

# Introduction

ggplot2采用了图层的设计方式，你可以从原始的图层开始，首先绘制原始数据，然后不断地添加图形注释和统计汇总结果

## qplot

```
qplot(carat, price, data=diamonds, alpha=1/(1/10))
```

alpha取值从0(完全透明)到1(完全不透明)

使用l()来设置图形属性, **colour=l("red")**, **size=l(2)**

二维分布:

geom="point"绘制散点图, 当指定x和y时qplot的默认设置

geom="smooth"将拟合一条平滑曲线, 并将曲线和标准误差展示在图中

geom="boxplot"绘制箱线图, 用以概括一系列点的分布情况

geom="path"和geom="line"可以在数据点之间绘制连线, 探索时间和其他变量之间关系

一维分布:

连续变量, **geom="histogram"**绘制直方图, **geom="freqpoly"**绘制频率多边形, **geom="density"**绘制密度曲线, 当仅有x参数时, 默认为直方图

离散变量, **geom="bar"**绘制条形图, 没有binwidth参数, histogram有

使用smooth添加平滑曲线, se=F,取消标准误差, method="loess"选择平滑器; 当n较小时, 默认"loess", 使用局部回归的方法; 通过span来控制平滑程度, 范围从0(很不平滑)到1(很平滑)

```
qplot(carat, price, data=dsmall, geom=c("point","smooth"),span=0.2)
```

method="gam",formula=y~s(x)调用mgcv包拟合广义可加模型

```
library(mgcv); qplot(carat, price, data=dsmall,  
geom=c("point","smooth"),method="gam",formula=y~s(x))
```

**method="lm"**, 拟合线性模型。默认条件拟合一条直线, 通过指定formula=y~poly(x,2) 拟合一个二次多项式或加载splines包以使用自然样条:formula=y~ns(x,2)

method="rlm", 与lm类似, 但是采用了一种更稳定的拟合算法, 使得结果对异常值不太敏感。

抖动图: **qplot(color, price/carat, data=diamonds, geom="jitter", alpha=1/(1/5))**

箱线图: **qplot(color, carat/price, data=diamonds, geom="boxplot",color=color)**

直方图: **qplot(carat,data=diamonds, geom="histogram", fill=color, binwidth=0.3, xlim=c(0,3))**

密度图: **qplot(carat, data=diamonds, geom="density", colour=color)**

当一个分类变量被映射到某个图形属性上, 几何对象会自动按这个变量进行拆分

**直方图:** `qplot(color, data=diamonds, geom="bar", weight=carat) + scale_y_continuous("carat")` 使用 `weight=carat` 进行加权

线条图和路径图常用于可视化时间序列数据，线条图将点从左到右进行连接，而路径图则按照点在数据集中的顺序对其进行连接(线条图就等价于将数据按照x取值进行排序，然后绘制路径图)

```
qplot(date, unemploy/pop, data=economics, geom="line")
```

```
year <- function(x)as.POSIXlt(x)$year + 1900
```

```
qplot(unemploy/pop, uempmed, data=economics, geom="path", colour=year(date))
```

**分面:** 将数据分割成若干子集，然后创建一个图形矩阵，将每一个子集绘制到图形矩阵的窗格中

**row\_var ~ col\_var; .~row\_var** 创建单列多行的图形矩阵; **..density..** 映射密度而不是频数到y轴

```
qplot(carat, data=diamonds, facets=color~., geom="histogram", binwidth=0.1, xlim=c(0,3))
```

```
qplot(carat,..density.., data=diamonds, facets=color~., geom="histogram", binwidth=0.1, xlim=c(0,3))
```

**xlim,ylim:** 设置x轴和y轴的显示区间

**log:** 对坐标轴取对数, `log="x"`, `log="xy"`

**main:** 图形的主标题, `main="plot title"`

**xlab,ylab:** 设置x轴和y轴的标签文字，和主标题一样，这两个参数的取值可以是字符串或数学表达式

**aes(横坐标, 纵坐标, 大小, 颜色, 形状),** 同时图形属性也意味着分组

**点(point), 线(lines), 条(bar)**都是几何对象的具体形式，被称作**geom**，几何对象决定了图形的**"类型"(type)**

```
ggplot(mpg,aes(displ,hwy,color=factor(cyl)))+geom_point()+geom_smooth(method="lm")
```

**ggplot2**的图形语法通过一种非常简单直接的方法编码到R的数据结构中，一个图形对象就是一个包含数据，映射(默认的图形属性映射), 图层，标度，坐标和分面的列表, `print()`函数将其呈现到屏幕上;

`ggsave()`函数将其保存到磁盘; `summary()`简单查看它的结构; 使用`save()`函数把它的缓存副本保存到磁盘, 这样可以保存一个图形对象的完整副本，你可以调用`load()`函数来重现该图。

```
save(p, file="plot.rdata"); load("plot.rdata"); ggsave("plot.png", with=5, height=5)
```

**ggsave():** `path`设定图形存储的路径, 它会根据文件扩展名自动选择正确的图形设备; 三个控制输出尺寸的参数, 若空白, 则使用当前屏幕图形设备尺寸, `width`和`height`设置绝对尺寸大小, `scale`设置图像相对屏幕展示的尺寸; 对于光栅图形, `dpi`参数控制图形的分辨率, 默认值为**300**, 适合大部分打印设备, 修改为**600**用于高分辨率输出

---

数据，必须是一个数据框(**data frame**); 一组图像映射; 几何对象, 统计变换, 对原数据做一些有用的统计变换; 位置调整, 通过元素位置来避免图形重合

**%+%:** 添加新的数据集以代替原来的数据集

```
p <- ggplot(mtcars, aes(mpg, wt, colour=cyl))+geom_point()
```

```
mtcars <- transform(mtcars, mpg=mpg^2)
```

p %>% mtcars

**aes()**函数里的变量都必须包含于默认数据集或者图层数据集中，这是保证ggplot2对象都是自含型的重要方式之一，方便存储和重复使用; **aes()**可以对图层进行添加, 修改和删除默认映射

aes(colour=cyl) aes(mpg, wt, colour=cyl) 添加

aes(y=disp) aes(mpg, disp) 修改

aes(y=NULL) aes(mpg) 删除

可在图层的参数中将图像属性设置为单一值(colour="red")

**p + geom\_point(colour="darkblue")**将点颜色设置为深蓝色

p + geom\_point(aes(colour="darkblue"))这里将colour映射到"darkblue"颜色，实际上先创建了一个只含有"darkblue"字符的变量, 然后将colour映射到这个新变量, 又因为data中没有这个object, 则将其看作普通字符串，使用默认的颜色标度进行标度转换，结果得到粉红色的点和图例

**分组(group):** 图中所有离散型变量的交互作用被设为分组的默认值

ggplot(Oxboys, aes(age, height, group=Subject))+geom\_line() 未分组等价于group=1

**修改默认分组**，如果图像中含有离散型变量，可以采用绘制交互作用图, 轮廓图以及平行坐标图时采用策略绘制连接所有分组的线条

boysbox <- ggplot(Oxboys, aes(Occasion, height))+geom\_boxplot(), 此时Occasion是一个离散型变量，所以默认分组就是Occasion，可使用aes(group=Subject)修改第一层默认分组

boysbox + geom\_line(aes(group=Subject), colour="#3366FF") or

boysbox + geom\_line(aes(group=Subject), color=Subject))

**几何图形对象, 简称geom**，它执行着图层的实际渲染, 控制着生成的图像类型, 每个几何对象都有一组它能识别的图形属性和一组绘图所需的值，例如一个点含有的颜色, 大小和形状等图形属性, 以及x和y位置坐标。

aline 线, 由斜率和截距决定geom\_abline(slope, intercept, na.rm = FALSE, show.legend = NA);  
aes(colour, linetype, size)

hline 水平线geom\_hline( yintercept, na.rm = FALSE, show.legend = NA); aes(colour, linetype, size)

jitter 给点添加扰动，减轻图形重叠问题shortcut: geom\_point(position="jitter"); aes(colour, fill, shape, size, x, y)

quantile 添加分位回归线geom\_quantile(); aes(colour, linetype, size, weight, x, y)

smooth 添加光滑的条件均值

vline 竖直线geom\_vline(xintercept, na.rm=FALSE, show.legend=NA); aes(colour, linetype, size)

**统计变换, stat**, 即对数据进行统计变换, 它通常以某种方式对数据信息进行汇总: count, density, x

ggplot(diamonds, aes(carat))+stat\_bin(aes(y..count.., color=cut), binwidth=0.1, geom="line", position="jitter")

count, 每个组里观测值的数目

density, 每个组里观测值的密度(占整体的百分数/组宽), 基本相当于count除以count的总数

x, 组的中心位置

这些生成变量(generated variable)可以被直接调用, 例如直方图默认条形高度为观测值的count, 可以使用density来代替

```
ggplot(diamonds, aes(carat))+geom_histogram(aes(y=..density..), binwidth=0.1)
```

```
ggplot(diamonds, aes(carat))+geom_histogram()+stat_bin(aes(y=..count..), binwidth=0.1)
```

生成变量的名字必须用..围起来, 这样可以防止原数据中的变量和生成变量重名时造成混淆, 并且以后处理代码时, 可以很清晰得分辨出哪些变量是由统计变换生成的

dodge 避免重叠, 并排放置

fill 堆叠图形元素并将高度标准化为1

jitter 给点添加扰动避免重合

stack 将图形元素堆叠起来

```
ggplot(diamonds, aes(clarity))+geom_bar(aes(fill=cut),position="stack")
```

```
ggplot(diamonds, aes(clarity))+geom_bar(aes(fill=cut),position="dodge")
```

```
ggplot(diamonds,aes(clarity))+geom_bar(aes(fill=cut))
```

**p63右图无法绘制**

---

二维几何对象, x和y是两种不可或缺的图形属性, 同时可以接受colour和size图形属性, 针对填充型几何对象(条形, 瓦片(tile)和多边形)还可以接受fill图形属性, 点使用shape图形属性, 线和路径接受linetype图形属性, geom\_text()可在指定点处添加标签, 它是几何对象中唯一一个需要额外图形属性的: 它需要制定label参数, 还可以设置hjust和vjust控制文本的纵横位置, 使用angle来控制文本的旋转。

```
geom_boxplot=stat_boxplot + geom_boxplot
```

箱线图对连续变量取条件, 先对数据预先巧妙封箱(binning)处理:

```
library(plyr); qplot(carat, depth, data=diamonds, geom="boxplot", group=round_any(carat, 0.1, floor), xlim=c(0,3))
```

**group=round\_any(carat, 0.1, floor)**来获得对变量carat以0.1个单位为大小封箱后的箱线图

geom\_jitter=position\_jitter + geom\_point: 通过在离散型分布上添加随机噪音以避免遮盖绘制问题

```
qplot(class, dev, data=mpg, geom="jitter")
```

geom\_density=stat\_density + geom\_area: 基于核平滑方法进行平滑后得到的频率多边形

```
qplot(depth, data=diamonds, geom="density", xlim=c(54,70))
```

添加图形注解有两种基本的方式: 逐个添加或批量添加

```
unemp <- qplot(date, unemploye, data=economics, geom="line", xlab="", ylab="No. unemployed(1000s)")
```

```
unemp + geom_vline(aes(xintercept=as.numeric(start)), data=presidential)
```

```
unemp + geom_rect(aes(NULL, NULL, xmin=start, xmax=end, fill=party), ymin=yrng[1],
ymax=yrng[2], data=presidential, alpha=0.2) + scale_fill_manual(values=c("blue","red"))
```

**geom\_text:** 可添加文字叙述或为点添加标签

**geom\_vline, geom\_hline:** 向图形添加垂直线或水平线

**geom\_abline:** 向图形添加任意斜率和截距的直线

**geom\_rect:** 可强调图形中感兴趣的矩形区域, 拥有xmin, xmax, ymin和ymax几种图形属性

**geom\_line, geom\_path, geom\_segment:** 添加直线, 因此这些几何对象都有一个arrow参数, 可以用来在线上放置一个箭头, 使用arrow()函数绘制箭头, 它拥有angle, length, ends和type几个参数

**含权数据:** 打个比方说, 一事情, 你给它打100分, 你的老板给它打60分, 如果平均, 则是 $(100+60)/2=80$ 分。但因为老板说的话分量比你重, 假如老板的权重是2, 你是1, 这时求平均值就是加权平均了, 结果是 $(100 \times 1 + 60 \times 2)/(1+2)=73.3$ 分, 显然向你的老板那里倾斜了。假如老板权重是3, 你的权重是1, 结果是 $(100 \times 1 + 60 \times 3)/(1+3) = 70$ 。这就是根据权重的不同进行的平均数的计算, 所以又叫加权平均数

权重变量的不同将极大地影响图形内容以及观察结论, 有两种可以用于表现权重的可调图形属性。首先, 对于线和点这类简单点几何对象, 我们可以根据点点数量调整图形属性size来改变点的大小:

```
qplot(percwhite, percbelowpoverty, data=midwest,
size=poptotal/1e6)+scale_size_area("Pupulation\n(millinons)", breaks=c(0.5, 1, 2, 4))
```

```
qplot(percwhite, percbelowpoverty, data=midwest, size=area)+scale_size_area()
```

对于更复杂的, 涉及到统计变换的情况, 我们通过修改weight图形属性来表现权重:

```
lm_samoth <- geom_smooth(method=lm, size=1)
```

```
qplot(percwhite, percbelowpoverty, data=midwest) + lm_smooth
```

```
qplot(percwhite, percbelowpovety, data=midwest, weight=popdensity, size=popdensity) +
lm_smooth
```

```
qplot(percbelowpoverty, data=midwest, weight=poptotal, binwidth=1) + ylab("population")
```

---

**标度(scale)**控制着数据到图形属性的映射, 将我们的数据转化视觉上可感知的东西: 大小, 颜色, 位置或形状。同时也提供了读图时所使用的工具: 坐标轴和图例, 更准确地说, 每一个标度都是从数据空间的某个区域(标度的定义域)到图形属性空间的某个区域(标度的值域)的一个函数。

标度的种类依赖于变量的类型: 标度可为连续型(变量为数值时)或离散型(变量为因子, 逻辑值, 字符时)

标度构建器(scale constructor)都拥有一套通用的命名方案, 它们以scale\_开头, 接下来时图形属性的名称(colour\_, shape\_, x\_), 最后以标度的名称结尾(gradient, hue, manual)

```
p + scale_colour_hue()
```

```
p + scale_colour_brewer(palette="Set1")
```

```
p + scale_colour_hue("What does\n it eat?")
```

```
p + scale_colour_gradient(low="green", high="red",breaks=c(0,1))
```

```
breaks=c("herbi","carni","omni",NA),labels=c("plants","meat","both","Don't know"))
```

## 标量通用参数

**name:** 设置坐标轴或图例上出现的标签, 使用三个辅助函数`xlab()`, `ylab()`, `labs()`减少部分键入

```
p + scale_x_continuous("City mpg")
```

```
p + xlab("City mpg")
```

```
p + ylab("Highway mpg")
```

```
p + labs(x="City mpg", y="Highway", colour="Displacement")
```

```
p + xlab(expression(frac(miles, gallon)))
```

**limits:** 固定标度的定义域: 连续型标度接受一个长度为2的数值型向量; 离散型标度接受一个字符型向量, 一旦设定了limits, 数据将不再进行任何训练, 任何不在此标度定义域内的值将被丢弃

**breaks和labels:** breaks控制着显示在坐标轴或图例上的值, 即, 坐标轴上应该显示哪些刻度线的值, 或一个连续型标度在一个图例中将被如何分段. labels指定了应在断点处显示的标签. 若设置了labels, 则必须同时指定breaks, 只有这样, 这两个参数才能被正确匹配. breaks影响显示在坐标轴和图例上的元素, 而limits影响显示在图形上的元素.

```
p + scale_x_continuous(breaks=c(5.5, 6.5), labels=c("tag_a", "tag_b"))
```

**位置标度:** `xlim(10, 20)`, 一个从10到20的连续型标度; `ylim(20, 10)`, 一个从20到10的反转后连续型标度 (图像也会发生反转); `xlim("a", "b", "c")`, 一个离散型标度; `xlim(as.Date(c("2008-05-01", "2008-08-01")))`, 一个从2008年5月1日到8月1日的日期型标度

**连续型:** `scale_x_continuous`和`scale_y_continuous`, 它们均将数据映射到x轴和y轴, 最有趣的变式是通过变换来生成的, 每个连续型标度均可接受一个trans参数, 允许指定若干种线性或非线性的变换

`scale_x_log10()`和`scale_x_continuous(trans="log10")`等价

**log10(x)和scale\_x\_log10(),** 在绘图区域生成完全相同的结果, 但坐标轴和刻度标签却是不同的, **log10(x)**为转换后值, **scale\_x\_log10()**为转换前值

**日期和时间:** `as.Date()`, `as.POSIXct()`

三个参数可选, major, minor, format. major="2 weeks"将在每隔2周的位置放置一个主刻度. format指定了刻度标签的格式, 14/10/1979的形式显示, 需使用字符串"%d/%m/%y"

**自动选择颜色离散型标度:**

```
point + scale_colour_brewer(palette="Set1")
```

```
point + scale_colour_brewer(palette="Set2")
```

```
point + scale_colour_brewer(palette="Pastel1")
```

**手动离散型标度:**

```
scale_shape_manual(); scale_linetype_manual(); scale_colour_manual()
```

```
scale_colour_manual(values=c("red", "orange", "yellow", "green", "blue"))
```

自动填充

```
colours <- c(carni="red", "NA"="orange", insecti="yellow", herbi="green", omni="blue");  
scale_colour_manual(values=colours)
```

指定填充

```
ggplot(huron, aes(year)) + geom_line(aes(y=level-5, colour="below")) +  
geom_line(aes(y=level+5, colour="above")) + scale_colour_manual("Direction",  
values=c("below"="blue", "above"="red")) 这里对应aes(color=group)要指定!!!
```

---

**ggplot2**提供两种分面类型: 网格型(**facet\_grid**)和封装型(**facet\_wrap**). 网格分面生成一个2维的面板网格, 面板的行与列通过变量来定义; 封装分面则先生成一个1维的面板条块, 然后再封装到2维中

qplot()中也可以选择分面系统. 2维分面(x~y)使用**facet\_grid**, 1维分面(~x)使用**facet\_wrap**

```
mpg2 <- subset(mpg, cyl != 5 && drv %in% c("4", "f"))
```

"**. ~ a**": 一行多列

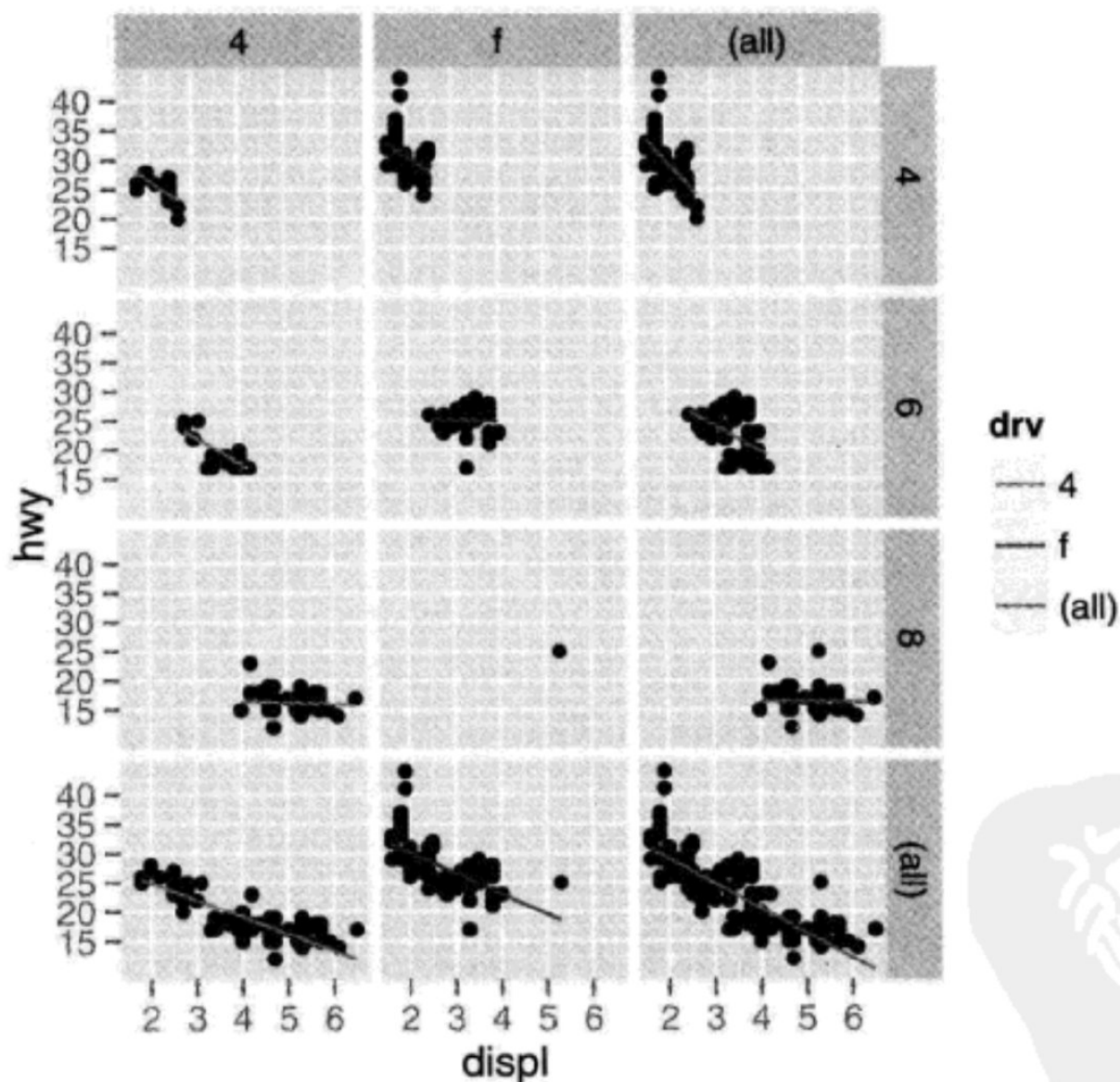
"**b ~ .**": 一列多行

"**a ~ b**": 多行多列, 通常将因子水平数目最大的变量按列排放, 这样充分利用屏幕的宽高比

"**. ~ a+b ; a+b ~ .**": 多个变量的多个水平在行或着列上(或者同时), 不太实用

边际图就好比创建一个列联表, 列联表可展示每个单元格的值以及边际和(一个行或列的总和), 可以使用参数**margins**来绘制边际图: 设定**margins=TRUE**可展示所有边际图, **margins=c("sex", "age")**列出要展示的边际图的变量名称, 另外使用**grand\_row**或**grand\_col**来分别生成所有行或列的边际图

```
facet_grid(cyl ~ drv, margins=T)
```



**facet\_wrap**, 先生成一个长的面板条块(由任意数目的变量生成), 然后将它封装在2维中: 分面变量的设置形式为~a+b+c, facet\_wrap默认把图形面板尽可能摆成方形, 且更偏好于宽扁型的矩形. 可以通过设置 ncol,nrow来更新默认设置.

```
facet_wrap(~decade, ncol=6)
```

对于以上两种分面, 可以调整参数**scales**来控制面板的位置标度是相同(固定)还是允许变化(自由):

scales="fixed": x和y的标度在所有面板中都相同

scales="free": x和y的标度在每个面板都可以变化

scales="free\_x": x的标度可变, y的尺度固定

scales="free\_y": y的标度可变, x的尺度固定

```
facet_wrap(~cyl, scales="free")
```

**facet\_grid**还有一个额外的参数**space**, 值可为"free"或"fixed", 当space设定为free时, 每列(行)的宽度(高度)与该列(行)的标度范围成比例



`reorder()`可使模型(model)和生厂商(manufacturer)按照城市有油耗(cty)重新排序, 第一个变量为分类变量, 第二个变量为数值变量

或者通过factor设定levels来在坐标轴排序

```
mpg3 <- within(mpg2, { model <- reorder(model, cty)
```

```
manufacturer <- reorder(manufacturer, -cty)})
```

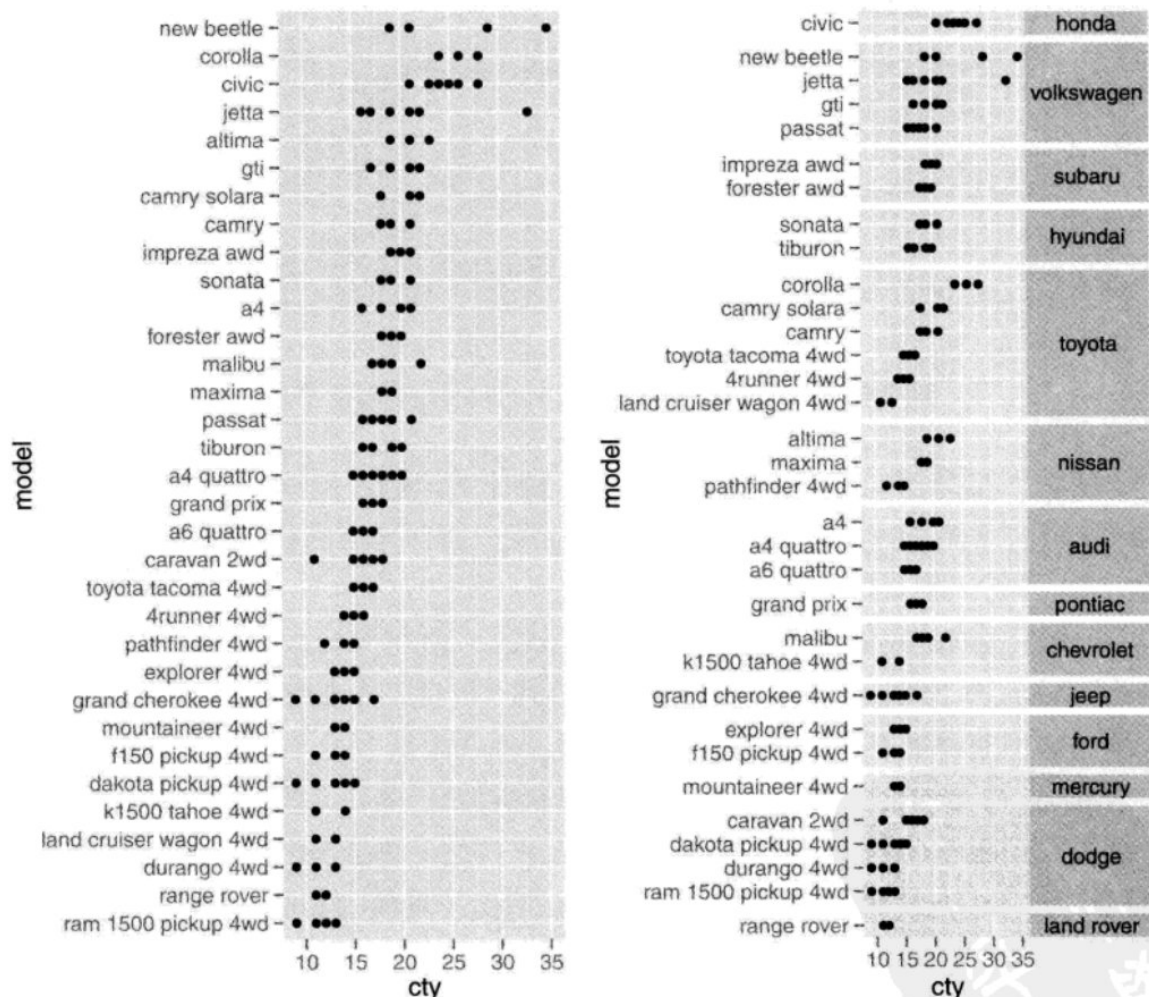


图 7.6 每种小汽车的城市油耗英里数的点图。(左) 车类型按 mpg 均值排序, (右) 使用 `scales = "free_y"` 和 `space = "free"`, 按生产商进行分面。 `strip.text.y` 主题设置用来旋转分面标签。

对连续变量进行分面,首先需要将其变换成离散型: 将数据分为n个长度相同的部分, 用`cut_interval(x, n=10)`控制划分数目, 或用`cut_interval(x, length=1)`控制每个部分的长度

```
mpg2$disp_ww <- cut_inteval(mpg2$displ, length=1)
```

```
qplot(cty, hwy, data=mpg2) + labs(x=NULL, y=NULL) + facet_wrap(~disp_ww, nrow=1)
```

内置主题有两种, 默认的`theme_gray()`使用淡灰色背景和白色网格线; 另一个固定主题`theme_bw()`为传统的白色背景和深灰色的网格线: 两个主题都是有唯一的参数`base_size`来控制基础字体的大小, 基础字体大小指的是轴标题的大小, 图形标题比它大20%, 轴须标签比它小20%。

**全局性设置:** `theme_set(theme_gray())`或`theme_set(theme_bw())`, `theme_set()`返回先前的主题, 可储存以备后用

**局部性设置:** 只改变单个图形的主题, `qplot(...)+theme_gray()`, 局部设置将会覆盖默认的全局性设置

```
theme_set(theme_bw())
```

```
qplot(rating, data=movies, binwidth=1)+theme_set(theme_bw())
```

主题由控制图形外观的多个元素组成, 有三个元素含有x和y的设置: **axis.text**, **axis.title**和**strip.text**. 通过对水平和竖直方向元素的不同设置, 我们可控制不同方向的文本外观, 这些控制元素外观的函数被称为元素函数

**element\_text()**绘制标签和标题, 可控制字体的**family**, **face**, **colour**, **size**, **hjust**, **vjust**, **angle**, **lineheight**

```
hgramt <- hgram + labs(title="This is a histogram")
```

```
hgramt + theme(plot.title=element_text(size=20, colour="red", hjust=0, face="bold", angle=180))
```

改变图形标题外观

**element\_line()**绘制线条或线段, 该元素函数可控制**colour**, **size**, **linetype**

```
hgram + theme(panel.grid.major=element_line(colour="red", size=2, linetype="dotted"))
```

```
hgram + theme(axis.line=element_line(colour="red", size=0.5, linetype="dashed"))
```

改变图形中线条或线段的外观

eg.

```
ggplot(mpg,aes(manufacturer,displ))+geom_point(position="jitter")+geom_boxplot(alpha=1/100)+theme(axis.text.x=element_text(angle=90, hjust=1))
```

旋转x坐标标签值

**element\_rect()**绘制主要背景使用的矩形, 可以控制填充颜色(**fill**)和边界的**colour**, **size**, **linetype**

```
hgram + theme(plot.background=element_rect())
```

```
hgram + theme(plot.background=element_rect(colour="red", size=2, fill="grey80", linetype="dotted"))
```

改变图形和面板背景的外观

**element\_blank()**表示空主题, 即对元素部分配相应的绘图空间, 该函数可删去我们不感兴趣的绘图元素, 使用之前的**colour=NA**, **fill=NA**让某些元素不可见, 可达到相同的效果, 但仍占绘图空间

```
hgramt + theme(panel.grid.minor=element_blank(), panel.grid.major=element_blank(),  
panle.background=element_blank(), axis.title.x=element_blank(), axis.title.y=element_blank(),  
axis.line=element_blank())
```

```
hgramt + theme(element_blank())
```

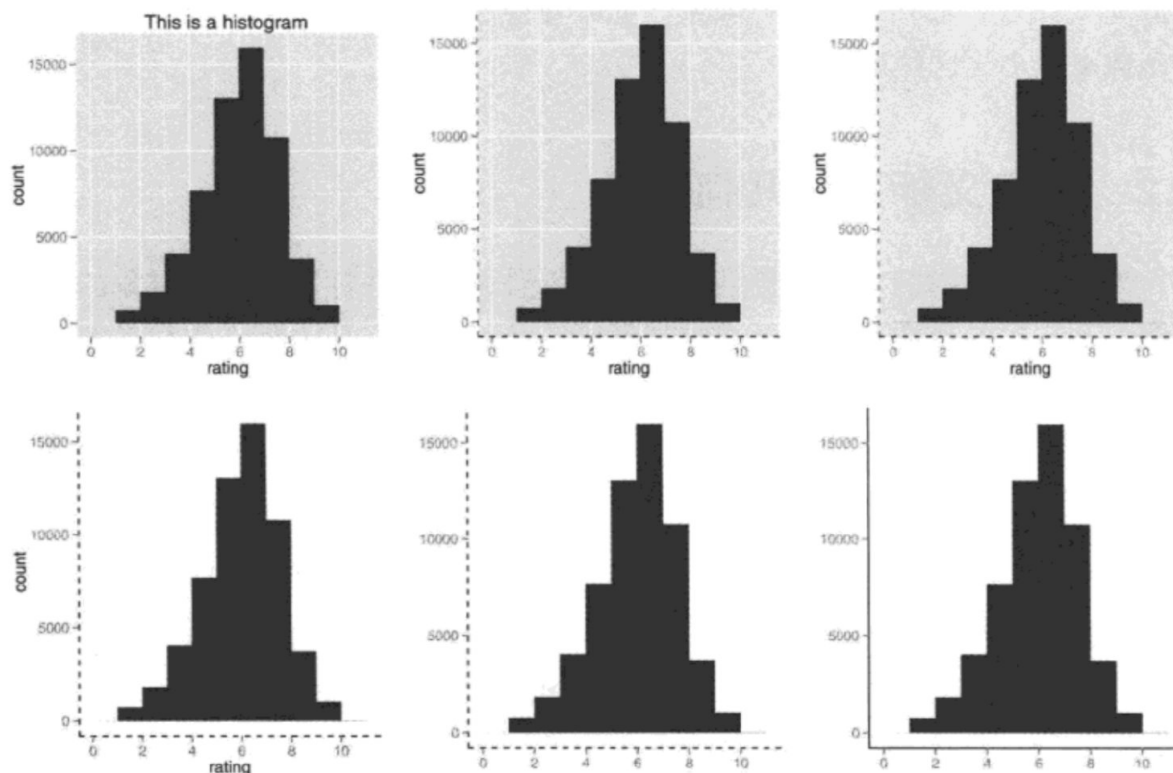


图 8.5 使用 `element_blank()` 逐步从图中删除非数据元素。

使用 `theme_get()` 可得到当前主题的设置, `theme()` 可在一副图中对某些元素进行局部性修改, `theme_update()` 可为后面图形的绘制进行全局性地修改

一页多图, 其关键概念是视图窗口(**viewport**): 显示设备的一个矩形子区域, 默认的视图窗口是占据了整个绘图区域, 通过设置视图窗口, 可任意安排多幅图形的位置

**viewport()** 函数可创建视图窗口, 参数 `x,y` 表示子图位置, `width,height` 表示窗口大小, 同时可以采用 `unit(2, "cm")` 或 `unit(1, "inch")` 这样的绝对单位控制窗口大小

```
library(grid)
```

```
b <- qplot(uempmed, unemploy, data=economics) + geom_smooth(se=F)
```

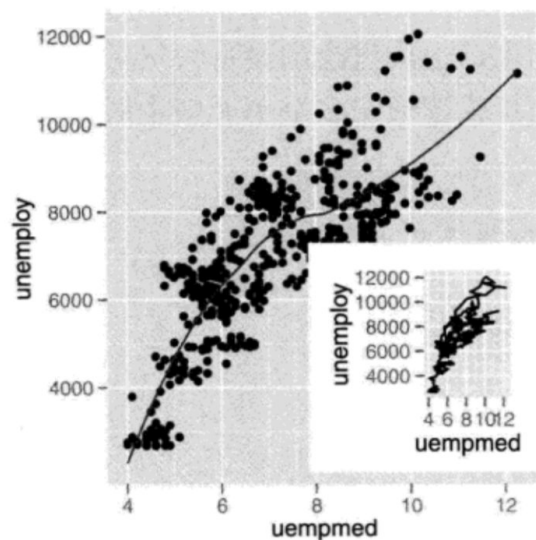
```
c <- qplot(uempmed, unemploy, data=economics, geom="path")
```

```
subvp <- viewport(width=0.4, height=0.4, x=0.75, y=0.35)
```

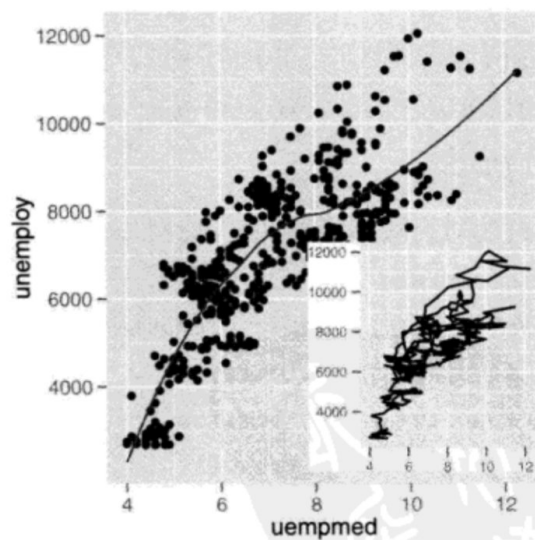
```
vp3 <- viewport(width=unit(2, "cm"), height=unit(3, "cm"))
```

使用 `x,y` 控制视图窗口的中心位置, 若想调整图形位置, 可通过 `just` 参数来控制将图形放置在哪个边角, 若 `just` 为 2 个标量, 第一个为水平位置, 第二个为垂直位置: `left, right, center, top, bottom`

```
b; print(c, vp=subvp); dev.off()
```



(a) 带有子图的图形



(b) 为更好展示而微调子图

注意需要使用pdf()或png()将图形存储到磁盘中, 因为ggsave()只能存储一副图

矩形网格, `grid.layout()`, 它设置了一个任意高和宽的视图网格, 仍需一个一个创建视图窗口, 但是不用设置视图窗口的位置和大小, 只需设置布局(layout)的行数和列数即可

```
library(grid)
grid.newpage()
pushViewport(viewport(layout=grid.layout(2,2)))
vplayout <- function(x,y){
  viewprot(layout.pos.row=x, layout.pos.col=y)}
```

**layout.pos.row:** A numeric vector giving the rows occupied by this viewport in its parent's layout

**layout.pos.col:** A numeric vector giving the columns occupied by this viewport in its parent's layout

```
print(a, vp=vplayout(1,1:2))
print(b, vp=vplayout(2,1))
print(c, vp=vplayout(2,2))
dev.off()
```

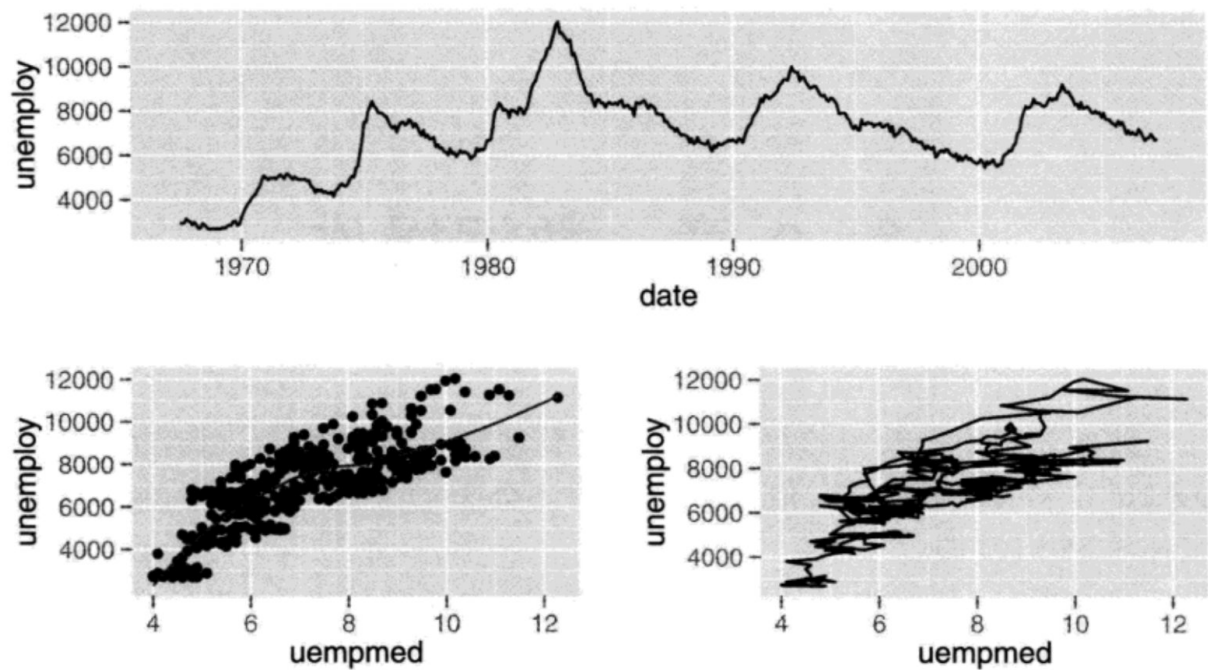


图 8.10 `grid.layout()` 将三幅图形分置在一页上。

默认`grid.layout()`中, 每个单元格的大小都相同, 可设置`widths`和`heights`参数使它们具有不同的大小

使用`package, ggpubr`实现多图合并一张

```
library(ggpubr)
```

```
data("ToothGrowth")
```

```
data("mtcars")
```

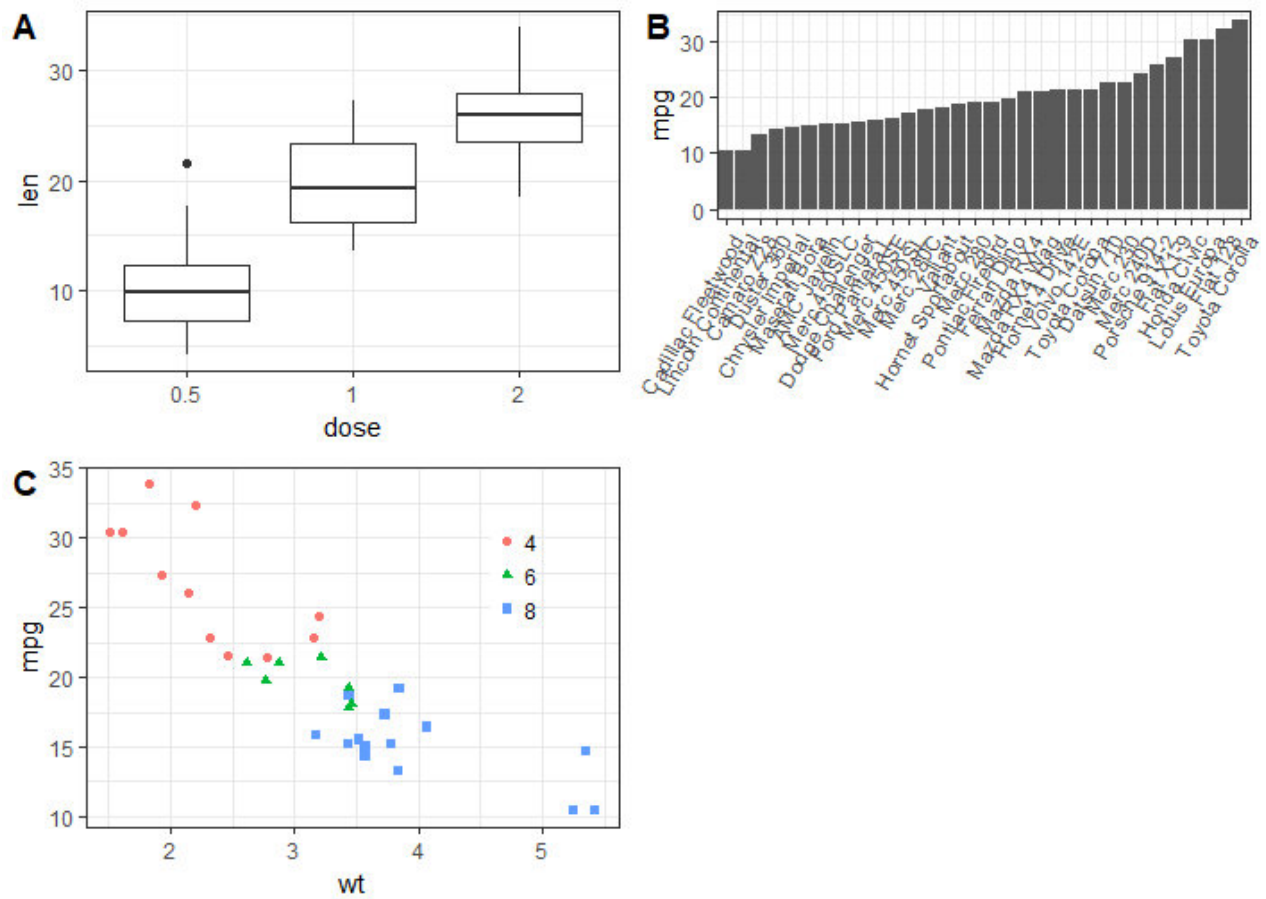
```
P1 <- ggplot(ToothGrowth,aes(dose,len,group=factor(dose)))+geom_boxplot()
```

```
p2 <- ggplot(mtcars,aes(x=reorder(name,mpg),y=mpg))+geom_bar(stat="identity")
```

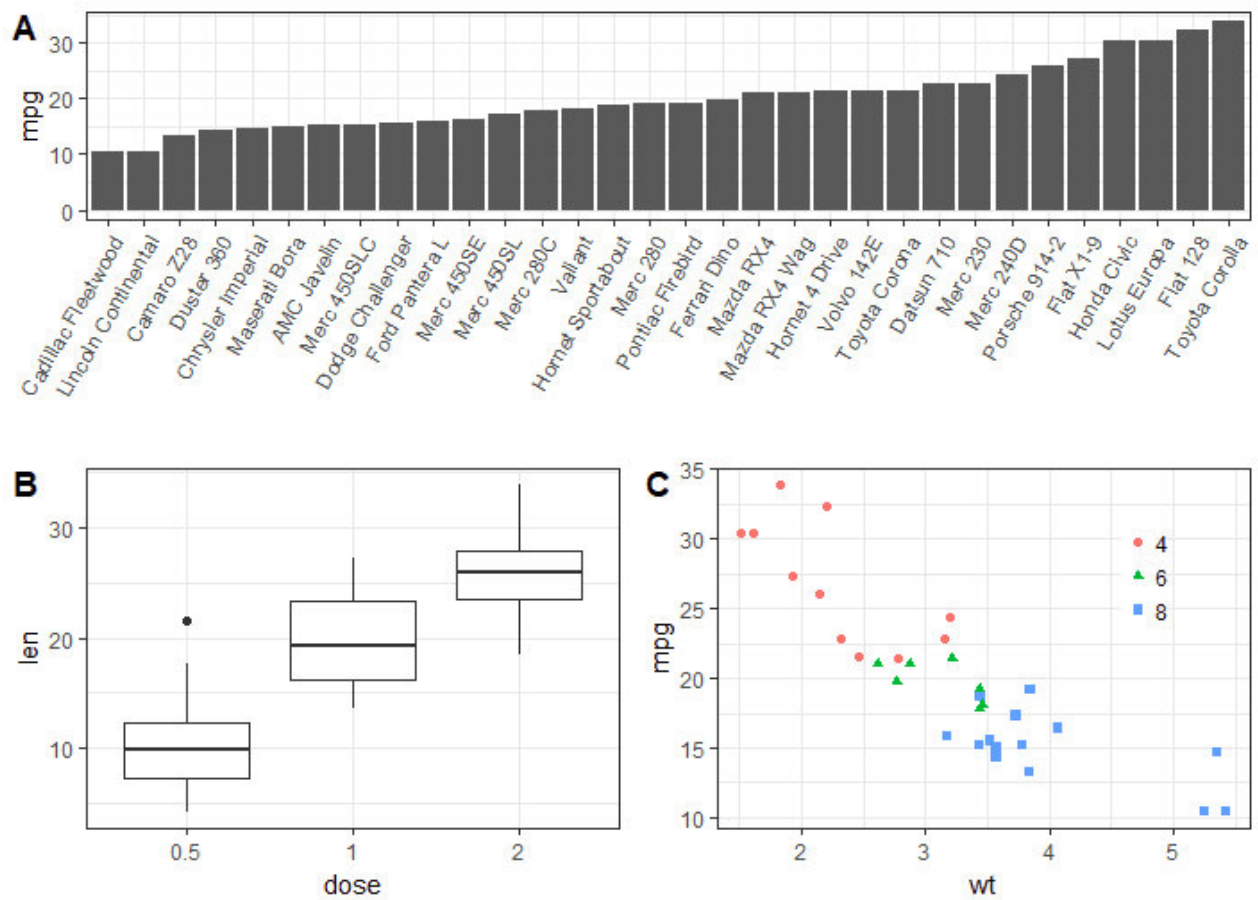
```
p3 <- ggplot(mtcars, aes(wt,mpg,color=factor(cyl),shape=factor(cyl)))+geom_point()
```

```
ggarrange(p1,p2,p3,ncol=2,nrow=2,labels=c("A","B","C"))
```





```
ggarrange(p2, ggarrange(p1,p3,ncol=2,labels=c("B","C")),now=2,labels="A")
```



**ddply(.data, .variable, .fun, ...)**

**.data**是用来做图的数据

**.variable**是对数据取子集的分组变量, 形式是`(var1,var2)`, 为了与图形保持一致, 该变量必须包含所有在画图过程中用到的分组变量和分面变量

**.fun**是要在各个子集上运行的统计汇总函数, 这个函数可以返回向量也可以返回数据框

**subset()**用来对数据取子集的函数, 选择数据中前(或后)**n**个(或**x%**的)观测值, 或是在某个阈值之上或下的观测值

```
ddply(diamonds, .(color), subset, carat == min(carat))
```

```
ddply(diamonds, .(color), subset, order(carat)<=2)
```

```
ddply(diamonds, .(color), subset, carat > quantile(carat,0.99))
```

```
ddply(diamonds, .(color), subset, price > mean(price))
```

**transform()**是用来进行数据变换的函数, 与**deploy()**一起可以计算分组统计量, 例如各组的标准差, 并且加到原来数据上去

```
ddply(diamonds, .(color), transform, price = scale(price)) ddply(diamonds, .(color), transform, price = price - mean(price))
```

**colwise()**用来向量化一个普通函数, 也就是说**colwise()**能把原来只接受向量输入到函数变成可以接受数据框输入到函数

```
nmissing <- function(x)sum(is.na(x))
```

```
colwise(nmissing)(msleep)
```

**numcolwise()**是**colwise()**的一个特殊版本, 功能类似, 但**numcolwise()**只对数值类型的列操作:

**numcolwise(median)**对每个数值类型的列计算中位数, **numcolwise(quantile)**对每个数值类型的列计算分位数

```
numcolwise(median)(msleep, na.rm=T)
```

```
numcolwise(quantile,probs=c(0.25,0.75))(msleep, na.rm=T)
```

```
ddply(msleep, .(vore), numcolwise(mean), na.rm=T)
```

```
ddply(msleep, .(vore), numcolwise(mean, na.rm=T))
```

可手动编写函数, 只要它能接收和输出数据框即可

**stat\_smooth: 'loess()'** 用于小于1000个观察值, 否则就采用**'mgcv::gam()'**, 公式为**'formula = y ~ s(x, bs="cs")'**

```
library(mgcv)
```

```
dense <- subset(diamonds, carat <2)
```

```
smooth <- function(df){ mod <- gam(price ~ s(carat, bs="cs"), data=df)
```

```
grid <- data.frame(carat=seq(0.2,2,length=50))
```

```
pred <- predict(mod, grid, se=T) grid$price <- pred$fit
```

```

grid$se <- pred$se.fit
grid
}

smoothes <- ddply(dense, .(color), smooth)

qplot(carat, price, data=smoothes, colour=color, geom="line")

```

```

mod <- gam(price ~ s(carat, bs="cs") + color, data=dense)
grid <- with(diamonds, expand.grid(
  carat = seq(0.2, 2, length=50),
  color = levels(color)
))
grid$pred <- predict(mod, grid)
qplot(carat, pred, data=grid, colour=color, geom="line")

```

**expand.grid: Create a data frame from all combinations of factor variables**

**data.frame(carat=seq(0.2, 2, length=50), color=levels(diamonds\$color))** Error in  
**data.frame(carat = seq(0.2, 2, length = 50), color = levels(diamonds\$color))** : arguments  
 imply differing number of rows: 50, 7

**ggplot2**进行数据分组时必须根据行, 而不能根据列: melt()函数有三个参数

**data:** 待变形的原数据

**id.vars:** 依旧放在列上, 位置保持不变的变量, **id.vars**通常是离散的, 并且是预先给定的

**measure.vars:** 需要被放进同一列的变量, 不同的变量放在同一列后, 根据原变量名来分组, 这些变量可以同时画在一张图里

**多重时间序列**

```

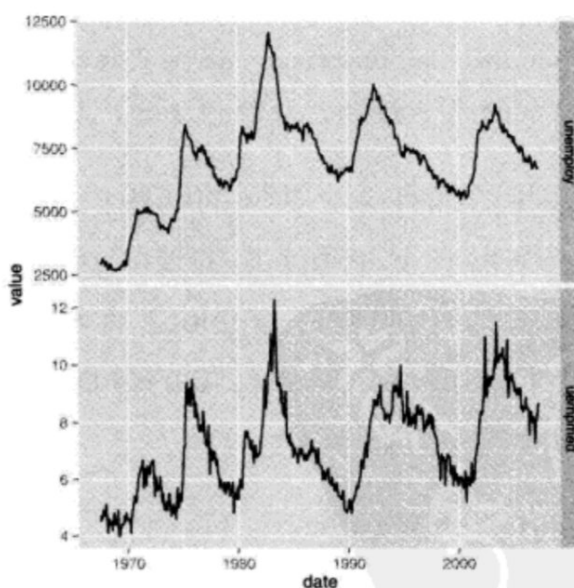
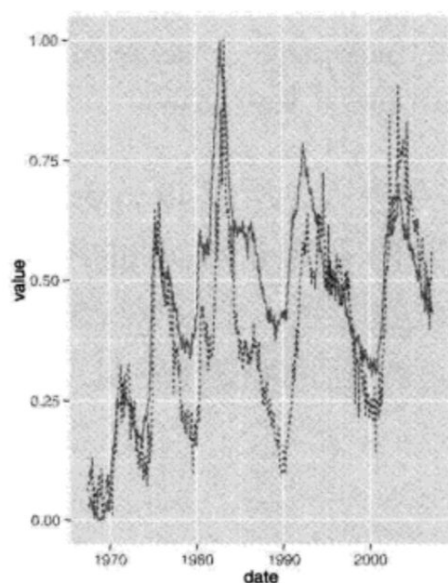
ggplot(economics, aes(date))+
  geom_line(aes(y=unemploy, colour="unemploy"))+
  geom_line(aes(y=uempmed, colour="unemploy"))+
  scale_colour_hue("variable")
require(reshape2)
emp <- melt(economics, id="date", measure=c("unemploy", "uempmed"))
qplot(date, value, data=emp, geom="line", colour=variable)
ggplot(emp, aes(date, value))+geom_line(aes(color=variable))+
scale_colour_manual("variable", values=c(unemploy="green", uempmed="blue"))

```



两变量取值差异太大:

```
Range01 <- function(x){  
  rng <- range(x, na.rm = t)  
  (x - rng[1])/diff(rng)  
}  
  
emp2 <- dply(emp, .(variable), transform, value=range01(value))  
qplot(date, value, data=emp2, geom="line", colour=variable, linetype=variable)  
qplot(date, value, data=emp, geom="line", color=variable) + facet_grid(variable~., scales="free_y")
```

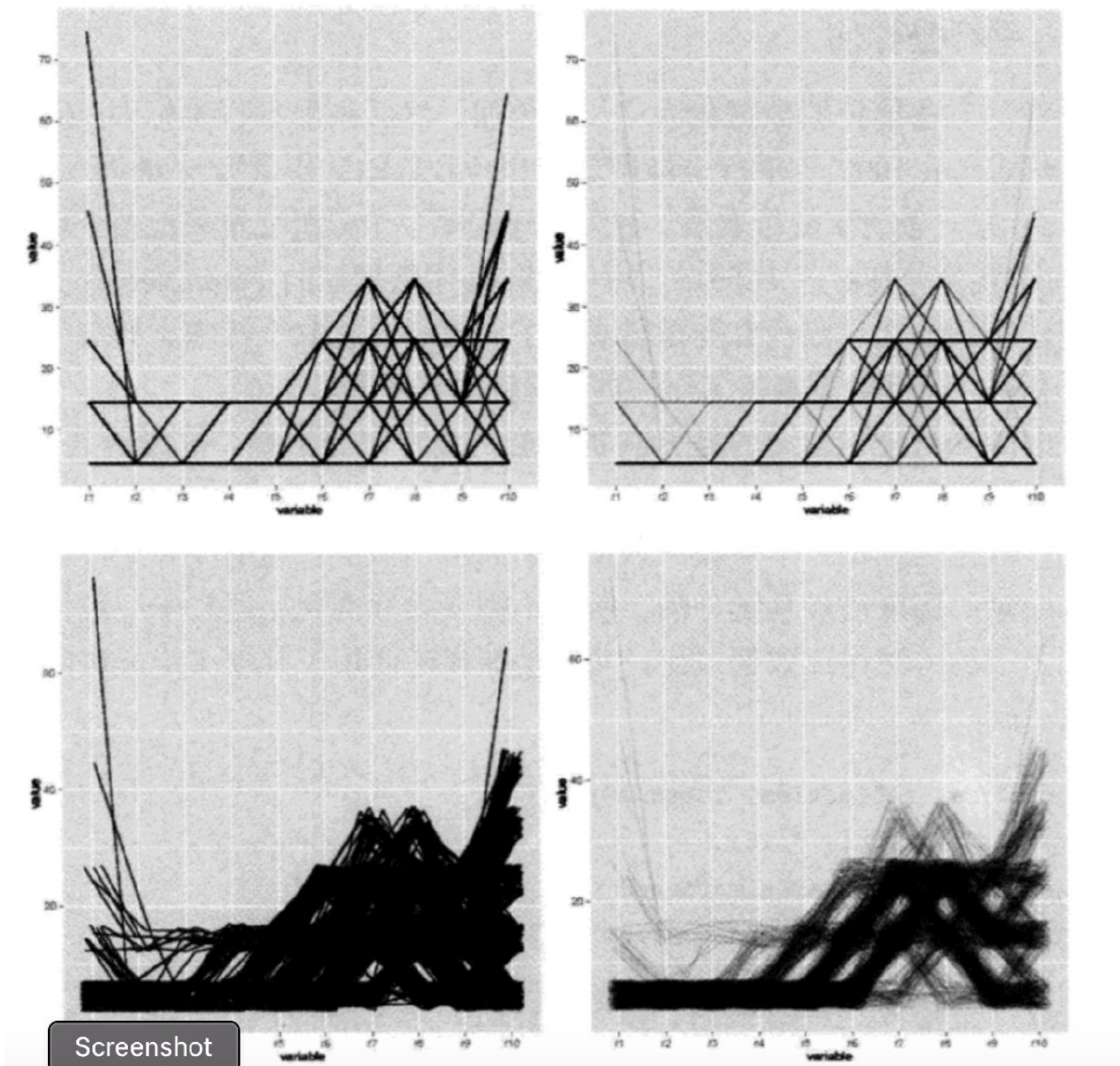


平行坐标图: 就是以**variable**变量为x轴表示变量名, 以**value**为y轴表示变量取值, 此外, 还需要一个分组变量来把各个观测分组(所以每个观测分别对应一条线)

```
popular <- subset(movies, vote > 1e4)  
ratings <- popular[, 7:16]  
ratings$.row <- rownames(ratings)  
molten <- melt(ratings, id=".row")
```

此时以**variable**为x轴, 以**value**为y轴, 以**.row**分组, 画出折线, 就得到了平行坐标图

```
ggplot(molten, aes(variable, value, group=.row))+geom_line(colour="black", alpha=1/20,  
position="jitter")
```



使用kmeans聚类, 将所有电影分为6类, 平均分最低的记做第一类, 平均分最高的记做第六类

```
cl <- kmeans(ratings[1:10], 6)
```

```
ratings$cluster <- reorder(factor(cl$cluster), popular$rating)
```

```
levels(ratings$cluster) <- seq_along(levels(ratings$cluster))
```

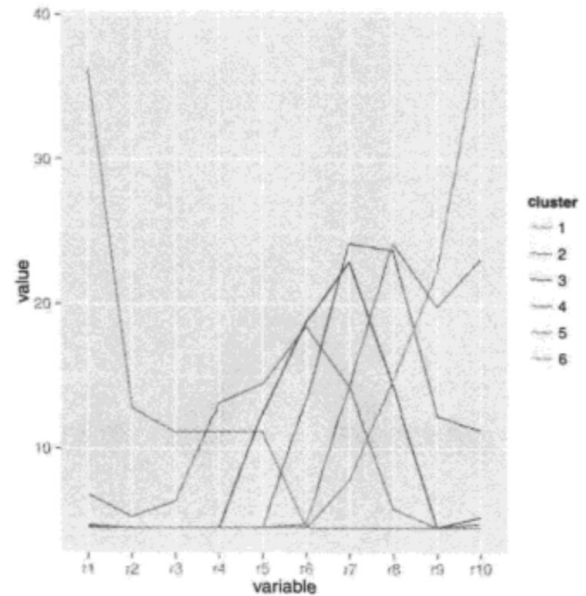
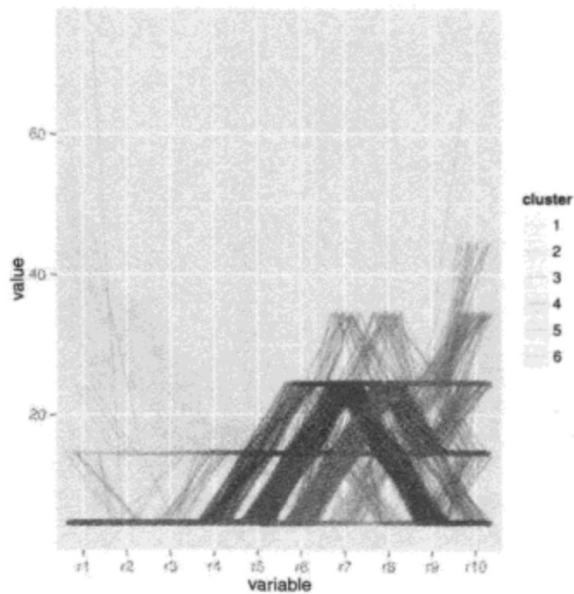
```
molten <- melt(ratings, id=c(".row", "cluster"))
```

**kmeans: Perform k-means clustering on a data matrix.**

```
kmeans(x, centers, iter.max = 10, nstart = 1, algorithm = c("Hartigan-Wong", "Lloyd",  
"Forgy", "MacQueen"), trace=FALSE)
```

```
pcp_cl <- ggplot(molten, aes(variable, value, group=.row, colour=cluster))
```

```
pcp_cl + geom_line(position="jitter", alpha=1/5)
```



```
pcp_cl + geom_line(position="jitter", colour="black", alpha=1/5) + facet_wrap(~cluster)
```

## Miscellaneous

- geom\_bar

```
p <- ggplot(data=df, aes(x=dose, y=len)) +geom_bar(stat="identity")
```

```
p + coord_flip(), 颠倒
```

- 修改图示

```
labs(title="Title") + xlab("x") + ylab("y") ###添加图示
```

```
labs(title="Title", x= "X", y="Y") ###添加图示
```

```
theme(legend.text=element_text(size=6))###对应修改图示和图例
```

```
theme(plot.title=element_text(hjust=0.5))###对应修改title位置
```

[富集条形图][<https://www.jianshu.com/p/462423702851>]:

```

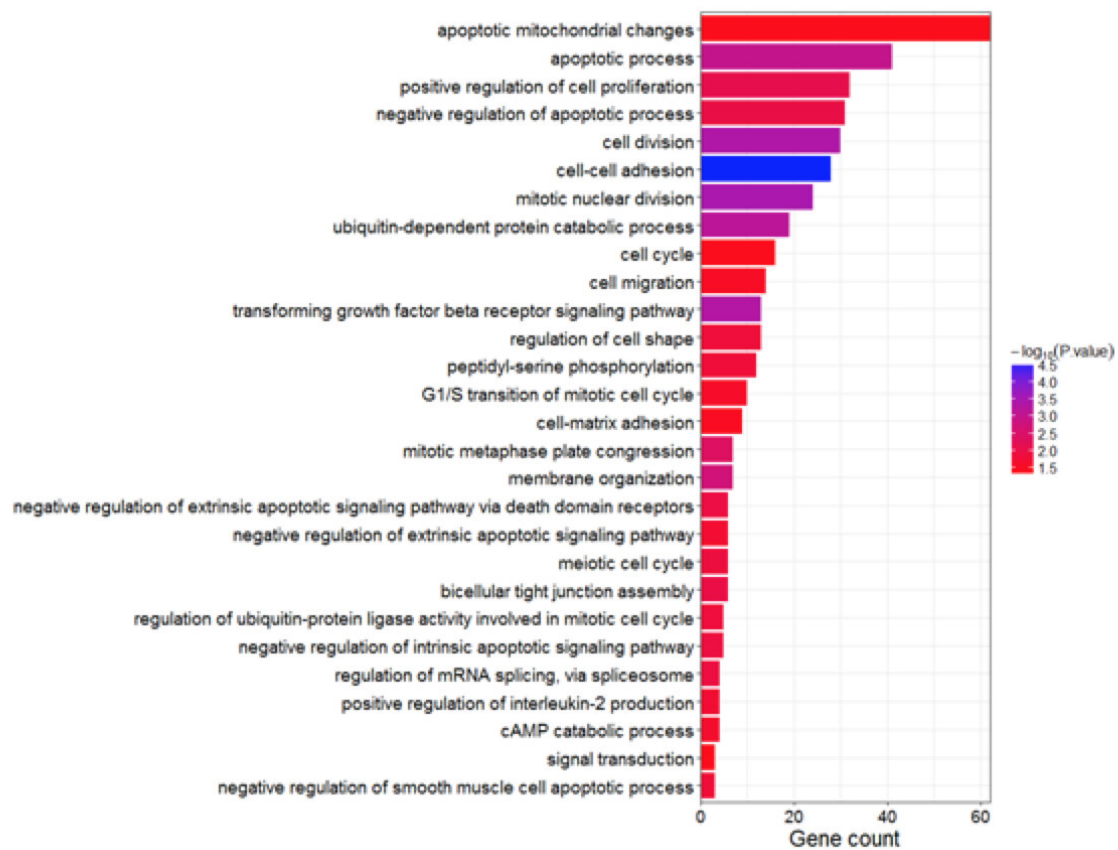
rm(list=ls())
library(ggplot2)
library(Cairo)

setwd("/home/ ")
GO_BP <- read.table("./enh_statistics/A549_GO_BP_spe.tsv",header = T,sep="\t")

png_path="./figure/GO_BP.png"
CairoPNG(png_path, width = 12, height = 7, units='in', dpi=600)

ggplot(data=GO_BP)+
  geom_bar(aes(x=reorder(Term,Count),y=Count, fill=-log10(PValue)), stat='identity') +
  coord_flip() +
  scale_fill_gradient(expression(-log["10"](P.value)),low="red", high = "blue") +
  xlab("") +
  ylab("Gene count") +
  scale_y_continuous(expand=c(0, 0))+
  theme(
    axis.text.x=element_text(color="black",size=rel(1.5)),
    axis.text.y=element_text(color="black", size=rel(1.6)),
    axis.title.x = element_text(color="black", size=rel(1.6)),
    legend.text=element_text(color="black",size=rel(1.0)),
    legend.title = element_text(color="black",size=rel(1.1))
    # legend.position=c(0,1),legend.justification=c(-1,0)
    # legend.position="top",
  )
dev.off()

```



气泡图：



```

rm(list=ls())
library(Cairo)
library(stringr)
setwd("/home/")

pathway = read.table("./enh_statistics/A549_KEGG.tsv",header=T,sep="\t")
pathway$Term<-str_split_fixed(pathway$Term,":",2)[,2]

png_path="./figure/KEGG.png"
CairoPNG(png_path, width = 5.9, height = 3, units='in', dpi=600)

ggplot(pathway,aes(x=Fold.Enrichment,y=Term)) +
  geom_point(aes(size=Count,color=-1*log10(PValue)))+
  scale_colour_gradient(low="green",high="red")+
  labs(
    color=expression(-log[10](P.value)),
    size="Gene number",
    x="Fold enrichment"
    # y="Pathway name",
    # title="Pathway enrichment")
  )+
  theme_bw()+
  theme(
    axis.text.y = element_text(size = rel(1.3)),
    axis.title.x = element_text(size=rel(1.3)),
    axis.title.y = element_blank()
  )
dev.off()

```

