

# 一文读懂 AR、MA、ARMA 中 p q d Q 统计量等知识

来源：由计量经济学服务中心编辑整理，转载请注明来源

**AC** 为序列的**自相关系数**，即  $t$  期序列与  $t-k$  期序列的相关系数；

**PAC** 为序列的**偏相关系数**，即  $t$  期序列对  $t-1, t-2, \dots, t-k$  期序列做回归时的偏回归系数。

**Q 统计量**服从卡方分布，从  $Q$  的计算公式可知， $Q$  的大小与自相关系数的大小呈正相关，因而当自相关系数越大，样本  $Q$  统计量越大，比它更大的  $Q$  统计量值越少， $P$  值越小，越能拒绝自相关系数全为 0 的原假设，**即序列存在自相关关系**。另外， $Q$  统计量还与滞后期  $K$  有关，是一个关于各期自相关系数平方的累积值。

其实，观察自相关图与偏相关图最主要的目的还是确定序列的  $ARMA(p, q)$  模型的具体形式。

当然，知道  $ARMA(p, q)$ ，对于  $ARIMA(p, d, q)$  相信你也会更清楚啦， $d$  也是到底几阶差分，若是不平稳，当然也就没有  $ARIMA$  模型了！

第一，自回归过程与移动平均过程。自回归由序列的滞后变量的线性组合以及白噪声（符合 0 均值固定方差的随机干扰项）相加而成，移动平均过程为白噪声的线性组合构成；

第二，拖尾和截尾。前者指  $AC$  或者  $PAC$  呈几何衰减（指数式衰减或者正弦式衰减），后者指  $AC$  或者  $PAC$  在某一阶之前明显不为 0，之后突然接近或者等于 0。

其实，从字面上也很好理解，拖尾就是拖拖拉拉，截尾就是抽刀断水。

怎么看拖尾，截尾呢，小编随后为您准备了干货分享，当然是管学会的！

其次是对 ARMA 模型的分解。

AR(p)模型，p 看什么呢，ar 需要看 PACF，所以是第二列的图了；

MA(q) 模型，q 看什么呢，ma 需要看 ACF，所以是第一列的图了

若是存在截尾或者拖尾中的一个，模型就是 AR(p)与 MA(q)中选择，若是存在一阶或者大于一阶的截尾和拖尾，那就 ARMA 模型啦！

从自相关函数 ACF 来看，在自回归方程的基础上可以很简单地构造自相关系数，最后发现自相关系数等于  $w^k$  ( $w$  为自回归系数)，对于平稳时间序列（注意这一前提条件，如果放开这一条件图形将会很难识别）， $|w| < 1$ ，所以当  $w > 0$  时，ACF 呈现为指数式衰减至 0。当  $w < 0$  时，ACF 则正负交替呈指数衰减至 0，整体表现则是正弦式衰减；从偏相关函数 PACF 来看，这就相当明显了，因为 PACF 与自回归方程的形式完全一样，只是自回归方程只有滞后  $p$  期，而 PACF 则有更多的滞后项。于是乎，很明显，当  $k \leq p$ ，偏相关系数不等于 0，当  $k > p$ ，偏相关系数等于 0，明显呈现出截尾现象。

MA(q) 模型，从自相关函数 ACF 来看，在移动平均方程的基础上也可以很简单地构造自相关系数，这时候的自相关函数为分段函数，当  $k \leq q$ ，偏相关系数不等于 0，当  $k > q$ ，偏相关系数等于 0，明显呈现出截尾现象；从偏相关函数 PACF 来看，任何一个可逆的 MA(q) 过程都可以转换成一个无限阶、系数按几何衰减的 AR 过程（将白噪声替换为序列的滞后形式即可），呈现拖尾现象。与 AR(p) 不同的是，当  $v > 0$  ( $v$  为移动平均系数) 时，PACF 呈现为交替式正弦衰减。当  $v < 0$  时，PACF 则呈指数衰减至 0。ARMA(p, q) 模型则是两者的结合，实际判别 p、q 值时还是比较依赖经验的。

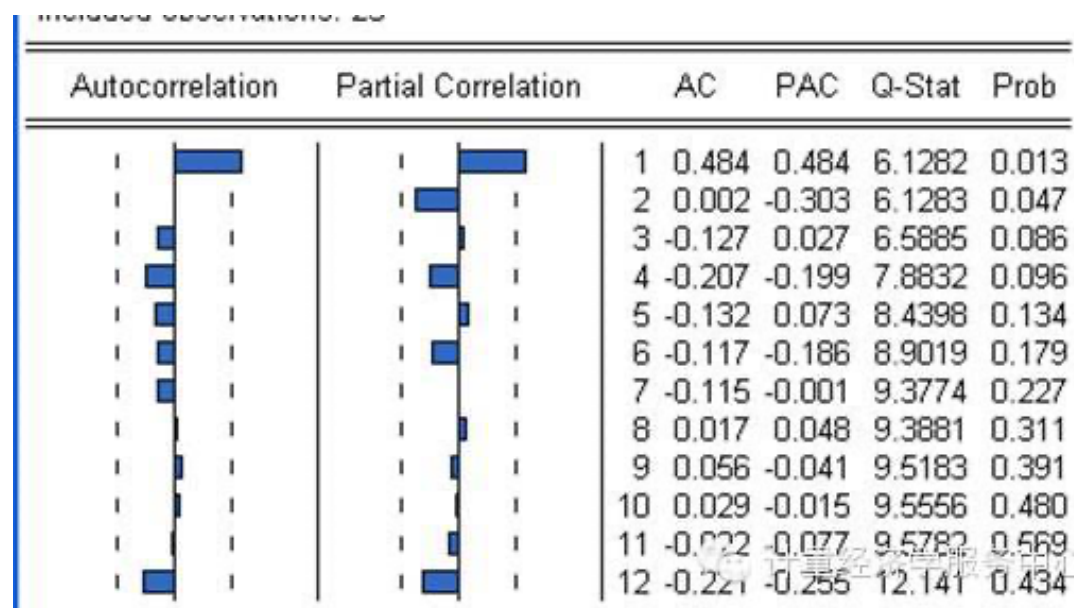
$ARMA(0, q) = MA(q)$ ,  $ARMA(p, 0) = AR(p)$ , 因此,  $MA(q)$  和  $AR(p)$  可以分别看作

$ARMA(p, q)$ , 当  $p=0$  和  $q=0$  时的特例

在实际应用中, 用  $ARMA(p, q)$  拟合实际数据时所需阶数较低,  $p$  和  $q$  的数值很少超过 2。因此,  $ARMA$  模型 在预测中具有很大的实用价值!

简约原则是什么呢?

就是前面都先截尾了, 过了几阶又拖尾, 依照前面小阶数的来看!



上面图很简单的看  $p=1, q=1$

## ARMA模型相关性特征

模型	自相关系数	偏自相关系数
AR(P)	拖尾	P阶截尾
MA(q)	q阶截尾	拖尾
ARMA(p,q)	拖尾	拖尾