_{i \cdot} \triangleq \sum_{j=1}^q n_{ij}, n_{\cdot j} \triangleq \sum_{i=1}^r n_{ij}, n = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^q n_{ij}.$$

X \ Y	Y				$n_{i \cdot}$
	B_1	B_2	\cdots	B_q	
A_1	n_{11}	n_{12}	\cdots	n_{1q}	$n_{1 \cdot}$
A_2	n_{21}	n_{22}	\cdots	n_{2q}	$n_{2 \cdot}$
\vdots	\vdots	\vdots	\cdots	\vdots	\vdots
A_r	n_{r1}	n_{r2}	\cdots	n_{rq}	$n_{r \cdot}$
$n_{\cdot j}$	$n_{\cdot 1}$	$n_{\cdot 2}$	\cdots	$n_{\cdot q}$	n

提出假设 H_0 : 总体 (X, Y) 的分量 X 和 Y 相互独立.

$$\text{记 } p_{ij} \triangleq P\{X \in A_i, Y \in B_j\},$$

$$p_{i \cdot} \triangleq P\{X \in A_i\},$$

$$p_{\cdot j} \triangleq P\{Y \in B_j\},$$

$$i=1, 2, \cdots, r; j=1, 2, \cdots, q$$

22

$$\begin{aligned} p_{i \cdot} &= \sum_{j=1}^q p_{ij} \\ p_{\cdot j} &= \sum_{i=1}^r p_{ij} \\ \sum_{i=1}^r p_{i \cdot} &= \sum_{j=1}^q p_{\cdot j} = 1 \end{aligned}$$

在 H_0 成立的条件下, 有 $p_{ij} = p_{i \cdot} p_{\cdot j}$,

即要检验 $H_0: p_{ij} = p_{i \cdot} p_{\cdot j}, i=1, 2, \cdots, r;$
 $j=1, 2, \cdots, q,$

23

在 H_0 成立的条件下, $p_{i \cdot}$ 和 $p_{\cdot j}$ 的极大似然估计分别为

$$\hat{p}_{i \cdot} = n_{i \cdot} / n, i=1, 2, \cdots, r;$$

$$\hat{p}_{\cdot j} = n_{\cdot j} / n, j=1, 2, \cdots, q$$

$$\begin{aligned} \text{统计量 } \chi^2 &= \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^q \frac{(n_{ij} - n\hat{p}_{i \cdot} \hat{p}_{\cdot j})^2}{n\hat{p}_{i \cdot} \hat{p}_{\cdot j}} \\ &= n \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^q \frac{(n_{ij} - n_{i \cdot} n_{\cdot j} / n)^2}{n_{i \cdot} n_{\cdot j}} \end{aligned}$$

当 H_0 成立时, χ^2 统计量的分布渐近于自

由度为 $(r-1)(q-1)$ 的 χ^2 分布.

$$rq - (r+q-2) - 1 = (r-1)(q-1).$$

24

设 $(X_1, Y_1), (X_2, Y_2), \dots, (X_n, Y_n)$ 为取自总体 (X, Y) 的样本，检验假设

$H_0: X \text{ 与 } Y \text{ 相互独立.}$

计算步骤如下.

(1) 将 X 和 Y 的观测值范围分别分成 r 个和 q 个互不相交的区间，这样就组成了 rq 个互不相交的矩形区域.

(2) 求出样本值落入各小矩形的实测频数.

(3) 当 H_0 成立时，构造统计量.

$$\chi^2 = n \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^q \frac{(n_{ij} - n_{i.}n_{.j}/n)^2}{n_{i.}n_{.j}}$$

当 n 充分大时， χ^2 渐近于 $\chi^2[(r-1)(q-1)]$ 分布.

在检验水平 α 下，

当 χ^2 值 $\geq \chi^2_{1-\alpha}[(r-1)(q-1)]$ 时，

拒绝 H_0 ，否则接受 H_0 .

例 3.5.4 某研究所推出一种感冒特效新药，为证明其疗效，选择 200 名患者做疗效试验，将他们分为两组，分别不服药或服药，观察 3 日后痊愈的情况，得出下列数据.

X \ Y	Y		
	痊愈者	未痊愈者	合计
未服药者	48	52	100
服药者	56	44	100
合计	104	96	200

问新药是否确有明显疗效？($\alpha=0.25$)

解 H_0 : 新药无明显疗效

每个患者考察两个指标： X 表示是否服药，
 Y 表示是否痊愈；

X 取两个“值”（即服药状况）：未服药、服药，
 Y 也取两个“值”（即痊愈状况）：痊愈、未痊愈.
新药是否有明显疗效的问题，实际上就是服不服
这种药是否影响到患者的痊愈，因而就是 X 与 Y
之间是否相互独立的问题.

X \ Y	Y		
	痊愈者	未痊愈者	合计
未服药者	48	52	100
服药者	56	44	100
合计	104	96	200

$n = 200, n_{11} = 48, n_{12} = 52, n_{21} = 56, n_{22} = 44,$
 $n_{1.} = n_{.2} = 100, n_{.1} = 104, n_{.2} = 96$

$$\chi^2 = n \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^q \frac{(n_{ij} - n_{i.}n_{.j}/n)^2}{n_{i.}n_{.j}} \approx 1.282;$$

对于 $\alpha = 0.25$ ，查表得 $\chi^2_{0.75}(1) = 1.323$ ，
由于 $1.323 > 1.282$ ，故接受 H_0 ，即认为
这种感冒新药并无明显疗效.

作业
P91: 20, 21, 23,25