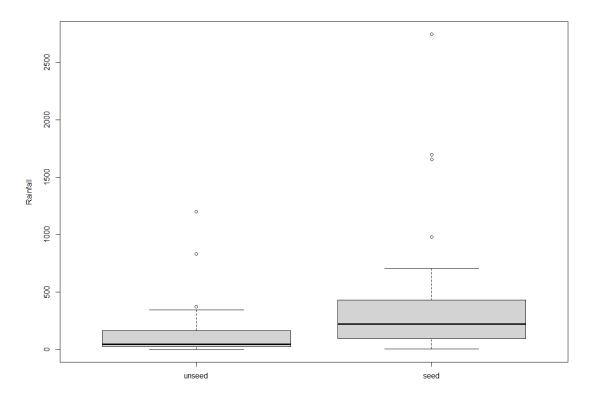
PS3 REPORTS

12032382 庄巩发

PS3 1

读取 unseed 和 seed 时候降雨量的两组数据,并将其并排画为箱型图。如图所示 Unseeded Days 中降水量整体偏小,降水量离散程度小; Seeded Days 中降水量整体有所升高,四分位间距较开,数据离散程度大。



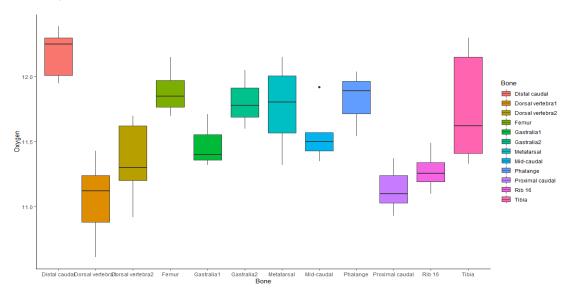
由于需要判断 seed 对于降水量是否有影响,且每个独立样本数目小于 30,这里采用 t 检验的方式对两组数据进行均值检验。从结果上看,p-value > 0.05,表明两者均值差异不显著,即在该实验中无法确切的证明 seeding 对于降水量有影响。

> t.test(Rainfall_unseed, Rainfall_seed)

Welch Two Sample t-test

PS3 2

先对单个霸王龙骨架的 12 个骨骼样本中每个骨骼的磷酸盐中氧同位素组成的一些测量结果 绘制分布图。



anova 分析多组数据进行均值检验。首先将数据写入 csv 表格中,再进行 anova 方差分析,结果:

从 anova 的结果来看,Pr(>F) < 0.05,可以认为霸王龙的骨骼样品含氧量存在差异,霸王龙不是温血动物。

PS3 3

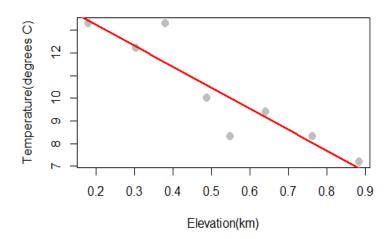
此处认为"怀孕"这个因素是烟雾弹, 忽略不计, 将数据分为"素食"与"非素食"两组。进行 anova 分析。结果如下

从 anova 的结果来看,Pr(>F) > 0.05,可以认为怀孕非素食主义者和怀孕素食主义者的女性体内 Zn 含量无明显差异。

PS3 4

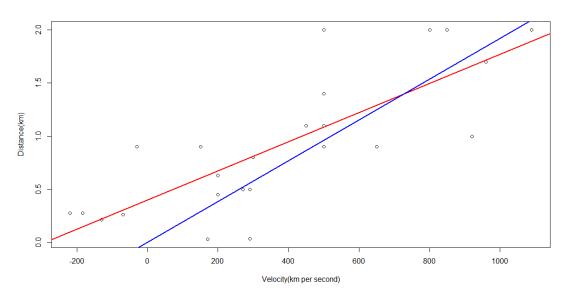
导入数据,同时将高度单位转换为 km, 绘制 Elevation(km)和 Temperature(degrees C)散点

图, 然后使用 Im()和 abline()拟合回归曲线。



PS3 5

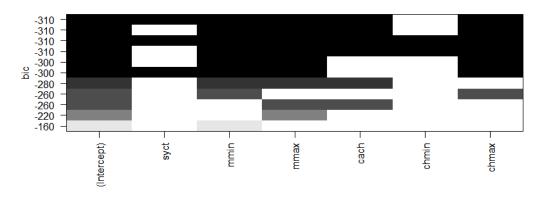
将数据写入 csv 表格中,读取 distance 和 velocity 两项数据,制作一个散点图,以距离为 Y 轴,以衰退速度为 X 轴。两者大致成正相关。在散点图中添加一条简单的线性回归线。



按照宇宙大爆炸理论,所有的星云都是从单一爆炸点向外逃逸不存在初始距离,截距应该 0;星云逃逸的时间即为宇宙的年龄,即星云逃逸距离(Distance)/速率(Velocity)。 数据的获取过程会产生误差,好的测量方法能够获得更精确的数据,通过这些数据建立更接近真实值的模型估算宇宙的年龄。

PS3 6

写入 cpus 数据, 使用 sample 函数将其划分为 80%的训练集和 20%的测试集, 使用 regsubsets 函数进行全子集回归,绘制出 bic 图,syct+mmin+mmax+cach+chmax 作为影响因子时, bic 结果最小,将他们作为影响因子用于回归拟合



没有变量 chmin 时 bic 值最小,可以得到最佳回归模型。将最佳回归模型应用于测试集,计算出测试值和真实值之间的偏差:

> mean(perf_predict) - mean(cpus_test\$mean_perf)
[1] -14.87073

PS3 7

福布斯关于阿尔卑斯山沸点的数据,一个数据框架,包含 17 个水的沸点和以英寸汞柱为单

```
> t.test(forbes$pres, forbes$bp)
        Welch Two Sample t-test
data: forbes$pres and forbes$bp
t = -112.78, df = 24.18, p-value < 2.2e-16
alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
95 percent confidence interval:
 -181.1483 -174.6400
sample estimates:
mean of x mean of y
 25.05882 202.95294
用 ANOVA 和线性拟合分析的船舶事故的发生和船舶的种类之间的关系
> anova_one_way <- aov(incidents ~ type, data = SH)
> summary(anova_one_way)
            Df Sum Sq Mean Sq F value Pr(>F)
                5235 1308.8 13.11 1.26e-06 ***
type
            35
                3494
Residuals
                        99.8
Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
> summary(model2)
lm(formula = incidents ~ type + year + period + type:year, data = ships)
Residuals:
   Min
           10 Median
                           3Q
                                 мах
-19.950 -2.562 -0.075 1.712 23.200
coefficients:
           Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
(Intercept) -46.0500 39.4232 -1.168 0.252283
                              3.752 0.000782 ***
          198.5000
                      52.9098
typeB
                              0.516 0.609786
                     52.9098
typeC
           27.3000
           13.7500
                     52.9098 0.260 0.796796
typeD
           28.4500
                     52.9098 0.538 0.594882
typeE
year
           0.5000
                      0.5524 0.905 0.372827
period
           0.2600
                     0.1841 1.412 0.168566
typeB:year -2.5500
                     0.7812 -3.264 0.002814 **
typeC:year -0.4600
                     0.7812 -0.589 0.560517
                     0.7812 -0.320 0.751239
typeD:year -0.2500
typeE:year -0.4400
                       0.7812 -0.563 0.577591
signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
Residual standard error: 8.734 on 29 degrees of freedom
Multiple R-squared: 0.7466, Adjusted R-squared: 0.6592
F-statistic: 8.544 on 10 and 29 DF, p-value: 2.655e-06
```

结果证明船舶事故的发生和船舶的种类存在关系