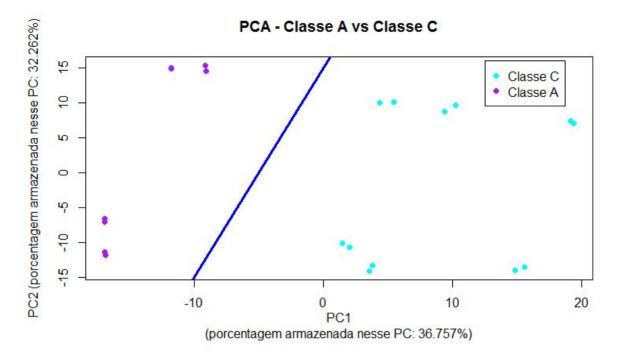
Jessica Caroline Alves Nunes Temporal 7547611 Questão 1

Coca Cola
Jemica Caroline D. 7. Fempral 7547611
Questas 1
Sendo Si= runi+ reinz + + roinn
- I - Company to the state of t
termo que Var (Es) = Var (nuko + nomo + ··· + nm un) = Var (nome + nomo + ··· + nm un) : Var (Torono)
1 Fran 9 91
Lembrands av a propriedade: Var (ax+by)= a² Var (X)+b² Var (y)+2abCov (X,y)
Van (\(\frac{\frac{1}{2}}{3}
Temos que:
Var (\(\sum_{n_1} \times_1 \) = Var (\(r_1 \times_1 \) + Var (\(r_2 \times_2 \) + 2 \(r_1 \times_1 \) (\(r_2 \times_2 \) + 2 \(r_1 \times_2 \) + Var (\(r_2 \times_2 \) + 2 \(r_1 \times_2 \) +
(J) Var(1, X1) + Var(1, Xn) + 2 prom Cov(X1, Xn) + Var(1, Xn) + 2 prom Cov(X1, Xn) +
Var(nxx)+Var(n,x)+2n2n16v(Xe,Xen)+
runnindo: pasa n dimensols timos n! valores para Condiancia (n-2)!.2!
Conditanzia (n-10):1:1:

reservoinds de uma forma "menor" (3) demos:
Var (\sum_{j=1}^{n} n_{j} n_{j}) = \sum_{j}^{n} \frac{1}{2} \lambda (n_{j}) + 2\sum_{j}^{n} \int_{j}^{n} \lambda (\sum_{j}) \frac{1}{2} \sum_{j}^{n} \l a Intu petando em forma matiz (Nig-86) (Nik-Xx) temos um vetores que F= [x, k, ..., no então uma matiz de le linhas dade por Q= (F-XN)(F-XN) na forma de matriz: 2171 (ar(X1,X1) + 2172 (Or (X1,X2) + - + + MAR COV (X1,Xn) 12 M (000(X2, X1) + 1, 12 (00(X2, X2)+ - + 12 1 m (00 (X2, Xn) note Cov(XnX1) + nn no Cov (Xn+X2)+ - + no no Cov (Xn, Xn) rescrevendo ese monstinho de 71 (49 × (X1 X1) (11) + 13 (COV (X1, X2) +... + 1 (Cov(x, Xn) / 41 · NZ (ov (X2 X1) Coro (X2X2) 000(X2, Xn) /2 (Cow (Xn, Xn)) LAS Cov (Xn, X2) Coo(xn,Xn) In

Coca Cola que rontinuando com a mani pulação maticial temos: mat delov To Coppe finalmente Van ({ }) = no 5 2 2 6

Questão 2



De acordo com o gráfico mostrado pelo código no aquivo zip e considerando a linha hipotética definida no gráfico em azul, as amostras tem agrupamento claro que pode ser visualizado e o plot possibilita essa visualização, se olharmos pra linha desenhada em azul e supondo que ela fosse a melhor fronteira de decisão parar classificar uma nova amostra, fica claro que é possível usar os dois primeiros componentes principais para classificar as amostras nas classes descritas. As porcentagens das variâncias "armazenadas" no PC1 e no PC2 são 36.757% e 32.262% respectivamente.

Questão 3

O plot do PCA tridimensional pode ser uma enrascada tendo vista que o dependendo do referencial usado o gráfico não será informativo, por exemplo no caso da figura 4, é difícil observar as reais distâncias de uma amostra ou grupo de amostras para a outra amostra ou grupo de amostras. Além disso a imagem não mostra uma clara aproximação da as amostras de RNA amplificado de urina com as amostras tecido-especificas.

Uma questão é, que se o câncer analisado é de próstata, as amostras de urina vindas de indivíduos masculinos (provavelmente doentes) deveriam se aproximar de algum cubo azul (amostra característica) mostrando a similaridade, enquanto as amostras de urina de indivíduos femininos deveriam estar o mais longe possível dos cubos azuis mostrando que, de fato mulheres não poderiam ter câncer de próstata. Porem não fica claro essa diferenciação. Do ponto de vista de reconhecimento de padrões podemos ressaltar que não existe um plano que indique a separação dos clusters mencionados na descrição da figura.