INAE ENS na detecção de

PATÓGENOS ASSOCIADOS

Análise de

A SEMENTES.

Francisco Guilhien Gomes Junior Departamento de Produção Vegetal USP/Esalq

O espectro eletromagnético



Propriedades óticas dos materiais





Ondas de maior energia

Microscopia eletrônica de varredura do tegumento e do cotilédone de semente de soja

Espectroscopia



Toda técnica de levantamento de dados <u>físico-químicos</u> através da <u>transmissão</u>, <u>absorção</u> ou <u>reflexão</u> da energia radiante incidente em uma amostra A possível interação da luz incidente (I_0) com a semente e subsequente luz refletida, refratada, transmitida, espalhada ou absorvida (I)



Agriculture 2021, 11(4), 301; https://doi.org/10.3390/agriculture11040301

Representação de uma onda eletromagnética



Número de onda: quantidade de ondas existentes em 1 centímetro, ou seja, 1/ λ (cm)

Espectroscopia por infravermelho próximo (NIRs)

Baseia-se na absorção de luz infravermelha pelos compostos orgânicos

- Cada composto orgânico possui <u>característica de absorção específica</u>, causando vibrações na ligações de hidrogênio induzidas pelo calor
- Os componentes são quantificados por meio de equações de calibração (baseadas em métodos de referência)

Espectro Eletromagnético



Infravermelho e Infravermelho Próximo



Na região do infravermelho (λ 780 *a* 2500*nm*) radicais como -OH, -NH, -CH e -CO vibram fortemente

Tipos de vibrações moleculares





estiramento assimétrico



tesoura (ou dobramento angular)





torção (twist)



Modos normais de vibração da molécula de água





Frequências de absorção no IV de algumas ligações químicas



Estão representadas frequências vibracionais resultantes <u>de estiramentos (azul)</u>, <u>dobras ou deformações em tesoura (vermelho)</u> e em <u>balanço (verde)</u> da ligação

Espectroscopia por infravermelho próximo na análise individual de sementes

- Técnica não destrutiva
- Auxílio para os trabalhos de melhoramento
- Pesquisa sobre o desempenho germinativo das sementes
- Identificação de injúrias em sementes
- Identificação de patógenos em sementes
- Identificação de sementes transgênicas
- Classificação industrial de sementes (uniformidade e pureza física)







Esquema de um sistema de imagem hiperespectral para aquisição de imagens de refletância de sementes de milho

Processo de segmentação de imagem e extração de características:

(I) imagem de refletância hiperespectral em 782,59 nm,
(II) imagem após filtragem e realce,
(III) imagem após segmentação de limiar e

(IV) extração do espectro médio de imagens ROI

Huang et al. (2016) http://dx.doi.org/10.1016/j.compag.2016.01.029



Componentes de um sistema de imagens multiespectrais





Agriculture 2021, 11(4), 301; https://doi.org/10.3390/agriculture11040301

Interação da radiação incidente e alterações causadas por patógenos em tecidos vegetais



Anne-Katrin Mahlein

https://doi.org/10.1094/PDIS-03-15-0340-FE

Detecção de fungos em sementes de espinafre



Olesen et al. (2011)



Alternaria spp. Cladosporium spp. Fusarium spp. Verticillium spp. Stemphylium spp. Sem infecção





Detecção de fungos em sementes de cevada

Intensidade média de pixel (a) e refletância média (b) de sementes de cevada infectadas com: *Alternaria infectoria Dothidomycetes* sp. *Fusarium graminearum Fusarium avenaceum Mycosphaerella tassiana*



Boelt et al. (2018)

Análise discriminante canônica normalizada

O modelo nCDA não mostrou diferenças entre o *Fusarium graminearum* e *Fusarium avenaceum*

Modelo nCDA aprimorado: comparações de pares



Detecção de fungos em sementes de trigo



https://doi.org/10.1371/journal.pone.0152011

Vrešak et al. (2016)

Detecção de fungos em sementes de trigo



https://doi.org/10.1371/journal.pone.0152011 Vrešak et al. (2016)

Helmintosporiose em aveia-preta

—0 h ••+•• 24 h **→ →** 72 h ••*****•• 120 h 50 45 Reflectance (%) 25 26 27 20 26 26 $\sigma 850nm = 3.82$ 490nm = 2.86 σ 630nm = 3.14 σ 880nm = 3.83 $= 2.33 \quad \text{O} 515 \text{nm} = 2.89 \quad \text{O} 645 \text{nm} = 3.23$ 20 σ 540nm = 3.10 σ 660nm = 3.26 σ 940nm = 3.91 σ 570nm = 3.02 σ 690nm = 3.36 σ 970nm = 3.92 15 = 2.69 σ 470nm = 2.78 σ 590nm = 3.04 σ 780nm = 3.63 10

365 405 430 450 470 490 515 540 570 590 630 645 660 690 780 850 880 940 970 Wavelenght (nm)

Os espectros de reflectância média de 200 sementes não infectadas e 200 sementes infectadas com *D. avenae* para cada período de inoculação em 24, 72 e 120 h obtidos em 19 comprimentos de onda

França-Silva et al. (2020)



Imagens brutas e correspondentes em tons de cinza e imagens nCDA de sementes de aveia-preta a 365 nm para sementes livres de fungos (controle) e sementes expostas a *Drechslera avenae* (Eidam) Sharif por 24, 72 e 120 h

Nas imagens transformadas pelo algoritmo nCDA, a cor azul representa os tecidos saudáveis, as cores verde e amarela são contaminação intermediária e a cor vermelha indica maior contaminação fúngica

Helmintosporiose em aveia-preta

[a]

O comprimento de onda mais significativo para distinguir sementes não inoculadas de sementes inoculadas com *D.* [c] *avenae* foi **365 nm**, enquanto comprimentos de onda mais longos mostraram uma tendência para valores menores de R quadrado



RegionMSI_Mean e RegionMSIthresh

foram os caracteríticas mais significativas

França-Silva et al. (2020)

Detecção de fungos em sementes de feijão-caupi

Fusarium pallidoroseum Rhizoctonia solani Aspergillus sp.

Assinatura espectral para classes de sementes sadias e com *Fusarium pallidoroseum*, *Rhizoctonia solani* e *Aspergillus* sp. em 19 comprimentos de onda em uma faixa de **365 a 970 nm** antes da incubação (a) e após a incubação (b)



Detecção de fungos em sementes de feijão-caupi

Imagens RGB e correspondentes imagens transformadas em tons de cinza e por análise discriminante canônica (nCDA) capturadas a **780 nm**, com padrões de refletância em classes de sementes sadias e com *Fusarium pallidoroseum*, *Rhizoctonia solani* e *Aspergillus* sp. antes da incubação (a) e após a incubação (b)



Detecção de fungos em sementes de feijão-caupi

Biplots da análise de componentes principais para **reflectância**, características de **cor e textura** para classes de sementes sadias e com *Fusarium pallidoroseum, Rhizoctonia solani* e *Aspergillus* sp. em 19 comprimentos de onda (365 a 970 nm) antes da incubação (a) e após a incubação (b)



Detecção de fungos em sementes de amendoim utilizando imagens multiespectrais



(A) Análise de componentes principais (PCA) de sementes sadias de amendoim e sementes infectadas por Aspergillus flavus, Aspergillus niger, Penicillium sp. e Rhizopus sp. Baseadas em descritores de reflectância (B) contribuição dos descritores de reflectância para a discriminação das diferentes classes de fungos (C) média do descriptor de reflectância que mais contribuiu para a variabilidade entre as classes de fungos, ou seja, 490 nm

https://doi.org/10.3389/fpls.2023.1112916

Sudki et al. (2023)

Detecção de fungos em sementes de amendoim utilizando imagens multiespectrais



Imagens RGB (Red-Green-Blue) e imagens de refletância capturadas a 490 nm de sementes sadias de amendoim e sementes infectadas por *Aspergillus flavus, Aspergillus niger, Penicillium* sp. and *Rhizopus* sp. após 216 h de incubação.

As imagens de refletância foram transformadas pelo algoritmo de discriminação canônica normalizada (nCDA); cada pixel na imagem de refletância contém um único valor de refletância dependente da cor, textura e composição química do micélio do fungo.

https://doi.org/10.3389/fpls.2023.1112916

Sudki et al. (2023)

Imagem hiperespectral Raman

envolve a análise de espalhamento





Yang et al. (2018) https://doi.org/10.1016/j.saa.2018.04.026

Avaliação da composição química de sementes de milho utilizando imagem hiperespectral Raman



Yang et al. (2018) https://doi.org/10.1016/j.saa.2018.04.026



Yang et al. (2018)

https://doi.org/10.1016/j.saa.2018.04.026

Detecção de sementes de melancia infectadas por bactéria (Acidovorax citrulli)



A relação entre duas bandas (em C): 1076.8 cm⁻¹/437 cm⁻¹ proporcionou o melhor resultado para identificar sementes sadias e infectadas doi:10.3390/s17102188

Lee et al. (2017)

Análise de imagens de sementes por tecnologia a laser (Biospeckle)



Fenômeno óptico de interferência que ocorre quando a luz laser incide sobre uma superfície onde se desenvolve um processo dinâmico biológico ou não biológico

Avaliação de semente de milho (Biospeckle)



Áreas pontilhadas mais escuras apresentam maior atividade biológica



Braga Júnior et al. (2016)

Análise da raiz de plântula de café por Biospeckle

Azul = baixa atividade Vermelho = alta atividade Detecção de fungos em feijão utilizando a técnica de Biospeckle



Semente sadia

Sclerotinia (não detectado)

- *Aspergillus* (detectado)
- *Colletotrichum* (detectado)

Biosystems Engineering (2005) 91 (4), 465–469 doi:10.1016/j.biosystemseng.2005.05.006 PH—Postharvest Technology

Detecção precoce de sementes de soja infectadas por *Fusarium oxysporum* utilizando a técnica de Biospeckle



Singh et al. (2020)

Efeitos dos patógenos nos testes de germinação e vigor (alguns exemplos)



Mondo e Cicero (2005)

Fusarium moliniforme





Sintomas causados por Fusarium sudanense em trigo



Larran e tal. (2020) https://doi.org/10.1016/j.jksus.2018.07.005

Damping off em melão



https://extension.umn.edu/solve-problem/how-preventseedling-damping



Damping off causado por fungos

Damping off em crambe

Fusarium solani e F. oxysporum



Migliorini et al. (2018) https://doi.org/10.5039/agraria.v13i1a5510

Rhizoctonia

Lesão no hipocótilo próximo ao nível do solo

https://www.pioneer.com/us/agronomy/seed_s eedling_diseases_cropfocus.html



Fusarium

https://www.pioneer.com/us/agronomy/seed_s eedling_diseases_cropfocus.html