

Métodos Quantitativos Computacionais Aplicados a Economia e Finanças

Objetivo:

Ensinar a utilizar o aplicativo R para modelar problemas reais que envolvam métodos quantitativos em economia e finanças

Conteúdo:

- 1. Instalação e utilização do R e do RStudio
- 2. Teoria básica de programação e criação de funções e scripts
- Introdução a teoria de modelagem quantitativa/estatística e as melhores práticas
- 4. Introdução a teoria de banco de dados relacional e ao SQL

Metodologia



- Exposição do conteúdo teórico
- Prática dos comandos no aplicativo
- Exercício das técnicas de programação
- Proposta de Problemas e discussão da solução
- Implementação computacional da solução do problema proposto

Proposta de Problemas



Finanças/Trading

- Modelos de Simulação, Previsão e Backtesting
- Interpolação de curvas e superfícies: Estruturas a Termo e Superfícies de Volatilidade
 - CAPM e Cálculo de Beta com abordagem fundamentalista
 - Otimização de portfolios de ações e moedas
 - Controle de risco *Value At Risk* simulação
 - Valuation : simulação de fluxo de caixa de empresas e projetos
 - Precificação de Opções Vanilas e Exóticas
 - Trading Quantitativo

Economia

- Modelagem de Câmbio de Equilíbrio
- Transmissão de Câmbio para Inflação
- Previsão de variáveis macroeconômicas e demanda

Datamining:

- Rating de Crédito: Regressão, Classificação e Clustering
- Trading quantitativos: reconhecimento de padrões
- Problemas de classificação

Avaliações e Critério de Aprovação



30% Trabalho Semestral (TS)

- Individual (com verificação de código)
- 4 entregas: Dúvidas na Monitoria + 3ª feira até 23:59 após a monitoria
- Funções exercícios padronizados
- Correção em sala de aula
- Critério de Avaliação: "não rodou" = 0 (zero); Erro = desconto; Acertou = 2,5pts

30% Trabalho Final (TF)]

- Trios e Duplas
- Projeto inédito e prático
- Pré -aprovação do projeto
- Apresentação e avaliação (15 mins + 5mins)
- Critérios: Ineditismo, aplicação prática, complexidade e contribuição para colegas

40% Prova Final (PF)

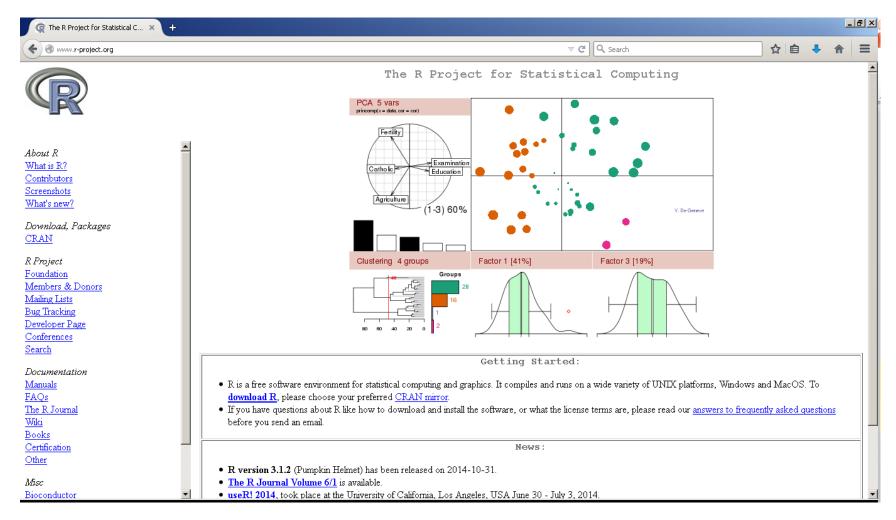
Individual

Software R





http://www.r-project.org/





- Aplicativo de análise estatística amplamente utilizada no meio profissional e acadêmico
- Aplicativo para análises estatísticas + linguagem de programação
- Criada e continuamente desenvolvida e atualizada por uma comunidade de estatísticos e programadores
- A qualidade do software R é certificada por órgãos governamentais (ex: US FDA), corporações, instituições financeiras e academia.
- Open source e Gratuito: constantemente avaliado por estatísticos e cientistas computacionais.
- R = Programa Base + Packages Extensível: Plataforma aberta.
 Qualquer um pode desenvolver uma biblioteca de funcionalidades (packages). Há milhares de bibliotecas desenvolvidas pela comunidade e disponibilizada

Lista de pacotes: http://cran.r-project.org/



 Extensa documentação, Livros, foruns e sites com tutoriais e solução de dúvidas

Site:

http://cran.r-project.org/other-docs.html

http://cran.r-project.org/manuals.html

Livros: Use R! Series, Springer

http://www.springer.com/series/6991?detailsPage=titles

 Big Data/Machine Learning: Implementa os principais algoritmos de *Machine Learning* (Redes Bayesianas, Árvores de Decisão, Algoritmos de Clusterização) e esta integrado com as principais ferramentas de Big Data.

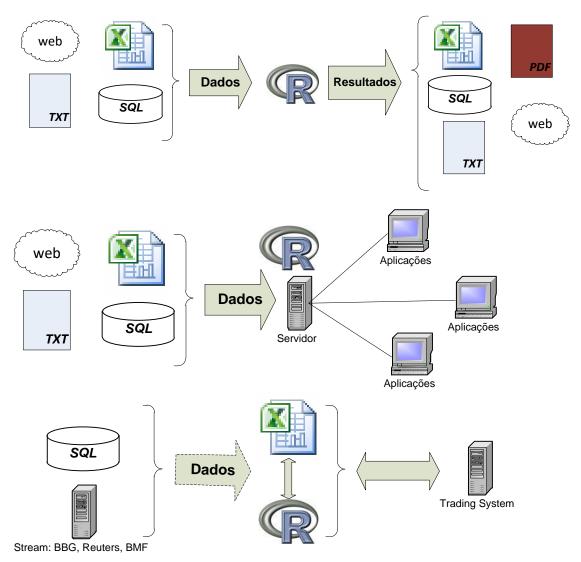


Argumentos mais técnicos....

- Alta performance, escalável e paralelizável
- Extensa biblioteca de gráficos
- Acesso a dados: arquivos texto, banco de dados, planilha excel, internet,
 RTD...
- Linguagem interpretada: escreve uma vez o programa (arquivo texto) e roda em todas as plataformas



Sugestão de como trabalhar com R:

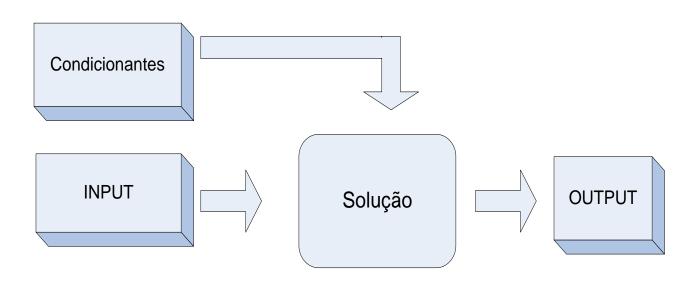




Caracterização do "Problema"

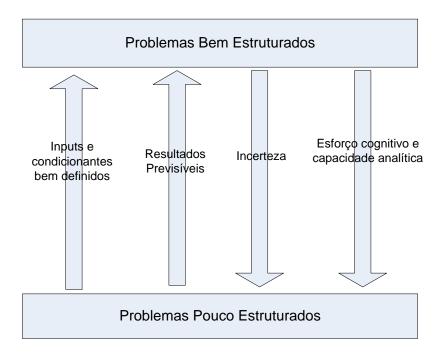
Antes de iniciar a implementação da solução de um *problema* é essencial identificar claramente 3 componentes:

- 1) *INPUTS*: Dados de Entrada
- 2) **DRIVERS**: Condicionantes (*drivers*)
- 3) OUTCOMES: Resultado ou Dados de Saída





Caracterização do "Problema"



Caracterizar:

- Forma de abordar o problema: modelagem numérica/matemática ou estatística
- Validação e apresentação dos resultados
- Simplificações adotadas na modelagem
- Incerteza nos resultados, etc...



Como resolver um problema?

Identificar claramente 3 componentes do problema:

- 1. INPUT: Dados de Entrada
- Analisar: Qualidade dos dados, periodicidade, disponibilidade, formato, etc...
- Cuidados: "data snooping", overfitting
- **2. DRIVERS**: Condicionantes e Operações
- Identificar a Natureza do Problema para definir a "ferramenta" a apropriada
- **3. OUTCOMES**: Resultado Desejados ou Dados de Saída.
- Analisar: Tempo de resposta, Formato da saída de dados, Análise de sensibilidade (ex: modelos estatísticos e trades quantitativos)
- Cuidados:

Modelos de Previsão/Classificação: Valor + Medida de Incerteza

Modelos Simulação: Valor + Medida de Incerteza + Estabilidade dos Resultados

Planejar a Solução do Problemas ("Algoritmo"):

- Escrever a sequência da passos Diversos Níveis de Detalhamento
- Quando possível, é fundamental tentar resolver, ou simular, manualmente o problema para verificar se os resultados obtidos são os esperados.



Objetivos:

1. Previsão

2. Descrição

3. Solução e Otimização

4. Simulação

Modelagem Estatística, Statistical Learning, Machine Learning, Data Mining...

- Classificação
- Clustering
- Densidade de Probabilidade Conjunta
- Regressão
- Identificação de Desvios
- Mapeamento de Dependência

Métodos Numéricos:

- Métodos Numéricos de Otimização
- Simulação
- Solução numérica de equações
- Automação de operações e controle

Modelagem Quantitativa - Workflow



