IR実務者のためのR入門



山本義郎(東海大学) 日本計算機統計学会

本日の内容

- RとRstudioのインストール
- Rを使ったら何ができるか
- •Rの基本的な操作
- ・Rを使う環境
 - ・Rコマンダー(コマンドを知らなくてもOK)
 - Rstudio (Rを使いこなすなら是非)
- 実データの解析例

| IR実務者向けのR入門 2017/2/10 2

Rのインストール



CRAN

<u>Mirrors</u>

What's new? Task Views Search

About R

R Homepage The R Journal

Software

R Sources

R Binaries

<u>Packages</u> Other

Documentation

Manuals FAQs Contributed The Comprehensive R Archive Network

Download and Install R

Precompiled binary distributions of the base system and contributed packages, Windows and Mac users most likely want one of these versions

- Download R for Linux
- Download R for (Mac) OS X
- · Download R for Windows

R is part of many Linux distributions, you should check with your Linux package management system in addition to the link above.

Source Code for all Platforms

Windows and Mac users most likely want to download the precompiled binaries listed in the upper box, not the source code. The sources have to be compiled before you can use them. If you do not know what this means, you probably do not want to do it!

- The latest release (Monday 2016-10-31, Sincere Pumpkin Patch) R-3.3.2.tar.gz, read what's new in the latest version.
- Sources of R alpha and beta releases (daily snapshots, created only in time periods before a planned release).
- · Daily snapshots of current patched and development versions are

CRAN を検索 Rstudio

IR実務者向けのR入門

2017/2/10

☆ 🔼 🛆 📭 :

Rを使ったら何ができるか(1)

・データ解析



Excelから



Excelが得意なこと

- •集計(ピポットテーブル)
- グラフ(棒、折れ線、円グラフ)データ解析(統計解析)
- 関数を使ったデータの変換
- ・フィルター
- データベース関数

Rが得意なこと

- ・大量データの処理
- グラフ・統計グラフ
- ·GIS(地理情報処理)
- ・プログラミング
- ・シミュレーション
- ・ルーチンワーク

IR実務者向けのR入門 2017/2/10

Rを使ったら何ができるか(2)

・レポーティング







x Officeから



- WebページやPDFファイルに
- インタラクティブな機能も

IR実務者向けのR入門

2017/2/10

5

EXCELよりRを使うべき理由

- 1. 大量データの処理
- 2. データ解析(統計解析)
- 3. グラフ・統計グラフ
- 4. GIS(地理情報処理)
- 5. プログラミング
- 6. シミュレーション
- 7. ルーチンワーク

IR実務者向けのR入門

2017/2/10

Rを使うべき理由(1)

- 1. 大量データの処理
 - Excelのデータも読み込める
 - データベースからのデータのインポート
 - データの抽出(フィルタ)などは縦横無尽

IR実務者向けのR入門

2017/2/10

7

Rを使うべき理由(2)

- 2. データ解析(統計解析)
 - 検定、分散分析、多重比較
 - ・統計データの視覚化(様々な統計グラフ)
 - ・多変量データ解析
 - 回帰分析、クラスター分析、主成分分析、、
 - データマイニング
 - アソシエーションルール分析、決定木分析、、

R実務者向けのR入門 2017/2/10 8

Rを使うべき理由(3)

- 3. グラフ・統計グラフ
 - 統計グラフ
 - 箱ひげ図、散布図行列、、、
 - ・統計処理のグラフ
 - 回帰直線、デンドログラム、対応分析、、、
 - 大量のグラフ作成もプログラミングで容易に
 - ・インタラクティブなグラフ作成も可能

IR実務者向けのR入門

2017/2/10

9

Rを使うべき理由(4)

- 4. GIS(地理情報処理)
 - ・地理情報システム並の処理ができる
 - 塗り分け地図(コロプレスマップ)
 - GoogleMapやGoogleEarthの利用も
 - QGISなどのGISソフトウェアとの連携も

| IR実務者向けのR入門 2017/2/10 10

Rを使うべき理由(5)

- 5. プログラミング
 - CやJavaよりも気軽にプログラミングができる
 - ・シミュレーション
 - ルーチンワークにマクロとして使える

IR実務者向けのR入門

2017/2/10

Rを使うべき理由(6)

- 6. シミュレーション
 - プログラミング言語でのルーチンワーク

IR実務者向けのR入門 2017/2/10 12

Rを使うべき理由(7)

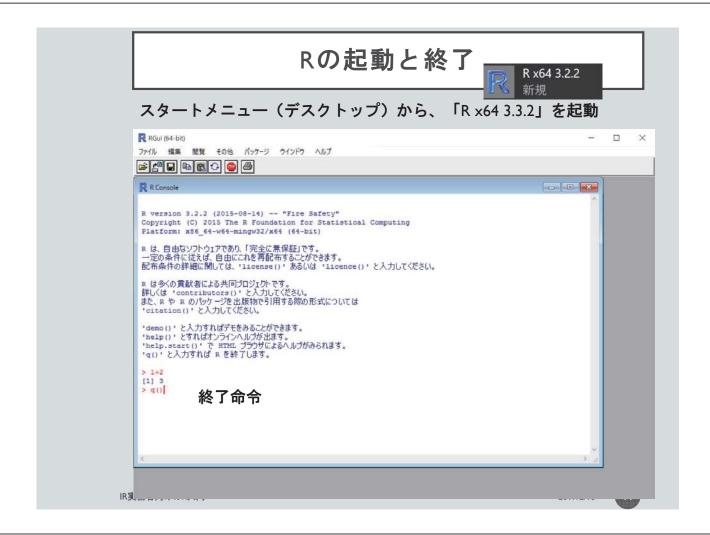
7. ルーチンワーク

• 定形処理が得意

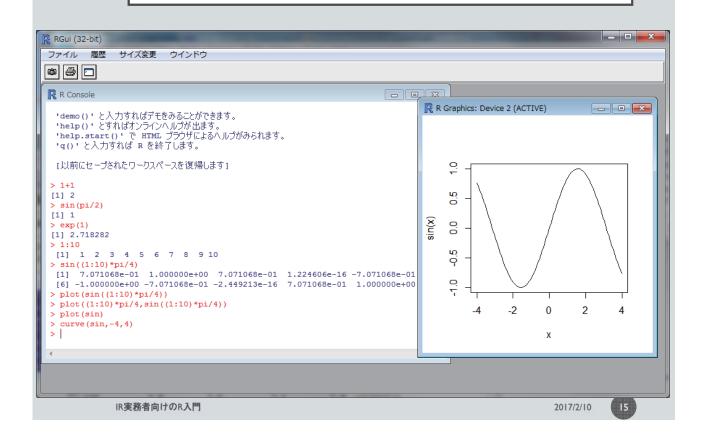
IR実務者向けのR入門

2017/2/10

13



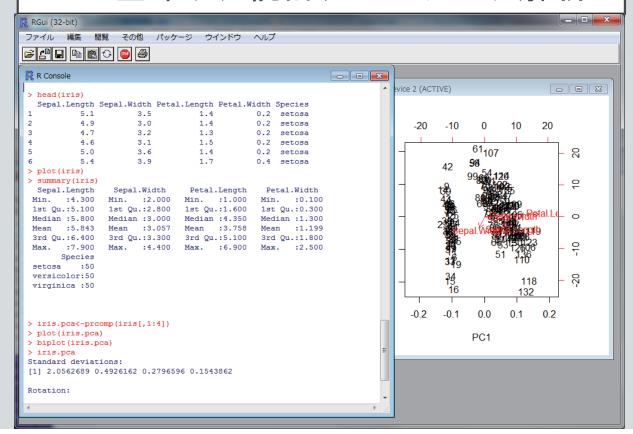
Rの基本(1) 関数電卓·グラフ



Rの基本(2)統計処理・データ解析

```
R Console
                                                                                             - - X
[1] 3
> mean(c(148, 160, 159, 153, 151, 140, 158, 137, 149, 160))
[1] 151.5
> height <- c(148, 160, 159, 153, 151, 140, 158, 137, 149, 160)
> height
[1] 148 160 159 153 151 140 158 137 149 160
> mean(height)
[1] 151.5
> sex <- c("F", "M", "M", "F", "F", "F", "M", "F", "M", "F")
> tapply(height, sex, mean)
148.1667 156.5000
> mydata <- data.frame(height, sex)
> mvdata
  height sex
      148
2
      160
           M
3
      159
           M
      153
5
      151
            F
6
      140
7
           M
      158
8
      137
9
      149
           M
10
      160
> mydata$height
 [1] 148 160 159 153 151 140 158 137 149 160
> mean(mydata$height)
[1] 151.5
>
```

Rの基本(2) 統計処理・データ解析



Rの基本(3) データの読み込み



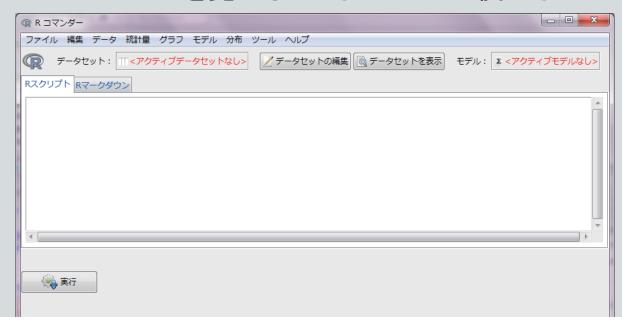
IR実務者向けのR入門

2017/2/10

18

Rコマンダー

- Rcmrパッケージ
- コマンドを覚えなくてもメニューで使える

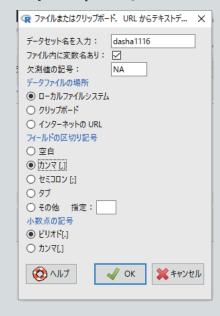


Rコマンダーでできること(1)

• データの作成



インポート



IR実務者向けのR入門 2017/2/10

Rコマンダーでできること(2)

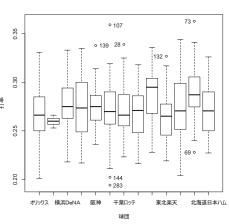
グラフ



IR実務者向けのR入門

8 09 9 2 100 150 200

ヒストグラム



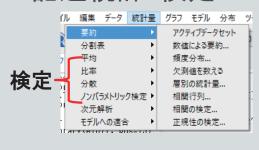
箱ひげ図

2017/2/10

21

Rコマンダーでできること(3)

• 記述統計 • 検定





量的変数の要約

ル 編集 データ 統計量 グラフ モデル 分布 ツール 要約 y - blacker 2 元表... 平均 多元表... 比率 2元表の入力と分析... 分散 ノンパラメトリック検定 ▶ able, correct=FALSE) 次元解析 ▶ "犠打","犠飛","四球"," モデルへの適合

質的変数の要約

22 IR実務者向けのR入門 2017/2/10

Rコマンダーでできること(4)

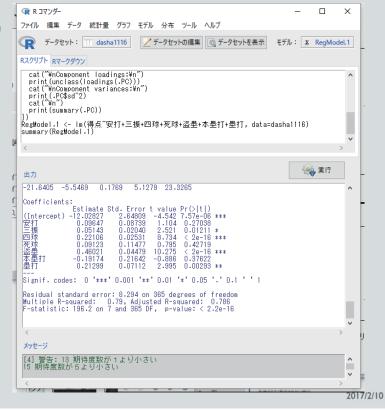
・多変量データ解析



|R実務者向けのR入門 2017/2/10 23

Rコマンダーでできること(4)

• 線形重回帰



IR実務者向けのR入門

24

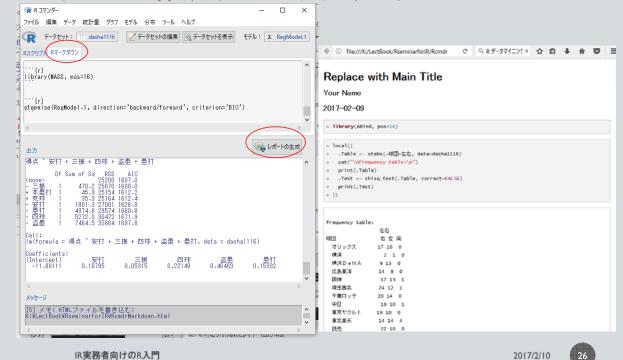
Rコマンダーでできること(4)

・線形重回帰モデル



Rコマンダーでできること(5)

レポートの作成(Rマークダウン)



データマイニング(目的と手法)

目的	手法	適用例(マーケティング)	
予測 (判別予測 と数値予測)	・決定木・ニューラルネット・ロジスティック回帰・重回帰分析(線形・非線形)・判別分析	・スコアリング・チャーン・不正発見・リスク管理	
分類 セグメンテーション	・自己組織化マップ・クラスター分析・ニューラルネット・主成分分析・コレスポンデンス分析・決定木	・優良顧客の属性・市場セグメンテーション	
関連性の発見 (リンク分析)	・連関規則・時系列パターン分析・主成分分析・コレスポンデンス分析	・マーケットバスケット分析 27	

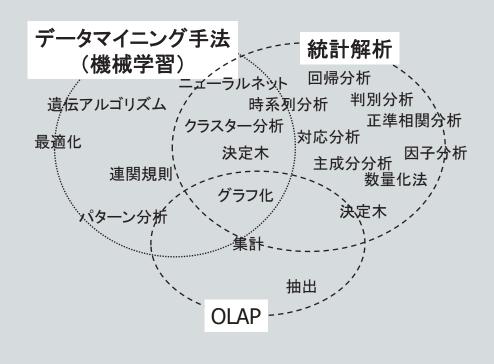
データマイニング・統計手法・OLAP

	データマイニング	統計解析	OLAP
分析目的	探索的解析	目的志向解析	履歴データ
	目的志向解析	(探索的解析)	
分析プロセス	パターンの発見と 検証	仮説検証	主観に基づく集計
難易度	簡易に実行可能 だが、各技術の基 本的知識が必要。 (半自動)	各手法の基本的 知識および統計に 関する知識が必要。 (対話的) モデルが扱い易い	容易(対話的)
手法	機械学習(NN) リンク分析 グラフ化	多変量解析グラフ化	集計抽出

IR実務者向けのR入門

2017/2/10

データマイニング・統計手法・OLAP



Rでのデータマイニング

IR実務者向けのR入門



2017/2/10

2017/2/10

29

30

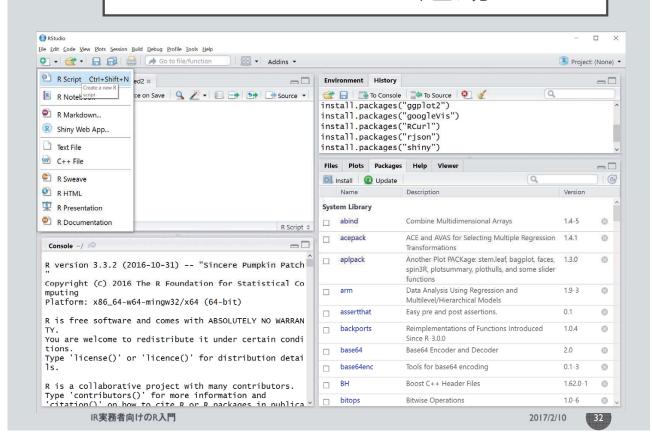
RSTUDIOを使う

- Rstudioの長所
 - ・作業の記録(プログラムの編集)
 - ・グラフ
 - 複数参照できる
 - ・インタラクティブ
 - •ドキュメンテーション機能が充実

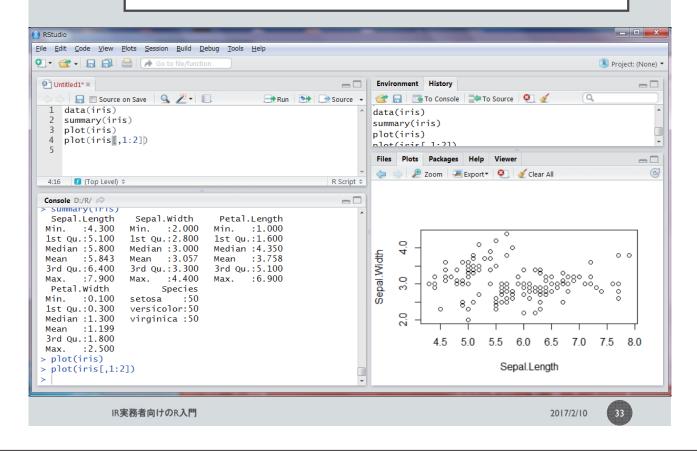
IR実務者向けのR入門 2017/2/10

31

RSTUDIOの起動



RSTUDIOでの作業

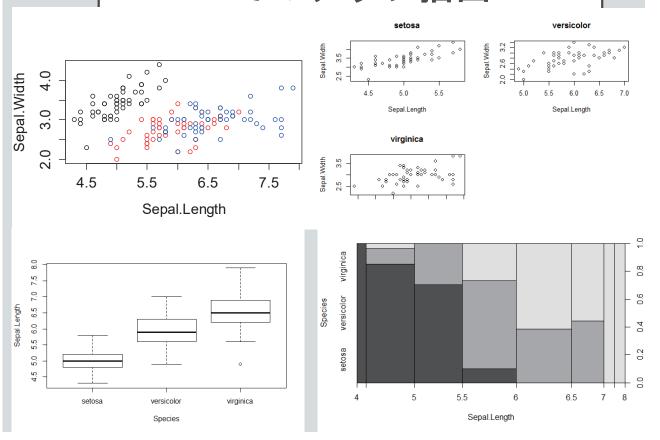


Rでのグラフ描画

```
plot(iris[,1:2],type="n")
points(iris[iris$Species=="setosa",1:2])
points(iris[iris$Species=="versicolor",1:2],col="red")
points(iris[iris$Species=="virginica",1:2],col="blue")
plot(Sepal.Width~Sepal.Length,data=iris)
plot(Sepal.Width~Sepal.Length,data=iris,col=Species)
legend("topright",legend=levels(iris$Species),pch=1,col=1:3)
plot(Sepal.Width~Sepal.Length,data=iris,col=Species)
legend(x=6.8,y=4.5,legend=levels(iris$Species),pch=1,col=1:3)
par(mfrow=c(2,2))
plot(iris[iris$Species=="setosa",1:2],main="setosa")
plot(iris[iris$Species=="versicolor",1:2],main="versicolor")
plot(iris[iris$Species=="virginica",1:2],main="virginica")
par(mfrow=c(1,1))
plot(Sepal.Length~Species,data=iris)
```

| IR実務者向けのR入門 2017/2/10 34

Rでのグラフ描画

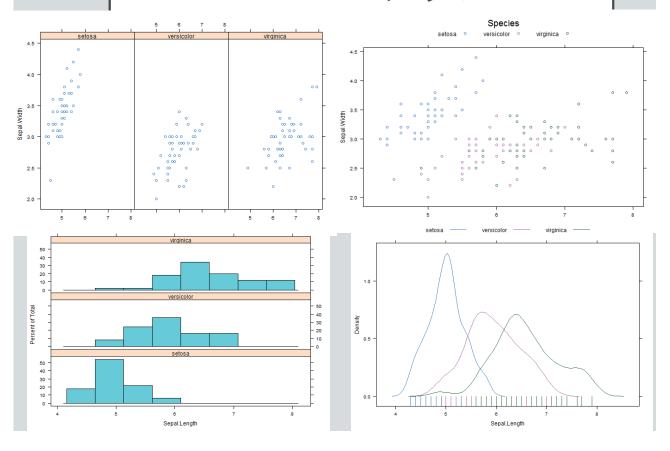


LATTICEグラフ

```
xyplot(Sepal.Width~Sepal.Length,data=iris)
xyplot(Sepal.Width~Sepal.Length|Species,data=iris)
xyplot(Sepal.Width~Sepal.Length,group=Species,data=iris)
xyplot(Sepal.Width~Sepal.Length,group=Species,data=iris,auto.key=list(title="Species",column
=3))
xyp.iris2 <- xyplot(Sepal.Width~Sepal.Length,group=Species,data=iris)</pre>
update(xyp.iris2,auto.key=list(title="Species",column=3))
histogram(~Sepal.Length,data=iris)
histogram(~Sepal.Length|Species,data=iris)
histogram(~Sepal.Length|Species,data=iris,layout=c(1,3))
densityplot(~Sepal.Length,data=iris)
densityplot(~Sepal.Length|Species,data=iris,plot.points="rug",layout=c(1,3))
densityplot(~Sepal.Length,group=Species,data=iris,plot.points="rug",auto.key=list(column=3))
bwplot(Species~Sepal.Length,data=iris)
bwplot(Sepal.Length~Species,data=iris)
stripplot(Sepal.Length~Species,data=iris)
stripplot(Sepal.Length~Species,data=iris,jitter.data=TRUE)
```

IR実務者向けのR入門 2017/2/10 36

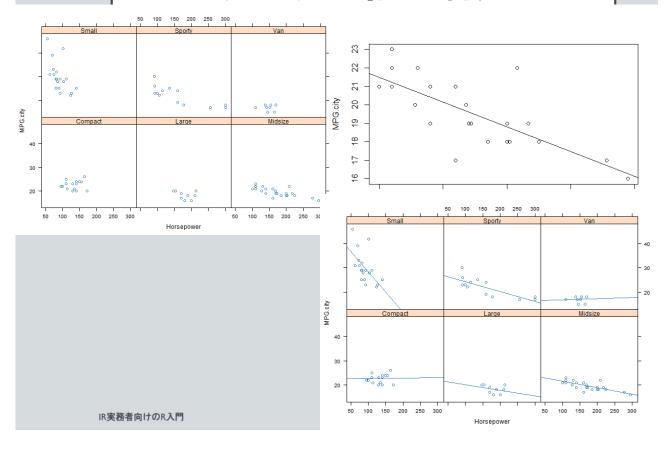
LATTICEグラフ



データの抽出利用

```
data(Cars93, package="MASS")
names(Cars93)
xyplot(MPG.city~Horsepower,data=Cars93)
xyplot(MPG.city~Horsepower|Type,data=Cars93)
Cars93[Cars93$Type=="Midsize",c(7,13)]
plot(Cars93[Cars93$Type=="Midsize",c(7,13)])
subset(Cars93,Type=="Midsize",c(Horsepower,MPG.city))
with(subset(Cars93,Type=="Midsize",c(Horsepower,MPG.city)),
     plot(MPG.city~Horsepower))
with(subset(Cars93,Type=="Midsize",c(Horsepower,MPG.city)),
     {plot(MPG.city~Horsepower)
      lm.mid<-lm(MPG.city~Horsepower)</pre>
      summary(lm.mid)
Cars93mid<-subset(Cars93,Type=="Midsize",c(Horsepower,MPG.city))</pre>
plot(MPG.city~Horsepower,data=Cars93mid)
lm.mid<-lm(MPG.city~Horsepower,data=Cars93mid)</pre>
summary(lm.mid)
         IR実務者向けのR入門
                                                                                2017/2/10
```

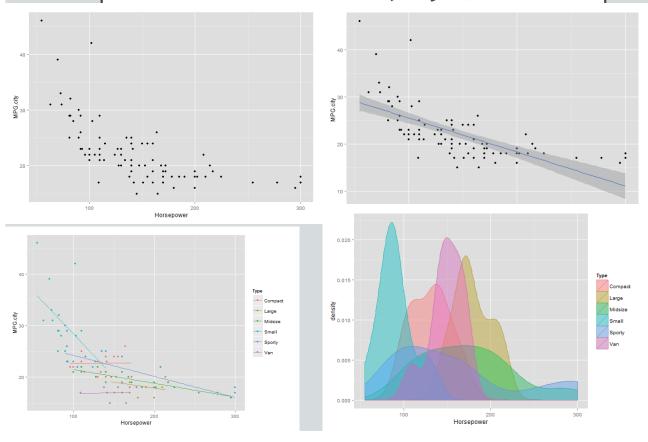
データの抽出利用



GGPLOT2グラフ

```
library(ggplot2)
ggplot(Cars93, aes(x=Horsepower,y=MPG.city))+geom_point()
gp<-ggplot(Cars93, aes(x=Horsepower,y=MPG.city))</pre>
gp+geom_point()
gp+geom_point()+stat_smooth(method=lm)
gp+geom_point()+stat_smooth(method=lm,se=FALSE)
ggplot(Cars93, aes(x=Horsepower,y=MPG.city,colour=Type))+geom_point()
gpType<-ggplot(Cars93, aes(x=Horsepower,y=MPG.city,colour=Type))</pre>
gpType+geom_point()+stat_smooth(method=lm,se=FALSE)
gpType2<-ggplot(Cars93, aes(x=Horsepower,y=MPG.city))</pre>
gpType2+geom_point()+stat_smooth(method=lm,se=FALSE)+facet_grid(Type~.)
gpType2+geom_point()+stat_smooth(method=lm,se=FALSE)+facet_wrap(~Type)
gpType2+geom_point()+stat_smooth(method=lm,se=FALSE)+facet_wrap(~Type,ncol=2)
ggplot(Cars93,aes(x=Horsepower,colour=Type,fill=Type))+geom_histogram()
ggplot(Cars93,aes(x=Horsepower,colour=Type,fill=Type))+geom_histogram(position="identity",a
lpha=0.4)
ggplot(Cars93,aes(x=Horsepower,colour=Type,fill=Type))+geom_density(alpha=0.4)
qqplot(Cars93,aes(x=Horsepower))+qeom_histogram()+facet_qrid(Type~.)
ggplot(Cars93,aes(x=Horsepower))+geom_density()+facet_grid(Type~.)
                                                                             2017/2/10
       IR実務者向けのR入門
```

GGPLOT2グラフ



DPLYRによるデータの抽出

```
head(select(Cars93, Horsepower, MPG.city, Type))
head(filter(Cars93,Type=="Midsize"))
Cars93 %>%
select(Horsepower,MPG.city,Type) %>%
filter(Type=="Midsize") %>%
ggplot(aes(x=Horsepower,y=MPG.city))+geom_point()+stat_smooth(method=lm)
Cars93mid <- Cars93 %>%
  select(Horsepower,MPG.city,Type) %>%
  filter(Type=="Midsize")
ggplot(Cars93mid,aes(x=Horsepower,y=MPG.city))+geom_point()+stat_smooth(method=lm)
lm.Mid<-lm(MPG.city~Horsepower,data=Cars93mid)</pre>
summary(lm.Mid)
head(mutate(Cars93mid,var1=MPG.city/Horsepower))
head(arrange(Cars93mid,Horsepower)) #desc(Horsepower)
\verb|summarize(Cars93mid,n=n(),m.Hp=mean(Horsepower),s.Hp=sd(Horsepower))|
grouped.Cars93 <- group_by(Cars93,Type)</pre>
summarize(grouped.Cars93,n=n(),m.Hp=mean(Horsepower),s.Hp=sd(Horsepower))
          IR実務者向けのR入門
                                                                        2017/2/10
```

実データの解析例

- ・プロ野球の打者の成績
 - Excelデータ
 - ・フィルタ、新たな変数の作成
 - Rでのコマンドによる作業
 - ・毎年のデータの読み込みと結合
 - Rstudioの機能
 - ・ manipulateパッケージ
 - · R ドキュメンテーション
 - Shiny

IR実務者向けのR入門 2017/2/10 43